

FD-1179

Orientador: Prof. Dr. Marco Antonio Brinati
Professor Livre-Docente do Departamento de Engenharia Naval da EPUSP.

São Paulo, 1987

Dissertação apresentada à Escola Politécnica da USP para a obtenção do Título de Mestre em Engenharia.

INFLUENCIA DOS CUSTOS FIXOS E VARIÁVEIS
NA ROTEIRIZAÇÃO DE FROTAS DE
VEÍCULOS DE CAPACIDADES VARIADAS

MAN YU CHIH
Eng. Naval, Escola Politécnica da USP, 1979
Economista, Faculdade de Economia e Administração da USP, 1983

16 DA. 04.05.90

AGRADECIMENTOS

Ao Prof. Dr. MARCO ANTONIO BRINATI desejo prestar meus sinceros agradecimentos pela sua dedicada orientação e apoio durante todo o programa de mestrado, bem como pelas suas valiosas idéias e sugestões. Sem a sua participação não teria sido possível a realização deste trabalho.

Aos meus pais, pelo incentivo e estímulo dado aos estudos desde os meus primeiros passos.

Ao Hamilton, pelo gosto e motivação que me inspirou pelos modelos matemáticos e pela informática.

A minha querida esposa por todo o apoio dado ao longo do trabalho.

Neste estudo examina-se a influência dos custos fixos e variáveis na determinação de roteiros de veículos de diferentes capacidades para entregas em zona urbana.

A primeira parte do trabalho ocupa-se em traçar, com base em ampla pesquisa bibliográfica, um painel abrangente do problema, mostrando suas principais características, as diversas formulações matemáticas, os métodos exatos, com suas limitações, e os algoritmos heurísticos para sua solução.

Na segunda parte, apresenta-se um procedimento desenvolvido com o objetivo de minimização do custo total sujeito às restrições de capacidade dos veículos, tempo máximo de jornada e demanda dos pontos de entrega. A heurística proposta é uma modificação do algoritmo do roteiro gigante SGT de Golden et alii.

Os resultados obtidos mostram que o modelo proposto aproxima melhor as soluções em relação aos roteiros que seriam gerados na prática, pois consideram custos específicos por tipo de veículo, ao contrário da maioria dos modelos existentes. Além disso, o modelo permite obter soluções que utilizam veículos menores em múltiplas viagens por dia, ao invés de veículos maiores alocados a uma única rota.

This study analyzes the effect of fixed and variable costs on the routing of a variable size vehicle fleet for delivery in a urban zone.

The first part of the study is intended to draft, through a vast bibliography research, an wide scenery of the vehicle routing problem, showing its main features, the different mathematical formulations, the exact methods, with their limitations, and the heuristic algorithms for its solution.

In the second part one presents a heuristic method developed with the aim of minimizing the total vehicle routing cost subject to vehicle capacity, maximum travel time, and delivery point demand constraints. The heuristic is a modification of the single giant tour - SGT algorithm proposed by Golden et al..

The results obtained mean that the proposed model produces better approximations of the routes that would be observed in practice, due to the consideration of the specific vehicle costs by type, than the majority of the existing models. Besides this the model permits the utilization of smaller vehicles in shorter routes instead of greater vehicles in an unique route.

ABSTRACT

1	1. Introdução	1
1	1.1 Contexto Atual	1
4	1.2 Objetivos do Estudo	4
5	1.3 Estrutura do Trabalho	5
6	2. Caracterização do Problema	6
6	2.1 Classificação dos Problemas	6
9	2.2 Restrições Adicionais	9
16	3. Formulações Matemáticas	16
16	3.1 O Problema do Caixeiro Viajante	16
16	3.1.1 O Problema do Caixeiro Viajante Simples ..	16
17	3.1.2 O Problema do Caixeiro Viajante Múltiplo ..	17
18	3.2 O Problema de Roteirização de Veículos	18
20	3.2.1 Formulação da Partição de Conjunto	20
21	3.2.2 Formulação do Fluxo de Veículos	21
22	3.2.3 Formulação do Fluxo de Bens	22
24	3.2.4 Restrições Adicionais	24
27	4. Métodos Exatos	27
27	4.1 O Problema do Caixeiro Viajante	27
30	4.2 O Problema de Roteirização de Veículos	30
31	4.2.1 Restrições Computacionais	31
33	4.2.2 Perspectivas Futuras	33
36	5. Métodos Heurísticos	36
36	5.1 O Problema do Caixeiro Viajante	36
37	5.1.1 Procedimentos de Construção	37
41	5.1.2 Procedimentos de Melhoria	41
42	5.1.3 Procedimentos Compostos	42

44	5.2 O Problema da Roteirização de Veículos
44	5.2.1 Agrupar primeiro e Roteirizar depois
45	5.2.2 Roteirizar primeiro e Agrupar depois
46	5.2.3 Economias e Inserção
49	5.2.4 Melhoria e Troca
49	5.2.5 Programação Matemática
56	5.2.6 Otimização Interativa
57	5.2.7 Estatística
59	6. Modelo Desenvolvido para Análise
60	6.1 Algoritmo de Determinação do Tamanho e Composição da Frota de Golden et alii.
64	6.2 Modelo Utilizado
68	6.3 Implementação Computacional do Modelo
71	7. Resultados
71	7.1 Problemas Resolvidos
72	7.2 Aferição do Programa Computacional
75	7.3 Influência dos Custos Variáveis
80	7.4 Influência da Restrição de Jornada
83	7.5 Influência da Fusão de Rotas
84	7.6 Incentivo à Utilização de Veículos Menores
86	8. Conclusões e Recomendações
86	8.1 Conclusões
87	8.2 Recomendações
89	Referências Bibliográficas
93	Apêndice A. Análise da Rede
96	Apêndice B. Implementação em Computadores
100	Apêndice C. Determinação do Menor Caminho
101	Apêndice D. Bateria de Dados
113	Apêndice E. Listagem do Programa de Microcomputador

84	de Veículos Menores	Tabela 7.13
83	Efeito do Incentivo à Utilização dos Resultados	Tabela 7.12
82	Efeito do Pós-Processamento da Restrição de Jornada	Tabela 7.11
81	Dados dos Problemas 1 a 8 da Tabela 7.11 ..	Tabela 7.10
81	Tempos Utilizados	Tabela 7.9
80	Variações sobre o Custo Total	Tabela 7.8
79	Participação Relativa dos Custos Fixos	Tabela 7.7
78	Efeito da Variação dos Custos Fixos entre Veículos	Tabela 7.6
77	Efeito dos Custos Variáveis Relativos Diversos Problemas	Tabela 7.5
76	Efeito dos Custos Variáveis sobre Efeito dos Custos Variáveis Constantes ...	Tabela 7.4
74	Tempos de Processamento	Tabela 7.3
73	Aferição do Programa WGT	Tabela 7.2
71	Relação de Problemas Resolvidos	Tabela 7.1
		CAPITULO 7
3	Custos de Veículos Nacionais de Carga	Tabela 1

CAPITULO 1

INDICE DAS TABELAS

Diariamente, milhares de frotas de veículos são roteirizadas com o objetivo de atender às entregas urbanas, distribuindo diversos tipos de produtos e obedecendo a critérios de economicidade, disponibilidade de veículos e horários de atendimento. Dadas as diferentes características de densidade das zonas de entregas, torna-se geralmente conveniente a utilização de veículos com diversas capacidades, cada qual com diferentes custos fixos e variáveis. Periodicamente, as frotas devem ser revistas, adequando-as em número e composição por tipos. Como nas indústrias o faturamento é realizado diariamente, existe uma limitação de tempo para a execução da roteirização, que deve ser feita em tempo hábil para que o carregamento possa ser realizado nas primeiras horas da manhã. A maioria das empresas no Brasil emprega roteiristas para a

1.1 Contexto Atual

Apresenta-se neste Capítulo uma breve descrição da situação atual da utilização de processos sistematizados de roteirização de veículos no Brasil, mostrando que pouco se fez nesta área ainda, mas que pode se esperar um grande avanço em função da popularização da informática. É apresentada também a questão da influência dos custos veiculares na determinação da frota e dos roteiros. Em seguida, em função do panorama exposto, são apresentados os objetivos do presente estudo e a estrutura de apresentação do trabalho, indicando-se o conteúdo dos seus capítulos.

INTRODUÇÃO

CAPÍTULO 1

Um aspecto que chama a atenção é que se pode constatar, através da literatura, que praticamente inexistem algoritmos que considerem os custos veiculares na roteirização e no dimensionamento de frota de veículos com diversas capacidades. Frequentemente ocorre na prática a realização de várias viagens diárias por um mesmo veículo, que após a entrega de toda carga do primeiro embarque do dia, retornam para um novo carregamento e posterior distribuição no mesmo dia. É comum encontrar situações em que veículos pequenos (furgões de 1 t de capacidade) realizam duas ou três viagens diárias e veículos médios (caminhões de 3 t) e grandes (caminhões de 12 t) realizam até duas viagens por dia. Isto traz à tona a seguinte questão: qual é a diferença de custo total anual entre frota dimensionadas e roteirizadas por:

execução manual desta tarefa, separando e agrupando pedidos baseados na sua experiência. Pouco se pode saber a respeito do grau de eficiência dos roteiros elaborados dada a inexistência de parâmetros que possibilitem a comparação. Por outro lado, raramente se tem notícia de empresas que estejam utilizando algum sistema automatizado de roteirização baseado em algoritmo. Apesar do interesse que muitos profissionais da área têm no assunto, pouco se tem feito no Brasil.

Um levantamento realizado em 1986 nos EUA pela Arthur Andersen [25] sobre softwares aplicativos existentes para a área de distribuição física mostrou que existiam 91 softwares sobre roteirização e programação de tráfego. Deste número, 44 eram voltados para computadores de grande porte, 22 para minicomputadores, e 25 para microcomputadores. É contrastante observar que no Brasil existe um único software (para computador de grande porte), que é o VSPX da IBM [28], desenvolvido nos anos 60. Pode-se especular que a utilização de microcomputadores nesta atividade é um fator que possivelmente acelerará a sua disseminação no Brasil, tão logo haja softwares disponíveis no mercado.

CT veículo pequeno = 4749 + 0,6655*4*30*22 = Cz\$ 6509/mês
 Os algoritmos que não consideram os diferentes custos
 veiculares dão preferência para a adoção do veículo médio para

A mesma operação poderia ser feita por um veículo pequeno
 (Kombi) em 4 viagens de 30 km no total, em cerca de 6 horas. O
 custo mensal de operação seria:

$$CT \text{ veículo médio} = 7818 + 1,1454*33*22 = Cz\$ 8650/mês$$

por mês) seria:

Admitindo que um veículo médio (MB L60BD) atenda 4 clientes,
 cada qual com 0,8 t de carga, em cerca de 3 h e percorrendo 33 km
 no total, o custo mensal de operação (supondo 22 dias de operação

(Valores de maio de 1986, Revista Transporte Moderno)

	Custo Fixo		Custo Variável	
Kombi	Cz\$ 4749/mês		Cz\$ 0,6655/km	
MB L60BD	Cz\$ 7918/mês		Cz\$ 1,1454/km	

CUSTOS DE VEICULOS NACIONAIS DE CARGA

TABELA 1.

E possível se ilustrar a importância das questões acima.
 Dois veículos muito utilizados na distribuição física urbana de
 carga seca são a Kombi Standard de 0,8 t de capacidade e o
 caminhão Mercedes Benz L608 de 3,5 t. Os respectivos custos fixos
 e variáveis envolvidos são mostrados na tabela 1.

1. um modelo que desconsidera o custo fixo e o custo variável dos veículos.
2. um modelo que considera somente o custo fixo dos veículos.
3. um modelo que considera somente o custo variável.
4. um modelo que considera tanto o custo fixo como o variável individualizados por tipo de veículo.

essa operação, pois não permitem avaliar alternativas de troca de tipos de veículos em função do seu custo relativo. Uma forma de se contornar esse problema seria através de um pós-processamento dos resultados, trocando-se veículos nas rotas quando possível. Todavia os roteiros gerados podem ter qualidade inferior em relação a um algoritmo que tivesse o custo fixo e variável de diferentes tipos de veículos incorporado ao critério de roteirização.

Dentro do panorama apresentado, os objetivos propostos para este estudo são os abaixo destacados.

1.2 Objetivos do Estudo

- (1) Realizar uma pesquisa bibliográfica analisando a possibilidade de considerar a participação dos custos de veículos de diversas capacidades nos diversos modelos encontrados na literatura.
- (2) Formular um modelo de roteirização de veículos de diversas capacidades e custos diferentes, alocados a um depósito único, que pudesse ser implementado em microcomputador.
- (3) Analisar a influência dos custos fixos e variáveis na roteirização e dimensionamento da frota para entregas em zona urbana.
- (4) Estudar a importância de se considerar a possibilidade de realização de múltiplas viagens por dia, por um mesmo veículo, no custo total.

1.3 Estrutura do Trabalho

No Capítulo 1 apresentou-se uma introdução do trabalho, destacando a importância do assunto abordado e os objetivos do estudo.

No Capítulo 2, faz-se uma análise dos diversos tipos de problemas existentes de roteirização, os fatores e restrições envolvidos, procurando caracterizar o problema de roteirização de veículos.

Com a finalidade de servir de apoio à descrição dos diversos métodos exatos e algoritmos heurísticos a serem apresentados nos Capítulos 4 e 5, são apresentadas no Capítulo 3 as diversas formulações do problema, começando pelo clássico Problema do

Caixeiro Viajante, a partir do qual são desenvolvidas as demais formulações do Problema de Roteirização de Veículos.

No Capítulo 6 são apresentados os algoritmos de Determinação do Tamanho e Composição da Frota de Golden et alii. que serviram de base para o modelo que foi desenvolvido e implementado em

microcomputador para a avaliação da influência dos custos fixos e variáveis na roteirização, cujos resultados são apresentados no Capítulo 7.

Finalmente, as conclusões do estudo são apresentadas no Capítulo 8, juntamente com as recomendações para continuidade posterior.

(1) Problema de Roteirização de Veículos

Parte-se de uma determinada frota pré-estabelecida com todos os veículos de uma mesma capacidade. Adota-se a premissa de que todos os veículos já foram adquiridos e que, portanto, todo o custo fixo já foi realizado. Assim, somente

abaixo:

que consideram três categorias básicas de problemas descritas Uma outra classificação é sugerida por Golden et alii. [21], de Programação de Veículos.

planejamento de frotas; o Problema de Roteirização e o Problema define-se o que seriam as duas formas mais frequentes de pontos a serem cumpridos. Deste modo, conforme Magnanti [33], tempo ou "time windows", ou então, "relações de precedência entre estabelecidos de chegada e partida (conhecido como janelas de percorrer, com a condição adicional de ter horários pré-veículo é também uma sequência de pontos que um veículo precisa depósito. Uma programação de viagem (ou sequenciamento) de um que um veículo precisa percorrer, com início e término num Um roteiro é uma sequência de pontos de entrega (ou coleta)

2.1 Classificação dos Problemas

Neste Capítulo apresenta-se uma classificação básica dos Problemas de Roteirização de Veículos com as características que os descrevem e em seguida é feita a descrição de uma série de aspectos adicionais, de natureza prática, que elevam o grau de complexidade do problema.

CARACTERIZAÇÃO DO PROBLEMA

CAPÍTULO 2

os custos variáveis devem ser considerados na roteirização. O objetivo do problema é minimizar a distância total percorrida pela frota.

(2) Problema de Dimensionamento da Frota

A decisão de roteirizar é geralmente precedida e

condicionada pela questão do tamanho da frota, ou seja, o

número de veículos a adquirir a fim de atender à demanda.

Neste caso, tanto o custo fixo como o variável devem ser

considerados. Supõe-se que os veículos sejam todos iguais. O

objetivo é determinar o tipo de veículo e quantidade mais

econômica para a distribuição.

(3) Problema do Tamanho da Frota e Composição

Supõe-se, neste caso, que os veículos a serem

utilizados sejam de diversos tipos, com diferentes

características de custo, capacidade e desempenho. O

objetivo buscado é a determinação do número de veículos por

tipo.

A rigor o problema (2) é um caso particular do problema (3),

tendo sido destacado por Golden et alii. possivelmente devido aos

diferentes graus de complexidades envolvidos.

Na prática, o Problema de Roteirização de Veículos (ou PRV)

pode ser encontrado com diversas características, de modo que

diferentes abordagens se tornam necessárias para a sua resolução.

Segundo uma classificação elaborada por Bodin et alii. [5], essas

características são as seguintes:

A. Horário de atendimento do cliente

1. pré-estabelecido

2. janelas de tempo

3. não especificado

B. Número de depósitos

1. um depósito

2. múltiplos depósitos
- C. Número de veículos
1. um veículo
2. múltiplos veículos
- D. Composição da frota
1. um só tipo de veículo
2. vários tipos de veículos
- E. Natureza da demanda
1. determinística
2. estocástica
- F. Localização da demanda
1. em nós
2. nos arcos
3. mista
- G. Rede viária
1. não direcionada
2. direcionada
3. mista
- H. Capacidade dos veículos
1. imposta e todas iguais
2. imposta e diversas
3. não imposta
- I. Tempo máximo de permanência na rota por veículo
1. imposto e todos iguais
2. imposto e diversos
3. não imposto
- J. Custos
1. variáveis
2. fixos
- K. Operação
1. coleta
2. entrega
3. mista
- L. Objetivo
1. minimizar custo variável

(1) Em determinados problemas de atendimento por frequência de visitas, alguns nós ou arcos devem ser visitados um determinado número de vezes, dentro de um certo período de tempo (uma semana, por exemplo). Problemas típicos deste tipo são a coleta de lixo em zona urbana, a entrega de

Schrage [42] aponta as seguintes restrições que podem caracterizar o PRV na prática:

2.2 Restrições Adicionais

Algumas características (além das apresentadas por Bodin et alii.) podem elevar o grau de complexidade do PRV e são apresentadas a seguir.

Neste estudo irá se tratar somente dos problemas relacionados com demandas localizadas em pontos. Como o problema de coleta é basicamente o mesmo que o de entrega, mudando somente o sentido do fluxo de carga, passa a se referir a partir deste momento, para efeito de simplificação da apresentação, somente ao problema de entregas.

Os roteiros baseados em nós são os mais frequentes: produtos farmacêuticos para as drogarias e hospitais, etc. Os roteiros baseados em arcos ocorrem em menor número, porém, com significativa frequência: serviço de entrega postal, medição de consumo de água e luz, coleta e entrega de buídes de gás, coleta de lixo, limpeza urbana, conservação de rede elétrica, etc..

- 2. minimizar custo fixo mais variável
- 3. minimizar o número de veículos necessário (custo fixo)
- M. Outros

- combustível para postos de gasolina e visitas periódicas de vendedores. (Russell e Igo [39] desenvolveram um modelo dentro desta linha, para o problema de roteirização de entregas ao longo de uma semana).
- (2) O tempo de percurso nas zonas urbanas pode variar drasticamente durante os horários de pico de tráfego, implicando em tempos de percurso variáveis para cada faixa horária. Quando o tempo de viagem de uma rota completa atravessa diversas faixas horárias em que o tempo de percurso varia, tem-se um problema de maior complexidade ainda.
- (3) Um veículo pode ser caracterizado pelo seu custo operacional (fixo e variável) e se opera em rotas abertas ou fechadas. As rotas abertas são operadas por terceiros, que não retornam ao depósito após encerrado o roteiro; as rotas fechadas são operadas por veículos da frota própria, que retornam ao local de origem após o roteiro.
- (4) Via de regra, a maioria das empresas têm, por política de atendimento, não dividir a carga destinada a um cliente em várias entregas, preferindo fazê-la em uma única vez. Entretanto, dependendo das cargas envolvidas e da geometria do problema, pode-se tornar interessante dividir as cargas, particularmente nos casos em que grandes volumes localizam-se mais próximas ao depósito. Com a divisão em vários veículos torna-se possível que estes façam outras entregas menores adicionais, gerando roteiros mais balanceados em termos de tempo de duração da jornada.
- (5) Geralmente, a função objetivo a minimizar é a distância total dos roteiros. Na prática, pode ser preferível, por exemplo, a utilização de rotas mais longas, sobre as quais incide o custo de horas-extras, do que o emprego de um

- para se considerar um tempo de parada maior para determinados clientes, por exemplo.
- (4) Tempo médio de carregamento e descarregamento por unidade de carga. Pode ser utilizado para se determinar um tempo de duração da entrega mais preciso.
- (5) Horário limite inferior de início e horário limite superior de término da operação da frota. Nenhum veículo deve começar a operação antes ou terminar após os horários limites estabelecidos.
- (6) Máxima duração da jornada. Pode ser utilizado para se evitar que se ultrapasse a jornada máxima diária de trabalho dos operadores, ou ainda quando existir ociosidade, para se balancear as cargas de trabalho entre as equipes. Quando especificada para alguns determinados veículos, pode-se fazer com que veículos mais velhos sejam alocados às rotas mais curtas e veículos mais novos às rotas mais longas, aumentando a confiabilidade nas entregas.
- (7) Número máximo de pontos por rota. É uma forma adicional de se controlar a duração das jornadas. Por outro lado, serve para certos tipos de distribuição, como a de produtos refrigerados, para os quais há um número máximo permitível de abertura das portas, a fim de se evitar a deterioração dos produtos por perda de calor.
- (8) Múltiplas jornadas em um dia. Alguns veículos são designados às rotas mais longas ou mais demoradas. Outros podem ser designados a um número múltiplo de rotas curtas e rápidas. Quando desejável, isto deve ser especificado adequadamente.
- (9) Limitações de tamanho do veículo para determinados pontos. Podem ocorrer devido a dificuldades de acesso físico dentro

- das instalações do cliente, ou em determinadas áreas centrais da cidade.
- (10) Especificações de tipo de veículo para determinados pontos. Servem, por exemplo, para se vincular motoristas às zonas, ou para alojar veículos especialmente adaptados para determinadas operações, como a entrega de carga paletizada.
- (11) Velocidade por tipo de veículo. Apesar de variar conforme o tipo do veículo, frequentemente utiliza-se a suposição de que seja uniforme. Todavia, este pode ser, conforme o caso, um requisito a ser considerado.
- (12) Veículos multicompartimentados. Pode ser eventualmente necessário se indicar a existência de veículos com compartimentos de carga isolados (para cargas incompatíveis como carga seca e refrigerada, por exemplo). Mesmo quando isto não ocorre, pode ser interessante se utilizar esta especificação para adequar o carregamento de carga volumétrica com carga densa (como colchões com baterias para automóvel).
- (13) Especificação dual da unidade de carga. As unidades de carga podem ser especificadas em termos de peso e volume. Com a especificação dual da carga, pode-se impor a restrição de capacidade máxima de peso e de volume dos veículos, a ser verificada na montagem de carga.
- (14) Pedidos com baixa prioridade. Estes casos podem ser indicados de modo a serem abandonados na roteirização do dia, no caso de se ter excedido a capacidade de carga. Estes pedidos poderão ser deixados para o dia seguinte ou para serem transportados por terceiros.
- A qualidade dos resultados obtidos com um modelo depende, em

Somente os clientes (ou zonas) são representados como pontos localizados sobre o mapa. O método pressupõe a existência de uma grade traçada sobre o mapa definindo um sistema de coordenadas. Essas coordenadas são também utilizadas para descrever a posição das barreiras, tais como rios ou montanhas onde a passagem inexistente, ou áreas de congestionamento, onde a velocidade média de percurso é

(2) Método das Coordenadas

Como o nome indica, baseia-se nas distâncias reais entre diversos pontos da rede viária. Isto requer que sejam especificados todos os pontos de interesse sobre o mapa (zonas, clientes, esquinas), como também os diversos caminhos viáveis entre eles. Dados os pontos e as distâncias, o computador pode determinar os melhores caminhos entre todos os pares de pontos da rede. A precisão deste método pode ser aumentada definindo-se velocidades de percurso para cada ligação entre nós.

(1) Método das Distâncias Reais

abordagens para a montagem e análise da rede:

A IBM, no manual do programa VSPX [28], apresenta duas telas e em "plotter".

Leitoras de mesa e softwares gráficos para o desenho de mapas na tela e em "plotter".

dados da rede viária, como por exemplo, através do uso de medida que permitirão uma maior produtividade na montagem dos dados da rede viária, como por exemplo, através do uso de informática devem possibilitar um barateamento dessa operação a dessa atividade algo muito elevado. Os sucessivos avanços da brasileira sofrem, que, aliadas ao seu porte, tornam o custo dinâmica de crescimento e mudança que as principais cidades natureza apresenta, geralmente, dificuldades devido à constante inclusive as mãos de direção. O levantamento de uma matriz desta distâncias reais percorridas sobre o sistema viário, considerando matriz de distâncias empregada deve se aproximar ao máximo das grande parte, da qualidade dos dados de entrada utilizados. A

inferior à velocidade média do sistema. A matriz de distâncias é montada através do cálculo das distâncias em linha reta entre cada par de pontos, multiplicadas por um fator de sinusidade médio para considerar os desvios realizados em relação às distâncias reais.

O primeiro método permite uma aproximação melhor das distâncias e tempos de percurso reais. Contudo, envolve, via de regra, custo de preparação e tempo de processamento mais elevados. (Mais detalhes são fornecidos no Apêndice A).

Finalmente, deve-se apontar a questão da amostragem a ser utilizada para o planejamento. Algumas empresas adotam por política, o dimensionamento da frota para atender ao pico de demanda. Outras dimensionam pela média deixando o pico para ser atendido por terceiros. Todavia, algumas situações não permitem que isso seja feito. É o caso da cobrança ou venda feita pelo próprio motorista, ou quando se trata de veículo que demande um investimento específico para o tipo de transporte a ser realizado (veículos refrigerados etc.). Após a obtenção das diversas composições de frota para os diversos dias da amostra, deve-se estabelecer uma frota que seja a mais adequada ao longo do período projetado. Do mesmo modo, para se considerar a sazonalidade, é conveniente se obter composições ideais para cada período específico do ano, e posteriormente se definir a composição mais adequada para todos os períodos. O mesmo tipo de análise pode ser necessário em alguns casos para variações ao longo dos dias da semana. O critério de decisão final pode ser a utilização plena da frota ou o pleno atendimento da demanda.

Apesar de reconhecer a validade dos diversos aspectos apontados para a caracterização do PRV, a modelagem matemática, os métodos exatos e os algoritmos heurísticos mostrados nos capítulos seguintes conseguem incorporar, via de regra, apenas um pequeno conjunto desses aspectos.

As duas primeiras restrições (3.30) e (3.31) asseguram que cada ponto é atendido por um único veículo. A inequação (3.32) limita o número de veículos e (3.33) é a restrição correspondente ao balanço de massa para o fluxo de bens. A restrição (3.34) assegura que o movimento de bens de i para j não excede a

onde: c_{ij} = custo do percurso do ponto i ao ponto j ,
 x_{ij} = variáveis de decisão binárias e indicam se um veículo se move do ponto i ao ponto j ($x_{ij}=1$), ou não ($x_{ij}=0$),
 y_{ijk} = variáveis de fluxo e especificam o quanto de demanda destinada ao ponto k é transportado do ponto i ao ponto j .
 k = capacidade do veículo.

minimizar $\sum_{j=1}^M c_{ij} x_{ij}$ (3.29)

sujeito a $\sum_{j=1}^M x_{ij} = 1$ (3.30) $i = 2, \dots, n$

$x_{ij} = 1$ (3.31) $i = 2, \dots, n$

$\sum_{j=1}^M x_{ij} \leq NV$ (3.32)

$y_{ijk} = \sum_{j=1}^M y_{ijk}$ (3.33) i ou $j \neq k$

$y_{ijk} \leq k x_{ij}$ (3.34) $i \neq j = 1, \dots, n$

$y_{ijk} \geq 0$ (3.35) para todo i, j, k

$x_{ij} = 0$ ou 1 (3.36) para todo i, j

Esta formulação combina restrições de designação do PCV com restrições de fluxo de movimentação de bens e é a seguinte:

(2) Pode-se incorporar restrições de janela de tempo no modelo

no j .

t_{ij}^v = tempo de viagem de um veículo v do nó i ao

$(t_{ij}^v = 0)$,

t_{ij}^v = tempo de parada do veículo v no nó i

veículo v ,

onde: T^v = tempo máximo de permanência na rota para o

$$v = 1, \dots, NV$$

$$\sum_{i=1}^n t_{ij}^v + \sum_{i=1}^n x_{ij}^v \leq T^v \quad (3.37)$$

(1) Para se considerar a limitação do tempo de duração da jornada de trabalho, ou tempo de permanência na rota, pode-se incluir a seguinte restrição nas formulações anteriores:

da modelagem:

que podem ocorrer na prática e que elevam o grau de complexidade Bodin et alii. [5] apontam algumas restrições do problema

3.2.4 Restrições Adicionais

apresentadas a seguir.

consideração de algumas restrições adicionais, que são modelagem mais completa são necessárias, na prática, a

as restrições de demanda dos pontos e da frota. Para tornar a

As formulações apresentadas até o momento consideram somente

K^v no lugar de K .

