

Trabalho 2 - Problema dos Caminhos Mínimos

Igor J. Rodrigues; Leonardo S. Coradeli; Lucas V. C. Ikeda; Marco V. M. Faria

Universidade Estadual Paulista “Júlio de Mesquita Filho”
Faculdade de Ciência e Tecnologia

12 de novembro de 2025

- 1 Introdução e Definição do Problema
- 2 Modelo Matemático (PL)
- 3 Métodos de Resolução
- 4 Referências Bibliográficas

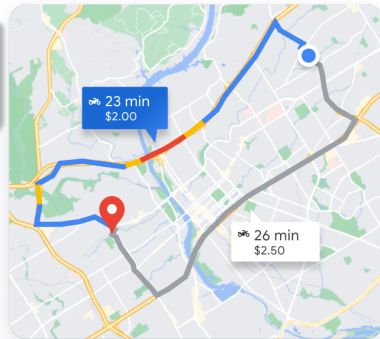
Qual é o melhor caminho?

A Pergunta Intuitiva

Como o Google Maps sabe a rota mais rápida para chegar na FCT?

- É o caminho mais rápido (menor tempo)?
- É o caminho mais curto (menor distância)?
- É o caminho mais barato (sem pedágios)?

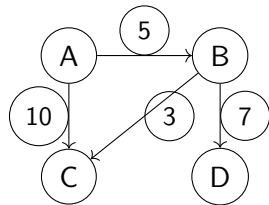
A ideia central é modelar o mapa como um **grafo** e atribuir **custos** às ruas.



Onde o PCM se Esconde?

- **Redes de Computadores:** Roteamento de pacotes na internet (Protocolo OSPF) — o custo é a latência.
- **Logística e Transporte:** Otimização de rotas de entrega (Correios, Mercado Livre) — o custo é a distância ou tempo.
- **Finanças (Avançado):** Detecção de oportunidades de arbitragem em mercados (encontrar ciclos de custo negativo).
- **Análise de Redes Sociais:** Medir o "grau de separação" entre duas pessoas.

- **Grafo (ou Dígrafo):** $G = (V, E)$
- **V (Vértices):** O conjunto de "nós" (ex: cidades, roteadores).
- **E (Arestas):** O conjunto de "conexões" (ex: ruas, cabos).
- **Grafo Ponderado:** Cada aresta $(i, j) \in E$ possui um **peso** (ou custo) w_{ij} associado.



O Problema de Caminhos Mínimos

- **Caminho:** Uma sequência de arestas que conecta um nó origem s a um nó destino t .
 - Ex: $P = (A \rightarrow B \rightarrow D)$
- **Custo do Caminho:** A soma dos pesos w_{ij} das arestas que formam o caminho.
 - Ex: $Custo(P) = w_{AB} + w_{BD}$

O Grande Objetivo

Dado um grafo ponderado G , um nó origem s e um nó destino t , encontrar o caminho P de s para t que **minimiza o custo total**.

$$P^* = \arg \min_{P: s \rightarrow t} \sum_{(i,j) \in P} w_{ij}$$

Observação Importante

Os algoritmos que vamos estudar (Dijkstra, Bellman-Ford) resolvem o problema de **Origem Única (SSSP)**: encontram o caminho mínimo de s para **TODOS** os outros

Modelo PL: A Abordagem Genérica

- **Ideia:** Modelar como um **Problema de Fluxo** para enviar 1 unidade da origem s ao destino t .

Variáveis de Decisão

$x_{ij} = 1$ se o arco (i, j) for usado no caminho, 0 caso contrário.

