Trabalho Prático II Algoritmos II

Igor Lacerda Faria da Silva

1 Introdução

O Trabalho Prático 2 da disciplina de Algoritmos II possui como proposta a análise de diferentes algoritmos para resolver o Problema do Caixeiro Viajante (PCV), com algumas restrições. Em suma, foi implementado um gerador de instâncias do problema, que são submetidas aos três algoritmos desenvolvidos (*Twice Around The Tree*, Christofides e *Branch And Bound*) e suas métricas de execução são coletadas e analisadas.

As instâncias do PCV seguem a restrição de possuir como função de custo uma métrica. Ou seja, uma função que atende às seguintes propriedades:

- $c(u,v) \geq 0$
- $c(u, v) = 0 \Leftrightarrow u = v$
- c(u,v) = c(v,u) (Simetria)
- $c(u, v) \le c(u, w) + c(w, v)$ (Designaldade Triangular)

As métricas usadas são a distância euclidiana, definida para $P=(p_x,p_y) \land Q=(q_x,q_y)$ como:

$$d_{\text{euclidiana}} = \sqrt{(p_x - q_x)^2 + (p_y - q_y)^2}$$

E a distância de Manhattan, definida como:

$$d_{\text{Manhattan}} = |p_x - q_x| + |p_y - q_y|$$

2 Implementação

O trabalho foi implementado na linguagem Python, versão 3.10.8, no sistema operacional Linux. O programa segue o paradigma de programação procedural, visto que não há uma distinção muito clara de quais seriam as classes em uma abordagem de programação orientada a objetos. Dito isso, foi implementada uma única classe (Node). O programa foi testado usando a biblioteca pytest.

2.1 Arquivos

O programa está dividido em 4 módulos: calculate, generators, measure e algorithms, sendo os 3 primeiros de auxílio ao quarto, que implementa de fato os algoritmos. Além disso, existe um módulo de testes que engloba os testes dos outros módulos.

A divisão dos 3 módulos auxiliares é orientada pelo que cada função faz. Métodos que fazem algum cálculo ficam em calculate, e assim por diante. Mais especificamente, o primeiro verbo no nome de um método determina seu módulo.

2.1.1 Calculate

O módulo calculate é o mais simples, tendo como propósito apenas o cálculo de algumas medições úteis. Possui duas funções: uma para calcular a distância de um conjunto de pontos usando uma determinada métrica. A outra função recebe um ciclo e um grafo e retorna o custo de se percorrer esse caminho.

A função implementada pela biblioteca networkx para o algoritmo de Christofides retorna uma lista de vértices, que inclui o vértice de partida duas vezes (uma vez no final para fechar o ciclo). Para manter a compatibilidade com essa decisão da biblioteca, a função calculate_cost() assume que o caminho possui o vértice inicial igual ao vértice final.

2.1.2 Generators

O módulo generators possui duas funções. Seu propósito é, naturalmente, gerar instâncias do PCV. A função generate_points() gera um conjunto de n pontos no plano cartesiano, entre um piso e teto passados como parâmetros. As coordenadas dos pontos são números inteiros, pela especificação. A função generate_instances() cria um grafo do PCV usando as funções generate_points() e calculate_distance(), do módulo anterior.

2.1.3 Measure

O módulo measure possui uma única função: measure_algorithm(), que é chamada pelo programa principal na hora de medir o tempo de execução de um algoritmo, usando a biblioteca time.

2.1.4 Algorithms

O módulo principal do programa é baseado nos três algoritmos para solução do PCV: algoritmo de Christofides, *Branch And Bound*, *Twice Around The Tree*. Também existe uma camada de abstração que facilita a execução em escala.

• Twice Around The Tree

O algoritmo de implementação mais fácil foi o Twice Around The Tree (TATT), pois foi permitido o uso da biblioteca networkx para fazer o cálculo da árvore geradora e o caminhamento pré-ordem dos vértices. Esse algoritmo é (2) aproximativo e explora as árvores geradoras mínimas (AGM) como ideia principal: é computacionalmente simples calcular a AGM e o ciclo encontrado pelo algoritmo, é, no máximo, duas vezes pior que o ciclo ótimo. Com a AGM em mãos, o grafo é percorrido usando uma DFS para construir o caminho, excluindo repetições.