(3.21) a (3.24) e repetir a restrição (3.34) NV vezes, colocando frota não homogênea, pode-se substituir (3.30) a (3.32) por

Segundo Magnanti, para estender esta formulação ao caso da

$(x_{ij}^v=0)$ então nenhum bem é transportado naquela ligação.

capacidade do veículo e se nenhum veículo viaja de i para j

de roteirização. Define-se a_j como o instante de chegada no nó j . As restrições de horário limite inferior (a_{jmin}) e horário limite superior (a_{jmax}) podem ser representadas pelas seguintes equações não lineares:

$$a_j = \sum_{n=1}^{NV} \sum_{l=1}^{L^v} (a_l + t_{lj} + t_{lv}) \cdot x_{lj} \quad j = 1, \dots, n \quad (3.38)$$

$$a_j = 0 \quad (3.39)$$

$$a_{jmin} \leq a_j \leq a_{jmax} \quad j = 2, \dots, n \quad (3.40)$$

As restrições não lineares acima podem ser substituídas pelas seguintes restrições lineares:

$$a_j \geq (a_l + t_{lj} + t_{lv}) - (1 - x_{lj}) \cdot T \quad (3.41)$$

$$a_j \leq (a_l + t_{lj} + t_{lv}) + (1 - x_{lj}) \cdot T \quad (3.42)$$

para todo l, j, v

onde: $T = \max \{ T^k \}$.

(3) As formulações do PRV apresentadas acima consideram uma disponibilidade limitada de veículos. Para se formular um problema com disponibilidade ilimitada deve-se substituir na formulação do fluxo de veículos, NV por NT = número de tipos de veículos nas expressões (3.23) a (3.25), e v por k como indicador do tipo de veículo utilizado nas expressões (3.20) a (3.26).

(4) A formulação de programação inteira do PRV pode ser facilmente alterada para incorporar múltiplos depósitos, segundo Golden et alii. [23]. Denominando de n_1, n_2, \dots, n_M , aos M depósitos, obtém-se a formulação desejada substituindo-se os índices das restrições (3.21) e (3.22) para $j = M+1, \dots, n$ (no lugar de $j = 2, 3, \dots, n$), e a

para a resolução exata do FCV através do método de "branch-and-bound". Inicialmente, relaxam-se as restrições de valores 0-1 das variáveis do FCV. Parte-se de um resultado obtido por programação linear e, em cada estágio, uma variável (com valor não inteiro) é selecionada e seus dois valores inteiros mais próximos (superior e inferior) são determinados, bifurcando assim o conjunto

Little et alii. [32] formularam, em 1963, um procedimento para formular um algoritmo.

Flood [18], em 1955, foi o primeiro a tentar abordar o problema como um problema de designação, sem no entanto chegar a pontos.

Dantzig et alii. [13] em 1954, propuseram um método para resolução do FCV por meio de programação linear, relaxando algumas restrições de formação de sub-rotas. O método foi proposto para ser utilizado manualmente, através de representações gráficas, sendo aplicado a um problema de 49 pontos.

4.1 Problema do Caixeiro Viajante

Os métodos exatos para a resolução do Problema de Roteirização de Veículos (FRV) são derivados, via de regra, dos mesmos métodos empregados para o Problema do Caixeiro Viajante (PCV). O PCV é um problema clássico que possui uma formulação bastante simples, mas que, entretanto, é de difícil resolução e sempre desafiou os estudiosos do assunto. Por este motivo apresenta-se, em primeiro lugar, uma síntese em ordem cronológica do desenvolvimento dos métodos exatos para o FCV, para em seguida tratar dos métodos para o FRV.

MÉTODOS EXATOS

CAPÍTULO 4

corrente de soluções viáveis em dois outros subconjuntos. Através da solução de um problema de designação avalia-se o limite inferior em cada um dos subconjuntos. O problema de designação não é resolvido enquanto o limite inferior não for obtido (cujo valor é o mesmo para cada um dos dois subconjuntos). O processo de bifurcação continua até se encontrar uma solução viável, caso contrário o subconjunto do estágio corrente é reprocessado. Lawler e Wood [29] também estudaram extensivamente a aplicação de métodos de "branch-and-bound" para o FCV.

Christofides [9], em 1966, procurou obter limites inferiores da função objetivo do FCV para a sua utilização como ponto de partida nos algoritmos de "branch-and-bound". Aplicando o método em 14 problemas simétricos e assimétricos, Christofides concluiu que os valores encontrados do limite eram somente, em média, 4% menores que a solução ótima do FCV. Christofides et alii. [8] utilizaram essa mesma abordagem para a resolução do FCV por programação dinâmica.

Bellmore e Nemhauser [4], em 1966, apresentaram um levantamento dos métodos exatos para o FCV, tendo concluído que os métodos baseados em programação dinâmica eram os mais indicados para problemas pequenos de até 13 nós. Para problemas maiores de até 70 nós, indicavam um método baseado no procedimento de "branch-and-bound". Para problemas que não pudessem ser resolvidos por este último, recomendava-se um algoritmo heurístico (3-opt de Lin).

Até os anos 70, a abordagem exata era considerada inadequada para a resolução de problemas encontrados na prática, seja por limitações de tempo ou de capacidade de armazenamento de dados. Todavia a partir dessa época começaram a surgir resultados bastante animadores para o FCV.

Parker e Rardin [38] observaram que novas abordagens para o problema foram surgindo e atualmente problemas de tamanho bem superiores aos manuseados anteriormente podem ser hoje resolvidos rotineiramente. Contudo, observam que parte deste progresso também é devido aos avanços dos equipamentos de computação. Como

o mérito dos métodos de FCV é geralmente avaliado pelo tamanho do problema que podem resolver, Parker e Rardin alertam sobre a questão de que os resultados estão sempre sujeitos a desvios devidos à configuração dos problemas e às variações das eficiências dos equipamentos e programas utilizados.

Uma abordagem desenvolvida por Held e Karp [26], [27], em 1969, baseou-se na formulação do "minimum spanning tree" para derivar um limite próximo para as variáveis do problema. Parker e Rardin observam que esta abordagem é superior às demais para problemas simétricos, enquanto que o procedimento de eliminação de sub-rotas é claramente melhor para problemas assimétricos.

Balas e Christofides [1] formularam, em 1979, um método incorporando algumas características do tratamento de eliminação de sub-rotas e das técnicas de dualidade Lagrangeana. Balas e Christofides realizaram testes computacionais para problemas assimétricos de 200 a 325 nós em tempos bastante pequenos. Parker e Rardin observaram que o método de Balas e Christofides é o melhor conhecido para problemas assimétricos.

Millicot [34], [35] adotou, em 1975, uma abordagem de programação inteira partindo do princípio de que existem rotinas de programação linear que permitem a incorporação de novas restrições para um novo processamento logo em seguida. Os valores não inteiros são eliminados por rotinas de "branch-and-bound" e planos de corte e, em seguida, a solução é testada quanto à viabilidade da solução. Caso a solução seja inviável, aplica-se uma rotina para geração das restrições violadas e, em seguida, submete-se novamente o problema à rotina de programação linear até que uma solução viável seja obtida. Ao contrário dos métodos de Little et alii. [32] e de Held e Karp [27], [28], que não geram soluções não inteiras, o algoritmo de Millicot permite a ocorrência de valores não inteiros. Quando isto ocorre, o problema é bifurcado em dois novos sub-problemas, utilizando tempos de processamento demandados por este método são significativamente menores quando se usa o algoritmo do plano de

Ao contrário do PCV que pode ser resolvido, conforme visto acima, com relativo sucesso através dos métodos exatos, o PRV apresenta dificuldades bem maiores devido à maior complexidade da sua formulação, com um maior número de equações e variáveis, tornando o trabalho de resolução relativamente bem maior em

4.2 O Problema de Roteirização de Veículos

heurísticos continuarão a ser muito estudados e utilizados. combinatória. Neste sentido, é de se esperar que os métodos fácil, como passaram a ser alguns outros problemas de natureza dificilmente será algum dia considerado um problema de resolução Parker e Rardin em [38] finalizam concluindo que o PCV simétrico resolvido por um método exato, até aquela data. maiores do que para o do segundo estágio. Este foi o maior PCV processamento para o primeiro estágio são significativamente resultados obtidos por programação linear. Assim, os tempos de resultando numa aproximação muito boa do problema original pelos método é garantido pelos cortes gerados no primeiro estágio, bound", ambos da IBM. Parker e Rardin observam que o sucesso do programação linear e MIP de programação inteira por "branch-and-O método foi implementado através dos softwares MPSX de sub-rotas. Um novo corte é realizado e o estágio dois é repetido. termina. Caso contrário conclui-se que se trata de um sistema de resultado desse segundo estágio for um roteiro, o processo estágio, é aplicado o método de "branch-and-bound". Se o gerados e anexados à formulação de designação. No segundo estágios. No primeiro, um grande número de planos de corte são simétrico de 318 pontos. O método proposto opera em dois abordagem semelhante à de Miliotis, tendo resolvido um problema restrições que impeçam a formação de sub-rotas, através de uma resultados com a aplicação de planos de corte para gerar Em 1980, Crowder e Padberg [11] relataram excelentes menores que os obtidos por Held e Karp [28]. corte ao invés do "branch-and-bound" e que por sua vez são bem

K = capacidade do veículo utilizado.

onde: d_i = demanda do ponto i ;

$$M \geq \sum_{i=1}^n d_i / K$$

foi o ponto de partida do processo de busca:

e a melhor solução foi adotada. M possui um limite inferior que de antemão, o problema foi resolvido para diversos valores de M , veículos necessários. Como não se conhecia o número de veículos localizados na mesma posição do original, tantos quanto eram os múltiplos num FCV simples. M depósitos artificiais foram criados e [32] para o FCV e utilizaram a forma clássica de conversão do FCV basearam-se no algoritmo de "branch-and-bound" de Little et alii. tentarem solucionar o PRV através de método exato. Para isto, Christofides e Eilon [7], em 1969, foram um dos poucos a pontos.

veículos já resolvido através de método exato envolvia somente 23 Christofides (1974) de que o maior problema de roteirização de inteira. Golden et alii. [23] fazem referência a uma citação de embrancharia do desenvolvimento das técnicas de programação termos de resolução por algoritmo exato, principalmente na fase Torna-se compreensível o fato de pouco ter sido feito em milhão de variáveis contínuas no modelo de fluxo de bens. (rotas), 20301 restrições discretas e cerca de 1 veículos (mesmo sem considerar as restrições para evitar subconjunto, 710 restrições e 50000 variáveis no modelo de fluxo de gera 100 restrições e 2100 variáveis no modelo de partição de genérica. Por exemplo, um problema de 100 pontos e 5 veículos computacionais de qualquer software de programação inteira formulados no Capítulo 3 excede, segundo Magnanti, as capacidades Nos casos práticos, o tamanho de cada um dos modelos

4.2.1 Restrições Computacionais

termos computacionais.

O algoritmo de "branch-and-bound" de Christofides e Eilon foi utilizado somente em dois problemas de 6 e 13 pontos por restrições de memória e tempo de processamento.

Segundo Magnanti [33], o PRV possui uma natureza combinatória que sugere, ao menos em princípio, que poderia ser formulado e resolvido como um problema de programação inteira. Porém, raros são os trabalhos publicados que se baseiam em técnicas de resolução exata do problema. Ao contrário, observa-se, historicamente, que as soluções desenvolvidas têm-se baseado quase totalmente em algoritmos de natureza heurística.

Magnanti ao analisar a evolução dos métodos de resolução desenvolvidos, discute vários aspectos da questão tais como: o papel desempenhado pela otimização no contexto da roteirização e programação de veículos; as circunstâncias limitadas nas quais a otimização provou ter sucesso; se a noção de solução ótima seria atualmente um ideal ultrapassado que deve ser abandonado em favor de uma solução menos rigorosa, porém mais fácil de ser obtida; se a roteirização de veículos difere de outros problemas de otimização combinatória.

O PCV é o integrante básico (e ao mesmo tempo a versão mais estudada) do PRV. A roteirização de um único veículo através de uma série de pontos de demanda designados a ele é um componente essencial à maioria das aplicações de roteirização de veículos. Poderia se esperar assim que os algoritmos de roteirização de veículos fossem evoluir e progredir significativamente da mesma forma como ocorreu com os algoritmos do PCV. Porém, isto não ocorreu. É notável a frequência com que novas técnicas em otimização combinatória foram surgindo para a resolução do PCV, ao passo que raras foram as vezes em que puderam ser aplicadas à roteirização de veículos.

O sucesso dos procedimentos baseados em otimização, ainda segundo Magnanti, tem sido limitado em parte devido ao fato de que, até recentemente, os algoritmos se baseavam somente em versões especializadas de métodos de "branch-and-bound" e técnicas de planos de corte. Pouco se havia feito, utilizando-se

(1) Custo-benefício

Em algumas situações, como na roteirização de grandes navios petrolíferos, o custo de implementação e utilização de métodos exatos com a garantia de optimalidade é mais do que justificado pelos grandes valores envolvidos. Considerando que os custos de processamento eletrônico de dados devem continuar a cair e que os custos de transportes devem

Magnanti [33] afirma que alguns tipos de planejamento de frota são bem adequados à modelagem exata (geralmente aqueles formulados como um fluxo em rede bem estruturado), ao passo que outros, particularmente os que envolvem a roteirização de veículos, são consideravelmente mais difíceis de se resolver por método exato. Para esta categoria, os algoritmos heurísticos têm provado ser uma alternativa atraente. Geralmente são mais fáceis de se entender e consequentemente mais rapidamente aceitos pelo pessoal envolvido na sua utilização. São menos sofisticados e, portanto, mais fáceis de se programar e manter em computador. Além disso, são geralmente considerados eficazes para a resolução de uma gama larga de problemas práticos, fornecendo soluções usualmente aceitáveis como boas ou razoáveis. Estes argumentos sugerem que os algoritmos heurísticos continuarão sendo um instrumental bastante utilizado para análise de problemas de planejamento de frota. Todavia, ainda segundo Magnanti, existem algumas razões para se preferir soluções exatas e se esperar uma crescente utilização dos métodos exatos:

4.2.2 Perspectivas Futuras

Apesar das aparentes dificuldades em se resolver o PKV através de um método exato, Magnanti abre algumas perspectivas para a questão, conforme se descreve a seguir.

os recentes avanços da programação inteira (como as técnicas de relaxação lagrangeana).

- Para encerrar este capítulo cabe apresentar uma colocação muito interessante de Magnanti [33] sobre a importância dos métodos exatos. Ele aponta que um argumento frequentemente utilizado contra os métodos exatos, é o de que o esforço dispendido para se determinar uma solução ótima é geralmente
- (2) Análise de sensibilidade
Frequentemente, a validação dos modelos, o estudo de políticas e demais análises demandam conhecimento sobre a sensibilidade do modelo aos parâmetros do problema. Os métodos heurísticos, apesar de amparados por análises de margem de erro, são bem menos úteis para este propósito. Torna-se difícil discernir se qualquer mudança na função objetivo é devido à mudança do parâmetro ou de alguma peculiaridade da heurística empregada.
- (3) Desenvolvimento de novas técnicas.
Apesar de que algumas categorias de problemas sempre continuarão a desafiar as capacidades computacionais e as limitações de custo, novos avanços tecnológicos associados aos avanços na área de computação permitirão um maior desenvolvimento de novas técnicas de resolução por método exato.
- (4) Heurísticas baseadas em otimização.
Espera-se que cada vez mais os métodos exatos venham a ser utilizados como componentes de processos heurísticos (ver exemplos no item 5.2.5 do capítulo seguinte).
- Para encerrar este capítulo cabe apresentar uma colocação muito interessante de Magnanti [33] sobre a importância dos métodos exatos. Ele aponta que um argumento frequentemente utilizado contra os métodos exatos, é o de que o esforço dispendido para se determinar uma solução ótima é geralmente

perdido uma vez que o próprio modelo, bem como os dados utilizados, são apenas aproximações da realidade, justificando-se assim o emprego dos métodos heurísticos ao invés dos exatos. Magnanti observa que é importante compreender que um modelo exato aproxima a representação de um problema real enquanto que um algoritmo heurístico aproxima a resolução do modelo, compondo erros bem maiores desta forma. Apesar dos modelos exatos serem mais difíceis de se resolver, eles ainda fornecem a melhor aproximação do problema real.

Os métodos heurísticos geralmente possibilitam a resolução de problemas de roteirização em tempos de processamento relativamente bem menores que os métodos exatos, fornecendo soluções com precisão aceitável.

Por motivos didáticos, bem como para seguir a evolução cronológica do desenvolvimento dos diversos algoritmos

heurísticos, irá se focalizar inicialmente os algoritmos do Problema do Caixeiro Viajante (PCV) para depois apresentar os do Problema de Roteirização de Veículos (PRV).

5.1 O Problema do Caixeiro Viajante

Considerando que os métodos exatos de resolução de PCV não são, em geral, aplicáveis a problemas de grande porte, por razões computacionais, uma variedade de procedimentos heurísticos foi sendo desenvolvida. Existe uma multiplicidade de algoritmos heurísticos propostos para a resolução de grandes PCV. Porém, segundo Golden et alii. [22], são três as principais classes de abordagens existentes:

- (1) procedimentos de Construção, que geram uma rota próxima da ótima, a partir da matriz de distâncias.
- (2) procedimentos de Melhoria, que buscam encontrar uma rota melhor a partir de uma dada rota inicial.
- (3) procedimentos Compostos, que geram uma rota inicial a partir de um procedimento de construção e, depois, tentam aperfeiçoar a rota, utilizando um ou mais procedimentos de melhoria.

FORMULAÇÕES MATEMÁTICAS

As representações matemáticas do Problema de Roteirização de Veículos (PRV) são em sua maioria derivadas da formulação original do Problema do Caixeiro Viajante (ou PCV). Por isso, as formulações do PCV são apresentadas inicialmente, para em seguida se apresentar as diversas formulações do PRV.

Por convenção, adota-se em todas as formulações apresentadas que o depósito é o ponto de índice 1 e que existem $n-1$ pontos de demanda (clientes) a serem roteirizados.

3.1 O Problema do Caixeiro Viajante

O PCV consiste no clássico problema de determinação do melhor caminho entre uma série de pontos a serem visitados, partindo e retornando a um mesmo local de origem. O objetivo é o de minimizar a distância percorrida.

Apresenta-se inicialmente a formulação original do problema para um único viajante: o PCV Simples. Em seguida, apresenta-se a formulação derivada para vários viajantes: o PCV Múltiplo.

3.1.1 O Problema do Caixeiro Viajante Simples

A formulação do PCV Simples (Golden et al. [23]) é a seguinte:

minimizar
$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij}$$

sujeito a
$$x_{ij} = 1 \quad j = 1, \dots, n$$

(3.1)

(3.2)

O PCV múltiplo é uma generalização do PCV, que vem acomodar a necessidade de se utilizar mais que um único vendedor. Neste problema, M vendedores têm que visitar n nós, de tal forma que a distância total percorrida seja a mínima. Cada vendedor precisa

3.1.2 O Problema do Caixeiro Viajante Múltiplo

onde: $U \geq n-1$

$y_{ij} \geq 0$ $i, j = 1, \dots, n$ (3.8)

$y_{ij} \leq U x_{ij}$ $i, j = 1, \dots, n$ (3.7)

$\sum_{j=1}^n y_{ij} - \sum_{k=1}^n y_{ki} = -1$ $i = 2, \dots, n$ (3.6)

S pode ser qualquer conjunto de restrições que probam a formação de sub-rotas e que satisfaçam às restrições (3.2), (3.3) e (3.5). Existem diversas formas de se definir esse conjunto S. Uma formulação bastante prática baseia-se na introdução de variáveis de fluxo y_{ij} entre os pontos i e j, admitindo-se que n-1 unidades de um bem são embarcadas na origem e que todo nó a ser visitado demanda uma dessas unidades. Esta formulação é apresentada por Bodin et alii, [5] e é devida a Gavish e Graves:

existe ($x_{ij} = 1$) ou não ($x_{ij} = 0$).

x_{ij} = variável inteira que indica se a ligação i a j

onde: c_{ij} = custo (ou distância) do percurso de i a j.

$x_{ij} = 0$ ou 1 $i, j = 1, \dots, n$ (3.5)

$x \in S$ (3.4)

$\sum_{j=1}^n x_{ij} = 1$ $i = 1, \dots, n$ (3.3)

A primeira formulação do problema da roteirização de veículos

3.2 O Problema de Roteirização de Veículos

conectando duas cópias do depósito.

Deste modo, garante-se que uma rota nunca usará um arco

$$(3.14) \quad \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} |$$

comprimentos superior a

conectados entre si, ou então são ligados por arcos de

como no problema original. Os M depósitos por sua vez não são

de D_1, D_2, \dots, D_M , cada qual conectado aos outros nós exatamente

ao FCV simples. Basta se criar M cópias do depósito, chamando-os

Este problema pode ser convertido em um problema equivalente

onde: c_{ij}, x_{ij} e S são os mesmos definidos anteriormente.

$$(3.13) \quad x_{ij} = 0 \text{ ou } 1 \quad i, j = 1, \dots, n$$

$$(3.12) \quad x \in S$$

$$(3.11) \quad x_{ij} = \begin{cases} M & \text{se } i = 1 \\ 1 & \text{se } i = 2, \dots, n \end{cases} \quad i, j = 1, \dots, n$$

$$(3.10) \quad x_{ij} = \begin{cases} M & \text{se } j = 1 \\ 1 & \text{se } j = 2, \dots, n \end{cases} \quad i, j = 1, \dots, n$$

$$(3.9) \quad \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij}$$

sujeito a

minimizar

viajar por uma sub-roteira de nós, incluindo o depósito, e todo nó
 exceto o depósito precisa ser visitado somente uma vez e por um
 único vendedor. A formulação matemática apresentada a seguir
 (Golden et alii, [23]) é uma extensão natural da formulação de
 designação do FCV:

foi feita por Dantzig e Ramser [14] em 1958. Eles reconheceram que as variáveis de decisão do problema, x_{ij} , só poderiam assumir valores inteiros 0 ou 1. Como na época não existia ainda nenhuma técnica, segundo eles, que pudesse resolver este tipo de problema, Dantzig e Ramser procuraram a solução relaxando as variáveis x_{ij} , fazendo

$$0 \leq x_{ij} \leq 1$$

e aplicando em seguida o método de programação linear. A ocorrência de quebras dos $x_{ij} = 0$ ou 1 foram resolvidas por tentativa e erro, tornando a solução inteira. Porém, eles reconheceram que o método não garantia a solução ótima. Atualmente existe uma variedade razoável de modelos de programação inteira para o FRV. Contudo, segundo Magnanti [33], a maioria desses modelos são elaborados a partir de três abordagens básicas: partição de conjunto, fluxo de bens e fluxo de veículos. Magnanti denominou a primeira abordagem - partição de conjunto - de "set covering". Entretanto como as restrições são de igualdade a formulação pode ser também designada como "set partitioning". Para a apresentação dos modelos, irá se admitir que uma frota de N_V veículos, alocados a um depósito comum, precisa ser roteirizada para entregar bens a $n-1$ pontos de demanda com requisitos de entrega específicos, d_1, \dots, d_{n-1} , e, em seguida, retornar ao depósito. Cada modelo apresentado pode ser implementado para incorporar características de múltiplos depósitos, restrições de máximo tempo em rota, janelas de tempo etc..

As formulações do FRV são dadas por Magnanti [33] e são apresentadas de acordo com a classificação proposta por ele. Admite-se em todas as formulações, que a demanda de qualquer ponto a ser atendido é sempre menor que a capacidade de um veículo existente. Quando isto não ocorrer, pode-se, na prática, quebrá-la em várias partes menores.

3.2.1 Formulação da Partição de Conjunto

Esta formulação representa a abordagem de "agrupar primeiro e roteirizar depois", onde cada ponto de demanda é designado aos veículos e_j em seguida, cada veículo é roteirizado através dos pontos a ele designados para se determinar a sequência de entregas. Em princípio, a formulação requer a enumeração de toda possível designação dos pontos de demanda às partições associadas aos veículos.

As variáveis de decisão do problema z_j são binárias 0-1 e especificam se a partição j é usada ($z_j = 1$), ou não ($z_j = 0$). Faz-se $a_{ij} = 1$ se o ponto i de demanda pertence à partição j e $a_{ij} = 0$, em caso contrário. Os coeficientes a_{ij} são fixados e definidos para cada partição j . A formulação do problema é a seguinte:

minimizar
$$C_j z_j \quad (3.14)$$

sujeito a
$$\sum_{j=1}^m a_{ij} z_j = 1 \quad (3.15)$$

$$z_j = 0 \text{ ou } 1 \quad j = 1, \dots, J \quad (3.16)$$

onde: C_j = custo mínimo do roteiro de um veículo passando pelos pontos de demanda da partição j a ele designados. Este custo de roteirização é a solução de um PCV.

As restrições estabelecem que cada ponto i precisa ser designado a somente uma das partições possíveis $j = 1, \dots, J$. Os coeficientes a_{ij} devem satisfazer a toda restrição imposta para a partição. Por exemplo, se K é a capacidade de qualquer veículo da frota (que se assume homogênea para efeito de simplificação), então os coeficientes a_{ij} de qualquer partição

$$\begin{array}{l}
 \text{minimizar} \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} c_{ij} x_{ijv} \\
 \text{sujeito a} \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_{ijv} = 1 \\
 \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 1 \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 0 \\
 \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 1 \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 1 \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 1 \\
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{v=1}^{NV} x_{ijv} = 1
 \end{array}$$

Esta formulação é uma extensão direta da formulação de designação do PCV. A formulação é a seguinte:

3.2.2 Formulação do Fluxo de Veículos

$$\sum_{i=1}^n a_{ij} d_i \leq K_v \quad \text{para todo } j \in C_v \quad (3.19)$$

que estabelecem que cada veículo é designado a somente uma única partição de clientes. As restrições (3.17) tornam-se dependentes do tipo de veículo. Assim, para qualquer partição j do conjunto de candidatos C_v , a capacidade K_v do veículo v , substitui a constante K em (3.17), que se altera para:

$$\sum_{j \in C_v} z_j = 1 \quad v = 1, \dots, NV \quad (3.18)$$

(3.16) as restrições serem designadas ao veículo v . Adiciona-se à formulação (3.14) a Seja C_v , para $v = 1, \dots, NV$, o conjunto de partições candidatas a realizar uma pequena alteração na formulação (3.14) a (3.16). Para acomodar veículos não homogêneos na frota basta

$$\sum_{i=1}^n a_{ij} d_i \leq K_v \quad (3.17)$$

deverem satisfazer à restrição

4. Listar as economias em ordem decrescente.
5. Tomar o primeiro par de nós indicado na lista de economias criando a subrota 1-1-j-1.
6. Descer a lista e tomar o primeiro par de nós indicado que

onde: c_{ij} = custo do percurso entre os pontos i e j .

$$s_{ij} = c_{i1} + c_{1j} - c_{ij} \quad (5.1)$$

da fórmula:

1. Escolher um nó como ponto de partida do roteiro.
2. Criar subrotas para todos os nós existentes i e j , a partir do nó i de início, do tipo 1-2-1, 1-3-1, 1-4-1, etc.
3. Calcular para cada subrota formada a economia (s_{ij}) que seria gerada caso fosse fundada a uma outra subrota através

b. Clarke e Wright (Método das economias)

O procedimento pode ser repetido várias vezes, cada vez iniciando-se o roteiro por um nó diferente. A melhor solução encontrada será aquela a ser adotada.