Função Objetivo (Minimizar o Custo Total)

Minimizar a soma dos custos de todas as arestas usadas:

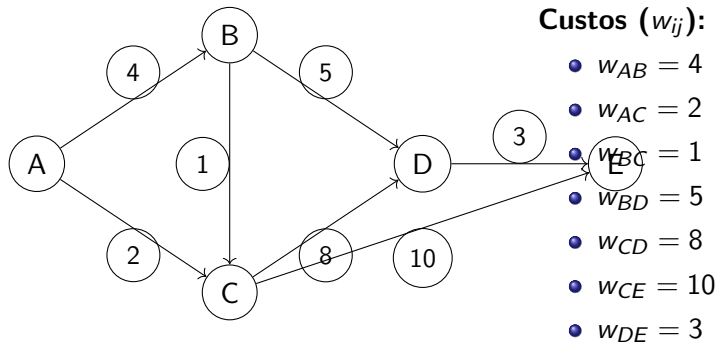
$$\min Z = \sum_{(i,j) \in E} w_{ij} \cdot x_{ij}$$

Restrições (Conservação de Fluxo)

- **Origem (s):** Fluxo que Sai = 1
- **Intermediário (k):** Fluxo que Entra = Fluxo que Sai
- **Destino (t):** Fluxo que Entra = 1

Exemplo de Modelagem: Grafo Logístico

- Vamos modelar o problema de achar a rota de custo mínimo da Origem **A** para o Destino **E**.



Função Objetivo (Minimizar Z):

$$\min Z = 4x_{AB} + 2x_{AC} + 1x_{BC} + 5x_{BD} + 8x_{CD} + 10x_{CE} + 3x_{DE}$$

Sujeito a (Conservação de Fluxo):

$$\begin{aligned}(x_{AB} + x_{AC}) - 0 &= 1 \\(x_{BC} + x_{BD}) - x_{AB} &= 0 \\(x_{CD} + x_{CE}) - (x_{AC} + x_{BC}) &= 0 \\(x_{DE}) - (x_{BD} + x_{CD}) &= 0 \\0 - (x_{CE} + x_{DE}) &= -1 \\x_{ij} &\geq 0\end{aligned}$$

(Nó A: Origem)

(Nó B: Intermediário)

(Nó C: Intermediário)

(Nó D: Intermediário)

(Nó E: Destino)

- **Pergunta:** Nós não deveríamos forçar x_{ij} a ser um número inteiro (0 ou 1)?

$$x_{ij} \in \{0, 1\} \quad (\text{Programação Inteira})$$

- **Resposta:** Não precisa!
- Este tipo de problema de rede (Fluxo de Custo Mínimo) tem uma propriedade especial chamada **Total Unimodularidade**.
- **O que importa:** Essa propriedade **garante** que, se a oferta (1) e a demanda (1) são inteiras, a solução ótima do problema de Programação Linear (com $x_{ij} \geq 0$) **já será inteira**.

- Embora o modelo de PL seja academicamente correto, ele não é a forma mais *eficiente* de resolver o Problema de Caminhos Mínimos na prática.
- Na prática, usamos algoritmos especializados em grafos que são muito mais rápidos.
- Vamos focar em dois algoritmos fundamentais:
 - 1 **Algoritmo de Dijkstra**
 - 2 **Algoritmo de Bellman-Ford**

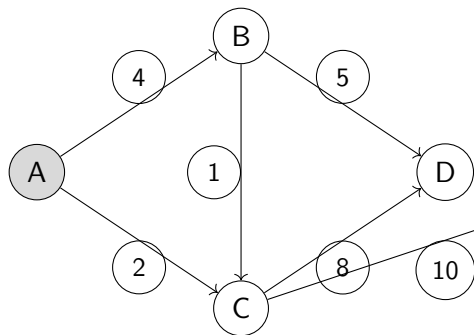
O Conceito

Uma abordagem "Gulosa" (Greedy). A cada passo, ele escolhe o caminho que *parece* ser o melhor (o mais curto) e expande a partir dele.

Restrição Crítica

O Algoritmo de Dijkstra **NÃO FUNCIONA** se o grafo tiver arestas com **pesos negativos**.

