



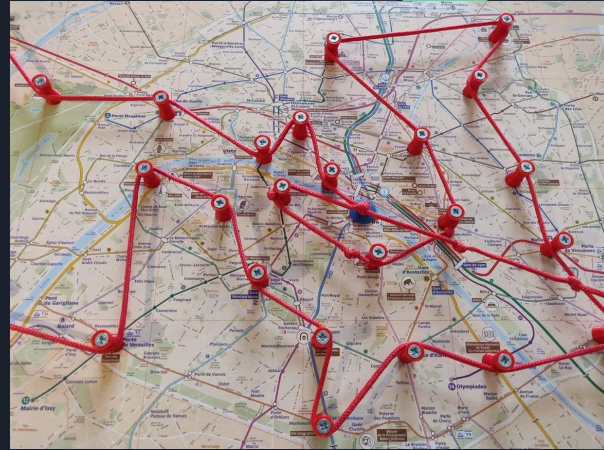
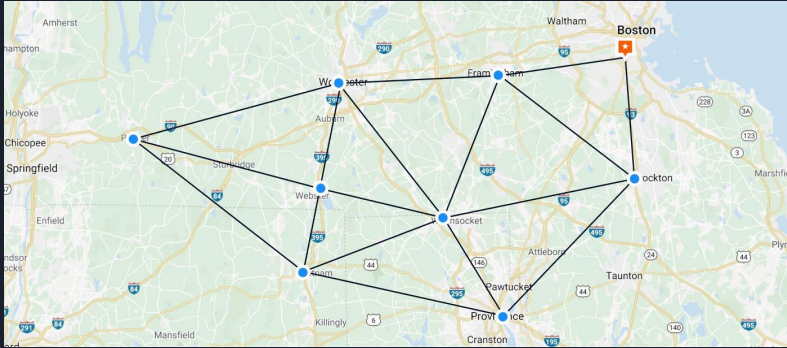
Travelling Salesman Problem

Desenho de Algoritmos 2022/2023

Francisco da Ana, up202108762
Francisco Lopes, up202108796
Maria Carlota Leita, up202005428

Problema

Dado um conjunto de cidades e as distâncias entre cada par de cidades, o objetivo é encontrar o menor caminho possível que visite cada cidade exatamente uma vez e retorne à cidade de partida.



Backtracking Algorithm

Explorar todas as combinações e encontrar a melhor

Inicialização: Começar com um caminho vazio e definir a cidade inicial como a cidade atual.

Gerar Permutações: Gerar todas as permutações possíveis das cidades não visitadas

Verificar Viabilidade: Verificar se adicionar a próxima cidade é viável (não visitada)

Atualizar Caminho: Adicionar a cidade viável, marcar como visitada, atualizar o comprimento do caminho

Backtracking: Se não for viável, remover a última cidade, fazer backtracking para a cidade anterior

Terminação: Repetir até que todas as cidades sejam visitadas

Atualizar Caminho Mais Curto: Compare o caminho atual com o caminho mais curto encontrado

Saída: Retorne o caminho mais curto como a solução ótima

Complexidade:
 $O((V-1)!)$

Resultados:



Extremamente ineficiente para grafos maiores

	N	Backtracking	
		distance	run time
shipping	14	86,7	1067
stadiums	11	341	62035
tourism	5	2600	0

Triangular Approximation Heuristic

Árvore de Extensão Mínima (MST): Construir uma Árvore de Extensão Mínima do grafo dado - usando o algoritmo de Prim. A MST é uma árvore que conecta todos os nós com o menor peso total das arestas.

Busca em Profundidade (DFS): Realizar uma travessia de Busca em Profundidade começando no nó 0 na MST. Essa travessia explora a árvore e visita cada nó exatamente uma vez.

Durante a travessia DFS, visitar os nós em pre-order. Isto significa visitar o nó atual, em seguida, visitar o seu vizinho não visitado de menor número. Por fim, visitar o vizinho não visitado de menor número desse vizinho. Repetir este processo até que todos os nós da MST sejam visitados.

Fechar o Ciclo: Uma vez que todos os nós forem visitados, retornar ao nó inicial.

Solução Aproximada: A ordem na qual os nós foram visitados durante a travessia DFS representa uma solução aproximada para o TSP. O caminho formado pelos nós visitados, incluindo o retorno ao nó inicial, representa o percurso aproximado.

```
pair<double, list<unsigned int>> Graph::TSP_TriangularApproximation(){
    prim_generate_MST();
    list<unsigned int> order;
    dfsMST(0, order);
    order.push_back(0);
    double cost = getPathCost(order);
    return make_pair(cost, order);
}
```

Triangular Approximation Heuristic

Reflexão

Complexidade

Algoritmo de Prim: $O((V+E) \cdot \log V)$

DFS: $O(V + E)$

Total: $O((V+E) \cdot \log V)$

Resultado:

Algoritmo escalável ao ponto de produzir resultados para todos os grafos do nosso dataset (à exceção do shipping.csv, que não é completo). Contudo os resultados obtidos não são os melhores no que toca à minimização da distância total (fator aproximação)