1. Iniciar a rota por qualquer nó.
2. Encontrar o nó mais próximo ao último adicionado à rota. Acrescentá-lo à rota.
3. Repetir o passo 2 até que todos os nós estejam contidos no roteiro. Então, ligar o primeiro ao último nó.

a. Vizinho mais próximo (Adjacente mais próximo)

5.1.1 Procedimentos de Construção

A seguir são apresentadas as principais heurísticas de cada uma dessas classes. Para efeito de simplificação, admite-se que a matriz de distâncias ou custos seja simétrica.

1. Formar um polígono convexo envolvendo todos os pontos. O perímetro do polígono fornece a sub-rotá inicial.

c5. Polígono Convexo ("Convex Hull")

qualquer nó da sub-rotá.

encontrar o nó k , ainda não pertencente à ela, mais distante a

$k-1$. Substituir o passo 3 pelo seguinte: Dada uma sub-rotá,

encontrar o nó k tal que c_k seja máximo, e formar a sub-rotá $i-$

Substituir o passo 2 do algoritmo c1 pelo seguinte:

c4. Inserção pelo ponto mais distante

arbitrariamente um nó k não pertencente à sub-rotá para inserção.

Substituir o passo 3 do algoritmo c1 pelo seguinte: escolher

c3. Inserção arbitrária

seja mínimo. Inserir k entre i e j .

$$c_{ik} + c_{kj} - c_{ij}$$

a ela, tal que

seguinte: encontrar (i, j) na sub-rotá, e um nó k não pertencente

Substituir os passos 3 e 4 do algoritmo anterior pelo.

c2. Inserção mais econômica

5. Repetir os passos 3 e 4 até envolver todos os nós.

Inserir o nó k entre i e j .

onde: c_{ij} = custo do percurso entre os pontos i e j .

(5.2)

$$c_{ik} + c_{kj} - c_{ij}$$

4. Achar o arco (i, j) da sub-rotá que minimiza a expressão

$$(c_{1^*k^*} + c_{k^*j^*} - c_{1^*j^*}) \times (c_{1^*k^*} + c_{k^*j^*}) / (c_{1^*j^*}) \quad (5.4)$$

O procedimento é o mesmo da inserção pelo maior ângulo exceto pelo passo 2 que é substituído pelo seguinte: escolher o nó k^* não pertencente à sub-rotas e o arco $(1^*, j^*)$ da sub-rotas, tais que o produto seguinte seja o menor possível:

c7. Inserção pela diferença multiplicada pela taxa

ângulo formado pelos arcos $(1^*, k^*)$ e (k^*, j^*) seja o maior possível. não pertencente à sub-rotas, e o arco $(1^*, k^*)$ da sub-rotas tal que o se substituir os passos 2 e 3 pelo seguinte: determinar o nó k E uma variação do algoritmo do Polígono Convexo. Consiste em

c6. Inserção pelo maior ângulo

seguintes algoritmos de inserção: Bodin et alii. [5] acrescentam à relação apresentada acima os

4. Inserir o nó k^* na sub-rotas entre os nós i^* e j^* .
5. Repetir os passos 2 a 4 até envolver todos os nós.

$$(c_{1^*k^*} + c_{k^*j^*}) / (c_{1^*j^*}) \quad (5.3)$$

3. De todos os conjuntos $(1^*, k^*, j^*)$ encontrados no passo 2, determinar $(1^*, k^*, j^*)$ tal que minimize seja mínimo.

$$c_{1^*k^*} + c_{k^*j^*} - c_{1^*j^*}$$

2. Para cada nó k ainda não pertencente à sub-rotas, determinar o par de nós i e j onde k deverá ser inserido tal que

Christofides e Eilon [7] mencionam que Flood [18] foi o

primeiro a observar que o roteiro ótimo do FCV nunca se

intercepta a si mesmo, por motivos geométricos facilmente

compreensíveis. Segundo eles, Croes (1958) descreveu como rotas

sem intersecção poderiam ser obtidas a partir de uma rota

arbitrária inicial, abrindo-se 2 arcos, e reconectando os 4

pontos abertos por 2 novos arcos (chamado de "inversão" por

Croes).

Christofides e Eilon observam que Lin (1965) chamou de 2-opt

(2-ótimo) à rota sem intersecção que não pode ser reduzida em

comprimento através da troca de pares de arcos. O termo 2-opt

implica que nenhuma melhoria é mais possível de ser obtida pela

troca de 2 arcos. O roteiro 2-opt não é necessariamente igual ao

roteiro ótimo, sendo possível se ter diversos roteiros 2-opt para

um mesmo problema. Lin mostrou que o mesmo raciocínio era válido

para o caso de se trocar 3 arcos, chamando-o a solução obtida

assim de 3-opt.

Prosseguindo, Lin e Kernighan chegaram ao método de

determinação de rotas k-opt [36]. Para uma dada rota, existem

$\binom{n}{k}$ combinações possíveis de trocas de k arcos. A aplicação do k-

opt para o PKV pode ser encontrada em Russell [40] à semelhança

do que foi feito com o 3-opt por Christofides e Eilon.

O procedimento de trocas de arcos gera soluções de ótimo

local. Uma troca de $k=2$ arcos gera resultados inferiores aos

gerados por $k=3$ ou mais. Entretanto um procedimento 3-opt requer

cerca de n vezes o número de opções que um 2-opt. Para se obter

melhores aproximações da rota ótima se poderia repetir o

procedimento 3-opt para diversas rotas iniciais.

Computacionalmente isso pode se tornar impraticável rapidamente,

dependendo do tamanho do problema. Por isso, Christofides e Eilon

propuseram um método, classificado por Golden et alii. [22] como

um procedimento composto, que será apresentado a seguir.

5.1.3 Procedimentos Compostos

O procedimento composto de Christofides e Eilon [7] para o PCV é o seguinte:

- (1) começar com uma rota aleatória
- (2) encontrar a rota 2-opt
- (3) encontrar partir da rota gerada no passo 2 uma rota 3-opt.
- (4) repetir o procedimento a partir do passo 1 diversas vezes e seleccionar a melhor solução.

Bodin et alii. [5] sugerem algumas variantes para o procedimento composto apresentado acima, visando reduzir o tempo de computação sem prejudicar a qualidade dos resultados:

- (1) Executar o procedimento sem o passo 2.

- (2) Executar o procedimento sem o passo 3. Esta variante fornece um processamento mais rápido e resultados muito bons, não melhores, porém, que os gerados pelo procedimento composto de três etapas.

- (3) Executar o procedimento composto algumas vezes usando diferentes algoritmos de construção de rotas no passo 1. Esta variante apesar de mais lenta que o procedimento de três etapas, gera melhores resultados.

- (4) No passo 1 do procedimento composto, executar somente o procedimento de construção a partir de um pequeno número de nós iniciais. Executar os passos 2 e 3 a partir da melhor destas soluções.

Os algoritmos apresentados por Golden et alii. foram utilizados para resolver uma série de 8 problemas de 25 a 100 pontos. Obteve-se assim, além do comprimento da rota, o comportamento do pior caso, ou seja, a relação máxima observada entre o comprimento do roteiro obtido e o comprimento ótimo, bem como o número de cálculos computacionais necessários. Golden et

alii. concluíram o seguinte:

- (1) Utilizando-se procedimentos de construção foram encontradas rotas distantes 5 a 7% da optimalidade.
 - (2) Dentre os procedimentos de construção destacaram-se os algoritmos de Clarke e Wright, Insertão mais distante, Insertão arbitrária e Polígono Convexo. Os algoritmos de Vizinho mais próximo, Insertão mais próxima e Insertão mais econômica tiveram um desempenho muito ruim na maioria dos casos.
 - (3) Os procedimentos de melhoria, em particular o 2-opt e 3-opt, partindo de soluções obtidas aleatoriamente, operaram aproximadamente com a mesma eficiência e eficácia dos melhores procedimentos de construção.
 - (4) Os procedimentos compostos produziram soluções 2 a 3% distantes da optimalidade com alta regularidade, sendo entretanto relativamente mais demorados que os outros.
 - (5) Foram obtidos resultados 1 a 2% distantes da optimalidade aplicando-se o procedimento composto repetidamente.
 - (6) O algoritmo do Polígono Convexo acoplado ao 2-opt teve muito bom desempenho em termos de precisão e eficiência.
 - (7) Os algoritmos da Insertão arbitrária e Insertão mais distante foram utilizados como procedimentos de construção dentro de diversas variantes de procedimentos compostos, com excelentes resultados. Nenhuma conclusão pôde ser obtida quanto à melhor combinação. A consistência dos resultados para os diversas combinações testadas foi muito grande.
- Além dos procedimentos acima apresentados, existe um tratamento bastante interessante baseado em simulação de Monte Carlo, desenvolvido por Shimizu [43], para a resolução do PCV. São empregadas diversas técnicas de redução da variância por simulação. Foi resolvido um problema de 10 nós e os resultados foram comparados com a solução por método gráfico de Barachet [2]. A técnica de "variáveis antitéticas" apresentou muito bom

Estes procedimentos foram, inicialmente, grupos de pontos a serem vinculados a cada veículo, para numa segunda etapa serem roteirizados. O algoritmo de Varredura ("Sweep") de Gillet e

5.2.1 Agrupar Primeiro e Roteirizar Depois

As quatro primeiras abordagens têm sido extensivamente utilizadas no passado, enquanto que as duas últimas são mais recentes.

- (1) agrupar primeiro e roteirizar depois
- (2) roteirizar primeiro e agrupar depois
- (3) economia e inserção
- (4) melhoria e troca
- (5) baseada em programação matemática
- (6) otimização interativa

Segundo Bodin et alii. [5], as estratégias de resolução heurística dos problemas de roteirização podem ser classificadas em uma das seguintes abordagens:

5.2 O Problema de Roteirização de Veículos

Os algoritmos heurísticos do PCV servem de base para a maioria dos métodos heurísticos para o PRV, conforme se constata a seguir.

desempenho.

comparada com outras técnicas heurísticas para a avaliação do seu o tipo de problema. Seria interessante se essa abordagem fosse concluída que as técnicas de redução de variância são válidas para pontos de modo inversamente proporcional a sua distância. Shimizu de Barachet. Esta técnica associa faixas de números aleatórios de distribuição uniforme entre 0 e 1, às ligações entre pares de resultado, sendo o custo mínimo estimado apenas 3% superior que o

Estes procedimentos funcionam na ordem inversa ao procedimento anterior de agrupar primeiro e roteirizar depois. Primeiro, uma rota gigante (geralmente inviável, violando algumas restrições do problema) é construída passando por todos os pontos

5.2.2 Roteirizar Primeiro e Agrupar Depois

Miller é baseado neste tipo de enfoque e é apresentado abaixo. a. Algoritmo de Varredura ("Sweep") de Gillet e Miller [20] Este algoritmo utiliza a abordagem de agrupar primeiro e roteirizar depois. Consiste em se varrer o mapa com uma semi-reta centrada no depósito, movimentando-a sempre num mesmo sentido. Toda vez que os nós varridos violarem alguma das restrições do problema retorna-se ao ponto imediatamente anterior constituindo um roteiro. A varredura tem sua contagem zerada, iniciando a partir daí um novo agrupamento até se esgotar todos os nós. Numa segunda etapa, os nós pertencentes a cada agrupamento são roteirizados por algum algoritmo de resolução do PCV. Gillet e Miller fizeram uma comparação, utilizando o algoritmo heurístico de trocas 2-opt de Lin (em Golden et alii. [22]), com o algoritmo exato de Held e Karp [26] (baseado em uma técnica de "branch-and-bound"), eligendo o primeiro pelo seu melhor desempenho global. O algoritmo proposto foi comparado com o algoritmo de Gaskell [19] (abordagem de economia múltipla) e de Christofides e Elton [7] (abordagem 3-opt); (considerados segundo Gillet e Miller como os melhores algoritmos conhecidos na época, 1971), através de 7 problemas. O algoritmo de Varredura mostrou ser superior aos outros nos problemas maiores (50 a 100 pontos). Nos problemas menores (21 a 32 pontos) os resultados obtidos foram equivalentes. Além da precisão dos resultados grande vantagem apontada é que o tempo de processamento cresce linearmente com o número de pontos (se o número de pontos por rota permanecer constante).

1. Designar o depósito como nó 1.
2. Criar rotas para todos os nós existentes, a partir do nó 1 do tipo 1-2-1, 1-3-1, 1-4-1, etc.
3. Calcular para cada nó remanescente a economia que seria

inserção. O algoritmo consiste basicamente no seguinte: passou a ser conhecido também como método de economias e heurístico para o PRV com veículos de capacidades variadas, que Clarke e Wright desenvolveram em 1962 um algoritmo

a. Algoritmo de Clarke e Wright

vistas. restrição adicional para o problema de frequência semanal de [45]. Russell e Igo [39] utilizaram esta abordagem com uma Golden et alii, [21], [22], [23], [24], Norback e Love [36] e Yellow podem ser encontrados em Christofides e Eilon [7], Gaskell [19], apresentado abaixo. Métodos baseados neste algoritmo para o PRV clássico deste tipo é o de Clarke e Wright [10] que encontra-se pontos tenham sido inseridos nas rotas formadas. O algoritmo economia é inserido. O procedimento continua até que todos os inseridos na rota em construção. O ponto que apresentar a maior nenhuma rota, as economias que seriam geradas, caso fossem processo; são avaliadas, para cada ponto ainda não pertencente a Estes procedimentos constroem a solução repetindo o seguinte

5.2.3 Economias e Inserção

2-opt de Lin e que serão apresentados no Capítulo 6. desta abordagem, criando a rota gigante através do procedimento alii, [22] desenvolveram diversos algoritmos para o PRV a partir Vizinho mais próximo para a formação da rota gigante. Golden et [7] citam o método de Tyagi (1968), que utilizou o algoritmo do uma série de rotas menores, porém viáveis. Christofides e Eilon de atendimento. Em seguida, esta rota gigante é particionada em

Parte-se da lista de economias em ordem decrescente, calculadas conforme Clarke e Wright. O arco (A-B) no topo da lista de economias é o primeiro a iniciar a rota (formando a sequência 1-A-B-1). Toma-se em seguida o segundo arco (B-C, por exemplo) da lista de economias. Se existir um ponto em comum ao primeiro arco (o ponto B no caso) e que não viole as restrições do problema, o arco é incorporado à rota existente (formando a sequência 1-A-B-C-1) e todos os demais arcos envolvendo o ponto comum (B) são eliminados da lista. Caso contrário, o arco é utilizado para se iniciar uma nova rota. Deste modo uma multiplicidade de rotas vão sendo construídas ou criadas a cada estágio. O processo continua até que todos os arcos listados tenham sido utilizados ou cancelados.

(1) Método da Economia múltipla

Gaskell, partindo da formulação feita por Clarke e Wright para o cálculo da economia e inserção, elaborou novos critérios, chamando-os de:

b. Algoritmos de Economias múltiplas de Gaskell [19]

Esta formulação foi chamada por Gaskell de método sequencial de economias uma vez que uma nova rota só é iniciada após encerrada a anterior.

4. Tomar o nó que apresenta a maior economia e inseri-lo no roteiro, após o último nó inserido anteriormente.
5. Repetir o passo 4 até esgotar todos os nós.

(5.5)

$$s_{ij} = c_{ij} + c_{ij} - c_{ij}$$

gerada caso fosse incorporada à rota construída até o momento, através da fórmula:

sendo Φ um parâmetro dependente da forma do problema, que coloca maior ou menor ênfase na posição relativa de dois pontos em relação ao depósito. É interessante observar que Yellow [45] desenvolveu, praticamente ao mesmo tempo, um trabalho utilizando o mesmo enfoque de Baskell. Golden et alii. [23] exploraram este artifício para reduzir o tempo de processamento de PRV de 1000 pontos. Baskell conclui que a abordagem múltipla é usualmente superior à sequencial de Clarke e Wright (ver Apêndice B).

$$M_{ij} = S_{ij} - \Phi d_{ij} \quad (5.8)$$

Os métodos (2) e (3) são casos especiais do critério

$$\begin{aligned} \Pi_{ij} &= 2d_{ij} - (d_{ij} + d_{ij} - d_{ij}) - d_{ij} \\ &= d_{ij} + d_{ij} - 2d_{ij} \\ &= S_{ij} - d_{ij} \end{aligned} \quad (5.7)$$

feito por:

O procedimento de busca de novos pontos é o mesmo do método (1), com excesso do cálculo das economias que é

(3) Método do Π múltiplo

onde: S_{ij} = economia calculada por Clarke e Wright,
 d_{ij} = distância do ponto i ao ponto j ,
 dm = média dos d_{ij}

$$\lambda_{ij} = S_{ij} (dm + d_{ij} - d_{ij} - d_{ij}) \quad (5.6)$$

por:

O procedimento de busca de novos pontos é o mesmo do método (1), com excesso do cálculo das economias que é feito.

(2) Método do λ múltiplo

O 2-opt e 3-opt de Lin (em Golden et alii, [22]) e o k-opt de Lin e Kernighan [31] são os integrantes desta classe de algoritmos para o PCV. Posteriormente, foram aplicados no PRV por Christofides e Eilon [7] (cujo trabalho é apresentado abaixo) e por Russel [39], [40]. Baseiam-se na tentativa sucessiva de trocas de arcos entre rotas diferentes, sempre observando as restrições do problema, de modo a se obter melhorias no custo total da roteirização. O procedimento continua até que mais nenhuma redução de custo seja possível. Dror e Levy [15] utilizaram um procedimento composto 2-opt e 3-opt para realizar trocas de arcos entre rotas diferentes, geradas inicialmente pelo procedimento de Clarke e Wright, para o problema da roteirização de entregas ao longo de uma semana.

a. Algoritmo de abordagem "3-opt" de Christofides e Eilon [7]

Utilizando o procedimento de roteirizar primeiro e zonear depois, Christofides e Eilon geraram uma rota gigante através do procedimento composto descrito anteriormente (item 5.1.3) para posteriormente particioná-lo em veículos, em função das suas capacidades. Em seguida, cada par de arcos existente (seja da mesma partição ou não) é testado quanto a melhoria que seria gerada no custo total da roteirização caso fossem trocados entre si, respeitadas as restrições do problema. Christofides e Eilon compararam os resultados obtidos com o algoritmo de Clarke e Wright na resolução de 10 problemas de 6 a 100 pontos e concluíram que a abordagem "3-opt" é significativamente superior.

5.2.5 Programação Matemática

Esta abordagem abrange os algoritmos que são diretamente derivados da formulação de programação matemática do problema de

roteirização. Um exemplo é o modelo de Localização e Alocação de Cooper apresentado abaixo. Um outro excelente exemplo é o modelo de Fisher e Jaikumar que também é apresentado abaixo. Neste último algoritmo, a formulação matemática do problema é primeiramente elaborada na forma exata. Dois componentes interrelacionados são identificados. Um é o problema da designação generalizada e o outro é o PCV. Os procedimentos desenvolvidos por Fisher e Jaikumar aproveitam-se do fato de que estes dois problemas têm sido estudados extensivamente e potentes abordagens de programação matemática encontram-se disponíveis. Deve-se observar que tanto o método de Fisher e Jaikumar como o de Cooper baseiam-se também na abordagem de agrupar primeira e roteirizar depois. A etapa de agrupamento é feita por programação matemática.

a. Algoritmo de Localização-Alocação ("Location-Allocation") de Cooper

Este algoritmo é citado por Cullen et alii. [12] e foi desenvolvido por Cooper (1969). A solução é buscada iterativamente através de duas etapas. Primeiramente são localizados alguns pontos base, que atuam como depósitos regionais espalhados pela cidade. Em seguida, os pontos de entrega são alocados a cada ponto base. Supõe-se no modelo que os veículos saem do depósito central, vão diretamente a um ponto base e, a partir daí, realizam suas entregas sempre indo do ponto base ao ponto de entrega e voltando ao ponto base sucessivamente, até atender a todos os pontos alocados àquele ponto base, retornando após isso ao depósito central. A distância total a ser minimizada nesta fase é a somatória das distâncias que ligam cada ponto ao seu respectivo ponto base.

A localização dos pontos base é feita inicialmente de modo arbitrário. A alocação dos pontos de entrega aos pontos base é feita através de um algoritmo de designação 0-1 que resolve o seguinte problema de programação inteira:

Pontos de atendimento não convenientes poderão ser ligados ao
 realocação dos pontos base através do algoritmo do baricentro.
 sujeito a casos patológicos, particularmente na fase de
 Por outro lado, pode-se inferir, ainda, que o modelo seja muito
 computacionalmente, devido à resolução do problema de designação.
 sua formulação que o algoritmo deve ser bastante limitado
 desempenho e eficiência do método. Contudo, pode se inferir pela
 Cullen et alii, não fornecem maiores indicações sobre o
 pesos).

possivelmente o do baricentro, também conhecido como método dos
 para a resolução do problema de localização deve ser
 seja alcançada. (Apesar de não estar claro no artigo, o algoritmo
 locação continua até que mais nenhuma melhoria na função objetivo
 grupamento de pontos de entrega. O procedimento de alocação e
 base, é realizada uma realocação dos pontos base para cada
 Uma vez feita a alocação dos pontos de entrega aos pontos

onde: n = número de pontos de entrega mais i ,
 NV = número de veículos,
 K = capacidade do veículo (supostamente única para
 efeito de simplificação),
 x_i e y_i = coordenadas do ponto de entrega i ,
 a_i e b_i = coordenadas do ponto base v ,
 z_i = variável binária que indica se o ponto de entrega
 i está alocado ao ponto base v ($z_i = 1$, ou não ($z_i = 0$)).

$$z_i = 1 \quad v = 1, \dots, NV \quad (5.13)$$

$$z_i = 0 \text{ ou } 1 \quad \text{para todo } i, v \quad (5.12)$$

$$z_i = 1 \quad i = 2, \dots, n \quad (5.11)$$

$$z_i \leq K \quad v = 1, \dots, NV \quad (5.10)$$

$$\text{minimizar } \sum_{v=1}^{NV} \sum_{i=2}^n [(x_i - a_v)^2 + (y_i - b_v)^2] z_{iv} \quad (5.9)$$

ponto base, se forem consideradas ligações em linha reta ao invés da distância real.

b. Algoritmo de Designação Generalizada de Fisher e Jaikumar [17]

Esta heurística encara o PRV como consistindo de dois

componentes interrelacionados. Um é o problema de designação

generalizada (que faz o agrupamento dos pontos) e o outro é o PCV

(que faz a roteirização dos pontos de cada agrupamento). Para que

se possa entender melhor o mecanismo do algoritmo, apresenta-se

abaixo a formulação do PRV reescrita de uma outra forma em

relação ao que foi apresentado anteriormente no item 3.2.2.

(formulação do fluxo de veículos) de modo a permitir o

reconhecimento das duas partes envolvidas:

minimizar
$$\sum_{i,j} c_{ij} x_{ij} \quad (5.14)$$

sujeito a
$$\sum_i d_i z_i \leq K^v \quad (5.15)$$

$$z_i = \begin{cases} NV & \text{se } i=1 \\ 1 & \text{se } i=2, \dots, n \end{cases} \quad (5.16)$$

$$z_i = 0 \text{ ou } 1 \quad \text{para todo } i, v \quad (5.17)$$

$$x_{ij} = z_j \quad \text{para todo } j, v \quad (5.18)$$

$$x_{ij} = z_i \quad \text{para todo } i, v \quad (5.19)$$

$$\sum_j x_{ij} \leq |S| - 1 \quad (5.20)$$

$$x_{ij} = 0 \text{ ou } 1 \quad i, j = 1, \dots, n \quad (5.21)$$

onde: NV = número de veículos disponível,
 K^v = capacidade de veículo v,
 d_i = demanda do ponto i,

O algoritmo proposto superou, segundo os autores, os melhores conhecidos até o momento. Além disso, segundo os mesmos, ele tem a vantagem considerar, através do problema de designação, o impacto da alocação de um ponto a um veículo em relação a todas as demais alternativas possíveis, à luz das restrições de capacidade dos veículos. Evita-se assim o problema inerente às

FCV. O algoritmo desenvolvido por Fisher e Jaikumar resolve o problema de designação dos pontos aos veículos (5.14) a (5.17) através de uma aproximação linear da função objetivo. Em seguida, obtêm-se a solução final através da roteirização dos pontos alocados a cada veículo, por meio de um algoritmo exato para o

poBRE. O algoritmo desenvolvido por Fisher e Jaikumar resolve o problema de designação dos pontos aos veículos (5.14) a (5.17) através de uma aproximação linear da função objetivo. Em seguida, obtêm-se a solução final através da roteirização dos pontos alocados a cada veículo, por meio de um algoritmo exato para o

devido à relativa importância dos processos no ato da escolha da capacidade dos veículos a serem utilizados. (Christofides e Eilon [7] fizeram a mesma observação particularmente sobre o algoritmo de Clarke e Wright). Assim, problemas que possuem restrições severas de capacidade geralmente terminam com um resultado muito

As restrições (5.15) a (5.17) são as restrições do problema de designação generalizada que asseguram que cada rota começa e termina no depósito (ponto 1), que todo ponto é atendido por algum veículo e que a carga alocada a um veículo está dentro de sua capacidade. Se os z_i^* são fixados para satisfazer (5.15) a (5.17), então para um dado v , as restrições (5.18) a (5.21) definem um FCV para os pontos designados ao veículo v . Fisher e Jaikumar observam que as restrições de capacidade

$$c_{ij} = \text{custo do percurso do ponto } i \text{ ao ponto } j,$$

$$x_{ij}^* = \text{variável binária que indica se o veículo } v$$

$$\text{trazega no arco de ligação entre os pontos } i \text{ e } j$$

$$(x_{ij}^* = 1, \text{ ou não } (x_{ij}^* = 0),$$

$$z_i^* = \text{variável binária que indica se o ponto } i \text{ é}$$

$$\text{servido pelo veículo } v (z_i^* = 1), \text{ ou não } (z_i^* = 0).$$

A função $f(Z^{\wedge})$ é extremamente complexa e não serve para o propósito em vista. Assim, a heurística baseada-se numa aproximação linear da função objetivo (5.22) dada por

$$x_{ij}^{\wedge} = 0 \text{ ou } 1 \quad \text{para } i, j = 1, \dots, n \quad (5.30)$$

$$\sum_{i,j \in S} x_{ij}^{\wedge} \leq |S| - 1 \quad (5.29)$$

$$\sum_{j} x_{ij}^{\wedge} = z_i^{\wedge} \quad i = 1, \dots, n \quad (5.28)$$

$$\sum_{i} x_{ij}^{\wedge} = z_j^{\wedge} \quad j = 1, \dots, n \quad (5.27)$$

tal que

$$f(Z^{\wedge}) = \min \sum_{i,j} c_{ij} x_{ij}^{\wedge} \quad (5.26)$$

A função $f(Z^{\wedge})$ é definida matematicamente por

onde: $f(Z^{\wedge})$ = custo do roteiro ótimo do PCV para os pontos alocados ao veículo v .

$$z_i^{\wedge} = 0 \text{ ou } 1 \quad \text{para todo } i, v \quad (5.25)$$

$$z_i^{\wedge} = \begin{cases} NV & \text{se } i = 1 \\ 1 & \text{se } i = 2, \dots, n \end{cases} \quad (5.24)$$

$$\sum_{i} d_i z_i^{\wedge} \leq K^v \quad v = 1, \dots, NV \quad (5.23)$$

$$\sum_{i,j} f_{ij} z_{ij}^{\wedge} \quad (5.22)$$

minimizar

heurísticas de designação sequenciais (heurísticas de construção), que fazem alocações iniciais "boas" levando eventualmente a alocações muito caras no final, a fim de manter a viabilidade da solução, conforme mencionado acima. A idéia básica da abordagem apresentada é descrita pelas reformulações das expressões (5.14) a (5.21) anteriores como um problema de designação não-linear:

O algoritmo utilizado para a solução do problema de designação, segundo Fisher, é baseado na técnica de relaxação Lagrangeana. O FCV para cada agrupamento de pontos resultante foi meio; a uma distância do centro tal que envolva 75% da demanda do setor. Para a seleção automática dos pontos base, Fisher e Jaikumar desenvolveram um algoritmo muito semelhante à varredura de Gillet e Miller [20]. O mapa é dividido em setores proporcionais à demanda dos pontos envolvidos, centrados no depósito. Os pontos base são posicionados sobre os raios que dividem esses setores ao meio; a uma distância do centro tal que envolva 75% da demanda do setor.