Christofides

O algoritmo de Christofides também não possuiu grandes dificuldades de implementação, porque também foi permitido o uso funções da biblioteca networkx. O algoritmo também é aproximativo e começa com o cálculo da AGM. A ideia principal é, como no TATT, caminhar o circuito euleriano, transformando-o em hamiltoniano. Para isso, é feito um matching perfeito de peso mínimo no subgrafo induzido pelos vértices de grau ímpar.

É então construído um multigrafo, com as arestas do *matching* e da AGM. Neste novo grafo é calculado o circuito euleriano, e seus vértices repetidos são excluídos, chegando-se em uma lista de vértices que é o circuito hamiltoniano encontrado pelo algoritmo. Apesar de mais complicado, o fator de aproximação desse algoritmo é 1.5, o que é um ganho significativo em relação ao TATT.

Como esse é um algoritmo famoso, ele está implementado na networkx, e foi criado um teste que compara os custos dos circuitos de ambas as implementações.

• Branch And Bound

Sem dúvida, o algoritmo de implementação mais difícil foi o branch and bound (BNB). Seu código foi inspirado no pseudocódigo usado nas aulas, embora a função de bound exigiu certa criatividade. Diferentemente dos outros algoritmos, o BNB é exato, e possui complexidade exponencial.

A ideia principal de algoritmos de ramificar e limitar é explorar toda a árvore de possibilidades, usando como critério para o próximo item da busca uma estimativa "realista" do quanto seria o custo daquele ramo. Uma vez que um caminho foi finalizado, ele passa a ser o melhor atual, e caminhos com estimativas piores do que ele não são explorados. Assim, alguns caminhos não são explorados, o que pode reduzir (na melhor das hipóteses) drasticamente o espaço de busca.

Para o usar o BNB no PCV, o principal desafio é fazer uma função de estimativa que seja rápida. Nesta implementação, no inicio do algoritmo é feita uma estimativa inicial, em tempo quadrático, que seria o custo "ideal" de um circuito hamiltoniano. Essa estimativa toma como base os dois menores pesos das arestas que saem de cada vértice.

Para cada nó da árvore de busca, o custo é atualizado da seguinte maneira: como é inserido um único vértice por nó, é adicionada apenas uma aresta, então é necessário fazer apenas uma modificação, a depender

se a aresta inserida é uma das menores para aquele vértice do grafo ou outro. Se a aresta inserida é a primeira para dado nó e não é menor para este, então o custo deve ser atualizado pela diferença de peso entre a maior das menores e a aresta inserida¹. É usado um marcador booleano para indicar se já foi inserida uma aresta naquele nodo.

Essa é explicação de apenas um dos casos de atualização. As 7 combinações possíveis, que consideram se a primeira aresta inserida é a menor, a segunda menor ou qualquer outra (e similarmente para a segunda aresta), estão agrupados em um teste, baseado em um exemplo das aulas. A lógica dos outros casos é similar (e provavelmente também desnecessariamente complicada).

Com a função de bound funcionando, a implementação é bastante direta. Na primeira vez que um caminho é completamente percorrido, seu nó passa a ser a solução candidata. As estimativas são comparadas com o custo da candidata e são percorridas mais profundamente se viáveis, atualizando a solução candidata caso necessário. Apesar disso, o algoritmo não deixa de ser exponencial.

Justamente por isso, não foi registrada nenhuma execução para esse algoritmo na seção de Análise Experimental, mesmo para $n=2^4$. Nos testes realizados, o tamanho máximo que foi possível executar em menos de meia hora foi n=12, com tempos variando de 6 a 28 minutos, tanto para a distância euclidiana como para a de Manhattan. Tendo em vista o custo exponencial, acredita-se que a implementação deixa a desejar em performance, por algumas ordens de magnitude.

Esta classe conta com dois submódulos: a classe Node, mencionada anteriormente, cujos únicos propósitos são agrupar cada nó na exploração do BNB e prover um comparador entre eles. Adicionalmente, os métodos para calcular o bound são implementados separadamente: initial_bound() e update_bound() (e seu método auxiliar). A própria função do branch and bound também possui um método auxiliar que condensa a inserção de novos nós na busca.

