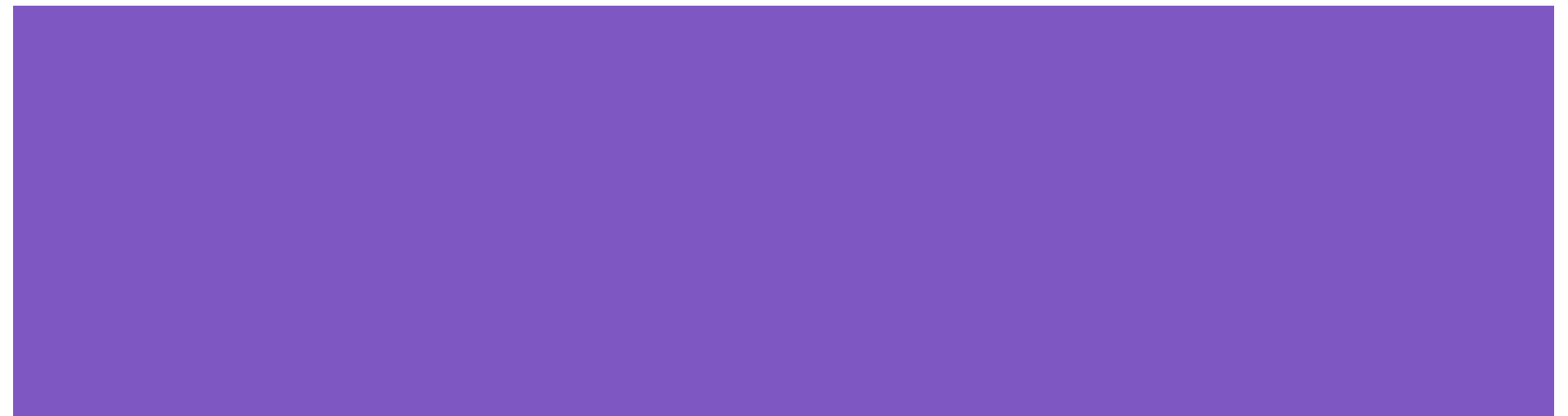


Routing Algorithm for Ocean Shipping and Urban Deliveries

Diogo Venade (up202207805)

Tiago Monteiro (up202108391)

Vasco Costa (up202109923)



Class Diagram

Menu

- Gere as várias opções do menu, chamando corretamente Application.

Application

- Classe principal para manipulação de dados.
- Contém os dados necessários para todas as operações.
- Leitura dos ficheiros CSV.

Graph

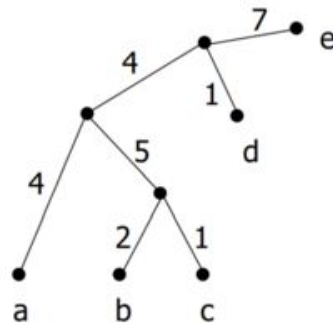
- Classe fornecida nas aulas modificada.
- Representa todos os dados fornecidos.

Leitura de Dados e Graph

Graph

Todos os dados são guardados no grafo, o qual tem uma matriz de distâncias, que é também preenchida durante a leitura dos ficheiros.

<i>M</i>	a	b	c	d	e
a	0	11	10	9	15
b	11	0	3	12	18
c	10	3	0	11	17
d	9	12	11	0	8
e	15	18	17	8	0



```
// distance matrix:
int n = graph.getVertexSet().size();
visited.resize(n, std::vector<bool>(n, value:false));
distanceMatrix.assign(n, std::vector<float>(n, value:std::numeric_limits<float>::infinity()));

for(auto vertex: graph.getVertexSet()) {
    distanceMatrix[vertex->getCode()][vertex->getCode()] = 0;
}

for(auto vertex: graph.getVertexSet()) {
    for (auto edge: vertex->getAdj()) {
        distanceMatrix[edge->getOrig()->getCode()][edge->getDest()->getCode()] = edge->getWeight();
        distanceMatrix[edge->getDest()->getCode()][edge->getOrig()->getCode()] = edge->getWeight(); // reverse
    }
}

graph.setDistanceMatrix(distanceMatrix);
```