Para a seleção automática dos pontos base, Fisher e Jaikumar desenvolveram um algoritmo muito semelhante à varredura de Gillet e Miller [20]. O mapa é dividido em setores proporcionais à demanda dos pontos envolvidos, centrados no depósito. Os pontos base são posicionados sobre os raios que dividem esses setores ao meio; a uma distância do centro tal que envolva 75% da demanda do setor. Isto cria uma sensação de envolvimento e controle a sua experiência a serviço do sistema computadorizado de roteirização. Isto cria uma sensação de envolvimento e controle do processo, que é fundamental para o sucesso de uma boa implementação.

De acordo com Fisher e Jaikumar, existem muitas vantagens em se empregar a seleção manual dos pontos base. Segundo eles, geralmente o usuário tem um sentimento do problema e pode colocar a sua experiência a serviço do sistema computadorizado de roteirização. Isto cria uma sensação de envolvimento e controle do processo, que é fundamental para o sucesso de uma boa implementação.

onde: c_{ij} = custo do percurso entre os pontos i e j .

$$d_i^* = \min \{ (c_{i1} + c_{i2} + \dots + c_{ik} + c_{i(k+1)}), (c_{i1} + c_{i2} + \dots + c_{i(k+1)} + c_{i(k+2)}), \dots, (c_{i1} + c_{i2} + \dots + c_{iN} + c_{i(N+1)}) \}$$

(5.32)

(1) Alocar NV pontos base ("seed") associados aos NV veículos. A alocação pode ser feita arbitrariamente por uma pessoa, o que torna o método bastante interessante em termos de interação do homem com a máquina, ou automaticamente, conforme descrito adiante.

(2) As distâncias d_i^* são obtidas pela expressão

$$d_i^* = \sum_{v=1}^{NV} \sum_{s=1}^M z_{is}^v \quad (5.31)$$

As distâncias d_i^* podem ser obtidas de diversas maneiras. Fisher e Jaikumar utilizaram o seguinte procedimento:

resolvido pelo algoritmo exato de Miliotis que consiste numa
 combinação de "branch-and-bound" com planos de corte.
 Os testes computacionais foram realizados resolvendo-se 12
 problemas de 50 a 100 pontos. O algoritmo proposto foi comparado
 com o algoritmo de Clarke e Wright, de Varredura de Gillet e
 Miller, de pesquisa em árvore de Christofides et alii., e de 2
 fases de Christofides et alii.. Em termos de qualidade da
 solução, o algoritmo proposto claramente teve melhor desempenho
 que os demais. O algoritmo encontrou a melhor solução em 9 dos 12
 problemas e teve a menor média de custo para todos os casos. O
 tempo de processamento médio também foi dos menores, somente
 perdendo para o algoritmo de Clarke e Wright por uma diferença
 muito pequena. O concorrente mais próximo em precisão foi o
 algoritmo de pesquisa em árvore de Christofides et alii.. Todavia
 este algoritmo tem o inconveniente de sofrer um progressivo
 aumento do tempo de processamento com o número de pontos.

5.2.6 Otimização Interativa

É uma abordagem onde um alto grau de participação humana é
 incorporada ao processo de resolução do problema. A ideia básica
 dessa estratégia é a de que uma pessoa experiente tem a
 capacidade de definir e revisar parâmetros e introduzir premissas
 dentro do modelo de resolução, baseada na sua intuição e
 conhecimento do problema. Tem-se verificado que, desta forma,
 aumenta na prática a tendência de que o modelo venha a ser
 implementado e utilizado. Um exemplo desse procedimento
 interativo é o algoritmo de Fisher e Jaikumar apresentado
 anteriormente, que permite a seleção dos pontos base a partir dos
 quais será feita a designação dos pontos. Ainda dentro dessa
 categoria, Bodin et alii. [5] (pag. 99) fazem referência aos
 trabalhos de Krojak et alii..

Uma forma alternativa de abordagem não apontada na

classificação acima e que foi encontrada em alguns artigos sobre o estatística, cabendo, portanto, tecer alguns comentários sobre o assunto.

Novaes [37] elaborou um modelo de zoneamento de entregas

para uma frota, a partir de uma regressão estatística que

fornece a distância a ser percorrida por um veículo numa zona,

em função do número de pontos de entrega e da área da zona de

entrega. Este procedimento permitiu a definição de zonas de

entrega fornecendo assim o dimensionamento da frota. A regressão

foi obtida através do ajuste de uma curva Erlang com dados

obtidos pela roteirização manual de diversos problemas. Novaes

não comparou os resultados com algum outro procedimento conhecido

para que se pudesse ter uma ideia do desempenho da abordagem

proposta.

Um outro trabalho que utiliza a abordagem estatística é o de

Golden [24], que elaborou uma regressão para estimativa da

distância total correspondente à solução ótima do PCV através da

distribuição de Weibull e comparou os resultados com as soluções

obtidas pelo procedimento de economias. Segundo Golden, a

heurística proposta gera soluções 5 a 10% distantes da solução

ótima e é um instrumento muito útil para avaliações rápidas.

Uma desvantagem dos procedimentos apresentados acima é a

limitação do seu uso nos casos práticos onde há restrições

múltiplas a obedecer, tais como horários limites e capacidades

variadas, que seriam muito difíceis de ser incorporados ao

modelo.

Como se pôde ver, os métodos heurísticos permitem uma

modelagem mais simples, trazendo consigo um forte apelo a sua

utilização. O Apêndice B fornece outros detalhes interessantes

relativos à modelagem com vistas a sua implementação

computacional. Terminada a exposição da pesquisa bibliográfica realizada, irá se apresentar no capítulo seguinte o modelo desenvolvido para a análise da influência dos custos veiculares sobre a roteirização.

Apesar do método de Fisher e Jaikumar ser bastante eficiente (conforme visto no Capítulo anterior) permitindo se obter soluções muito próximas da ótima em tempos de computação relativamente pequenos, ele apresenta alguns inconvenientes que impedem a sua utilização para o objetivo proposto neste trabalho:

- (1) Não se dispunha de programa de computador para a resolução do problema de designação generalizada pelo método de relaxação lagrangeana e a utilização de um pacote genérico de programação inteira (como o TEMPO da Burroughs ou o MSPX da IBM) provavelmente não seria viável para os problemas de maior porte.

- (2) A modelagem do problema de designação generalizada, que faz a alocação dos nós aos veículos, não contempla as restrições de jornada de trabalho, que serão incluídas nos problemas a serem resolvidos no Capítulo 7. Por se basear na formulação exata do RRV, a introdução dessas restrições adicionais de tempo, se tornaria rapidamente impraticável computacionalmente ou, pelo menos, tornaria o método menos interessante quando comparado com um método de abordagem heurística, em termos de rapidez e simplicidade.

- (4) Finalmente, para atender ao objetivo deste estudo seria necessário que o método de Fisher e Jaikumar permitisse a introdução de parâmetros de capacidades variadas bem como de custo fixo e custo variável para cada tipo de veículo, o que tornaria a sua formulação e resolução relativamente bastante

1. CW (Clarke e Wright)
2. CS (Economias combinadas, "Combined savings")
3. OOS (Oportunidades otimistas de economias, "Optimistic opportunity savings")
4. ROS (Oportunidades realísticas de economias, "Realistic opportunity savings")
5. ROS⁺
6. SGT (Rota gigante simples, "Single giant tour")
7. MGT (Rota gigante múltipla, "Multiple giant tour")

heurísticos que foram os seguintes:

Golden et alii, formularam e testaram 12 algoritmos para ir de i a j igual ao custo variável para ir de j a i . Variáveis fossem simétricas, isto é $c_{ij} = c_{ji}$ (custo variável). Para efeito de simplificação admitiu-se que os custos objetivo buscado foi o de se minimizar o custo total da operação. Capacidades para a frota e dos roteiros. O custo variável foi admitido como independente do tipo do veículo e igual a um. O quais consideram os custos fixos de veículos de diferentes desempenho de uma série de algoritmos desenvolvidos por eles, os O trabalho de Golden et alii, [21] procurou avaliar o

6.1 Algoritmos de Determinação do Tamanho e Composição da Frota de Golden et alii.

estudo e são descritos a seguir. artigo foram utilizados como base do modelo utilizado para o artigo de Golden et alii, [21]. Os algoritmos propostos nesse mais atende aos objetivos deste estudo e o apresentado no recente que mais se destacou na pesquisa bibliográfica realizada e que desenvolvimento do modelo de análise. Neste sentido, o trabalho de resolução heurística que servisse de ponto de partida para o Por estes motivos procurou-se encontrar uma outra abordagem

complexa e difícil.

$$\begin{aligned}
 SCS_{i,j} &= SCW + F(z_i) + F(z_j) - F(z_i + z_j) \\
 &+ F(P(z_i + z_j) - z_i - z_j) \\
 &= SCS + F(P(z_i + z_j) - z_i - z_j)
 \end{aligned}
 \tag{6.3}$$

Para superar o problema que o algoritmo CS apresenta de ignorar as possíveis economias permitidas pela utilização de um veículo maior, criou-se o ODS, que é caracterizado pela forma de cálculo da economia por veículo que pode atender à demanda z_j , sendo uma função discreta e criaram o algoritmo CS, onde $F(z)$ é o custo fixo do menor do tipo escada.

$$SCS_{i,j} = S_{i,j} + F(z_i) + F(z_j) - F(z_i + z_j)
 \tag{6.2}$$

Para considerar os diversos custos fixos no cálculo da economia, Golden et alii, substituíram essa formulação por

$$S_{i,j} = c_{i,j} + c_{i,j} - c_{i,j}
 \tag{6.1}$$

O primeiro algoritmo é o de Clarke e Wright. Os algoritmos 2 a 5 são derivações feitas do algoritmo de Clarke e Wright, de economias e inserção. Os algoritmos 6 a 12 são baseados no procedimento do tipo roteirizar primeiro e agrupar depois. Todos os algoritmos foram desenvolvidos para considerar o custo fixo, com excesso do algoritmo 1, que foi mantido conforme a formulação original. O cálculo da economia de inserção de rota para o algoritmo de Clarke e Wright (CW) é dado por

8. MGT^e
9. (MGT+2-opt)^e
10. (MGT+OROPT)^e
11. (MGT+2-opt)^e
12. (MGT+OROPT)^e

assim sucessivamente.

l é o índice do depósito; $s(1)$ o primeiro ponto; $s(2)$ o segundo e $s(n)$ - 1 ao roteiro gigante resultante do procedimento 2-opt, onde Golden et alii, denominaram de sequência 1-s(1)-s(2)-... -

minima.

através da resolução de um problema de determinação da distância algoritmo 2-opt de Lin, as rotas de cada veículo foram formadas dos algoritmos 6 a 12. A partir de uma rota gigante criada pelo Um segundo tipo de abordagem foi utilizada para a definição

inserção acima apresentada.

ROS β mostrou ser o melhor de todos da categoria de economia e Dos 20 testes realizados em problemas de 12 a 100 pontos, o

$$ROS_{i,j} = ROS_{i,j} + (1 - \beta) c_{i,j} \quad (6.5)$$

ROS β , cujo cálculo de economia é dado por

depósito (descrito em detalhes no Anexo B), gerando o algoritmo pontos em função da distância entre eles e da sua distância ao de formato do roteiro que modifica a preferência de inserções dos Para aprimorar esta abordagem foi introduzido o parâmetro β confirmar a superioridade deste algoritmo.

menor ou igual a z (se $z < K_1$, $F'(z) = 0$). Os testes computacionais onde $F'(z)$ é o custo fixo do maior veículo cuja capacidade é

$$ROS_{i,j} = SCS_{i,j} + F'((z_i + z_j) - z_i - z_j) \quad (6.4)$$

método ROS onde a economia é calculada por

economias, o OS superestima. A solução que veio à tona foi o os algoritmos apresentam pontos fracos básicos. O OS subestima as verificou-se que o algoritmo OS supera o OS. Na verdade, ambos Através dos testes realizados com diversos problemas,

demanda z .

onde $F'(z)$ é a capacidade do menor veículo que pode atender à

O MGT utiliza a mesma sistemática do MGT com a diferença que o processo é repetido 5 vezes iniciando-se a partir de 5 rotas gigantes diferentes. O (MGT+2-opt) faz um pós aperfeiçoamento da solução, partindo-se do resultado do MGT. É aplicado o procedimento de melhoria e trocas 2-opt de Lin para arcos de roteiros diferentes, sempre se observando as restrições do problema.

onde: $CMV =$ capacidade do maior veículo

$$\sum_{r=1}^{M-1} d(s(r)) < CMV \leq \sum_{r=1}^M d(s(r)) \quad (6.7)$$

O MGT parte da construção de uma rota inicial igual à do SGT porém sem incluir o depósito. São criadas cópias de M nós que são localizadas exatamente na posição dos nós originais. São calculados os custos totais de ligação entre os conjuntos de pontos através da expressão (6.6) e a partição dos roteiros é feita pela determinação da menor distância da rede. O número M de nós a serem copiados é calculado pela seguinte expressão:

onde: $s(k) =$ posição sequencial do ponto k no roteiro gigante,
 $CUSTO(k,m) =$ custo fixo mais variável do roteiro que sai do depósito, atende os pontos $s(k), s(k+1), \dots, s(k+2), \dots, s(m-1)$, e retorna ao depósito,
 $c(i,j) =$ custo do percurso do ponto i ao ponto j , associado à distância,
 $d(i) =$ demanda a ser entregue ao ponto i .

$$CUSTO(k,m) = c(1,s(k)) + \sum_{r=2}^{m-1} c(s(r),s(r+1)) + c(s(m-1),1) + F \left(\sum_{r=1}^{m-1} d(s(r)) \right) \quad (6.6)$$

O SGT forma os custos de cada tramo da rede para o problema da distância mínima através da seguinte formulação

Através disto, foram implementados os modelos SGT, MGT e

da rota.

v = menor veículo que pode atender a soma das demandas

cvv(v) = custo variável do veículo do tipo v,

onde: dist(i, j) = distância do ponto i ao j,

$$\begin{aligned}
 \text{CUSTO}(k, m) = & \text{dist}(1, s(k)) * \text{cvv}(v) \\
 & + \sum_{k=2}^m \text{dist}(s(r), s(r+1)) * \text{cvv}(v) \\
 & + \text{dist}(s(m-1), 1) * \text{cvv}(v) \\
 & + F (\sum_{k=1}^m d(s(r)))
 \end{aligned}
 \tag{6.8}$$

Os modelos de Golden et alii. integrantes da estratégia de construção inicial de um roteiro gigante são facilmente implementáveis para a consideração de custos variáveis específicos por tipo de veículo. Basta-se tomar a função $\text{CUSTO}(k, m)$ dada pela expressão (6.8) e substituí-la por:

6.2 Modelo Utilizado

O (MGT+OROPT) é uma adaptação, segundo Golden et alii., do procedimento 3-opt proposto por Or (do qual Golden et alii. não dão maiores detalhes), que basicamente segue o mesmo raciocínio do algoritmo anterior. Finalmente, repetindo-se o procedimento realizado no MGT, definiu-se os algoritmos (MGT+2-opt) e (MGT+OROPT) que são os mesmos definidos anteriormente repetidos 5 vezes de modo a se escolher o de melhor resultado. O (MGT+OROPT) foi o algoritmo que apresentou o melhor resultado de custo, porém apenas marginalmente melhor que o (MGT+2-opt). Conforme mencionado anteriormente, o RDS-g foi o melhor dos algoritmos de economias e inserção. Pelos resultados de Golden et alii. verifica-se que seu desempenho é comparável aos métodos do segundo tipo (SGT e MGT) sem o pós aperfeiçoamento da solução (MGT+2-opt ou MGT+OROPT).

Para permitir a análise de incentivo à formação de rotas mais curtas de modo a se utilizar veículos de menor capacidade e portanto menor custo fixo, na realização de viagens múltiplas, conforme ilustrado na introdução do trabalho, foi implementado uma política de prêmio às viagens mais curtas. Esta política funciona da seguinte maneira: todas as viagens (veículos) com duração menor que a metade da jornada máxima diária têm seu custo fixo reduzido à metade de modo a levar o algoritmo de determinação do menor caminho à adotá-la. Este fator é

Em seguida, o tempo de duração da rota é comparado à jornada máxima de trabalho. Se o tempo de rota for maior, a função $CUSTOA(k,m)$ adquire o valor infinito. Caso contrário, assume o valor calculado pela expressão (6.8). Deste modo impede-se a formação de rotas com duração maior que a permitível.

onde:

- Trot = tempo de duração da rota em formação;
- Tfixo = tempo constante de atendimento por ponto;
- Ttaxa = taxa de descarga por unidade de demanda;
- Vel = velocidade média de percurso.

$$Trot = Tfixo + Taxa * \sum_{k=1}^{M-1} d(s(r)) + (dist(1,s(k)) + \sum_{k=2}^{M-2} dist(s(r),s(r+1)) + dist(s(m-1),1)) / Vel \quad (6.9)$$

seguinte expressão:

Uma outra característica implementada no WGT foi a restrição de duração máxima da jornada de trabalho na rota. Primeiramente, todas as viagens têm o seu tempo de duração estimados através da seguinte expressão:

WGT num mesmo programa computacional que se denominou de WGT, com opção de geração de M cópias de nós para o MGT e opção de repetição de geração de n processamentos para n roteiros aleatórios gigantes.

A segunda alternativa disponível para a execução do pós-

contrário.

$x_{ij} = 1$ se o roteiro i é alocado ao veículo j , $x_{ij} = 0$ caso contrário;
 $y_j = 1$ se o veículo j é utilizado, $y_j = 0$ caso contrário;
 q = número de rotas formadas;

onde: $Trot_i$ = tempo de duração da rota i , para $i = 1, \dots, q$;

$$y_j, x_{ij} = 0 \text{ ou } 1 \quad i, j = 1, \dots, q \quad (6.14)$$

$$\sum_{j=1}^q x_{ij} = 1 \quad i = 1, \dots, q \quad (6.13)$$

$$Trot_i \cdot x_{ij} \leq T_{max} \cdot y_j \quad j = 1, \dots, q \quad (6.12)$$

sujeito a:

$$\text{minimizar } \sum_{j=1}^q y_j \quad (6.11)$$

inteiras:

Para realizar a consolidação das rotas mais curtas obtidas com a política incorporada acima, deve-se alocar os veículos às viagens múltiplas mediante um pós-processamento. Nos casos mais simples esta tarefa pode ser feita manualmente. Entretanto, nos casos que apresentam um maior número de combinações de rotas possíveis, torna-se necessário um método mais eficiente. As alternativas existentes neste caso são duas. A primeira delas é por programação matemática baseada na seguinte formulação

alocado à ligação.

onde: P = prêmio igual à metade do custo fixo do veículo

$$CUSTOB(k, m) = CUSTOA(k, m) - P \quad (6.10)$$

que se segue:

incorporado ao modelo através da função $CUSTOB(k, m)$ conforme o

Os procedimentos descritos acima são válidos para fusão de rotas alocadas a veículos do mesmo tipo. É possível se alocar veículos de tipos diferentes, contanto que não haja incompatibilidade de capacidade, devendo para isto se implementar os modelos de forma adequada.

1. Listar, para um determinado tipo de veículo, as rotas formadas pelo modelo WGT proposto e os respectivos tempos de duração.
2. Determinar o menor tempo de jornada da lista.
3. Subtrair este número da duração máxima possível.
4. Eliminar todas as rotas com tempo superior ao valor encontrado em 3, alocando um veículo para cada uma delas.
5. Fazer a fusão da rota remanescente de maior duração com a rota de menor duração encontrada em 2 e eliminar as duas da lista, alocando um veículo único para as duas viagens.
6. Repetir os passos 2 a 5 até eliminar todas as rotas da lista.
7. Contar o número total de veículos necessários somando o número obtido no passo 4 (número de veículos que fazem uma viagem), com o número obtido no passo 5 (número de veículos que fazem duas viagens).

Neste processamento de fusão das rotas é um algoritmo heurístico. Neste trabalho, para efeito de simplificação dos casos analisados, considera-se que um veículo possa realizar no máximo duas viagens por dia. Isto representa o que ocorre na maioria dos casos na prática. Assim, o algoritmo heurístico proposto faz a determinação do número de veículos necessários, combinando as rotas através de um critério bastante simples, sempre se respeitando a duração máxima da jornada de trabalho. Este algoritmo consiste no seguinte:

6.3 Implementação Computacional do Modelo

A partir da formulação do modelo apresentada acima, foi desenvolvido um programa de microcomputador em linguagem BASIC estruturado cuja listagem encontra-se no Apêndice E. O programa tem a seguinte estrutura de funcionamento:

1. Rotina XYP
Permite a entrada de dados da geometria do problema e da demanda por digitação das coordenadas (x,y) e demanda de cada ponto. Permite também a gravação e leitura de arquivos gravados em diskete.

2. Rotina DISTANCIAS
Executa o cálculo da matriz de distâncias. As distâncias entre os pontos são lineares e simétricas. Esta rotina permite também entrar com a matriz de distâncias por digitação, quando necessário. Como o cálculo é relativamente demorado, principalmente para os problemas maiores, a matriz de distâncias pode ser gravada em diskete, para ser lida posteriormente.

3. Rotina ROTALEATORIA
Cria um roteiro gigante aleatório através do seguinte procedimento: a cada passo é gerado um número aleatório entre 1 e n+1 (n=número de pontos do problema com o depósito). Se o ponto correspondente a este número já tiver sido alocado à rota, o número é desprezado e gera-se um outro número aleatório. Caso contrário, este ponto é acrescido à rota em formação, após o último ponto anteriormente incorporado. O processo continua até se esgotar todos os pontos a serem roteirizados.

4. Rotina OPTZ
Executa o procedimento 2-opt de Lin de trocas de arcos,

partindo do roteiro gigante aleatório gerado pela rotina anterior.

5.

Rotina FROTA

Permite a entrada, leitura e gravação em disquete, de dados descritivos da frota (tipos, capacidades, custos fixos e variáveis).

6.

Rotina TEMPO

Permite a entrada de dados de tempo máximo de jornada, tempo de corte (tempo máximo de duração da primeira viagem), tempo de atendimento constante em cada ponto, taxa de descarga e velocidade média de percurso.

7.

Rotina ZONAS

A partir do roteiro gigante formado pela Rotina OPT2, e pelos dados da FROTA e TEMPO, é feito o particionamento do roteiro através das seguintes sub-rotinas:

a. Sub-rotina COSTKM

Calcula a matriz $CUSTOR(k,m)$ para cada alternativa de particionamento.

b.

Sub-rotina CRITICO

Faz a determinação do menor caminho baseado no algoritmo clássico de Dijkstra (apresentado no Apêndice C), utilizando como distâncias dos diversos arcos existentes na rede os valores da matriz $COSTB(k,m)$ calculada pela sub-rotina anterior.

c. Sub-rotina RESUMO

Uma vez determinado o particionamento do roteiro gigante pela sub-rotina CRITICO, a sub-rotina RESUMO elabora o detalhamento de cada roteiro formado, permitindo a visualização dos resultados da roteirização no monitor e a impressão de listagens.

O programa implementado foi utilizado para permitir a realização de diversas análises de influência dos parâmetros de custo e tempos sobre a roteirização e que serão assunto do próximo capítulo.

RESULTADOS

CAPITULO 7

A partir do modelo estabelecido no Capítulo anterior, resolver uma série de problemas, para estabelecer relações entre custos fixos e variáveis, tempos de jornada e tipos de veículos. Irá se apresentar neste Capítulo uma descrição dos problemas resolvidos, do trabalho computacional e finalmente das análises obtidas.

7.1 Problemas Resolvidos

Para efeito de simplificação, cada problema é referenciado pelo código dos dados e da frota (o problema 1 da tabela 7.1, por exemplo, é dado pelo problema de 13 pontos definido por Clarke e Wright CM13 e pela frota #1 definida por Golden et alii., respectivamente, conforme discriminado no Apêndice D).

TABELA 7.1
RELACÃO DE PROBLEMAS RESOLVIDOS

PROBLEMA	FROTA	FONTOS (1)			DEMANDA	
		MIN	MAX	MED		
1	CM13	#1	13	11	19	15
2	CE21-S1A	#3	21	3	41	17,7
3	CM31	#7	31	0	19	8
4	CE51-76	#13	51	5	37	19,5
5	CE51	#15	51	3	41	15,5
6	CE76	#17	76	1	37	18,2
7	CE101	#19	101	1	41	14,6

Obs.: (1) Fontos de entrega mais o depósito.

O programa desenvolvido (WGT) foi aferido com os resultados do SGT de Golden et alii. [21]. Foram comparados os resultados de 13 dos 20 problemas resolvidos por Golden et alii., tendo-se constatado uma diferença média de apenas 1,9% , permitindo assim constatar sua validade. A tabela 7.2 mostra os valores de custo total encontrados. A pequena diferença apresentada se deve ao fato de o WGT ter sido processado somente uma única vez para cada problema, por motivos de tempo de processamento, enquanto que o SGT de Golden et alii. representa o melhor resultado de 25 processamentos.

7.2 Aferição do Programa Computacional

Os dados de frota utilizados são de Golden et alii. [21] e guardam uma boa proporcionalidade em relação aos problemas. Adotou-se somente uma frota para cada problema, conforme relação acima. Como o objetivo buscado não era o de se testar exaustivamente o desempenho do modelo comparativamente a um outro, não se teve a preocupação de se processar um número maior de casos. Os problemas escolhidos foram suficientes para se analisar os pontos básicos pretendidos.

Golden et alii. consideraram diferentes custos fixos para cada veículo e custo variável igual a 1, para todos, ou seja, uma unidade de custo para cada unidade de distância percorrida. Nas diversas análises que serão apresentadas neste Capítulo foram utilizadas diversas composições de custo variável (e eventualmente de custos fixos diferentes ao de Golden et alii.). Quando isto ocorre, os dados utilizados são devidamente assinalados. É importante ressaltar que estes dados foram adotados arbitrariamente sem a pretensão de que fossem representativos, mas que servissem aos propósitos da análise.

TABELA 7.2

AFERIÇÃO DO PROGRAMA WGT

DIFERENÇA

PROBLEMA	WGT	SGT	(WGT/SGT)
1	CM13 #1	642	3,5%
2	CM13 #2	736	1,9%
3	CE21-51A #3	983	1,9%
4	CE21-51A #4	7363	6,4%
5	CE21-51B #5	1050	2,2%
6	CE21-51B #6	7379	0,0%
7	CE51-76 #13	2477	1,1%
8	CE51-76 #14	9670	0,3%
9	CE51 #15	2756	1,2%
10	CE51 #16	2881	0,9%
11	CE76 #17	1851	3,9%
12	CE76 #18	2511	1,3%
13	CE101 #19	9349	0,7%
=			
MEDIA			
=			
1,9%			

O programa computacional foi implementado em linguagem BASIC estruturado e foi processado num microcomputador de 16bits-compatível IBM. Os tempos de processamento obtidos apresentados na tabela 7.2, referem-se ao equipamento sem co-processador 8087 e não consideram os tempos de leitura dos dados.