Exercício: Algoritmo de Dijkstra (Inicialização)



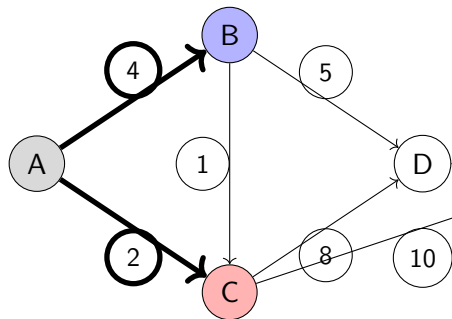
extbfNós Visitados: {}

extbfNó	dist[i]	prev[i]
A	0	-
B	∞	-
C	∞	-
D	∞	-
E	∞	-

Próximo nó: A

(custo 0)

Exercício: Dijkstra - Iteração 1 (Nó A)



Visitando Nó: A (dist=0)

- Vizinho B: $0 + 4 = 4$. (Atualiza $\text{dist}[B]=4$, $\text{prev}[B]=A$)
- Vizinho C: $0 + 2 = 2$. (Atualiza $\text{dist}[C]=2$, $\text{prev}[C]=A$)

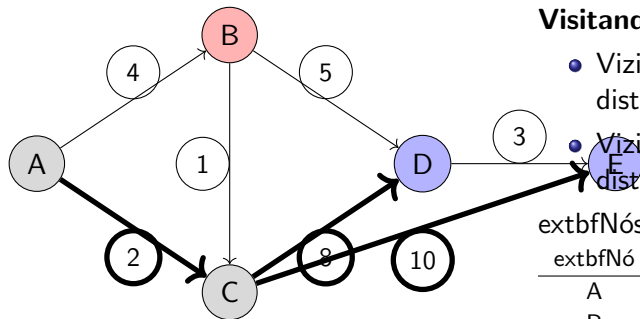
extbfNós Visitados: {A}

extbfNó	dist[i]	prev[i]
A	0	-
B	4	A
C	2	A
D	∞	-
E	∞	-

Próximo nó: C

(menor dist=2)

Exercício: Dijkstra - Iteração 2 (Nó C)



Visitando Nó: C (dist=2)

- Vizinho D: $2 + 8 = 10$. (Atualiza $\text{dist}[D]=10$, $\text{prev}[D]=C$)

- Vizinho E: $2 + 10 = 12$. (Atualiza $\text{dist}[E]=12$, $\text{prev}[E]=C$)

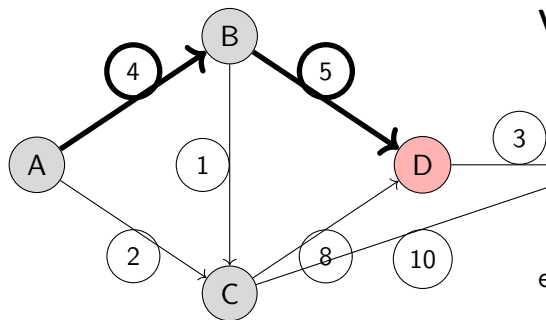
extbfNós Visitados: {A, C}

extbfNó	dist[i]	prev[i]
A	0	-
B	4	A
C	2	A
D	10	C
E	12	C

Próximo nó: B

(menor dist=4)

Exercício: Dijkstra - Iteração 3 (Nó B) - A "Relaxação"



Visitando Nó: B (dist=4)

- Vizinho C: Já visitado.
- Vizinho D: $4 + 5 = 9$.
- O custo atual de D é 10. **Como 9 < 10, atualizamos!**
- (Atualiza $\text{dist}[D]=9$, $\text{prev}[D]=B$)