			Triangular Approximation H.		
		Nodes	distance 1	runtime	(N + E)*log(N)
Toy Graphs	Shipping	14	not possible	-	120,3434437
	Stadiums	11	398,1	0	68,73191722
	Tourism	5	2600	0	10,48455007
Real World Graphs	graph1	1000	115000	2125	1501500
	graph2	5000	3980000	27007	46246372,48
	graph3	10000	6940000	87399	200020000
Extra Fully-Connect ed Graphs	edges_25	25	364840	1	454,3305028
	edges_50	50	574830	2	2166,186756
	edges_75	75	642706	6	5343,924601
	edges_100	100	722729	14	10100
	edges_200	200	904553	59	46250,70291
	edges_300	300	128000	140	111842,0247
	edges_400	400	1370000	245	208685,2113
	edges_500	500	1520000	451	338045,993
	edges_600	600	1650000	680	500900,6704
	edges_700	700	194000	980	698044,8041
	edges_800	800	2010000	1136	930150,0318
	edges_900	900	2140000	1767	1197797,625



Cheapest Insertion Heuristic

1. Inicialmente, o algoritmo define todos os nós como não visitados e cria um caminho vazio.
2. O nó 0 é adicionado ao caminho inicial e marcado como visitado.
3. Um nó r é selecionado para ser o próximo nó a ser adicionado ao caminho. Inicialmente, o nó mais próximo de 0 é escolhido.
4. Enquanto o tamanho do caminho for menor que o número total de nós:
 5. a. Para cada nó k não visitado:
 6. i. É calculado o custo da inserção de k entre cada par de nós já presentes no caminho. Isso é feito comparando as distâncias entre os nós e encontrando a inserção que resulta no menor custo adicional.
 7. ii. O custo da inserção mais barata é armazenado e o índice de inserção correspondente é registrado.
 8. b. O nó r é inserido no caminho na posição determinada pelo índice de inserção mais barata.
 9. c. O nó r é marcado como visitado.
10. Ao final do loop, o nó 0 é adicionado novamente ao final do caminho para completar o ciclo.
11. O custo total do caminho é calculado.
12. O algoritmo retorna o custo e o caminho resultante.

PORQUÊ?

Boa capacidade de explorar
localmente as melhores
inserções entre nós já
presentes no caminho.

Aproveita um caminho inicial
próximo de uma solução
razoável e busca inserções
baratas em todas as etapas.



Cheapest Insertion Heuristic Reflexão

Complexidade:

Loop principal: $O(n)$

Cálculo da melhor posição para inserir o novo node: $O(n^2)$

Total: $O(n^3)$

Resultado:

Valores bastante otimizados. Contudo, a complexidade faz-se sentir um pouco à medida que o tamanho do grafo aumenta. Em geral, passa por perder um pouco mais de tempo para obter melhores respostas.

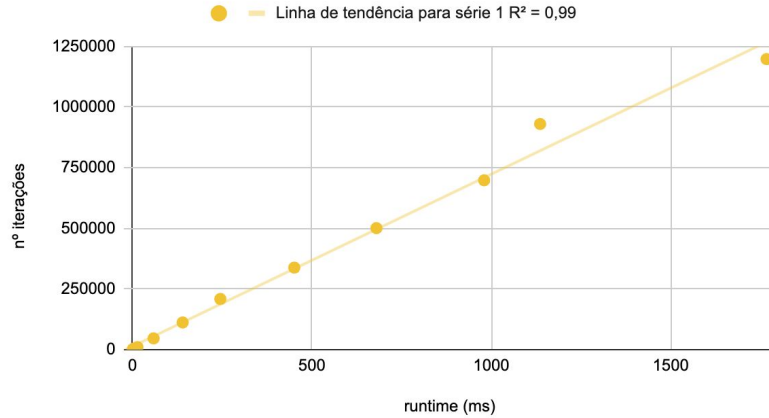
Extra Fully-Connect ed Graphs	edges_25	296563	0
	edges_50	453786	6
	edges_75	565186	27
	edges_100	582769	78
	edges_200	756709	1139
	edges_300	1010000	5733
	edges_400	1200000	18312
	edges_500	1230000	45094
	edges_600	1380000	97771
	edges_700	1530000	202312
	edges_800	1660000	413809
	edges_900	1770000	1076570



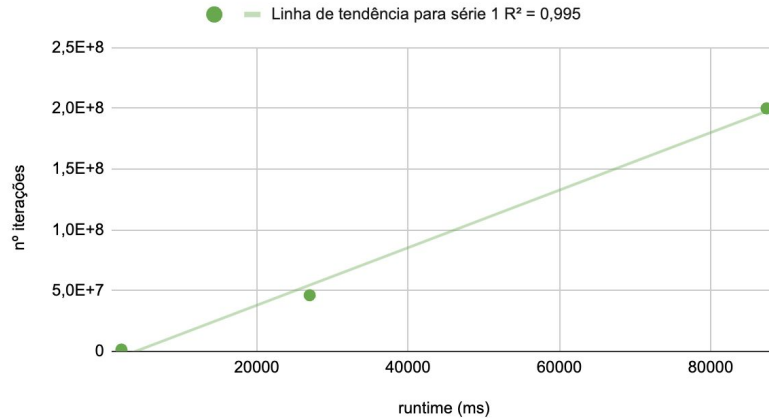
Resultados obtidos pelos diferentes algoritmos