Complexidade: $O(n)$

Menu Principal

```
=====TSP Choose Graph to be processed=====
1. Small Graph - tourism
2. Small Graph - stadiums
3. Small Graph - shipping
4. Large Graph 1
5. Large Graph 2
6. Large Graph 3
7. Medium Graph 25
8. Medium Graph 500
0. Exit
```

```
=====Choose Heuristic or Algorithm=====
1. Backtracking
2. 2-approximation
3. Nearest Neighbor
4. Christofides-Serdyukov
5. Real World
6. Exit
>
```

```
5. Real World
6. Exit
>5
Please enter the source for the real world TSP:0
TSP Tour Sequence: 0 -> 3 -> 2 -> 1 -> 4 -> 0
Total Distance: 2600
Execution time: 3 milliseconds
```

Funcionalidades Implementadas

T2.1 - Algoritmo de Backtracking

Este algoritmo encontra garantidamente a solução ótima para o problema do Travelling Salesman. No entanto, é extremamente ineficiente, sendo apenas útil para grafos muito pequenos - *os toy graphs*.

```
if (count == n && distanceMatrix[currPos][0] > 0) {  
    if (cost + distanceMatrix[currPos][0] < ans) {  
        ans = cost + distanceMatrix[currPos][0];  
        path.push_back(0); // add start vertex to complete the tour  
        path.pop_back(); // remove the start vertex after printing  
    }  
    return;  
}
```

Caso base

```
for (auto edge : graph.findVertex(currPos)->getAdj()) {  
    int nextVertex = edge->getDest()->getCode();  
    if (!edge->getDest()->isVisited() && distanceMatrix[currPos][nextVertex] > 0) {  
        edge->getDest()->setVisited(true);  
        path.push_back(nextVertex); // add next vertex to the current path  
        tspBacktrackingAux(currPos:nextVertex, n, count + 1, cost + distanceMatrix[currPos][nextVertex], [ans], [path]);  
        path.pop_back(); // backtrack  
        edge->getDest()->setVisited(false); // backtrack  
    }  
}
```

Backtracking

Complexidade: $O(n!)$

Funcionalidades Implementadas

T2.2 - Aproximação Triangular

Este algoritmo faz uso da desigualdade triangular: o caminho mais curto de um vértice i para um vértice j é diretamente de i para j , ao invés de recorrer a vértices intermédios. O custo resultante deste algoritmo nunca será superior ao dobro do custo ótimo.

```
primMST(); // Construct the MST using Prim's algorithm
std::vector<bool> visited(n:distanceMatrix.size(), value:false);
preorderTraversal(root:0, [&]visited); // Perform preorder traversal of MST
```

Complexidade: $O(V+E)$

Funcionalidades Implementadas

T2.2/T2.3 - Algoritmo de Prim

Este algoritmo foi utilizado para descobrir a MST dos grafos, que é útil para calcular algoritmos de aproximação. Sabendo que a MST tem o custo mínimo para ligar todos os vértices do grafo, pode-se concluir que esse valor funciona como um “lowest bound” e, portanto, o valor da shortest trip será sempre igual ou superior a esta.

```
primMST(); // Construct the MST using Prim's algorithm
std::vector<bool> visited(n:distanceMatrix.size(), value:false);
preorderTraversal(root:0, [&]visited); // Perform preorder traversal of MST
```

Complexidade: $O(E \log V)$

Funcionalidades Implementadas

T2.3 - Outras Heurísticas

Implementamos 2 algoritmos heurísticos neste ponto: o *Nearest Neighbor* e o algoritmo de Christofides (com o *Blossom Algorithm*). O primeiro é mais rápido, mas menos exato. O segundo, vice-versa.

```
Total weight of MST: 231.2  
TSP Tour Sequence: 0 -> 1 -> 2 -> 10 -> 5 -> 4 -> 8 -> 7 -> 6 -> 9 -> 3 -> 0  
Total Cost: 398.1  
Execution time: 5 milliseconds
```

Aproximação Triangular - stadiums.csv

```
Total distance of TSP tour (Nearest Neighbor): 407.4 units  
Execution time: 1 milliseconds
```

Nearest Neighbor - $O(V^2)$

```
Total weight of MST: 231.2  
Total Cost: 391.4  
Execution time: 3 milliseconds
```