O WGT é equivalente em tempo de processamento ao SGT de Golden et alii, aplicado uma única vez, isto é sem repetir 25 vezes o processo para 25 diferentes roteiros gigantes aleatórios. Os tempos apresentados para o SGT são estimativos e foram obtidos pela multiplicação dos dados obtidos com o WGT por 25. O WGT de Golden et alii, também foi implementado e a sua utilização gerou os tempos apresentados na coluna WGT, tendo-se estimado a partir daí os tempos para o WGT pela simples multiplicação dos tempos por 5.

distância.

I. Resolução de Golden. E a resolução do problema de roteirização conforme Golden et alii., sem custos variáveis diferenciados, ou seja o custo variável é a própria

seguinte sequência:

os problemas relacionados no item 7.1 foram resolvidos na Para permitir as análises que serão apresentadas a seguir,

inicialmente (a perda é inferior a 2% em relação ao SGT). significativa da qualidade dos resultados, conforme foi aferido maiores, decidiu-se pela adoção do modelo WGT, sem perda foram excessivamente grandes, principalmente para os problemas tempos de processamento encontrados para o SGT e para o MGT desempenho superior ao MGT, só sendo superado pelo MGT. Como os Os resultados de Golden et alii. indicam que o SGT apresenta

PROBLEMA	FONTOS	WGT	SGT	MGT ¹	MGT ²
1	12	36"	15'	4'	20'
2	12	47"	20'	5'	25'
3	20	1'20"	33'	8'	40'
4	20	1'20"	33'	8'	40'
5	20	1'20"	33'	8'	40'
6	20	1'20"	25'	8'	40'
7	50	10'	4h	1h	5h
8	50	9'	3h30'	1h	5h
9	50	9'	4h	1h	5h30'
10	50	6'	2h30'	1h	3h30'
11	75	21'	8h30'	3h	16h
12	75	23'	9h30'	5h30'	28h
13	100	40'	17h	=	=

TEMPOS DE PROCESSAMENTO

TABELA 7.3

quanto maior for o custo variável, maior é o seu peso na decisão de escolha da frota e, consequentemente, menor é a participação do custo fixo no problema. Nesses casos, procura-se utilizar veículos maiores para consolidar as entregas reduzindo o percurso ocioso de ida e volta ao depósito. Por outro lado, quanto menor for o custo variável, maior é a tendência de se escolher veículos com menor custo fixo unitário (custo fixo por unidade de capacidade). A tabela 7.4 mostra um resultado obtido com o modelo que confirma o que foi dito acima. Em todas as situações foi designado um mesmo custo variável para todos os veículos e variou-se esse valor de modo a modificar a importância relativa do custo variável total no problema. (O veículo de menor custo fixo unitário corresponde ao A).

7.3 Influência dos Custos Variáveis

A análise dos efeitos dos diversos custos sobre os resultados do PRV está condicionada à estrutura de demanda e geometria dos problemas selecionados, razão pela qual conclusões do ponto de vista quantitativo não podem ser generalizadas. O primeiro aspecto enfocado e que será apresentado agora foi a questão da importância dos custos variáveis sobre os resultados da roteirização e será apresentado a seguir.

- II. MGT Livre. É a resolução do problema com custos variáveis específicos para cada tipo de veículo utilizado.
- III. MGT Restrito sem Prêmio. É a resolução do problema com custos variáveis e com restrição de duração máxima de jornada.
- IV. MGT Restrito com Prêmio. Com custos variáveis, restrição de jornada e prêmio de incentivo à realização de viagens mais rápidas.

TABELA 7.4
EFEITO DOS CUSTOS VARIÁVEIS CONSTANTES
PROBLEMA CM13 #1

C.VARIÁVEL	FROTA	DISTANCIA
0.05	A+B+	508
0.2	B+C	314
1	B+C	314
5	B+C	300
10	B+C	300
100	B+C	300
1000	B+C	300

Pode-se observar que a partir de um certo ponto o problema se torna insensível à variação do custo variável. Adotando-se uma composição de custos variáveis diferentes para cada tipo de veículo, obtve-se uma série de resultados que permitem comparar as soluções entre o modelo com custo variável independente do tipo de veículo e o modelo proposto. Para efetuar uma comparação justa entre o modelo aqui proposto e o de Golden et alii, onde os custos variáveis são iguais para todos os veículos, utilizou-se o seguinte procedimento: as distâncias das rotas são multiplicadas pelos custos variáveis adotados para o modelo proposto obtendo-se o custo variável total. Os resultados desses cálculos são apresentados na tabela 7.5. Pode-se constatar através destes resultados que a especificação de custos variáveis para cada tipo de veículo no processo de roteirização gera resultados melhores do que quando isto não ocorre.

TABELA 7.5
EFEITO DOS CUSTOS VARIÁVEIS SOBRE DIVERSOS PROBLEMAS

PROBLEMA	C.VARIÁVEL	FROTA	DISTÂNCIA	C. TOTAL
1 CM13 #1	A=1; B=1; C=1 A=0; 5; B=1; C=2	A ₁ B ₂ C ₂ A ₂ B ₂	322 454	\$823 \$700
2 CE21-SIA #3	A=1; B=1; C=1; D=1; E=1 A=0; 5; B=1; C=2; D=3; E=6	A ₁ B ₁ C ₂ E ₂ A ₂ B ₂ D ₁	378 728	\$2166 \$1103
3 CM31 #7	A=1; B=1; C=1 D=1; E=1 A=1; B=5; C=8; D=12; E=20	A ₂ B ₂ A ₂	754 1382	\$4062 \$2582
4 CE51-76 #13	A=1; B=1; C=1; D=1; E=1; F=1 A=0; 49; B=0; 87; C=1; 24; D=3; 18 E=6; 36; F=11; 30	A ₁ B ₂ C ₂ D ₁ E ₂ F ₂ A ₁ 2B ₁ 4C ₂	685 1849	\$6483 \$2729
5 CE76 #17	A=1; B=1; C=1; D=1 A=0; 5; B=1; C=1; 5; D=2	A ₂ B ₂ C ₂ A ₂ 3B ₁	886 1741	\$2034 \$1743
6 CE101 #19	A=1; B=1; C=1 A=10; B=12; C=15	A ₁ A ₂ B ₂	1349 1029	\$21490 \$20588

Uma outra análise foi feita mantendo-se constante o custo variável por veículo e variando-se os seus custos fixos de cada veículo, de modo a ir aumentando a diferença entre eles. Os resultados são apresentados na tabela 7.7 e confirmam que a escolha tende para o veículo com menor custo fixo unitário. A solução do problema não é, porém muito sensível à variação desses custos, como se verifica na passagem do problema 1 ao 2 e do problema 3 ao 4.

TABELA 7.6
EFEITO DOS CUSTOS VARIÁVEIS RELATIVOS ENTRE VEÍCULOS
PROBLEMA CESTI #15

CUSTO VARIÁVEL	FROTA	DISTÂNCIA
A=1 B=1 C=1	A ₁ B ₂ C ₂	734
A=1 B=1.2 C=1.5	A ₁ B ₂ C ₁ C ₁	876
A=2 B=3 C=4	A ₁ B ₁	1100
A=2 B=4 C=6	A ₁ B ₁	1100

Um outro aspecto observado é que quanto maior a relação entre os custos variáveis do maior veículo em relação ao menor veículo, maior é a tendência de se utilizar o veículo menor, com menor custo variável relativo. Isto pode ser constatado através dos resultados apresentados na tabela 7.6.

Para se ter uma ideia do comportamento da rotêirização em relação à importância relativa dos custos variáveis sobre o custo total, foram determinados três conjuntos de dados de custos de modo a se obter relações de custo variável total sobre o custo total de 20%, 50% e 80%. Basicamente, os problemas de entrega urbana em cidades densas apresentam menor relação de custo variável sobre custo total do que outras cidades mais esparsas. Os resultados da análise estão na tabela 7.8. Observou-se que existe uma certa insensibilidade da faixa de 80% em relação a faixa de 50%, mostrando um aspecto do problema que os processos empíricos de análise de frota não permitem avaliar.

TABELA 7.7 EFEITO DA VARIAÇÃO DOS CUSTOS FIXOS

PROBL. C. FIXO	CF/CAPAC	FROTA	DISTANCIA
1	A=80 B=355 C=1216	4	786
2	A=104 B=355 C=851	4	786
3	A=160 B=355 C=604	8	721
4	A=216 B=355 C=434	4	721

Obs.: os custos variáveis da frota são:

$$A=0,67; B=1,15; C=1,56$$

A restrição de tempo de duração do roteiro, ou jornada máxima de trabalho diária, tem influência sobre a escolha da frota e dos roteiros, elevando o custo total da operação. Para o estudo dos efeitos das restrições de jornada, usou-se os valores apresentados na tabela 7.9, estabelecidos arbitrariamente, de modo a gerar rotas de duração adequada para a análise.

7.4 Influência da Restrição de Jornada

O mesmo procedimento foi realizado para o CE21-51A não se obtendo nenhuma alteração dos resultados, mostrando que este problema insensível à relação entre custos fixos e variáveis na faixa pesquisada.

Obs.: Os custos fixos da frota são A=20; B=40; C=60.

C.VAR.	FROTA	DISTANCIA	C.VAR.TOTAL	C.TOTAL	CV/CT
A=0,07 B=0,13 C=0,20	B+C	392	\$55	\$275	20%
A=0,26 B=0,53 C=0,79	A+B+C	332	\$218	\$438	50%
A=1,06 B=2,12 C=3,18	A+B+C	332	\$878	\$1098	80%

TABELA 7.8
PARTICIPAÇÃO RELATIVA DOS CUSTOS VARIÁVEIS
SOBRE O CUSTO TOTAL
PROBLEMA CW13 #1

O efeito da restrição de jornada depende dos dados de tempos utilizados. Num problema resolvido sem essa restrição, quanto maior for o número de rotas com tempo superior à jornada máxima de trabalho, maiores serão as alterações necessárias para se

PROBLEMA	REFERENCIA	CUSTOS VARIÁVEIS
1	CM13 #1	A=0,5; B=1; C=2
2	CM31 #7	A=1; B=1; C=1; D=1; E=1
3	CE51-76 #13	A=1; B=1; C=1; D=1; E=1; F=1
4	CE51 #15	A=1; B=1; C=1
5	CE51 #15	A=1; B=1,2; C=1,5
6	CE51 #15	A=2; B=4; C=6
7	CE76 #17	A=1; B=1; C=1; D=1
8	CE101 #19	A=10; B=12; C=15

TABELA 7.10
DADOS DOS PROBLEMAS 1 A 8 DA TABELA 7.11

Estes dados serão utilizados na resolução dos problemas relacionados na tabela 7.10.

Taxa de descarga	#1	#2	#7	#13	#15	#17	#19
4'/unidade	4'/unidade	2'/unidade	0,8'/unidade	1,2'/unidade	1,5'/unidade	0,69'/unidade	0,8'/unidade

Tempo constante de atendimento em cada ponto ... 20'

Tempo de corte para premiação 4,5 ou 5h

Duração máxima da jornada 9 ou 10h

TEMPOS UTILIZADOS

TABELA 7.9

atender a essa restrição. Via de regra, essas alterações levam ao aumento do custo total em decorrência do acréscimo da distância total percorrida pela frota acopiada ao aumento do tamanho da frota. O aumento da distância percorrida se dá pelo aumento do número de rotas gerando uma elevação dos percursos ociosos ou mortos. O aumento da frota se dá geralmente através de uma mudança da composição de veículos, aumentando a participação de veículos menores, conforme pode-se observar pelos casos apresentados na tabela 7.11.

TABELA 7.11

EFETO DA RESTRIÇÃO DE JORNADA

PROBLEMA	CONDICION	FROTA	DISTANCIA	C.TOTAL
1	sem restrição	A2B2	454	\$700
	Jornada 9h	A4B4	672	\$924
2	sem restrição	A1B1C1	600	\$2050
	Jornada 10h	A6	1377	\$2427
3	sem restrição	A1B2C2D1E2F2	685	\$2470
	Jornada 10h	A2B2C2D1E2F2	790	\$2495
4	sem restrição	A4B2C2	734	\$2734
	Jornada 10h	A1B	1130	\$2930
5	sem restrição	A1B1C1	876	\$2865
	Jornada 10h	A1B	1130	\$2930
6	sem restrição	A1B	1100	\$4000
	Jornada 9h	A21	1269	\$4637
7	sem restrição	A2B2C2	886	\$1851
	Jornada 10h	A21B2	1652	\$2577
8	sem restrição	A4B4	1029	\$20588
	Jornada 10h	A2B	1952	\$33523

Obs.: os problemas são indicados na tabela 7.10.

A colocação de restrição de jornada eleva o custo total de

Deve-se observar que não se considerou o tempo adicional de embarque das cargas no depósito para as viagens múltiplas, nos casos em que ocorrem, por uma questão de simplificação dos dados necessários para caracterização dos problemas. Este aspecto é facilmente implementável, bastando-se para isso somar uma

PROBLEMA	FROTA ANTES	FROTA DEPOIS
1 CE21-51A	B2C2D4	B1C1D2
2 CM31	A4B4	A2B2
3 "	A6	A7
4 CE51-76	A2B2C2D1E2F2	A1B1C1D1E1F2
5 CE51	A21	A20
6 "	A4B2C2	A2B2C1
7 CE76	A21B2	A14B2

TABELA 7.12
EFEITO DO PÓS-PROCESSAMENTO DOS RESULTADOS

Neste trabalho se considerou, para efeito de simplificação, apenas a fusão de rotas alocadas a veículos de mesma capacidade, na realização de no máximo duas viagens por dia. Nota-se que é possível a fusão de rotas alocadas a veículos de capacidades diferentes, contanto que o veículo que irá ser alocado para a realização de viagens múltiplas tenha capacidade compatível. A tabela 7.2 apresenta alguns casos de pós-processamento realizados a partir de resultados dos processamentos feitos anteriormente.

7.5 Influência da Fusão de Rotas

roteirização devido ao aumento do número de rotas criadas pela quebra das rotas mais demoradas. Podem ocorrer casos em que é possível se compor rotas pequenas (ou rápidas) de modo que um mesmo veículo faça as duas (ou mais viagens) reduzindo assim o custo fixo. Isto é feito através do pós-processamento das rotas obtidas.

constante ao tempo de duração de cada rota realizada.

A partir desta concepção de ganhos no custo fixo obtidos pela fusão de rotas, desenvolveu-se uma política de incentivo, ou premiação dos veículos, para a realização de viagens mais curtas. O incentivo é feito através de descontos do custo fixo, no processo de determinação de roteiros, procurando-se deste modo obter reduções no custo total.

7.6 Incentivo à Utilização de Veículos Menores

A política adotada para a análise foi a de se conceder um desconto de 50% do custo fixo para as rotas que se realizam num tempo igual ou inferior à metade da duração máxima da jornada. A adoção desta política permitiu, na maioria dos casos, se obter resultados melhores através da realização de duas viagens diárias por determinados veículos, conforme exemplos mostrados na tabela 7.13.

TABELA 7.13

EFEITO DO INCENTIVO À UTILIZAÇÃO DE VEÍCULOS MENORES

PROBLEMA	SITUAÇÃO	FROTA	DISTANCIA	CUSTO TOTAL
1	CE21-51A	ANTES	B1C1D1E2	\$1000
		DEPOIS	B1C1D2	\$775
2	CE76	ANTES	A14B6	\$2527
		DEPOIS	A21B2	\$2477
3	CE101	ANTES	A26	\$33523
		DEPOIS	A27	\$33105

Uma política alternativa de premiação seria a de se conceder um desconto do custo fixo, para as rotas com duração igual ou inferior ao tempo limite de duração da primeira viagem, proporcional ao tempo de duração da rota. O custo fixo seria

igual ao custo fixo do veículo multiplicado pela duração do roteiro dividida pela jornada máxima. Esta política foi testada em dois problemas (CE76 e CE101) e seus resultados foram idênticos aos obtidos pela política anterior.

Cabe ressaltar que não se pretendeu buscar a quantificação das conclusões obtidas pelas análises. A generalização de conclusões envolvendo relações de custo ou demais parâmetros foge ao escopo do trabalho por exigir um processamento exaustivo de dados, além de serem, provavelmente, aplicabilidade muito restrita em função da diversidade de casos existentes na prática. Cabe apontar também que os resultados obtidos atestam comportamentos que seriam esperados na prática, pela lógica ou experiência pessoal. O que se pretendeu foi mostrar que a abordagem adotada possibilita prever com maior precisão os resultados esperados em função dos parâmetros e dados do problema.

Muito pouco se tem feito para se considerar a influência dos custos fixos e variáveis dos veículos na resolução dos problemas de roteirização de veículos (PRV). O trabalho mostrou a importância do seu efeito na escolha da frota e na formação dos roteiros.

Este estudo teve por objetivo pesquisar as diversas abordagens existentes para o PRV com vistas à análise da influência dos diferentes custos veiculares na determinação de frota de diferentes capacidades para a entrega de produtos em zonas urbanas. Através do desenvolvimento de um modelo (WGT), resolveu-se uma série de problemas com diferentes composições de frota e custos. Os resultados foram analisados quanto aos

seguintes fatores: (1) efeito do custo variável sobre a formação de rotas e escolha de veículos; (2) influência da restrição de jornada máxima de trabalho na rota sobre a frota; (3) reflexo do incentivo à formação de rotas mais rápidas por veículos menores (ao invés de se ter rotas mais longas realizadas por veículos maiores) e, finalmente; (4) analisar o efeito da fusão das rotas formadas para obtenção de economias na roteirização.

8.1 Conclusões

As principais conclusões deste estudo são de natureza qualitativa e são relativas à estratégia para resolução de problemas de roteirização com a escolha da frota por tipo de veículo. Estas conclusões são as seguintes:

(1) Os roteiros formados mediante o cômputo conjunto dos custos fixos e variáveis da frota apresentaram, sem exceção,

(1) Avaliar a qualidade dos resultados de possíveis implementações computacionais do modelo proposto através dos seguintes procedimentos: para um mesmo problema, aplicar o modelo desenvolvido para diversos roteiros gigantes criados aleatoriamente e melhorados pelo procedimento 2-opt (a exemplo do Sgt de Golden et alii.); pesquisar o modelo com M

Tendo em vista a experiência adquirida através deste trabalho julga-se oportuno estabelecer algumas recomendações com a finalidade de dar prosseguimento a esta linha de pesquisa. São elas:

8.2 Recomendações

Não se pode traçar conclusões de cunho quantitativo relacionando parâmetros do problema ou da frota com o custo total da roteirização pelo seguinte motivo: o PRV é um problema de grande complexidade e que tem uma enorme gama de parâmetros envolvidos, conforme apresentado no trabalho. Qualquer tentativa de sintetizar conclusões quantitativas levaria à particularização excessiva da uso dessas conclusões fugindo ao escopo do trabalho.

(2) O estudo mostrou que o incentivo à formação de roteiros mais rápidos com veículos menores é uma estratégia muito eficaz para a redução do custo total de roteirização. Esta abordagem está condicionada à utilização de políticas de redução dos custos fixos durante o processo de criação dos roteiros e dos algoritmos de pós-processamento para fusão das rotas assim obtidas.

(3) A pesquisa da jornada de trabalho tem papel decisivo sobre os resultados e deve ser adequadamente conjugada com as diversas alternativas de veículos através dos seus custos fixos e variáveis.

resultados melhores que os gerados sem esta consideração.

- cópias de pontos (a exemplo do MGT) e com pós-processamento através do procedimento de troca de arcos entre rotas diferentes (a exemplo do MGT+2-opt).
- (2) Estudar outras políticas de premiação para incentivo à realização de viagens mais rápidas por veículos menores, como por exemplo variando o tempo de corte, ou concedendo prêmios decrescentes com o tempo de viagem.
- (3) Implementar o modelo ROS γ de Golden et alii. para comportar custos variáveis por veículo (além do custo fixo) e avaliar o seu desempenho em relação ao modelo utilizado neste trabalho.
- (4) Além do recomendado no item anterior, o ROS-g pode ser implementado para a realização de múltiplas viagens por dia, através da redução do custo fixo das rotas.
- (5) Finalmente, o modelo desenvolvido para o presente estudo considera a frota limitada. Seria muito interessante se implementar a restrição de disponibilidade de veículo por tipo para o uso rotineiro, uma vez estando a frota estabelecida. Para isto, seria necessário se implementar um contador de veículos por tipo no cálculo da distância a cada estágio, no algoritmo de determinação da distância mínima de modo a torná-la infinita toda vez que todos os veículos de um determinado tipo já tiverem sido utilizados. Eventualmente, este método pode sofrer de miopia por tender a utilizar os melhores veículos logo no começo, o que poderia ser compensado por um fator de incentivo ou penalização, após um primeiro processamento.

REFERENCIAS BIBLIOGRAFICAS

1. Balas, E. e Christofides, N. "A Restricted Lagrangian Approach to the Traveling-Salesman Problem". Math. Prog., 21, 19-46 (1981).
2. Barachet, L.L. "Graphic Solution of the Traveling-Salesman Problem". Oper. Res., 12, 300-4 (1964).
3. Bellmore, M. e Malone, J.C. "Pathology of Traveling-Salesman Subtour-Elimination Algorithms". Oper. Res., 19, 278-307 (1971).
4. Bellmore, M. e Nemhauser, G.L. "The Traveling-Salesman Problem: A Survey". Oper. Res., 16, 538-58 (1974).
5. Bodin, L., Golden, B., Assad, A. e Ball, M. "Routing and Scheduling of Vehicles and Crews, The State of the Art". Comp. Oper. Res., 10(2), 63-211 (1983).
6. Bodin, L.D. e Golden, B. "Classification in Vehicle Routing and Scheduling". Networks, 11(2), 97-108 (1981).
7. Christofides, N. e Elton, S. "An Algorithm for the Vehicle-Dispatching Problem". Oper. Res. Quart., 20, 309-18 (1969).
8. Christofides, N., Mingozzi, A. e Toth, P. "State-Space Relaxation Procedures for the Computation of Bounds to Routing Problems. Networks, 11(2), 145-64 (1981).
9. Christofides, N. "Bounds for the Traveling-Salesman Problem". Oper. Res., 20, 1044-56 (1972).
10. Clarke, G. e Wright, J.W. "Scheduling of Vehicles from a Central Depot to a Number of Delivery Points". Oper. Res., 12, 568-81 (1964).
11. Crowder, H. e Padberg, M.W. "Solving Large-Scale Symmetric Traveling-Salesman Problems to Optimality". Manag. Sci., 26(5), 495-509 (1980).
12. Cullen, F.H., Jarvis, J.J. e Ratliff, H.D. "Set Partitioning Based Heuristics for Interactive Routing".

26. Held, M. e Karp, R.M.. "The Traveling-Salesman Problem and Council of Logistics Management". Stamford, USA. (1986).
Software 1986 Edition". Arthur Andersen & Co. for the
25. Harverly, R.C. e Seber, J.D.. "Physical Distribution 7, 209-25 (1977).
24. Golden, B.L.. "A Statistical Approach to the TSP". Networks. Vehicle Routing Algorithms". Networks. 7, 113-48 (1977).
23. Golden, B.L., Magnanti, T.L. e Nguyen, H.O.. "Implementing Res.. 28(3), 694-711 (1980).
M.Jr.. "Approximate Traveling Salesman Algorithms". Oper.
22. Golden, B., Bodin, L., Doyle, T. e Stewart, 11(1), 49-66 (1984).
Size and Mix Vehicle Routing Problem". Comp. Oper. Res..
21. Golden, B., Assad, A., Levy, L. e Gheysens, F.. "The Fleet Vehicle-Dispatch Problem". Oper. Res.. 22, 340-49 (1974).
20. Gillet, B.E. e Miller, L.. "A Heuristic Algorithm for the Res. Quart.. 18, 281-95 (1967).
19. Gaskell, T.J.. "Bases for Vehicle Fleet Scheduling". Oper. 4, 61-75 (1956).
18. Flood, M.M.. "The Traveling-Salesman Problem". Oper. Res.. 109-24 (1981).
17. Fisher, M.L. e Jaikumar, R.. "A Generalized Assignment Heuristic for Vehicle Routing". Networks. 11(2), Integer Programming Problems". Manag. Sci.. 27, 1-12 (1981).
16. Fisher, M.. "The Lagrangian Relaxation Method for Solving 13(1), 33-45 (1986).
Implementation for Inventory Routing". Comp. Oper. Res..
Algorithm Comparison of a Greedy and a Matching
15. Dror, M. e Levy, L.. "A Vehicle Routing Improvement Problem". Manag. Sci.. 6, 81-91 (1959).
14. Dantzig, G.B. e Ramser, J.H.. "The Truck Dispatching 393-410 (1954).
13. Dantzig, G., Fulkerson, R. e Johnson, S.. "Solution of a Large-Scale Traveling-Salesman Problem". Oper. Res.. 2(4), Networks. 11(2), 125-44 (1981).

27. Held, M. e Karp, R.M. "The Traveling-Salesman Problem and Minimum Spanning Trees: Part II". Math. Prog. 1, 6-25 (1971).
28. IBM Corporation. "IBM Vehicle Scheduling Program-Extended Program Description Manual". Stuttgart, Germany. (1970).
29. Lawler, E.L. e Wood, D.E. "Branch-and-Bound Methods: A Survey". Oper. Res. (1966).
30. Lenstra, J.K. e Rinnooy Kan, A.H.G. "Complexity of Vehicle Routing and Scheduling Problems". Networks. 11(2), 221-7 (1981).
31. Lin, S. e Kernighan, B.W. "An Effective Heuristic Algorithm for the Traveling-Salesman Problem". Oper. Res. 21, 498-516 (1973).
32. Little, J.D.C., Murty, K.G., Sweeney, D.W. e Karel, C. "An Algorithm for the Traveling-Salesman Problem". Oper. Res. 11(6), 972-89 (1963).
33. Magnanti, T.L. "Combinatorial Optimization and Vehicle Fleet Planning: Perspectives and Prospects". Networks. 11(2), 179-214 (1981).
34. Miliotis, P. "Integer Programming Approaches to the Traveling-Salesman Problem". Math. Prog. 10, 367-78 (1976).
35. Miliotis, P. "Using Cutting Planes to Solve the Symmetric Traveling-Salesman Problem". Math. Prog. 15, 177-88 (1978).
36. Norback, J.P. e Love, R.F. "Geometric Approaches to Solving the Traveling-Salesman Problem". Manag. Sci. 23, 1208-23 (1977).
37. Novaes, A.G.M. "Designing Aspects of a Retail Delivery Service". Rev. Bras. Technolog. 6, 155-67 (1975).
38. Parker, R.G. e Rardin, R.L. "The Traveling-Salesman Problem: An Update of Research". Nav. Res. Log. Quart. (1983).
39. Russell, R. e Igo, W. "An Assignment Routing Problem". Networks. 9(1), 1-17 (1979).
40. Russell, R.A. "An Effective Heuristic for the M-Tour

- Traveling-Salesman Problem with some Side Conditions". Oper. Res., 25(3), 517-24 (1977).
41. Saigal, R.. "A Constrained Shortest Route Problem". Oper. Res., (1967).
42. Schrage, L.. "Formulation and Structure of More Complex/Realistic Routing and Scheduling Problems". Networks, 11(2), 229-32 (1981).
43. Shimizu, T.. Simulação em Computador Digital, 80-3, Ed. Edgard Blucher & Universidade de São Paulo, São Paulo. (1975).
44. Woolsey, R.E.D. e Swanson, H.S.. "Operations Research for Immediate Application, A Quick & Dirty Manual". Harper & Row, U.S.A. 159-61.
45. Yellow, P.. "A Computational Modification to the Savings Method of Vehicle Scheduling". Oper. Res. Quart., 21, 281-3 (1970).