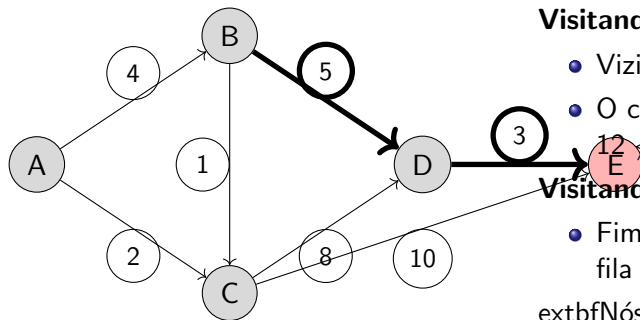
extbfNós Visitados: {A, C, B}

extbfNó	dist[i]	prev[i]
A	0	-
B	4	A
C	2	A
D	9	B
E	12	C

Próximo nó: D

(menor dist=9)

Exercício: Dijkstra - Iterações 4 e 5 (Nós D, E)



Visitando Nó: D (dist=9)

- Vizinho E: $9 + 3 = 12$.
- O custo atual de E é 12. Como $12 \leq 12$, **não há atualização**.

Visitando Nó: E (dist=12)

- Fim do algoritmo (destino alcançado / fila vazia).

extbfNós Visitados: {A, C, B, D, E}

extbfNó	dist[i]	prev[i]
A	0	-
B	4	A
C	2	A
D	9	B
E	12	C

Exercício: Dijkstra - Conclusão e Caminho

Resultado Final (Tabela)

A tabela 'dist' nos dá o custo mínimo de A para *todos* os outros nós:

- Custo para B: 4
- Custo para C: 2
- Custo para D: 9
- Custo para E: 12

Encontrando o Caminho (Backtracking)

Mas qual é o caminho de custo 12? Usamos a tabela 'prev' de trás para frente:

- 1 Começamos em **E**.
- 2 Quem é o anterior (prev) de E? É o nó **C**. (Caminho: $\dots \rightarrow C \rightarrow E$)
- 3 Quem é o anterior (prev) de C? É o nó **A**. (Caminho: $\dots \rightarrow A \rightarrow C \rightarrow E$)
- 4 Chegamos na Origem (A). Fim.

O Conceito

Uma abordagem de **Programação Dinâmica**. Em vez de ser "guloso", ele é "pessimista" e re-calcula tudo várias vezes.

Principais Vantagens

- **Funciona com pesos negativos.**
- Consegue **detectar ciclos negativos** (um loop no grafo que, se percorrido, reduz o custo infinitamente).
- **Ideia Principal (Parte 1):**
 - Repete o processo de "relaxar" **TODAS** as arestas do grafo, um total de $|V| - 1$ vezes (onde $|V|$ é o número de nós).

- **Ideia Principal (Parte 2):**

- **Por que $|V| - 1$ vezes?** Porque o maior caminho mínimo possível *sem* um ciclo só pode ter, no máximo, $|V| - 1$ arestas.
- Após as $|V| - 1$ repetições, o algoritmo faz uma **última checagem** (uma $|V|$ -ésima passagem).
- Se ainda for possível "relaxar" alguma aresta nessa última passagem, o algoritmo para e avisa: **"Ciclo Negativo Detectado!"**

Aplicação de Ciclo Negativo

Isso é usado em finanças para detectar **arbitragem**: trocar Moeda A \rightarrow Moeda B \rightarrow Moeda C \rightarrow Moeda A e sair com mais dinheiro do que começou.

Comparativo: Dijkstra vs. Bellman-Ford

Característica	Algoritmo de Dijkstra	Algoritmo de Bellman-Ford
Abordagem	Gulosa (Greedy)	Programação Dinâmica
Pesos Negativos?	Não (falha)	Sim
Ciclos Negativos?	Não (não detecta)	Sim (detecta)
Complexidade	$O(E \log V)$ ou $O(V^2)$	$O(V \cdot E)$
Quando usar?	Grafos sem pesos negativos (Ex: GPS, redes OSPF)	Grafos com pesos negativos (Ex: Detecção de arbitragem)

Conclusão

A escolha do algoritmo depende da natureza do problema. Dijkstra é mais rápido, mas Bellman-Ford é mais robusto e "seguro" para grafos que podem ter custos negativos.