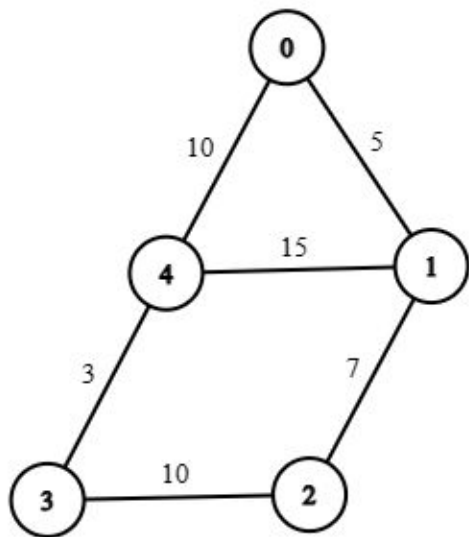
Christofides - $O(EV^2)$

Funcionalidades Implementadas

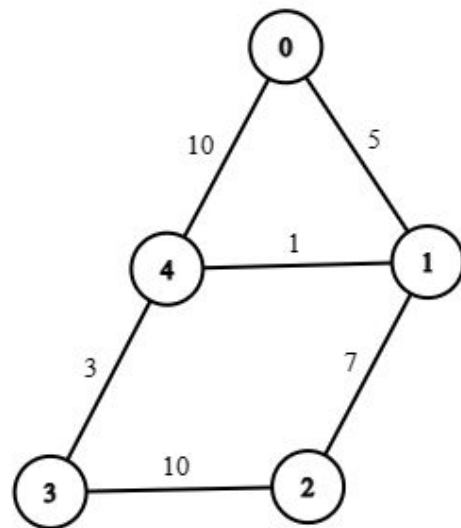
T2.4 - TSP *Real World*

Neste ponto, foi implementada uma versão modificada do *Nearest Neighbors*, que não calcula a distância de *Haversine* entre vértices sem ligação direta. A principal desvantagem desta estratégia reside no facto de, se chegar a um *dead-end*, o que pode acontecer em grafos não completos, não irá encontrar um ciclo hamiltoniano, quando este pode na verdade existir.

Complexidade: $O(V^2)$



Algorithm works



Reaches dead-end

Reflexões

T2.4 - TSP *Real World*

Qualquer estratégia que envolvesse *backtracking* não seria exequível, dada a sua complexidade. Por exemplo, chegamos a pensar em usar *backtracking* para confirmar que existe pelo menos um ciclo hamiltoniano, mas concluímos que demoraria demasiado tempo.

Existem teoremas que fornecem condições suficientes mas não necessárias para a existência de um ciclo hamiltoniano, como o teorema de Ore. De pouco serviram, no entanto, pois um grafo podia não obedecer ao teorema e ainda assim ser hamiltoniano - é o caso do *shipping*. Num grafo não completo, detetar estes ciclos é particularmente difícil, devido à possível existência de *dead ends*.

Determinar se um grafo é hamiltoniano é um problema NP-completo, pelo que não é conhecida uma solução polinomial para o mesmo - crucial para os *large graphs*.

Reflexões

T2.4 - TSP *Real World*

Outra estratégia que tentamos implementar foi:

- calcular os *shortest paths* entre todos os vértices usando o algoritmo de Floyd-Warshall;
- usar o algoritmo dos *nearest neighbors* num novo grafo modificado com as distâncias calculadas no ponto anterior, colmatando a falta de *edges* em grafos não completos;
- adicionar os *paths* reconstruídos do *Floyd-Warshall* ao caminho encontrado.

Esta estratégia resultaria, em teoria, num caminho curto que visitaria todas as cidades, começando e terminando no mesmo ponto. No entanto, iria repetir cidades, desrespeitando uma das premissas do problema, e a nossa implementação sofria de *segmentation faults*.

Resultados - Large Graph 2

```
Total weight of MST: 2.42943e+06  
Total Cost: 3.49567e+06  
Execution time: 1379156 milliseconds  
=====Choose Heuristic or Algorithm=====  
1. Backtracking  
2. 2-approximation  
3. Nearest Neighbor  
4. Christofides-Serdyukov
```

Christofides

```
Total distance of TSP tour (Nearest Neighbor): 5.64938e+06 units  
Execution time: 486 milliseconds  
=====Choose Heuristic or Algorithm=====  
1. Backtracking  
2. 2-approximation  
3. Nearest Neighbor  
4. Christofides-Serdyukov  
5. Real World
```

Nearest Neighbor

```
> 2  
Total weight of MST: 2.42943e+06  
Total Cost: 3.51934e+06  
Execution time: 1618 milliseconds
```

Triangular Approximation

Dificuldades Encontradas

Eficiência na leitura de dados - Estrutura do grafo talvez não tenha sido a mais indicada

Windows vs Linux - resultados diferentes

Solução para o T2.4

Participação

Diogo Venade: 33%

Tiago Monteiro: 33%

Vasco Costa: 33%