2.2 Programa Principal

O programa principal gera instâncias do PCV, de tamanho variando exponencialmente de $n=2^4$ a $n=2^{10}$, usando ambas as métricas apresentadas, as roda sobre os algoritmos $Twice\ Around\ The\ Tree$ e Christofides 2 e salva os seguintes resultados em um DataFrame da biblioteca pandas: tamanho, algoritmo, distância, tempo e custo. O DataFrame é convertido em csv e salvo como "tsp.csv", na raiz do projeto.

 $^{^1\}acute{\rm E}$ um pouco mais complicado que isso, pois é necessário pegar o teto da divisão por 2 do incremento, mas para evitar confusões adicionais em um parágrafo que já não é simples de entender, essa informação foi omitida.

²O BNB é excluído devido à sua performance inadequada.

3 Análise Experimental

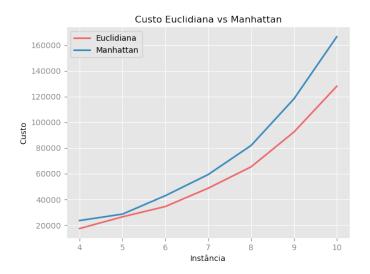
Após o processamento dos dados do DataFrame, obteve-se as seguintes tabelas:

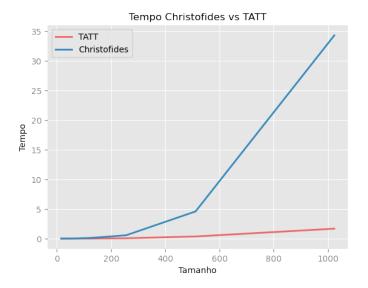
Twice A	Iround	The	Tree

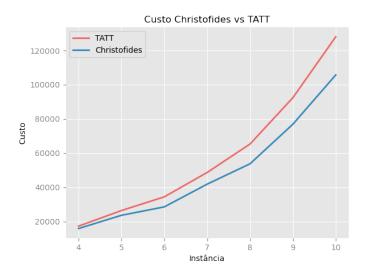
Tamanho	Tr:	T (-)	O4 -
ramanno	Tipo	Tempo (s)	Custo
4	Euclidiana	0.000587	17298.593
4	Manhattan	0.000451	23502
5	Euclidiana	0.000882	26395.748
5	Manhattan	0.000880	28508
6	Euclidiana	0.003095	34413.646
6	Manhattan	0.003430	42842
7	Euclidiana	0.013013	48664.624
7	Manhattan	0.038881	59302
8	Euclidiana	0.062127	65274.484
8	Manhattan	0.068079	81876
9	Euclidiana	0.363078	92354.840
9	Manhattan	0.367995	118148
10	Euclidiana	1.679754	127960.470
10	Manhattan	1.707548	166504

011				0	1
()I	\mathbf{nr}	S	to	ħι	des

Cili istoliacs					
Tipo	Tempo (s)	Custo			
Euclidiana	0.001500	15898.835			
Manhattan	0.001099	18564			
Euclidiana	0.007076	23624.548			
Manhattan	0.003580	25500			
Euclidiana	0.012609	28545.995			
Manhattan	0.013538	33378			
Euclidiana	0.124593	41825.469			
Manhattan	0.091646	49168			
Euclidiana	0.569033	53730.344			
Manhattan	0.750834	69402			
Euclidiana	4.593676	76858.895			
Manhattan	5.491562	96106			
Euclidiana	34.316589	105658.274			
Manhattan	33.201210	135150			
	Tipo Euclidiana Manhattan Euclidiana Manhattan Euclidiana Manhattan Euclidiana Manhattan Euclidiana Manhattan Euclidiana Manhattan Euclidiana Euclidiana Manhattan Euclidiana	Tipo Tempo (s) Euclidiana 0.001500 Manhattan 0.001099 Euclidiana 0.007076 Manhattan 0.003580 Euclidiana 0.012609 Manhattan 0.013538 Euclidiana 0.124593 Manhattan 0.091646 Euclidiana 0.569033 Manhattan 0.750834 Euclidiana 4.593676 Manhattan 5.491562 Euclidiana 34.316589			







4 Conclusão