				Backtracking			Triangular Approximation H.			Cheapest Insertion H.		
		Nodes	Edges	distance	runtime	N!	distance 1	runtime	(N + E)*log(N)	distance 2	runtime	N^3
Toy Graphs	Shipping	14	91	86,7	1067	87178291200	not possible	-	120,3434437	not possible	-	2744
	Stadiums	11	55	341	62035	39916800	398,1	0	68,73191722	348,6	0	1331
	Tourism	5	10	2600	0	120	2600	0	10,48455007	2600	0	125
Real World Graphs	graph1	1000	499500	-	-		115000	2125	1501500	-	-	1000000000
	graph2	5000	12497500	-	-		3980000	27007	46246372,48	-	-	125000000000
	graph3	10000	49995000	-	-		6940000	87399	200020000	-	-	1000000000000
Extra Fully-Connected Graphs	edges_25	25	300	-	-		364840	1	454,3305028	296563	0	15625
	edges_50	50	1225	-	-		574830	2	2166,186756	453786	6	125000
	edges_75	75	2775	-	-		642706	6	5343,924601	565186	27	421875
	edges_100	100	4950	-	-		722729	14	10100	582769	78	1000000
	edges_200	200	19900	-	-		904553	59	46250,70291	756709	1139	8000000
	edges_300	300	44850	-	-		128000	140	111842,0247	1010000	5733	27000000
	edges_400	400	79800	-	-		1370000	245	208685,2113	1200000	18312	64000000
	edges_500	500	124750	-	-		1520000	451	338045,993	1230000	45094	125000000
	edges_600	600	179700	-	-		1650000	680	500900,6704	1380000	97771	216000000
	edges_700	700	244650	-	-		194000	980	698044,8041	1530000	202312	343000000
	edges_800	800	319600	-	-		2010000	1136	930150,0318	1660000	413809	512000000
	edges_900	900	404550	-	-		2140000	1767	1197797,625	1770000	1076570	729000000

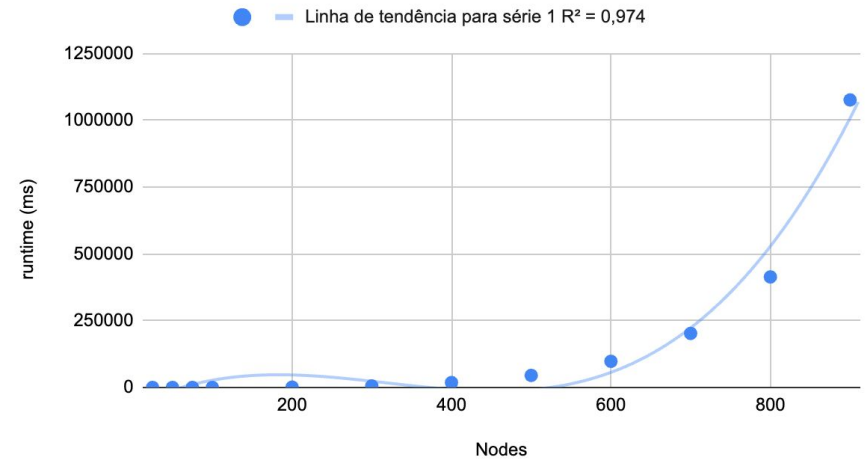
Grafos médios - Triangular Approximation



Grafos grandes - Triangular Approximation



Cheapest Insertion H./runtime em comparação com Nodes



Resultados Triangular Approximation (distance 1) VS Resultados Cheapest Insertion(distance 2)

		Comparison distance 2 / distance 1
Extra Fully-Connect ed Graphs	edges_25	81,29%
	edges_50	78,94%
	edges_75	87,94%
	edges_100	80,63%
	edges_200	83,66%
	edges_300	78,06%
	edges_400	87,59%
	edges_500	80,92%
	edges_600	83,64%
	edges_700	78,66%
	edges_800	82,59%
	edges_900	82,71%
		83,17%

Caminhos encontrados pela
Cheapest Insertion Heuristics têm
em média 83,17% da distância dos
caminhos encontrados pela
Triangular Approximation



Conclusões

- Backtracking, de facto, inutilizável para um contexto real
- Triangular Approximation é uma alternativa viável com uma complexidade temporal muito inferior.
- Cheapest Insertion com ótimos resultados mas não tão eficiente. Dispensa de algum tempo para melhores resultados.
- Tínhamos implementado, antes, a Nearest Insertion Heuristic. Esta não procura a inserção numa posição tão ótima, pelo que as respostas não eram tão boas. A sua complexidade era $O(n^2)$ mas optámos por esta implementação.