

Relatório Trabalho Prático

Guilherme Fidélis Freire/202320386
Hugo Prado Lima/202320987

Introdução

O objetivo deste trabalho é resolver uma variação do problema do Caixeiro Viajante (TSP - Traveling Salesman Problem), onde o foco principal não é minimizar a soma total das distâncias percorridas, mas sim minimizar a maior distância entre dois pontos consecutivos do percurso.

O código desenvolvido recebe como entrada o nome de um arquivo onde será gravado o percurso final, além dos pontos que devem ser visitados. Como saída, ele grava o percurso otimizado no arquivo especificado e imprime a maior distância entre dois pontos consecutivos na tela.

Esse problema tem aplicações práticas, como na otimização de rotas de transporte público, onde o objetivo é evitar trechos muito longos entre paradas de ônibus para melhorar a acessibilidade e eficiência do trajeto. Problemas dessa natureza são amplamente estudados na literatura e fazem parte da classe NP-difícil, sendo frequentemente abordados por heurísticas e meta-heurísticas devido à sua complexidade computacional (Gutin & Punnen, 2002).

Formulação

O problema pode ser representado como um grafo completo, onde:

- Cada ponto da instância é um vértice do grafo.
- Cada aresta representa a distância entre dois vértices.
- O peso da aresta é a distância entre os dois pontos e precisa ser calculado.

O objetivo é encontrar um ciclo Hamiltoniano (um percurso que visita cada ponto exatamente uma vez e retorna ao ponto inicial) onde a maior distância entre dois pontos consecutivos seja a menor possível.

Solução

Para resolver esse problema, exploramos diferentes abordagens:

1. Heurística do Vizinho Mais Próximo + 2-opt:
 - Inicialmente, utilizamos uma abordagem simples baseada na heurística do vizinho mais próximo para construir um percurso inicial.
 - Essa heurística funciona escolhendo sempre o próximo ponto mais próximo do atual.
 - Após obter o percurso, aplicamos a estratégia 2-opt, que tenta melhorar a solução invertendo segmentos do percurso para minimizar as maiores distâncias.
2. Implementação do GRASP (Greedy Randomized Adaptive Search Procedure):
 - Para melhorar a qualidade das soluções, implementamos o método GRASP, que permite explorar múltiplas soluções iniciais aleatórias em vez de seguir sempre a abordagem gulosa do vizinho mais próximo.
 - O GRASP modifica a construção do percurso inicial, iniciando-o de pontos aleatórios, aumentando a diversidade das soluções.
 - Em seguida, o refinamento com 2-opt é aplicado para otimizar cada solução encontrada.
 - Esse processo é repetido múltiplas vezes, e a melhor solução encontrada é mantida como resposta final.

O método GRASP é amplamente reconhecido na literatura como uma abordagem eficiente para resolver problemas combinatórios complexos, sendo aplicado com sucesso em variantes do TSP e problemas relacionados (Resende & Ribeiro, 2016).

Implementação

Bibliotecas Incluídas:

- **<iostream>**: Entrada e saída padrão.
- **<vector>**: Contêiner para vetores dinâmicos.
- **<cmath>**: Funções matemáticas (ex.: `sqrt`, `acos`, etc.).
- **<limits>**: Constantes e valores de limites para tipos numéricos.
- **<fstream>**: Manipulação de arquivos.
- **<algorithm>**: Funções padrão como `sort`, `reverse`, etc.
- **<chrono>**: Medição de tempo.
- **<random>**: Geração de números aleatórios.

Definições e Tipos:

- **struct Ponto**: Representa um ponto no espaço 2D com:
 - `id`: Identificador do ponto.
 - `x`, `y`: Coordenadas do ponto.
- **Função calcularDistancia**:
 - Calcula a distância euclidiana entre dois pontos.
- **vector<vector<int>>**:
 - Representa a matriz de distâncias entre pontos.

Variáveis e Estruturas recorrentes:

- **vector<Ponto> pontos**:
 - Armazena os pontos lidos da entrada.
- **vector<vector<int>> distancias**:
 - Matriz de distâncias entre pontos, calculada com `calcularMatrizDistancias`.
- **vector<int> melhorPercurso**:
 - Percurso que minimiza a maior distância entre dois pontos consecutivos.
- **int menorMaiorDistancia**:
 - Menor valor da maior distância entre dois pontos consecutivos em um percurso.

Funções

calcularDistancia

- **Descrição:** Calcula a distância euclidiana entre dois pontos.
- **Parâmetros:**
 - `const Ponto& a, const Ponto& b`: Pontos de entrada.
- **Retorno:**
 - Distância arredondada para o inteiro mais próximo.

calcularMatrizDistancias

- **Descrição:** Cria uma matriz contendo a distância entre todos os pares de pontos.
- **Parâmetros:**
 - `const vector<Ponto>& pontos`: Lista de pontos.
- **Retorno:**
 - Matriz de distâncias entre os pontos.

maiorDistancia

- **Descrição:** Calcula a maior distância entre dois pontos consecutivos em um percurso.
- **Parâmetros:**
 - `const vector<int>& percurso`: Ordem dos pontos no percurso.
 - `const vector<vector<int>>& distancias`: Matriz de distâncias.
- **Retorno:**
 - Maior distância entre dois pontos consecutivos no percurso.

construirPercurso

- **Descrição:** Constrói um percurso inicial baseado no GRASP.
- **Parâmetros:**
 - `const vector<Ponto>& pontos`: Lista de pontos.
 - `const vector<vector<int>>& distancias`: Matriz de distâncias.
 - `double alpha`: Controle da aleatoriedade.
- **Retorno:**
 - Um percurso inicial representado por uma lista de IDs de pontos.