O método das distâncias reais gera um resultado com maior nível de precisão, uma vez que determina as distâncias reais, e permite a utilização de velocidades específicas para cada via da rede. O uso deste método é particularmente indicado quando se tem janelas de tempo que demandam tempos de viagem mais precisos. Apesar de ser mais indicado para redes estáticas, é perfeitamente possível de ser utilizado em redes em expansão, contanto que sejam feitas previsões de novas zonas.

Uma rede definida pelo método das distâncias reais é descrita por arcos - ou "links" - e pontos. Um link é um trecho de via urbana conectando dois pontos. Um ponto pode ser a representação de uma zona de entregas, ou um nó, que é meramente uma intersecção ou uma junção de ruas. Um detalhe que cabe mencionar é que a rede não necessariamente deve conter todas as vias do mapa, mas somente aquelas, que como links, permitirão

1. Método das Distâncias Reais

- Grau de precisão desejado
 - Volume de dados de entrada
 - Levantamento e preparação dos dados
 - Tempo de processamento
 - Extensão e frequência das mudanças da rede.
- [28], influenciada pelos seguintes fatores:
- São duas as abordagens básicas para a definição da rede viária: o método das distâncias reais, e o método das coordenadas. A decisão de escolha é, segundo o manual da IBM

ANÁLISE DA REDE

APÊNDICE A

O método das coordenadas determina as distâncias de forma aproximada. Ao analisar a rede, considera somente a distância em linha reta entre pontos, ajustando-o em seguida por um fator para compensar o desvio em relação à distância real. Na média os resultados são razoavelmente aceitáveis. Algumas distâncias serão um pouco menores e outras um pouco maiores.

Para representar irregularidades no traçado ou percurso

2. Método das Coordenadas

para redes com mais de 400 pontos.

Segundo o manual da IBM, a decomposição torna-se eficiente

estar completamente imerso no segmento X.

(3) O menor caminho entre todos os pares de pontos em X deve

sem passar por ao menos um ponto em X.

(2) Nenhum caminho deve existir, de um ponto em Y a outro em Z,

segmento Y e pontos do segmento Z.

ou nós que servem como conectores de viagens entre pontos do

(1) O segmento X precisa conter o depósito, assim como as zonas

obedecer aos seguintes critérios:

rede manipular cada segmento separadamente. A decomposição deve

é chamado de segmento X. Isto permite o programa de análise da

segmento Z, e um terceiro grupo separando os dois anteriores, que

aproximadamente iguais em número, chamados de segmento Y e

todos os pontos em três segmentos: dois grupos de pontos

precisão dos resultados. Isto é feito dividindo-se o conjunto de

reduzir consideravelmente o tempo de processamento, sem afetar a

O uso da decomposição no método das distâncias reais pode

distâncias entre cada par de pontos não adjacentes da rede.

envolvidos. Além disso, o programa precisa determinar as menores

tempo sensivelmente maior devido a maior quantidade de dados

O processamento do programa de análise da rede depende um

encontrar os menores caminhos entre todas as zonas.

pelas vias são utilizadas barreiras e áreas de congestionamento. As barreiras são segmentos de reta definidas pelas coordenadas das suas extremidades, e servem para representar rios, fundos de vale, contornos de morro, ou vias expressas, transportáveis apenas por pontes ou viadutos. Nenhuma linha reta ligando dois pontos quaisquer pode passar através dela. A distância neste caso é calculada considerando-se o desvio que tem que ser feito, por uma das extremidades da barreira (a que for livre ou mais próxima).

Uma área congestionada é representada por um círculo e descrita pelas coordenadas do seu centro e pelo comprimento do seu raio. O trecho da linha reta, que liga um par de pontos quaisquer, que se encontra no interior do círculo, tem um tempo de percurso ajustado pela velocidade vigente na área.

A extensão e frequência das mudanças da rede podem ter um considerável efeito sobre o tempo total dispendido na atualização da rede, tanto na manipulação como no processamento de dados. O método das coordenadas requer um trabalho menor de preparação de dados e geralmente demanda um tempo de execução menor que o método das distâncias reais. É indicado para situações onde a simplicidade de levantamento de dados e a rapidez com que é feita a análise da rede são aspectos importantes. Uma rede que muda frequentemente e que não justifica o tempo adicional e esforço requerido para o método das distâncias reais é um candidato natural ao método das coordenadas. Entretanto, se um número muito grande de barreiras ou áreas congestionadas for usado, o tempo de processamento pode exceder ao requerido pelo método da distâncias reais, sem necessariamente fornecer o mesmo nível de precisão.

Segundo Bodin et alii, [5], uma consideração bastante importante que se tem que fazer é a análise da carga computacional associada à técnica de solução a ser empregada para o problema. Geralmente, o esforço computacional cresce à medida que aumenta o tamanho do problema. Se este crescimento é muito rápido, a capacidade computacional logo torna-se proibitiva para problemas de porte moderado, limitando a aplicabilidade da técnica num contexto prático, onde os problemas encontrados são tipicamente grandes.

Lenstra e Kan [30] chama de problema de dificuldade Não Polinomial ("NP-hard") a aquele que não pode ser resolvido num tempo limitado polinomialmente em relação ao seu tamanho, no caso pelo número de nós. A resolução exata dos problemas do caixeiro viajante, de roteirização e de programação de veículos são considerados problemas desta categoria, dada a complexidade computacional envolvida. Estes problemas, segundo Bodin et alii, apresentam tempos de processamento exponenciais em função do seu tamanho, o que leva as pessoas a procurarem métodos de abordagem heurística ou procedimentos aproximados para obterem soluções aproximadas, ao invés de solução ótima.

1. Dificuldade Computacional

Este apêndice tem o objetivo de complementar a relação de procedimentos heurísticos apresentados no Capítulo 5 no que tange a sua implementação em computador.

IMPLEMENTAÇÃO EM COMPUTADOR

APÊNDICE B

Golden et alii. [23] realizaram diversas implementações a partir do procedimento de Clarke e Wright modificado por Yellow, para a roteirização de um sistema de distribuição de jornais contendo cerca de 600 pontos de entrega. Foi pesquisada, dentre outras coisas, a influência do parâmetro b na roteirização de grandes problemas.

3. A Abordagem de Golden

Yellow prova matematicamente que existe um local geométrico "loc-1" onde os pontos geram economias iguais quando ligados ao ponto i . Yellow comparou seu procedimento em 6 problemas de 21 a 100 pontos com os algoritmos de Gaskell (método de economias múltiplas), Christofides e Eilon (3-opt) e conclui que os tempos de processamento obtidos foram significativamente melhores, apesar de perder um pouco na qualidade dos resultados principalmente para o algoritmo de Christofides e Eilon (3-opt).

onde: S_{ij} = economia por inserção,
 d_{ij} = distância entre os pontos i e j .

Conforme λ cresce, maior ênfase é colocada sobre a distância entre os pontos i e j , ao invés da sua distância em relação ao depósito.

Yellow prova matematicamente que existe um local geométrico "loc-1" onde os pontos geram economias iguais quando ligados ao ponto i . Yellow comparou seu procedimento em 6 problemas de 21 a 100 pontos com os algoritmos de Gaskell (método de economias múltiplas), Christofides e Eilon (3-opt) e conclui que os tempos de processamento obtidos foram significativamente melhores, apesar de perder um pouco na qualidade dos resultados principalmente para o algoritmo de Christofides e Eilon (3-opt).

2. A Abordagem de Yellow

Yellow [45] descobriu que a montagem inicial de um arquivo de economias (para a utilização do procedimento de economias de Clarke e Wright) pode ser eliminada usando-se uma técnica geométrica simples através de uma lista ordenada de coordenadas polares dos pontos de entrega. Modificando a formulação feita por Gaskell para o cálculo da economia [19], Yellow definiu o parâmetro λ de formato da rota segundo

$$S_{ij} = d_{ij} + d_{ij} - \lambda d_{ij} \quad (A.1)$$

A IBM em seu VSPX [28] utiliza um outro critério para redução da matriz de economias obtendo em média um ganho de 40 a 60% dependendo do formato da rede e da localização do depósito. É realizado um procedimento matemático antes da formação do arquivo de economias, que considera o ângulo medido a partir do depósito entre todos os pares de pontos. São eliminados todos aqueles que

4. Abordagem do VSPX da IBM

Para cada problema em particular, além disso, confirmaram a suspeita de que ele é dependente de soluções que as obtidas pelo algoritmo tradicional onde $b = 1$. Concluíram que a variação de b permite a busca de melhores quanto ao parâmetro de formato de rota b , Golden et al. 600 nós, o tempo de processamento foi de 20 segundos. em menos de 1 segundo num IBM 370/158. Para o problema real de considerados encorajadores. Um problema de 50 nós foi resolvido nós de 1.5Mb. Os resultados em tempo de processamento foram 200kb de memória, um problema de 300 nós de 400 kb, e um de 600 Um problema de 200 pontos (e 4 depósitos) necessitou de serem considerados. retângulos, para um mesmo problema, maior é o número de arcos a máximo em retângulos vizinhos. Quanto menor o tamanho dos ligam todos os pares de nós situados no mesmo retângulo ou no que ligam o depósito a todos os demais nós, bem como os arcos que sobre o mapa, definiu-se que seriam armazenados somente os arcos artificiais: sobrepondo uma grade com sub-divisões retangulares obviamente nunca serão realizadas, foi idealizado o seguinte percebendo que existem economias relativas a ligações que seriam guardadas. armazenadas. Apenas aquelas necessárias para a variação de b A rigor ainda, nem todas as distâncias precisariam ser as distâncias simétricas, deixando as economias na outra metade. precisaria, em princípio, somente de meia matriz para armazenar Por estar se considerando uma matriz simétrica de custos, se

tiverem um ângulo maior que um valor limite. Mas o critério mais interessante e prático estabelecido no VSPX para a redução do problema é a utilização do conceito de "zona" para a montagem da rede. Analisando-se a localização dos clientes sobre um mapa, é sempre possível se encontrar clientes que podem ser agrupados devido a sua relativa proximidade. Uma zona deve representar não somente um único cliente, mas sempre que razoável, uma área contendo diversos clientes. Como entrada na rede, uma zona é representada simplesmente por um ponto, que pode ser alocado em qualquer ponto razoável da zona. Uma vez que uma zona é uma área onde ocorrem pequenas viagens de um ponto a outro, assume-se no programa um tempo médio de viagem constante entre pontos.

Somente as ligações de zona para zona, ou depósito para zona (e vice-versa), são consideradas no cálculo das economias. A economia para uma ligação de pontos de uma mesma zona será sempre maior que a economia de ligação de pares de pontos de zonas diferentes, sendo facilmente demonstrável por geometria.

onde: $f_{i,j}$ = menor distância do ponto de origem i ao ponto j , no primeiro estágio,
 $f_{k,j}$ = menor distância do ponto k ao ponto j , no k -ésimo estágio,
 e a distância do menor caminho é dada por f_{k+1} .

$$d_{i,j} = f_{k+1,j} - f_{k,i}$$

5. O menor caminho é dado pelos arcos (i,j) tais que:
4. Depois de $k+1$ = n estágios parar.
3. Fazer $f_{k+1,j} = \min_i \{ f_{k,i} + d_{i,j} \}$
2. Fazer $f_{k+1,i} = d_{i,j}$ para o estágio $k+1$.
1. Definir $d_{i,j}$ = distância do nó i ao nó j se o arco existir, ou $d_{i,j} = \infty$ caso contrário.

são os seguintes:

O algoritmo utilizado de determinação do menor caminho entre dois pontos $(i \text{ e } N+1)$ através de uma rede foi o de Dijkstra e foi baseado na representação de Woollsey e Swanson [44]. Seus passos

DETERMINAÇÃO DO MENOR CAMINHO

APENDICE C

APENDICE D
BATERIA DE DADOS

Os dados utilizados neste trabalho são baseados nos mesmos usados por Golden et alii. [21] salvo quando devidamente indicado no texto. A tabela seguinte apresenta os dados relativos as diversas frotas, que são identificadas pelo sinal #.

TABELA D.1
FROTAS DE GOLDEN ET ALII.

FROTA	VEICULO	CAPACIDADE	CUSTO FIXO
#1	A	15	\$20
	B	35	\$50
	C	60	\$100
#2	A	30	\$60
	B	40	\$90
	C	110	\$300
#3	A	20	\$20
	B	30	\$35
	C	40	\$50
	D	70	\$120
	E	120	\$225
#4	A	60	\$1000
	B	80	\$1500
	C	150	\$3000

TABELA D.1
 FROTAS DE GOLDEN ET ALII.
 (CONTINUAÇÃO)

FROTA VEICULO	CAPACIDADE	CUSTO FIXO
#5	A	20
	B	30
	C	40
	D	70
	E	120
		\$20
		\$35
		\$50
		\$120
		\$225
#6	A	50
	B	80
	C	150
		\$1000
		\$1500
		\$3000
#7	A	40
	B	100
	C	140
	D	200
	E	300
		\$150
		\$500
		\$800
		\$1200
		\$200
#8	A	10
	B	50
	C	150
	D	400
		\$15
		\$50
		\$200
		\$600
#9	A	40
	B	100
	C	140
	D	200
	E	300
		\$30
		\$100
		\$160
		\$240
		\$400

TABELA D.1
 FROTAS DE GOLDEN ET ALII.
 (CONTINUACAO)

FROTA	VEICULO	CAPACIDADE	CUSTO FIXO
#10	A	40	\$30
	B	100	\$100
	C	140	\$160
#11	D	200	\$240
	A	30	\$60
	B	80	\$200
#12	C	200	\$700
	D	350	\$1500
	A	30	\$40
#13	B	50	\$80
	C	75	\$150
	D	120	\$300
#14	E	180	\$500
	F	250	\$800
	A	20	\$20
#15	B	30	\$35
	C	40	\$50
	D	70	\$120
	E	120	\$225
	F	200	\$400
	A	120	\$1000
#16	B	160	\$1500
	C	300	\$3500

FROTA VEICULO CAPACIDADE CUSTO FIXO

#15 50 100 \$100

B 100 \$250

C 150 \$450

#16 40 80 \$100

B 80 \$200

C 140 \$400

#17 50 120 \$25

B 120 \$80

C 200 \$150

D 350 \$320

#18 20 50 \$10

B 50 \$35

C 100 \$100

D 150 \$180

E 250 \$400

F 400 \$800

#19 100 120 \$500

B 120 \$1200

C 300 \$2100

#20 60 140 \$100

B 140 \$300

C 200 \$500

As tabelas seguintes apresentam os problemas utilizados neste trabalho. Estes foram criados por Clarke e Wright [10] (problemas CM13 e CM31), Christofides e Eilon [7] (problemas CE51, CE76 e CE101) e Golden et alii. [21] (problemas CE21-51A e CE51-76) e encontram-se organizados na ordem apresentada abaixo:

1. CM13: com 13 pontos (considerando-se o depósito).
2. CE21-51A: primeiros 21 pontos do problema CE51.
3. CM31: com 31 pontos.
4. CE51-76: primeiros 51 pontos do problema CE76.
5. CE51: com 51 pontos.
6. CE76: com 76 pontos.
7. CE101: com 100 pontos.

I	X	Y	P
1	0	0	0
2	0	0	0
3	0	0	0
4	0	0	0
5	0	0	0
6	0	0	0
7	0	0	0
8	0	0	0
9	0	0	0
10	0	0	0
11	0	0	0
12	0	0	0
13	0	0	0

I J DIST

1	2	9
1	3	14
1	4	21
1	5	23
1	6	22
1	7	25
1	8	32
1	9	36
1	10	38
1	11	42
1	12	50
1	13	52

I J DIST

2	3	5
2	4	12
2	5	22
2	6	21
2	7	24
2	8	31
2	9	35
2	10	37
2	11	41
2	12	49
2	13	51

I J DIST

3	4	7
3	5	17
3	6	16
3	7	23
3	8	26
3	9	30
3	10	36
3	11	36
3	12	44
3	13	46

I J DIST

4	5	10
4	6	21
4	7	30
4	8	27
4	9	37
4	10	43
4	11	31
4	12	37
4	13	39

I J DIST

5	6	19
5	7	28
5	8	25
5	9	35
5	10	41
5	11	29
5	12	31
5	13	29

I J DIST

6	7	7
6	8	8
6	9	11
6	10	13
6	11	17
6	12	12
6	13	13

106

I J DIST

8	9	10
8	10	16
8	11	10
8	12	12
8	13	13

I J DIST

10	11	10
10	12	12
10	13	12

I J DIST

11	12	12
11	13	10

I	X	Y	P
1	0	0	0
2	0	0	4
3	0	0	14
4	0	0	11
5	0	0	15
6	0	0	11
7	0	0	1
8	0	0	3
9	0	0	9
10	0	0	6
11	0	0	5
12	0	0	6
13	0	0	5
14	0	0	2
15	0	0	8
16	0	0	8
17	0	0	10
18	0	0	18
19	0	0	5
20	0	0	13
21	0	0	17
22	0	0	9
23	0	0	16
24	0	0	15
25	0	0	5
26	0	0	0
27	0	0	0
28	0	0	0
29	0	0	19
30	0	0	15
31	0	0	10

I	J	DIST
1	1	41
2	3	38
3	3	80
4	4	80
5	5	80
6	6	97
7	7	92
8	8	96
9	9	78
10	10	98
11	11	87
12	12	95
13	13	77
14	14	93
15	15	91
16	16	98
17	17	96
18	18	98
19	19	40
20	20	73
21	21	82
22	22	55
23	23	76
24	24	76
25	25	76
26	26	72
27	27	98
28	28	98
29	29	93
30	30	89
31	31	68

107

I	J	DIST
1	3	56
2	5	56
3	6	67
4	7	62
5	7	62
6	8	59
7	8	59
8	9	41
9	9	41
10	10	62
11	11	50
12	12	61
13	13	41
14	14	58
15	15	53
16	16	61
17	17	62
18	18	5
19	19	37
20	20	46
21	21	46
22	22	17
23	23	49
24	24	46
25	25	53
26	26	34
27	27	61
28	28	61
29	29	68
30	30	58
31	31	33

I	J	DIST
1	6	16
2	5	10
3	5	14
4	5	46
5	5	54
6	5	30
7	5	29
8	5	22
9	5	23
10	5	24
11	5	25
12	5	26
13	5	27
14	5	27
15	5	28
16	5	28
17	5	28
18	5	28
19	5	28
20	5	28
21	5	28
22	5	28
23	5	28
24	5	28
25	5	28
26	5	28
27	5	28
28	5	28
29	5	29
30	5	30
31	5	31

108

1	7	8	10
1	7	9	57
1	7	10	22
1	7	11	13
1	7	12	10
1	7	13	14
1	7	14	18
1	7	15	19
1	7	16	10
1	7	17	8
1	7	18	65
1	7	19	46
1	7	20	42
1	7	21	55
1	7	22	72
1	7	23	15
1	7	24	15
1	7	25	14
1	7	26	55
1	7	27	30
1	7	28	29
1	7	29	31
1	7	30	5
1	7	31	66
1	7	DIST	

1	10	11	33
1	10	12	6
1	10	13	21
1	10	14	7
1	10	15	9
1	10	16	3
1	10	17	5
1	10	18	66
1	10	19	39
1	10	20	31
1	10	21	45
1	10	22	65
1	10	23	22
1	10	24	19
1	10	25	25
1	10	26	26
1	10	27	15
1	10	28	28
1	10	29	25
1	10	30	10
1	10	31	31
1	10	DIST	

1	11	12	39
1	11	13	18
1	11	14	39
1	11	15	24
1	11	16	36
1	11	17	38
1	11	18	42
1	11	19	12
1	11	20	4
1	11	21	30
1	11	22	46
1	11	23	40
1	11	24	36
1	11	25	43
1	11	26	15
1	11	27	18
1	11	28	20
1	11	29	54
1	11	30	39
1	11	31	38
1	11	DIST	

1	14	15	14
1	14	16	4
1	14	17	17
1	14	18	18
1	14	19	62
1	14	20	41
1	14	21	36
1	14	22	51
1	14	23	68
1	14	24	17
1	14	25	16
1	14	26	49
1	14	27	21
1	14	28	20
1	14	29	20
1	14	30	5
1	14	31	60
1	14	DIST	

13	13	14	26
13	13	15	14
13	13	16	24
13	13	17	26
13	13	18	16
13	13	19	16
13	13	20	18
13	13	21	24
13	13	22	44
13	13	23	20
13	13	24	18
13	13	25	25
13	13	26	22
13	13	27	19
13	13	28	19
13	13	29	41
13	13	30	29
13	13	31	34

16	16	16	2
16	16	17	17
16	16	18	65
16	16	19	42
16	16	20	34
16	16	21	48
16	16	22	67
16	16	23	20
16	16	24	20
16	16	25	20
16	16	26	46
16	16	27	17
16	16	28	16
16	16	29	24
16	16	30	9
16	16	31	58

17	18	66
17	17	44
17	19	44
17	20	35
17	20	35
17	21	50
17	22	69
17	23	18
17	24	18
17	25	19
17	26	48
17	27	19
17	28	18
17	29	22
17	30	7
17	31	60
17	I	DIST
18	19	36
18	20	45
18	21	18
18	22	14
18	23	52
18	24	47
18	25	57
18	26	34
18	27	60
18	28	60
18	29	72
18	30	62
18	31	32
18	I	DIST
19	20	9
19	21	22
19	22	36
19	23	37
19	24	35
19	25	41
19	26	6
19	27	26
19	28	26
19	29	57
19	30	44
19	31	26
19	I	DIST
20	21	31
20	22	45
20	23	35
20	24	33
20	25	40
20	26	15
20	27	18
20	28	19
20	29	54
20	30	39
20	31	33
20	I	DIST

21	22	21
21	23	45
21	24	39
21	25	50
21	26	16
21	27	44
21	28	44
21	29	61
21	30	51
21	31	21
21	I	DIST
22	23	59
22	24	57
22	25	64
22	26	30
22	27	61
22	28	28
22	29	61
22	30	79
22	31	18
22	I	DIST
23	24	6
23	25	5
23	26	47
23	27	34
23	28	34
23	29	20
23	30	15
23	31	66
23	I	DIST
24	25	10
24	26	42
24	27	28
24	28	28
24	29	26
24	30	12
24	31	53
24	I	DIST
25	26	50
25	27	35
25	28	34
25	29	15
25	30	11
25	31	60
25	I	DIST
26	27	32
26	28	34
26	29	64
26	30	52
26	31	18
26	I	DIST

27	28	3
27	29	39
27	30	24
27	31	51
27	I	DIST
28	29	39
28	30	23
28	31	52
28	I	DIST
29	30	15
29	31	76
29	I	DIST
30	31	65
30	I	DIST

I	X	Y	P
1	30	40	0
2	37	52	7
3	49	49	30
4	52	64	16
5	20	26	9
5	40	30	21
6	40	30	21
7	21	47	15
8	17	63	19
9	31	62	23
10	52	33	11
11	51	21	5
12	42	41	19
13	31	32	29
14	5	25	23
15	12	42	21
16	35	16	10
17	52	41	15
18	27	23	3
19	17	33	41
20	13	13	9
I	X	Y	P
21	57	58	28
22	62	42	8
23	42	57	8
24	16	57	16
25	8	52	10
26	7	38	28
27	27	68	7
28	30	48	15
29	43	67	14
30	58	48	6
31	58	27	19
32	37	69	11
33	38	46	12
34	46	10	23
35	61	33	26
36	62	63	17
37	63	69	6
38	32	22	9
39	45	35	15
40	59	15	14

I	X	Y	P
41	5	41	7
42	10	42	27
43	21	43	13
44	5	44	11
45	30	45	16
46	39	46	10
47	32	47	5
48	25	48	25
49	25	49	17
50	48	50	18
51	56	51	10
Y	X	I	P
37	37	6	10

I	X	Y	P
1	40	40	0
2	22	36	18
3	36	21	26
4	21	45	11
5	45	35	30
6	35	55	20
7	33	33	19
8	50	50	15
9	55	26	16
10	26	59	29
11	40	66	26
12	55	65	37
13	35	51	16
14	62	35	12
15	62	57	31
16	62	24	8
17	21	36	19
18	33	44	20
19	9	56	13
20	62	48	15
I	X	Y	P
21	66	14	22
22	44	13	28
23	26	13	12
24	11	28	6
25	7	43	27
26	17	64	14
27	41	46	18
28	55	34	17
29	35	16	29
30	52	26	13
31	43	26	22
32	31	76	25
33	22	53	28
34	26	29	27
35	50	40	19
36	55	50	10
37	54	10	12
38	60	15	14
39	47	66	24
40	30	60	16

I	X	Y	P
41	30	50	33
42	12	17	15
43	15	14	11
44	16	19	18
45	21	48	17
46	50	30	21
47	51	42	27
48	50	15	19
49	48	21	20
50	12	39	5
51	15	56	22
52	29	39	12
53	54	38	19
54	55	57	22
55	67	41	16
56	10	70	7
57	6	25	26
58	65	27	14
59	40	60	21
60	70	64	24
I	X	Y	P
61	64	4	13
62	36	6	15
63	30	20	18
64	20	30	11
65	15	5	28
66	50	70	9
67	57	72	37
68	45	42	30
69	38	33	10
70	50	4	8
71	66	8	11
72	59	5	3
73	35	60	1
74	27	24	6
75	40	20	10
76	40	37	20

I	X	Y	P
1	38	35	0
2	41	49	10
3	38	17	7
4	55	45	13
5	55	20	19
6	15	30	26
7	25	30	3
8	20	50	5
9	10	43	9
10	55	60	16
11	30	60	16
12	20	65	12
13	50	35	19
14	30	25	23
15	15	10	20
16	30	5	8
17	10	20	19
18	5	30	2
19	20	40	12
20	15	60	17

I	X	Y	P
41	40	25	9
42	42	7	5
43	24	12	5
44	23	3	7
45	11	14	18
46	6	38	16
47	2	48	1
48	8	56	27
49	13	52	36
50	6	88	30
51	47	47	13
52	49	58	10
53	27	43	9
54	37	31	14
55	57	29	18
56	63	23	2
57	53	12	6
58	32	12	7
59	36	26	18
60	21	24	28

I	X	Y	P
81	56	37	6
82	55	54	26
83	15	47	16
84	14	37	11
85	11	31	7
86	16	22	41
87	4	18	35
88	28	18	26
89	26	52	9
90	26	35	15
91	31	67	3
92	15	19	1
93	22	22	2
94	18	24	22
95	26	27	27
96	25	24	20
97	22	27	11
98	25	21	12
99	19	21	10
100	20	26	9

LISTAGEM DO PROGRAMA DE MICROCOMPUTADOR

APENDICE E

```

10 ' Este programa foi desenvolvido por Man Yu Chih,
20 ' Sao Paulo, em Junho de 1987.
40 '
50 ' O WGT faz a determinacao de roteiros
60 ' e tem as seguintes caracteristicas:
70 '
80 ' . veiculos de diversas capacidades
90 ' . diferentes custos fixos e variaveis
100 ' . resticao de jornada de trabalho
110 '
120 ' Seus dados de entrada sao restritos a:
130 '
140 ' . Coordenadas x,y,p : 100 pontos
150 ' . Frota : 10 tipos de veiculos
160 '
-----
170 CLS
180 COLOR BORDER BROWN
190 COLOR 0,7
200 LOCATE 10,15
210 PRINT
220 LOCATE 11,15
230 PRINT "M 6 1"
240 LOCATE 12,15
250 PRINT
260 LOCATE 13,15
270 PRINT "Programa de Rotatizacao de Frota"
280 LOCATE 14,15
290 PRINT
300 LOCATE 15,15
310 PRINT
320 COLOR 7,0
330 LOCATE 17,15
340 PRINT " (c) 1987 Man Yu Chih, Sao Paulo. "
350 COLOR 7,0
360 LOCATE 23,15
370 INPUT "Tecle Enter para continuar":Z$
380 COLOR BORDER BLACK
390 '
-----
400 ' Proceduras:
410 '
420 Xyp
430 Distancias
440 Rotaleatoria
450 OptZ
460 Giro
470 Frota
480 PRINT
490 PRINT
500 PRINT "Tecle S para acessar ou alterar dados de tempos"
510 PRINT "Tecle N caso contrario"
520 INPUT Z$
530 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 550
540 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 560 ELSE GOTO 520
550 Tempo
560 Zonas
570 '