Opt

- **Descrição:** Realiza a otimização do percurso usando a heurística 2-opt.
- **Parâmetros:**
 - `vector<int> percurso`: Percurso inicial a ser otimizado.
 - `const vector<vector<int>>& distancias`: Matriz de distâncias.
 - `int maxIter`: Número máximo de iterações.
- **Retorno:**
 - Percurso otimizado.

Main:

Descrição:

1. Lê os pontos da entrada padrão.
2. Calcula a matriz de distâncias entre os pontos.
3. Executa o algoritmo GRASP:
 - Gera soluções iniciais.
 - Otimiza cada solução com o 2-opt.
 - Mantém a melhor solução encontrada.
4. Grava o percurso otimizado em um arquivo de saída.
5. Imprime a maior distância no percurso final e o tempo total de execução.

Parâmetros Configuráveis

- **`int iteracoes = 10;`**
 - Número de soluções iniciais geradas pelo GRASP.
- **`double alpha = 0.3;`**
 - Controle da aleatoriedade na construção do percurso.
 - Valores menores são mais gulosos, valores maiores exploram mais possibilidades.
- **`int maxIterBuscaLocal = 100;`**
 - Número máximo de iterações da busca local (2-opt).

Obs: Como a primeira instância possui o tipo de distância diferente, sendo que a maioria das instâncias utiliza distância euclidiana e ela utiliza distância

geográfica, foi feito um código com alterações no cálculo de distâncias. Abaixo estão as explicações das partes diferentes:

Bibliotecas Incluídas:

As bibliotecas são as mesmas do código anterior, mas com destaque para:

- **<cmath>**: Usada para funções trigonométricas como cos e acos.

Definições e Constantes:

- **const double RRR = 6378.388;**
 - Define o raio da Terra em quilômetros.
- **const double PI = 3.141592;**
 - Define o valor de Pi para os cálculos trigonométricos.

Funções

converterParaRadianos

- **Descrição:** Converte uma coordenada geográfica no formato DDD.MM (graus e minutos) para radianos, necessários para o cálculo da distância geográfica.
- **Parâmetros:**
 - **double coordenada:** Coordenada no formato DDD.MM.
- **Retorno:**
 - Valor da coordenada convertido para radianos.

calcularDistancia

- **Descrição:** Calcula a distância geográfica entre dois pontos na superfície da Terra, considerando o modelo esférico idealizado com raio de 6378.388 km.
- **Parâmetros:**
 - **const Ponto& a:** Ponto de origem com coordenadas latitude e longitude.
 - **const Ponto& b:** Ponto de destino com coordenadas latitude e longitude.
- **Retorno:**
 - Distância entre os pontos arredondada para o inteiro mais próximo.

Resultados

Os testes foram realizados em um notebook de configurações: processador Intel I5-1135G7 2.42GHz e com 8 GB de RAM.

Abaixo estão os resultados dos testes feitos com o código inicial, utilizando a heurística de vizinho mais próximo junto com a estratégia de 2-opt, e dos testes feitos com a solução final implementando o método Grasp e algumas melhorias.

| Instância | Valor Solução Inicial (SI) | Tempo computacional SI (s) | Valor Solução Final (SF) | Tempo computacional SF (s) | Desvio percentual de SF para SI | Valor Referência | Desvio percentual de SF para referência |
|-----------|----------------------------|----------------------------|--------------------------|----------------------------|---------------------------------|------------------|---|
| 1 | 10769 | 4 | 5114 | 2 | 52,51 | 3986 | -28,30 |
| 2 | 1579 | 38 | 1289 | 45 | 18,37 | 1289 | 0,00 |
| 3 | 1547 | 22 | 1476 | 79 | 4,59 | 1476 | 0,00 |
| 4 | 1133 | 55 | 1133 | 172 | 0,00 | 1133 | 0,00 |
| 5 | 662 | 13 | 662 | 47 | 0,00 | 546 | -21,25 |
| 6 | 585 | 25 | 552 | 68 | 5,64 | 431 | -28,07 |
| 7 | 348 | 13 | 135 | 48 | 61,21 | 219 | 38,36 |
| 8 | 287 | 8 | 243 | 27 | 15,33 | 266 | 8,65 |
| 9 | 31 | 2 | 36 | 8 | -16,13 | 52 | 30,77 |
| 10 | 349 | 38 | 234 | 107 | 32,95 | 237 | 1,27 |

Inicialmente a solução apresentou alguns resultados bons em relação aos valores de referência, porém em outros casos a resolução não se mostrava eficiente devido o algoritmo de vizinho mais próximo combinado ao 2-opt, considerava o melhor caso local.

A estratégia do GRASP resultou em uma melhoria significativa na solução encontrada, permitindo minimizar ainda mais a maior distância entre dois pontos. No entanto, isso teve um custo computacional, pois o tempo de execução aumentou devido à necessidade de gerar e refinar múltiplas soluções.

Conclusão

Este trabalho abordou uma versão modificada do Problema do Caixeiro Viajante, priorizando a minimização da maior distância entre dois pontos consecutivos. A heurística inicial baseada no vizinho mais próximo e 2-opt obteve bons resultados, mas apresentava limitações.

A implementação do GRASP permitiu uma melhoria significativa ao testar múltiplas soluções iniciais aleatórias, resultando em percursos otimizados. O principal desafio foi o aumento do tempo de execução, mas a qualidade da solução final se mostrou superior na maioria dos casos.

Referências bibliográficas

- Gutin, G., & Punnen, A. P. (2002). **The Traveling Salesman Problem and Its Variations**. Springer.
- Resende, M. G. C., & Ribeiro, C. C. (2016). **Optimization by GRASP: Greedy Randomized Adaptive Search Procedures**. Springer.