```

ENDFILE

```

580 PRINT
600 PRINT "Tecle S para continuar a utilizacao do programa"
610 PRINT "Tecle N para encerrar"
620 INPUT Z$
630 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 650
640 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 720 ELSE GOTO 620
650 PRINT
660 PRINT
670 PRINT "Tecle S para alterar dados da frota"
680 PRINT "Tecle N para alterar somente dados de tempos"
690 INPUT Z$
700 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 470
710 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 550 ELSE GOTO 690
720 END

```


SOURCE

PRECISION 8

PROCS=31

REAL ARRAY(103); X,Y,P

REAL ARRAY(103,103); Dist/X

INTEGER: N,Ntv

STRING: Z#1163

REAL: Distrand

INTEGER ARRAY(103): Rotaoti,Randrota,Kotazopt

REAL ARRAY(12): Capv,Cfv

REAL: Tmax,Tcorfe

REAL: Velocidade,Tfixo,Itaxa

PROCEDURE: Xyp

END PROCEDURE

PROCEDURE: Distancias

END PROCEDURE

PROCEDURE: Optz

END PROCEDURE

PROCEDURE: Zonas

END PROCEDURE

PROCEDURE: Giro

END PROCEDURE

PROCEDURE: Rotaleatoria

END PROCEDURE

PROCEDURE: Freta

END PROCEDURE

PROCEDURE: Tempo

END PROCEDURE

PROCEDURE: Xyp

EXTERNAL: X,Y,N,P

STRING: Z#1163

PROCEDURE: Brava

END PROCEDURE

PROCEDURE: Le

END PROCEDURE

PROCEDURE: Digita

END PROCEDURE

PROCEDURE: Corrige

END PROCEDURE

PROCEDURE: Mostra

END PROCEDURE

PROCEDURE: Brava

EXTERNAL: X,Y,P,N

INTEGER: I,J,K

STRING: Arq[163]

10 PRINT

20 COLOR 0,6

30 PRINT " Digite o nome do arquivo "

40 COLOR 0,7

50 INPUT? " ;Arq

60 COLOR 7,0

70 CLS

80 Arq=Arq+"XYP"

90 LOCATE 8,10

100 COLOR 0,6

110 PRINT "Coordenadas x y p "

120 COLOR 7,0

130 LOCATE 10,10

140 COLOR 0,15

150 PRINT " Gravando "

160 COLOR 7,0

170 OPEN Arq AS #1 LEN=6

180 FOR I=1 TO N

190 LOCATE 12,10

200 PRINT " I = ";PRINT USING "###";I

210 WRITE RECORD #1 I X(I)

220 J=N+1

230 WRITE RECORD #1 J Y(I)

240 K=2*N+1

250 WRITE RECORD #1 K P(I)

260 NEXT

270 CLOSE #1

280 LOCATE 10,10

290 COLOR 0,7

300 PRINT " Pronto !

310 COLOR 7,0

320 BEEP

330 LOCATE 14,10

END PROCEDURE

```

PROCEDURE: Le
EXTERNAL: X,Y,P,N
INTEGER: I,J,K
STRING: Arq(16)
10 PRINT
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Digite o nome do arquivo "
40 COLOR 0,7
50 INPUT " Arq " Arq
60 COLOR 7,0
70 CLS
80 Arq=Arq+".XYP"
90 LOCATE 8,10
100 COLOR 0,6
110 PRINT " Coordenadas x y p "
120 COLOR 7,0
130 LOCATE 10,10
140 COLOR 0,15
150 PRINT " Lendo "
160 COLOR 7,0
170 OPEN Arq AS #1 LEN=6
180 FOR I= 1 TO N
190 LOCATE 12,10
200 PRINT " I = ";PRINT USING "###.1"
210 READ RECORD #1 I X(I)
220 J=N+I
230 READ RECORD #1 J Y(I)
240 K=2*N+I
250 READ RECORD #1 K P(I)
260 NEXT
270 CLOSE #1
280 LOCATE 10,10
290 COLOR 0,7
300 PRINT " Pronto "
310 COLOR 7,0
320 BEEP
330 LOCATE 14,10
END PROCEDURE

PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: X,Y,P,N
INTEGER: I
PROCEDURE: Mostra
EXTERNAL: X,Y,P,N
INTEGER: I,K
STRING: Z(16)
10 CLS
20 PRINT
30 PRINT " I " " X " " Y " " P "
40 PRINT "-----"
50 K=0
60 FOR I=1 TO N
70 K=K+1
80 IF K<>11 GOTO 150
90 K=0
100 PRINT
110 INPUT "Tecle Enter para continuar"Z$
120 PRINT
130 PRINT " I " " X " " Y " " P "
140 PRINT "-----"
150 PRINT I,X(I),Y(I),P(I)
160 NEXT
END PROCEDURE

PROCEDURE: Corriga
EXTERNAL: X,Y,P,N
INTEGER: I
10 CLS
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Correcao/alteracao "
40 COLOR 7,0
50 PRINT
60 COLOR 0,6
70 PRINT " I " " X " " Y " " P "
80 COLOR 7,0
90 INPUT "Z"Z$
100 IF I>N GOTO 90
110 LOCATE 4,9
120 PRINT X(I),Y(I),P(I)
130 PRINT
140 COLOR 0,6
150 PRINT " X "
160 COLOR 7,0
170 INPUT X(I)
180 COLOR 0,6
190 PRINT " Y "
200 COLOR 0,7
210 INPUT Y(I)
220 COLOR 0,6
230 PRINT " P "
240 COLOR 0,7
250 INPUT P(I)
260 COLOR 7,0
END PROCEDURE

PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: X,Y,P,N
INTEGER: I
10 CLS
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Digitar as coordenadas x,y e p "
40 COLOR 7,0
50 PRINT
60 COLOR 0,5
70 PRINT " Comecar com o deposito "
80 COLOR 7,0
90 PRINT
100 PRINT " X ( I ) "
110 INPUT X(I)
120 PRINT " Y ( I ) "
130 INPUT Y(I)
140 P(I)=0
150 FOR I=2 TO N
160 PRINT
170 PRINT " X ("I;" ) "
180 INPUT X(I)
190 PRINT " Y ("I;" ) "
200 INPUT Y(I)
210 PRINT " P ("I;" ) "
220 INPUT P(I)
230 NEXT
END PROCEDURE

```

END PROCEDURE

```

PROCEDURE: Distancias
EXTERNAL: X,Y,N,DIST
STRING: Z$[16]
PROCEDURE: Le
50
60 O deposito deve ser sempre o ponto numero 1.
END PROCEDURE
70
80
PROCEDURE: Grava
END PROCEDURE
90 CLS
100 PRINT
110 COLOR 0,6
120 PRINT " Entrada de dados "
PROCEDURE: Mostra
END PROCEDURE
130 COLOR 7,0
140 PRINT
150 COLOR 0,6
160 PRINT " Numero de pontos ";
END PROCEDURE
170 COLOR 0,7
180 INPUT? "N
PROCEDURE: Digita
END PROCEDURE
190 COLOR 7,0
200 PRINT
210 PRINT
220 PRINT "Tecle N para ler dados em disco"
230 PRINT "Tecle S para digitar dados "
PROCEDURE: Le
240 INPUT Z$
250 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 390
260 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 280 ELSE GOTO 240
-----
280 Digita
290 Mostra
300 PRINT
310 PRINT
320 PRINT "Tecle S para correcoes"
330 PRINT "Tecle N caso contrario"
340 INPUT Z$
350 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 350
360 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 370 ELSE GOTO 340
370 PRINT
380
-----
390 Le
400 Mostra
410 PRINT
420 PRINT "Tecle S para correcoes"
430 PRINT "Tecle N para continuar"
440 INPUT Z$
450 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
460 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 470 ELSE GOTO 440
470 END
480 Corrige
490 Mostra
500 PRINT
510 PRINT
520 PRINT "Tecle S para correcoes"
530 PRINT "Tecle N para continuar"
540 INPUT Z$
550 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
560 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 570 ELSE GOTO 540
570 PRINT
580 PRINT "Tecle S para gravar o arquivo em disco"
590 PRINT "Tecle N caso contrario"
600 INPUT Z$
610 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 630
620 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 640 ELSE GOTO 600
630 Grava Procedure
640 END

```

```

PROCEDURE: Distancias
EXTERNAL: X,Y,N,DIST
STRING: Z$[16]
PROCEDURE: Le
50
60 O deposito deve ser sempre o ponto numero 1.
END PROCEDURE
70
80
PROCEDURE: Grava
END PROCEDURE
90 CLS
100 PRINT
110 COLOR 0,6
120 PRINT " Entrada de dados "
PROCEDURE: Mostra
END PROCEDURE
130 COLOR 7,0
140 PRINT
150 COLOR 0,6
160 PRINT " Numero de pontos ";
END PROCEDURE
170 COLOR 0,7
180 INPUT? "N
PROCEDURE: Digita
END PROCEDURE
190 COLOR 7,0
200 PRINT
210 PRINT
220 PRINT "Tecle N para ler dados em disco"
230 PRINT "Tecle S para digitar dados "
PROCEDURE: Le
240 INPUT Z$
250 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 390
260 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 280 ELSE GOTO 240
-----
280 Digita
290 Mostra
300 PRINT
310 PRINT
320 PRINT "Tecle S para correcoes"
330 PRINT "Tecle N caso contrario"
340 INPUT Z$
350 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 350
360 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 370 ELSE GOTO 340
370 PRINT
380
-----
390 Le
400 Mostra
410 PRINT
420 PRINT "Tecle S para correcoes"
430 PRINT "Tecle N para continuar"
440 INPUT Z$
450 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
460 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 470 ELSE GOTO 440
470 END
480 Corrige
490 Mostra
500 PRINT
510 PRINT
520 PRINT "Tecle S para correcoes"
530 PRINT "Tecle N para continuar"
540 INPUT Z$
550 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
560 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 570 ELSE GOTO 540
570 PRINT
580 PRINT "Tecle S para gravar o arquivo em disco"
590 PRINT "Tecle N caso contrario"
600 INPUT Z$
610 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 630
620 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 640 ELSE GOTO 600
630 Grava Procedure
640 END

```

PROCEDURE: Mostra
EXTERNAL: Dist,N
INTEGER: I,J,K,I1,I2
STRING: Z#I16]

PROCEDURE: Grava
EXTERNAL: Dist,N
INTEGER: I,J,K
STRING: Arq,I16]

10 PRINT
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Digite o nome do arquivo " ;

40 COLOR 0,7
50 INPUT? " ;Arq
50 INPUT? " ;Arq

60 COLOR 0,6
70 PRINT " Ver de I = I " ;
70 Arq=Arq+" .DST"

80 CLS
90 LOCATE 8,10
100 COLOR 0,6

110 PRINT " Matriz de distancias "
120 COLOR 0,6
130 LOCATE 10,10

140 COLOR 0,15
150 PRINT " Gravando
160 COLOR 0,6

170 OPEN Arq AS #1 LEN=6
180 FOR I= 1 TO N
190 LOCATE 12,10

200 PRINT " I = " ;PRINT USING "###";I
210 FOR J= 1 TO N
220 LOCATE 14,10

230 PRINT " J = " ;PRINT USING "###";J
240 K=(I-1)*N+J
250 WRITE RECORD #1 K Dist(I,J)

260 NEXT
270 NEXT
280 CLOSE #1

290 LOCATE 10,10
300 COLOR 0,7
310 PRINT " Pronto ;

320 COLOR 7,0
330 BEEP
340 LOCATE 16,10

END PROCEDURE

10 CLS

20 COLOR 0,6
30 PRINT " Matriz de distancias "
40 COLOR 7,0

50 PRINT
60 COLOR 0,6
70 PRINT " Ver de I = I " ;

80 COLOR 0,7
90 INPUT? " ;I1
100 IF I1>N GOTO 70

110 PRINT
120 COLOR 0,6
130 PRINT " Ate I <=" ;PRINT USING "###";N-1;

140 COLOR 0,7
150 INPUT? " ;I2
160 COLOR 7,0

170 IF I2>N-1 GOTO 130
180 COLOR 7,0
190 FOR I=11 TO 12

200 CLS
210 COLOR 0,6
220 PRINT " Matriz de distancias "

230 COLOR 7,0
240 PRINT
250 PRINT " I " ; " J " ; " Distancia "

260 PRINT " -----"
270 K=0
280 FOR J=I+1 TO N

290 K=K+1
300 IF K<>18 GOTO 370
310 K=0

320 PRINT
330 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z#
340 PRINT

350 PRINT " I " ; " J " ; " Distancia "
360 PRINT " -----"
370 PRINT I,J,Dist(I,J)

380 NEXT
390 PRINT
400 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z#
410 PRINT

420 NEXT
430 PRINT
440 PRINT "Tecla S para ver de novo"

450 PRINT "Tecla N caso contrario"
460 INPUT Z#
470 IF Z#="S" OR Z#="s" GOTO 10

480 IF Z#="N" OR Z#="n" OR Z#="n" GOTO 490 ELSE GOTO 460
490 END

END PROCEDURE

```

10 ' Esta procedure faz a determinacao da matriz
30 ' de distancias com as seguintes alternativas:
40 '
50 ' calculo analitico para cada par de pontos
60 ' . entrada direta por digitacao
70 '
80 '-----
100 COLOR 0,6
110 PRINT " Matriz de distancias "
120 COLOR 7,0
130 PRINT
140 PRINT
150 PRINT "Tecle S para ler dados arquivados em disco
160 PRINT "Tecle N para calculo ou digitacao"
170 INPUT Z$
180 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 390
190 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 210 ELSE GOTO 170
200 '-----
210 PRINT
220 PRINT "Tecle S para calculo"
230 PRINT "Tecle N para digitacao"
240 INPUT Z$
250 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 280
260 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 300 ELSE GOTO 240
270 '-----
280 Calcula
290 GOTO 560 'opcao para gravar
300 Digita
310 Mostra
320 PRINT
330 PRINT "Tecle S para correcoes"
340 PRINT "Tecle N caso contrario"
350 INPUT Z$
360 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
370 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 560 ELSE GOTO 350
380 '-----
390 Le
400 Mostra
410 PRINT
420 PRINT "Tecle S para correcoes"
430 PRINT "Tecle N caso contrario"
440 INPUT Z$
450 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
460 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 470 ELSE GOTO 440
470 END
480 Corrige
490 Mostra
500 PRINT
510 PRINT "Tecle S para correcoes"
520 PRINT "Tecle N para continuar"
530 INPUT Z$
540 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 480
550 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 560 ELSE GOTO 530
560 PRINT
570 PRINT "Tecle S para gravar os dados em disco"
580 PRINT "Tecle N caso contrario"
590 INPUT Z$
600 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 620
610 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 630 ELSE GOTO 590
620 Grava
630 END
END PROCEDURE

```

118

```

PROCEDURE: Calcula
EXTERNAL: N,Dist,X,Y
INTEGER: I,J
10 ' Calculo da matriz de distancias
20 CLS
30 Dist(N,M)=9E9
40 FOR I=1 TO N-1
50 Dist(I,I)=9E9
60 PRINT " I " J " Distancia "
70 PRINT "-----"
80 FOR J=I+1 TO N
90 Dist(I,J)=((X(I)-X(J))^2+(Y(I)-Y(J))^2)^.5
100 PRINT I,J,Dist(I,J)
110 Dist(J,I)=Dist(I,J)
120 NEXT
130 PRINT
140 NEXT
150 REEF
END PROCEDURE
PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: N,Dist
INTEGER: I,J
10 CLS
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Entrada da matriz de distancias "
40 COLOR 7,0
50 PRINT
60 Dist(N,M)=9E9
70 FOR I=1 TO N-1
80 Dist(I,I)=9E9
90 FOR J=I+1 TO N
100 PRINT " Dist(";I";"J";) "
110 INPUT Dist(I,J)
120 Dist(J,I)=Dist(I,J)
130 NEXT
140 PRINT
150 NEXT
END PROCEDURE
PROCEDURE: Corrige
EXTERNAL: Dist
INTEGER: I,J
10 CLS
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Correcao "
40 COLOR 7,0
50 PRINT
60 COLOR 0,6
70 PRINT " I " J
80 COLOR 0,7
90 INPUT I
100 COLOR 0,6
110 PRINT " J "
120 COLOR 0,7
130 INPUT J
140 COLOR 7,0
150 PRINT " Dist(";I";"J";) = "Dist(I,J)
160 PRINT " Dist(";I";"J";) = "Dist(I,J)
170 COLOR 7,0
180 PRINT
190 COLOR 0,6
200 PRINT " Dist(";I";"J";) = "
210 COLOR 0,7
220 INPUT Dist(I,J)
230 COLOR 7,0
END PROCEDURE

```

```

PROCEDURE: Opt2
EXTERNAL: Dist,N,Handrta,Distrand,Rotazopt
INTEGER: I,J,I,A,B
INTEGER: C,D,E,Ia,Ka,J1,J2,Flag
REAL: DistZopt,Dant,ddep
STRING: Z#I16]
580 SomafIag=0
590 LOCATE 15,15
600 PRINT "SomafIag = ";PRINT USING "###";SomafIag
610 DistZopt=DistZopt-Dant+ddep
620 LOCATE 13,15
630 PRINT"DistZopt = ";PRINT USING "###.###";DistZ
640 GOTO 680
650 ' Nao faz a troca
660
670 GOTO 690
680 J=J2
690 NEXT
700 IF Flag=1 GOTO 750
710 SomafIag=SomafIag+1
720 LOCATE 15,15
730 PRINT"SomafIag = ";PRINT USING "###";SomafIag
740 IF SomafIag=N THEN I=N
750 NEXT
760 IF SomafIag<N THEN GOTO 190
770 BEEP
780 LOCATE 20,10
790 INPUT "Tecla Enter para continuar"JZ
END PROCEDURE
PROCEDURE: Zonas
EXTERNAL: P,Dist,N,Rotatim,Capv,Cfv,CVv,Mtv
REAL ARRAY(51): Zona,Dzona
INTEGER ARRAY(51): Npzona,Veiczona
INTEGER ARRAY(51,51): Kotzona
REAL: Pesotot,Distot,Pesocum,Distacum,Cvz,Ctz
REAL: Ctu
INTEGER: Nz,Seqz,I,J,K,L,Nzonas
STRING: Z#I16]
REAL ARRAY(103,103): Cost/X
INTEGER ARRAY(103): Critt
INTEGER: Tipoveic
EXTERNAL: Tmax,Tcorte
EXTERNAL: Tfixo,Ttaxa,Velocidade
REAL ARRAY(51): Tzona
PROCEDURE: Costm
END PROCEDURE
PROCEDURE: Critico
Ddep=Dist(A,C)+Dist(B,D)
Dant=Dist(A,B)+Dist(C,D)
IF Ddep<Dant THEN Flag=1 ELSE GOTO 650
' Efetiva a troca
PROCEDURE: Resumo
IF I<N THEN Rotazopt(I+1)=C ELSE Rotazopt(I)=C
Rotazopt(K1)=B
' Redefine a sequencia do ponto I+2 ate o ponto K1-1
END PROCEDURE
PROCEDURE: Veiculo
PROCEDURE: Costm
EXTERNAL: Dist,N,Capv,Cfv,Cost,Rotatim,P,Mtv
INTEGER: K,M,R,Tipoveic
REAL: Soma,Distancia
EXTERNAL: Cvv
INTEGER: L
EXTERNAL: Tmax,Tcorte,Tfixo,Ttaxa
EXTERNAL: Velocidade
REAL: Pesotot,Tempot,Custotimo
PROCEDURE: Veiculo
END PROCEDURE
119
570
580 GOTO 490
590 IF Ia<N THEN Ia=Ia+1 ELSE Ia=1
600 IF Ia=Ka=1 OR Ia=Ka=-1 GOTO 580
610 Rotazopt(Ka)=E
620 Rotazopt(Ia)=Rotazopt(Ka)
630 E=Rotazopt(Ia)
640 IF Ia=Ka GOTO 580
650 IF Ka>2 THEN Ka=Ka-1 ELSE Ka=Ka-1+N
660 IF Ia=Ka GOTO 580
670 Ka=K1
680 IF I<N-1 THEN Ia=I+2 ELSE Ia=I+2-N
690
700
710
720
730
740
750
760
770
780
790
800
810
820
830
840
850
860
870
880
890
900
910
920
930
940
950
960
970
980
990

```

```

460 PRINT K,M,Cost(K,M)
470 NEXT
480 PRINT
490 NEXT
500 PRINT
END PROCEDURE
PROCEDURE Critico
REAL ARRAY(103,103): F/X
INTEGER: I,J,K,Imin
REAL: Minimo,Fd,Delta
EXTERNAL: Crit,M,Cost
EXTERNAL: Nzonas
INTEGER: Contas,L
END PROCEDURE
10
20 Esta procedure determina o menor caminho do
30 ponto 2 ao N+1, onde:
40 F(K,J) = menor distancia do ponto 2 ao J
50 na K-esima etapa
60 Numero de etapas = N-1
70
80
90 CLS
100 COLOR 0,5
110 PRINT " Menor caminho "
120 COLOR 7,0
130 PRINT
140 PRINT " K " " J " " I " " F(K,J) "
150 PRINT "-----"
160 FOR J= 2 TO N+1
170 F(1,J)=Cost(2,J)
180 PRINT 1,J,F(1,J)
190 NEXT
200 PRINT
210 Menor caminho entre os pontos 2 e N+1
220
230 FOR K= 2 TO N-1
240 Contas=1
250 PRINT " K " " J " " I " " F(K,J) "
260 PRINT "-----"
270 FOR J= 2 TO N+1
280 Minimo=9E9
290 FOR I= 2 TO N+1
300 Fd=F(K-1,I)+Cost(I,J)
310 IF Fd<Minimo THEN Minimo=Fd ELSE GOTO 330
320 Imin=I
330 NEXT
340 F(K,J)=Minimo
350 IF F(K,J)<9E9 GOTO 430 THEN Contas=Contas+1
360 IF F(K,J)<9E9 GOTO 430
370 PRINT K,J,Imin,F(K,J)
380 FOR L=J TO N+1
390 F(K,L)=9E9
400 NEXT
410 J=N+1
420 GOTO 440
430 PRINT K,J,Imin,F(K,J)
440 NEXT
450 IF Contas<N+1 GOTO 520
460 FOR L=K TO N-1
470 FOR J=2 TO N+1
480 F(L,J)=F(L-1,J)
490 NEXT
500 NEXT

```

1 20

```

PROCEDURE: Veiculo
EXTERNAL: Rotatim,K,M,F,Ntv,Capv,Tipoveic
INTEGER: R,I
EXTERNAL: Pesrot
10
20 Esta procedure determina o menor veiculo
30 que pode atender a soma de pesos
40
50
60 Pesrot=0
70 FOR R = K TO M-1
80 Pesrot+=F(Rotatim(R))
90 NEXT
100 FOR I= 1 TO Ntv+1
110 IF Capv(I)>=Pesrot THEN Tipoveic=I ELSE GOTO 130
120 I=Ntv+1
130 NEXT
END PROCEDURE
10
20 Esta procedure faz o calculo da matriz Cost(K,M)
30 onde:
40 Cost(K,M) = custo do percurso que sai do deposito,
50 vai ao ponto Rotatim(K), passando por
65 Rotatim(K+1),Rotatim(K+2),...
70 ate Rotatim(M-1),
80 retornando em seguida ao deposito
90
100 CLS
110 COLOR 0,6
120 PRINT " Matriz de Custos "
130 COLOR 7,0
140 PRINT
150 FOR K=2 TO N+1
160 PRINT " K " " M " " Cost "
170 PRINT "-----"
180 FOR M= K TO N+1
190 Soma=0
200 IF K=M THEN Cost(K,M)=0 ELSE GOTO 220
210 GOTO 460
220 IF K=M-1 GOTO 260
230 FOR R=K TO M-2
240 Soma=Soma+Dist(Rotatim(R),Rotatim(R+1))
250 NEXT
260 Veiculo
270 Cost(K,M)=Cfv(Tipoveic)
280 Distancia=Dist(I,Rotatim(K))+Soma+Dist(Rotatim(M-1),I)
290 Tempot=(Distancia/Velocidade)+(Fixo*(M-K))+Itaxa*Pesrot)
300 IF Tempot <=Icorte GOTO 360
310 IF Tempot > Imax THEN Cost(K,M)=9E9
320 GOTO 380
330
340
350
360
370
380 Cost(K,M)=Distancia*Cfv(Tipoveic)+Custofixo
390 IF Cost(K,M)<9E9 GOTO 460
400 FOR L=M TO N+1
410 Cost(K,L)=9E9
420 NEXT
430 PRINT K,M,Cost(K,M)
440 M=N+1
450 GOTO 470

```

END PROCEDURE

1010 PRINT

1000 PRINT

990 COLOR 7,0

980 PRINT " Custo total ";COLOR 0,7;PRINT F(N-1,N+1)

970 COLOR 0,5

960 PRINT

950 Nomas=N-K

940 NEXT

930 Ccrlt(I-K+1)=Ccrlt(I)

920 PRINT TAB(5);Ccrlt(I)

910 FOR I=K TO N

900 Ccrlt(N)=N+1

890 J=1

880 COLOR 7,0

870 PRINT " Sequencia "

860 COLOR 0,5

850 CLS

840 "

830 IF J<>2 GOTO 650

820 NEXT

810 PRINT " ----- "

800 PRINT " K ", " I ", " J ", " Cost(I,J) "

790 GOTO 820

780 IF J=2 THEN I=N+1 ELSE GOTO 800

770 PRINT

760 J=1

750 Ccrlt(K)=1

740 K=N-1

730 IF Cost(I,J)-Delta<0.01 GOTO 820

720 IF Cost(I,J)-Delta<-0.01 GOTO 820

710 "

700 " precisao=0.01

690 "

680 PRINT K,I,J,Coet(I,J)

670 Delta=F(N-1,J)-F(N-1,I)

660 IF I=J GOTO 820

650 FOR I=2 TO N+1

640 PRINT " ----- "

630 PRINT " K ", " I ", " J ", " Coet(I,J) "

620 Ccrlt(K)=N+1

610 K=N

600 J=N+1

590 PRINT

580 COLOR 7,0

570 PRINT " Menor caminho do ponto 2 ao N+1 "

560 COLOR 0,6

550 CLS

540 "

530 NEXT

520 PRINT

510 K=N-1

500 Input="Resolot/Cnto:100

Color/Cnto:100

490 PRINT Nomas=:PRINT USING "#####.#";Resolot;Cnto;Dist

480 COLOR 7,0

470 PRINT " Zona";PRINT USING " \";" Peso";" Capacit";" Dist

460 COLOR 0,5

450 PRINT

440 COLOR 7,0

430 PRINT " Total

420 COLOR 0,7

410 PRINT

400 PRINT

390 Ccrlt=Lfrot+Cvz

380 NEXT

370 Tempot=Tempot+Zona(I)

360 Ccrlt=Ccrlt+Cvz

350 Ccrlt=Ccrlt+Cvz

340 PRINT USING "#####.#";Zona(I);Cvz;Ccrlt

330 Ccrlt=Ccrlt+Cvz

320 Ccrlt=Cvz+Zona(I)+Zona(I)

310 Ccrlt=Cvz+Zona(I)

300 COLOR 7,0

290 PRINT " Zona";PRINT USING " \";" Peso";" Capacit";" Dist

280 COLOR 0,5

270 PRINT

260 COLOR 7,0

250 PRINT " Resumo

240 COLOR 0,6

230 PRINT " Zonas de

220 COLOR 0,7

210 CLS

200 INPUT "Tecla Enter para continuar";T

190 PRINT

180 K=0

170 IF K<N GOTO 310

160 K=K+1

150 FOR I=1 TO Nomas

140 K=0

130 Tempot=0

120 Ccrlt=0

110 Ccrlt=0

100 COLOR 7,0

90 PRINT " Zona";PRINT USING " \";" Peso";" Capacit";" Dist

80 COLOR 0,6

70 PRINT

60 COLOR 7,0

50 PRINT " Resumo

40 COLOR 0,6

30 PRINT " Zonas de

20 COLOR 0,7

10 CLS

STRING: Text(50)

REAL: Tempot

EXTERNAL: Zona

STRING: Z(15)

INTEGER: K, I

REAL: Cvz, In(1), Ccrlt, Ccrlt, Ccrlt

EXTERNAL: Nomas, Dist, Resolot, Cnto, V, Zona, Zona, Cv

PROCEDURE: Resumo


```
510 PRINT
520 COLOR 0,6
530 PRINT " Taxa de utilizacao "###.## %";Tx
"
540 COLOR 7,0
550 PRINT
560 PRINT
570 PRINT "Tecla 5 para imprimir resumo"
580 PRINT "Tecla N caso contrario"
590 INPUT Z$
600 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 650
610 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 1070 ELSE GOTO 590
-----
620 " Impressao do resumo
630 "
640 "
650 CLS
660 COLOR 0,6
670 PRINT " Impressao do resumo "
680 COLOR 7,0
690 PRINT
700 COLOR 0,6
710 PRINT " Digite o titulo da listagem "
720 COLOR 0,7
730 INPUT? " ;texto
740 COLOR 7,0
750 PRINT
760 PRINT SPACE$(5); " ;texto
770 PRINT
780 PRINT SPACE$(5); " Resumo
790 PRINT
800 PRINT SPACE$(5); " Zona"; " Peso"; " CapPace$(5);:LPRINT USING "###.##";Pz
ona(1);Capv(Ver)czona(1);Dzona(1);Tzona(1);Cfz;Cvz;Ctz
```

```
900 Cftot=Cftot+Cfz
910 Cvtot=Cvtot+Cvz
920 Tempotot=Tempotot+Tzona(1)
930 NEXT
940 Ctot=Cftot+Cvtot
950 LPRINT
960 LPRINT SPACE$(5); " Totais "
970 LPRINT
980 LPRINT SPACE$(5); " Zona"; " Peso"; " Capvetic"; " Dist"; "
Tempo"; " Cfixo"; " CVar"; " CtotaI"
-----
990 LPRINT SPACE$(5); "-----"
```

```
1000 LPRINT SPACE$(5);:LPRINT USING "###.##";:LPRINT USING "###.##";#
;Pesotot;Ctu;Distribot;Tempotot;Cftot;Cvtot;Ctot
1010 Txutil=Pesotot/Ctu*100
1020 LPRINT
1030 LPRINT SPACE$(5); " Taxa de utilizacao " ;:COLOR 0,7;LPRINT USING "
###.## %";Txutil; "
1040 LPRINT
1050 LPRINT
1060 LPRINT
1070 END
END PROCEDURE
```

PROCEDURE: Veiculo

EXTERNAL: Pzona

INTEGER: I

EXTERNAL: Ntv, Capv, Iipoveic, Nz

10 '-----
20 ' Esta procedure determina o menor veiculo
30 ' que pode atender a demanda Pzona(Nz).
40 '
50 '-----
60 FOR I= 1 TO Ntv+1
70 IF Capv(I)>Pzona(Nz) THEN Iipoveic=I ELSE GOTO 90
80 I=Ntv+1
90 NEXT
END PROCEDURE

10 '-----
20 ' Esta procedure faz o zoneamento da frota atraves
30 ' da particao do roteiro gigante gerado pelo Optz
40 '
50 ' As variaveis utilizadas sao as seguintes:
60 '
70 ' Rotaotim(I) = roteiro gigante da procedure Optz
80 ' modificado pela procedure giro
90 ' Rotaotim(Nz,Seqz) = roteiro ultimo da zona Nz
100 ' Pzona(Nz) = peso da zona Nz
110 ' Dzona(Nz) = distancia da zona Nz
120 ' Mpzona(Nz) = numero de pontos da zona Nz
130 ' Seqz = sequencia de cada zona
140 ' Nz = numero da zona
150 ' Mzonas = numero de zonas
160 ' Crit(Nz) = primeiro ponto da zona Nz
170 ' aops o deposito
180 '-----
190 Costkm
200 Critico
201 BEEP
210 CLS
220 Distot=0
230 Pesotot=0
240 Ctu=0
250 '-----
260 ' Detalhamento das zonas

280 FOR Nz=1 TO Mzonas

290 K=Crit(Nz)

300 J=Rotaotim(K)

310 Rotaotim(Nz,I)=J

320 Mpzona(Nz)=Crit(Nz+1)-Crit(Nz)

330 Psoacum=P(J)

340 Distacum=Dist(I,J)

350 IF Mpzona(Nz)=1 THEN I=J ELSE GOTO 370

360 GOTO 460

370 FOR Seqz= 2 TO Mpzona(Nz)

380 I=J

390 K=K+1

400 J=Rotaotim(K)

410 Rotaotim(Nz,Seqz)=J

420 Psoacum=Psoacum+P(J)

430 Distacum=Distacum+Dist(I,J)

440 I=J

450 NEXT

460 Dzona(Nz)=Distacum+Dist(I,I)

470 Pzona(Nz)=Psoacum

480 Tzona(Nz)=(Dzona(Nz)/Velocidade)+(Pzona(Nz)*Taxa)+(Mpzona(Nz)*Tfixo)

123

```

490 Ptotal=Ptotal+Pzona(Nz)
500 Distot=Distot+Dzona(Nz)
510 Vehiculo
520 Veiczona(Nz)=Tipoveic
530 Ctu=Ctu+Capv(Tipoveic)
540 NEXT
550 -----
560 Resumo
570 PRINT
580 COLOR 7,0
590 PRINT "Tecla 5 para ver os resultados por Zona"
600 PRINT "Tecla N caso contrario"
610 INPUT Z$
620 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 670
630 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 1270 ELSE GOTO 610
640 -----
650 ' Resultados por Zona
660 '
670 FOR Nz=1 TO Nzmax
680 CLS
690 COLOR 0,7
700 PRINT "Zoneamento "
710 COLOR 0,6
720 PRINT " Resultados "
730 COLOR 7,0
740 PRINT
750 COLOR 0,6
760 PRINT " Zona = ";Nz;SPACE$(3)
770 COLOR 7,0
780 PRINT
790 PRINT " Seq", "Ponto", "Peso", "I", "J", "Dist"
800 PRINT "-----"
810 J=1
820 K=0
830 FOR L=1 TO Nzmax(Nz)
840 K=K+1
850 IF K<>9 GOTO 970
860 K=0
870 PRINT
880 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z$
890 CLS
900 PRINT
910 COLOR 0,6
920 PRINT " Zona = ";Nz;SPACE$(3)
930 COLOR 7,0
940 PRINT
950 PRINT " Seq", "Ponto", "Peso", "I", "J", "Dist"
960 PRINT "-----"
970 I=J
980 J=Rotzona(Nz,L)
990 IF L<>Nzmax(K) GOTO 1000
1000 PRINT TAB(2);L;J;P(L);I;J;Dist(I,J)
1010 NEXT
1020 PRINT TAB(2);L;"-" ;J;L;Dist(I,J)
1030 PRINT
1040 COLOR 0,6
1050 PRINT " Peso total", " Zona(Nz)", " COLOR 0,7;PRINT Pzona(Nz);COLOR 0,6;PRINT " Dis
t total", " ;COLOR 0,7;PRINT Dzona(Nz);SPACE$(3)
1060 COLOR 7,0
1070 PRINT
1080 Cvz=Dzona(Nz)*Cvz(Veiczona(Nz))
1090 COLOR 0,6
1100 PRINT " Capax veic", " ;COLOR 0,7;PRINT Capv(Veiczona(Nz));COLOR 0,6;PR
INT " Custo variavel", " ;COLOR 0,7;PRINT Cvz;SPACE$(3)
1110 COLOR 7,0
1120 PRINT
1130 COLOR 0,6
1140 Ctz=Cfv(Veiczona(Nz))+Cvz
1150 PRINT " Custo fixo", " ;COLOR 0,7;PRINT Cfv(Veiczona(Nz));COLOR 0,6
1160 NEXT
1170 PRINT
1180 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z$
1190 NEXT
1200 PRINT
1210 PRINT "Tecla 5 para ver novamente o resumo"
1220 PRINT "Tecla N caso contrario"
1230 INPUT Z$
1240 IF Z$="S" OR Z$="s" GOTO 1260
1250 IF Z$="N" OR Z$="n" GOTO 1270 ELSE GOTO 1230
1260 Resumo
1270 END
END PROCEDURE

```

124

PROCEDURE: giro
EXTERNAL: N,Rotaoim,Rotazopt
INTEGER: I,J,K,I1,I2
STRING: Z\$1161
PROCEDURE: giro
EXTERNAL: N,Rotaoim,Rotazopt
INTEGER: I,J,K,I1,I2
STRING: Z\$1161

20 Esta procedure faz a conversao da sequencia
30 Rotazopt(I) gerada pela procedure Opt2
40 de modo a se ter Rotazopt(I) = 1

50
60
70 FOR J=1 TO N
80 IF Rotazopt(J) <> 1 THEN GOTO 100
90 K=J
100 NEXT

110 I=0
120 FOR J=K TO N
130 I=I+1
140 Rotaoim(I)=Rotazopt(J)
150 NEXT

160 K=0
170 FOR J=(I+1) TO N
180 K=K+1
190 Rotaoim(J)=Rotazopt(K)
200 NEXT

210 CLS
220 COLOR 0,6
230 PRINT "Roteira 2-opt
240 COLOR 7,0
250 PRINT
260 PRINT
270 PRINT "Seq", "Ponto "

280 PRINT "-----"
290 PRINT "Rotaoim(I)
300 I=Rotaoim(I)
310 K=1
320 FOR I=2 TO N
330 K=K+1
340 IF K<>11 GOTO 410
350 K=1
360 PRINT
370 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z\$

380 PRINT "-----"
390 PRINT "Rotaoim(I)
400 PRINT "-----"
410 PRINT "Rotaoim(I)
420 IZ=Rotaoim(I)
430 I1=I2
440 NEXT
450 BEEP
460 PRINT
470 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z\$

480 PRINT
490 NEXT
500 NEXT

510 NEXT
520 BEEP
530 PRINT
540 NEXT

550 NEXT
560 BEEP
570 PRINT
580 NEXT

590 NEXT
600 BEEP
610 PRINT
620 NEXT

630 NEXT
640 BEEP
650 PRINT
660 NEXT

670 NEXT
680 BEEP
690 PRINT
700 NEXT

710 NEXT
720 BEEP
730 PRINT
740 NEXT

750 NEXT
760 BEEP
770 PRINT
780 NEXT

790 NEXT
800 BEEP
810 PRINT
820 NEXT

830 NEXT
840 BEEP
850 PRINT
860 NEXT

870 NEXT
880 BEEP
890 PRINT
900 NEXT

910 NEXT
920 BEEP
930 PRINT
940 NEXT

950 NEXT
960 BEEP
970 PRINT
980 NEXT

990 NEXT
1000 BEEP
1010 PRINT
1020 NEXT

PROCEDURE: Rotaleatoria
EXTERNAL: N,Dst,Randrota,Distrand
INTEGER: I,J,K
INTEGER ARRAY(103): Pr
STRING: Z\$1161

10 Esta procedure faz a geracao do roteiro gigante
20 de modo a se ter Rotaleatoria(I) = 1

30 de modo a se ter Rotaleatoria(I) = 1
40 de modo a se ter Rotaleatoria(I) = 1

50
60
70 FOR K=1 TO N
80 Pr(K)=0
90 NEXT

100 Distrand=0
110 I=1+INT(RND(1)*N), Geracao de numero aleatorio de 1 a
120 Randrota(I)=I
130 Pr(I)=1
140 FOR K=2 TO N
150 J=1+INT(RND(1)*N)
160 IF Pr(J)=1 THEN GOTO 140
170 Randrota(K)=J
180 Distrand=Distrand+Dist(I,J)
190 Pr(J)=1
200 NEXT

210 Distrand=Distrand+Dist(Randrota(N),Randrota(1))
220 Impressao
230 CLS
240 COLOR 0,6
250 PRINT "Rota aleatoria
260 COLOR 7,0
270 PRINT
280 PRINT "Seq", "Ponto "

290 PRINT "-----"
300 PRINT "Rotaoim(I)
310 I=Rotaoim(I)
320 K=1
330 FOR I=2 TO N
340 K=K+1
350 IF K<>11 GOTO 400
360 K=1
370 PRINT
380 INPUT "Tecla Enter para continuar";Z\$

390 PRINT "-----"
400 PRINT "Rotaoim(I)
410 PRINT "-----"
420 PRINT "Rotaoim(I)
430 IZ=Rotaoim(I)
440 I1=I2
450 NEXT
460 BEEP
470 PRINT
480 NEXT

490 NEXT
500 BEEP
510 PRINT
520 NEXT

530 NEXT
540 BEEP
550 PRINT
560 NEXT

570 NEXT
580 BEEP
590 PRINT
600 NEXT

610 NEXT
620 BEEP
630 PRINT
640 NEXT

650 NEXT
660 BEEP
670 PRINT
680 NEXT

690 NEXT
700 BEEP
710 PRINT
720 NEXT

730 NEXT
740 BEEP
750 PRINT
760 NEXT

770 NEXT
780 BEEP
790 PRINT
800 NEXT

810 NEXT
820 BEEP
830 PRINT
840 NEXT

850 NEXT
860 BEEP
870 PRINT
880 NEXT

890 NEXT
900 BEEP
910 PRINT
920 NEXT

930 NEXT
940 BEEP
950 PRINT
960 NEXT

970 NEXT
980 BEEP
990 PRINT
1000 NEXT

1010 NEXT
1020 BEEP
1030 PRINT
1040 NEXT

1050 NEXT
1060 BEEP
1070 PRINT
1080 NEXT

```
PROCEDURE: Frota
STRING: Z$[16]
EXTERNAL: Ntv,Cfv,Capy,Cv
PROCEDURE: Le
10 PRINT
PROCEDURE: Le
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Digite o nome do arquivo "
40 COLOR 0,7
50 INPUT " " ;Arq
60 COLOR 7,0
70 CLS
PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: Ntv,Cfv,Capy,Cv
INTEGER: J,K
STRING: Arq[16]
PROCEDURE: Grava
10 PRINT
EXTERNAL: Ntv,Capy,Cfv,Cv
PROCEDURE: Le
10 PRINT
20 PRINT USING "###";I
30 COLOR 0,6
40 PRINT " Tipos de veiculos "
50 COLOR 0,7
60 INPUT " " ;Ntv
70 COLOR 7,0
80 Arq=Arq+".ft"
90 LOCATE 8,10
100 COLOR 0,6
110 PRINT " Dados da frota "
120 COLOR 7,0
130 LOCATE 10,10
140 COLOR 0,15
150 PRINT " Gravando "
160 COLOR 7,0
170 OPEN Arq AS #1 LEN=6
180 FOR I= 1 TO Ntv
190 LOCATE 12,10
200 PRINT " I = ";PRINT USING "###";I
210 WRITE RECORD #1 I Capv(I)
220 J=Ntv+I
230 WRITE RECORD #1 J Cfv(I)
240 K=2*Ntv+I
250 WRITE RECORD #1 K Cvv(I)
260 NEXT
270 CLOSE #1
280 LOCATE 10,10
290 COLOR 0,7
300 PRINT " Pronto "
310 COLOR 7,0
320 BEEP
END PROCEDURE
```

```
PROCEDURE: Grava
10 PRINT
EXTERNAL: Ntv,Capy,Cfv,Cv
PROCEDURE: Le
10 PRINT
20 PRINT USING "###";I
30 PRINT " Digite o nome do arquivo "
40 PRINT " Tipos de veiculos "
50 COLOR 0,7
60 INPUT " " ;Ntv
70 COLOR 7,0
80 Arq=Arq+".ft"
90 LOCATE 8,10
100 COLOR 0,6
110 PRINT " Dados da frota "
120 COLOR 7,0
130 LOCATE 10,10
140 COLOR 0,15
150 PRINT " Gravando "
160 COLOR 7,0
170 OPEN Arq AS #1 LEN=6
180 FOR I= 1 TO Ntv
190 LOCATE 12,10
200 PRINT " I = ";PRINT USING "###";I
210 WRITE RECORD #1 I Capv(I)
220 J=Ntv+I
230 WRITE RECORD #1 J Cfv(I)
240 K=2*Ntv+I
250 WRITE RECORD #1 K Cvv(I)
260 NEXT
270 CLOSE #1
280 LOCATE 10,10
290 COLOR 0,7
300 PRINT " Pronto "
310 COLOR 7,0
320 BEEP
END PROCEDURE
```

```
PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: Ntv,Capy,Cfv,Cv
INTEGER: I
PROCEDURE: Digita
50 PRINT " Entrar com capacidades na ordem crescent
60 PRINT
70 FOR I= 1 TO Ntv
80 PRINT " Capacidade(";I;" ) "
90 INPUT Capv(I)
100 PRINT " C Fixo (";I;" ) "
110 INPUT Cfv(I)
120 PRINT " C Variavel(";I;" ) "
130 INPUT Cvv(I)
140 PRINT
150 NEXT
160 Capv(Ntv+1)=9E9
170 Cfv(Ntv+1)=9E9
180 Cvv(Ntv+1)=9E9
END PROCEDURE
```

```
PROCEDURE: Frota
STRING: Z$[16]
EXTERNAL: Ntv,Cfv,Capy,Cv
PROCEDURE: Le
10 PRINT
20 PRINT USING "###";I
30 PRINT " Digite o nome do arquivo "
40 COLOR 0,7
50 INPUT " " ;Arq
60 COLOR 7,0
70 CLS
PROCEDURE: Digita
EXTERNAL: Ntv,Cfv,Capy,Cv
INTEGER: J,K
STRING: Arq[16]
PROCEDURE: Grava
10 PRINT
EXTERNAL: Ntv,Capy,Cfv,Cv
PROCEDURE: Le
10 PRINT
20 PRINT USING "###";I
30 PRINT " Digite o nome do arquivo "
40 PRINT " Tipos de veiculos "
50 COLOR 0,7
60 INPUT " " ;Ntv
70 COLOR 7,0
80 Arq=Arq+".ft"
90 LOCATE 8,10
100 COLOR 0,6
110 PRINT " Dados da frota "
120 COLOR 7,0
130 LOCATE 10,10
140 COLOR 0,15
150 PRINT " Gravando "
160 COLOR 7,0
170 OPEN Arq AS #1 LEN=6
180 FOR I= 1 TO Ntv
190 LOCATE 12,10
200 PRINT " I = ";PRINT USING "###";I
210 WRITE RECORD #1 I Capv(I)
220 J=Ntv+I
230 WRITE RECORD #1 J Cfv(I)
240 K=2*Ntv+I
250 WRITE RECORD #1 K Cvv(I)
260 NEXT
270 CLOSE #1
280 LOCATE 10,10
290 COLOR 0,7
300 PRINT " Pronto "
310 COLOR 7,0
320 BEEP
END PROCEDURE
```

```

330 PRINT "Tecla 5 para gravar"
340 PRINT "Tecla N caso contrario"
350 INPUT Z$
360 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 380
370 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 390 ELSE GOTO 350
380 Grava
390 END
400 PRINT
410 PRINT
420 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
430 PRINT "Tecla N para entrada de dados por digitacao"
440 INPUT Z$
450 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 470
460 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 510 ELSE GOTO 440
470 Mostra
480 Corrigir
490 Mostra
500 GOTO 260
510 Digita
520 Mostra
530 PRINT
540 PRINT
550 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
560 PRINT "Tecla N caso contrario"
570 INPUT Z$
580 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 240
590 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 600 ELSE GOTO 570
600 PRINT
610 PRINT "Tecla 5 para gravar os dados em disco"
620 PRINT "Tecla N caso contrario"
630 INPUT Z$
640 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 660
650 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 670 ELSE GOTO 630
660 Grava
670 END
END PROCEDURE
PROCEDURE: Tempo
EXTERNAL: Tmax, Tcorte, Tfixo, Ttaxa, Velocidade
STRINGS: Z$(16)
PROCEDURE: Entrada
EXTERNAL: Tmax, Tcorte, Tfixo, Ttaxa, Velocidade
PROCEDURE: Mostra
END PROCEDURE
PROCEDURE: Correcao
EXTERNAL: Ntv, Capv, Cfv, Cvv
PROCEDURE: Mostra
END PROCEDURE
10 PRINT
20 COLOR 0,6
30 PRINT "Dados da frota"
40 COLOR 7,0
50 CLS
60 COLOR 0,6
70 PRINT "Dados da frota"
80 COLOR 7,0
90 PRINT
100 PRINT
110 PRINT "Tecla 5 para usar dados arquivados em disco"
120 PRINT "Tecla N para digitar ou corrigir"
130 INPUT Z$
140 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 160
150 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 400 ELSE GOTO 130
160 Le
170 Mostra
180 PRINT
190 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
200 PRINT "Tecla N para continuar"
210 INPUT Z$
220 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 240
230 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 390 ELSE GOTO 210 End
240 Corrigir
250 Mostra
260 PRINT
270 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
280 PRINT "Tecla N caso contrario"
290 INPUT Z$
300 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 240
310 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 320 ELSE GOTO 290
320 PRINT
330 PRINT
340 PRINT "Duracao maxima da primeira viagem (h)

```

127

```

10 PRINT
20 " Esta procedure faz a entrada de dados da frota
-----
30 "
40 "
50 CLS
60 COLOR 0,6
70 PRINT "Dados da frota"
80 COLOR 7,0
90 PRINT
100 PRINT
110 PRINT "Tecla 5 para usar dados arquivados em disco"
120 PRINT "Tecla N para digitar ou corrigir"
130 INPUT Z$
140 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 160
150 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 400 ELSE GOTO 130
160 Le
170 Mostra
180 PRINT
190 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
200 PRINT "Tecla N para continuar"
210 INPUT Z$
220 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 240
230 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 390 ELSE GOTO 210 End
240 Corrigir
250 Mostra
260 PRINT
270 PRINT "Tecla 5 para correcoes"
280 PRINT "Tecla N caso contrario"
290 INPUT Z$
300 IF Z$="S" OR Z$="n" THEN GOTO 240
310 IF Z$="N" OR Z$="n" THEN GOTO 320 ELSE GOTO 290
320 PRINT
330 PRINT
340 PRINT "Duracao maxima da primeira viagem (h)

```

150 COLOR 0,7
160 INPUI? " ;tccorte
170 COLOR 7,0
180 PRINT
190 COLOR 0,6
200 PRINT " Tempo fixo por cliente (min) ;
50 Os parametros solicitados sao os seguintes:
40
30 para a analise de viagens multipias por dia.
20 Esta procedure recebe os dados de tempos
10

120
110 , velocidade = velocidade media no sistema viario
100 , taxa = taxa de descarga
90 , tfixo = tempo constante de atendimento por cliente
80 , tccorte = tempo limite maximo para premiacao
70 , tmax = jornada de trabalho
60
50
220 INPUI? " ;tfixo
230 COLOR 7,0
240 COLOR 0,7
250 PRINT
260 COLOR 0,6
270 PRINT " Taxa de descarga (min/t) ;
280 COLOR 0,7
290 INPUI? " ; taxa
300 COLOR 7,0
310 PRINT
320 COLOR 0,6
330 PRINT " Velocidade media (km/h) ;
340 COLOR 0,7
350 INPUI? " ;Velocidade
360 COLOR 7,0
370 PRINT
380 INPUI? " ;tccorte
390 PRINT
END PROCEDURE

PROCEDURE: Mostra
EXTERNAL: tmax,tccorte,tfixo,taxa,velocidade
10 CLS
20 COLOR 0,6
30 PRINT " Dados de tempos "
40 COLOR 7,0
50 PRINT
60 PRINT
70 COLOR 0,6
80 PRINT " Jornada diaria de trabalho (h) ;
90 COLOR 0,7
100 PRINT USING "#####";tmax
110 COLOR 7,0
120 PRINT
130 COLOR 0,6
140 PRINT " Duracao maxima da primeira viagem (h) ;
150 COLOR 0,7
160 PRINT USING "#####";tccorte
170 COLOR 7,0
180 PRINT
190 COLOR 0,6
200 PRINT " Tempo fixo por cliente (min) ;
210 COLOR 0,7
220 PRINT USING "#####";tfixo
230 COLOR 7,0
240 INPUI? " ; taxa/60
250 tccorte=0
260 tfixo=0
270 taxa=0
280 velocidade=9E9
290 END
300 PRINT
310 PRINT "Tecla S para entrada de dados "
320 PRINT "Tecla N caso contrario "
330 INPUI?;
340 IF Z\$="S" OR Z\$="s" GOTO 360
350 IF Z\$="N" OR Z\$="n" GOTO 400 ELSE GOTO 330
360 Entrada
370 tfixo=tfixo/60
380 taxa=taxa/60
390 GOTO 450
400 tfixo=tfixo*60
410 taxa=taxa*60
420 Mostra
430 tfixo=tfixo/60
440 taxa=taxa/60
450 PRINT
460 PRINT
470 PRINT "Tecla S para correcoes "
480 PRINT "Tecla N caso contrario "
490 INPUI Z\$
500 IF Z\$="S" OR Z\$="s" GOTO 360
510 IF Z\$="N" OR Z\$="n" GOTO 520 ELSE GOTO 490
520 END
END PROCEDURE

129
350 COLOR 7,0
340 PRINT USING "#####";Velocidade
330 COLOR 0,7
320 PRINT " Velocidade media (km/h) ;
310 COLOR 0,6
300 PRINT
290 COLOR 7,0
280 PRINT USING "###.#";taxa
270 COLOR 0,7
260 PRINT " Taxa de descarga (min/t) ;
250 COLOR 0,6
240 PRINT
230 COLOR 7,0
220 PRINT USING "#####";tfixo
210 COLOR 0,7
200 PRINT " Tempo fixo por cliente (min) ;
190 COLOR 0,6
180 PRINT
170 COLOR 7,0
160 PRINT USING "#####";tccorte
150 COLOR 0,7
140 PRINT " Duracao maxima da primeira viagem (h) ;
130 COLOR 0,6
120 PRINT
110 COLOR 7,0
100 PRINT USING "#####";tmax
90 COLOR 0,7
80 PRINT " Jornada diaria de trabalho (h) ;
70 COLOR 0,6
60 PRINT
50 PRINT
40 COLOR 7,0
30 PRINT " Dados de tempos "
300 PRINT
310 PRINT "Tecla S para entrada de dados "
320 PRINT "Tecla N caso contrario "
330 INPUI?;
340 IF Z\$="S" OR Z\$="s" GOTO 360
350 IF Z\$="N" OR Z\$="n" GOTO 400 ELSE GOTO 330
360 Entrada
370 tfixo=tfixo/60
380 taxa=taxa/60
390 GOTO 450
400 tfixo=tfixo*60
410 taxa=taxa*60
420 Mostra
430 tfixo=tfixo/60
440 taxa=taxa/60
450 PRINT
460 PRINT
470 PRINT "Tecla S para correcoes "
480 PRINT "Tecla N caso contrario "
490 INPUI Z\$
500 IF Z\$="S" OR Z\$="s" GOTO 360
510 IF Z\$="N" OR Z\$="n" GOTO 520 ELSE GOTO 490
520 END
END PROCEDURE