

4.2.1	O problema de caminho mínimo	297
4.2.4	Problemas de fluxo	335

## Problema do Caminho Mínimo

### *Shortest Path Problem*

O problema do caminho mínimo ou caminho mais curto, consiste em encontrar o melhor caminho entre dois nós. Assim, resolver este problema pode significar determinar o caminho entre dois nós com o custo mínimo, ou com o menor tempo de viagem.

Numa rede qualquer, dependendo das suas características, podem existir vários caminhos entre um par de nós, definidos como origem e destino. Entre os vários caminhos aquele que possui o menor “peso” é chamado de caminho mínimo. Este peso representa a soma total dos valores dos arcos que compõem o caminho e estes valores podem ser: o tempo de viagem, a distância percorrida ou um custo qualquer do arco.

*Applications of the shortest path problem include those in road networks, logistics, communications, electronic design, power grid contingency analysis, and community detection.* (<https://developer.nvidia.com/discover/shortest-path-problem>)

### 1) Modelagem matemática

O modelo matemático para o problema de caminho mais curto do nó 1 ao nó n de um grafo  $G=(N,E)$ ,  $N = \{1, 2, \dots, n\}$ .

#### Variáveis:

$x_{ij} \in \{0,1\} \rightarrow$  ativação, ou não do arco (i, j)

#### Parâmetros:

$c_{ij} \rightarrow$  custo unitário do fluxo em (i, j)

$S(j) \rightarrow$  é o conjunto dos nós sucessores de j

$P(j) \rightarrow$  é o conjunto dos nós predecessores de j

#### Função objetivo:

$$\min Z = \sum_{i=1}^n \sum_{j \in S(i)} c_{ij} x_{ij}$$

Restrições:

$$\sum_{j \in S(1)} x_{1j} = 1$$

$$\sum_{i \in P(n)} x_{in} = 1$$

$$\sum_{i \in P(j)} x_{ij} = \sum_{k \in S(j)} x_{jk}, j = 2, \dots, n - 1$$

Para resolução do problema de caminho mínimo, existem algoritmos alternativos mais simples e mais eficientes do que o método simplex.

**2) Algoritmo de Dijkstra**

O algoritmo de Dijkstra é uma solução para o problema do caminho mínimo de origem única. Funciona em grafos orientados e não orientados, no entanto, **todas as arestas devem ter custos não negativos**. Se houver custos negativos, usa-se o algoritmo de Bellman-Ford.

Entrada: Grafo ponderado  $G=(N,E)$  e nó origem  $O \in N$ , de modo que todos os custos das arestas sejam não negativos.

Saída: Comprimentos de caminhos mais curtos (ou os caminhos mais curtos) de um nó origem  $O \in N$  para todos os outros nós.

Como funciona?

O algoritmo de Dijkstra identifica, a partir do nó  $O$ , qual é o custo mínimo entre esse nó e todos os outros do grafo. No início, o conjunto  $S$  contém somente esse nó, chamado *origem*. A cada passo, selecionamos no conjunto de nós sobrando, o que está mais perto da origem. Depois atualizamos, para cada nó que está sobrando, a sua distância em relação à origem. Se passando pelo novo nó acrescentado a distância ficar menor, é essa nova distância que será memorizada.

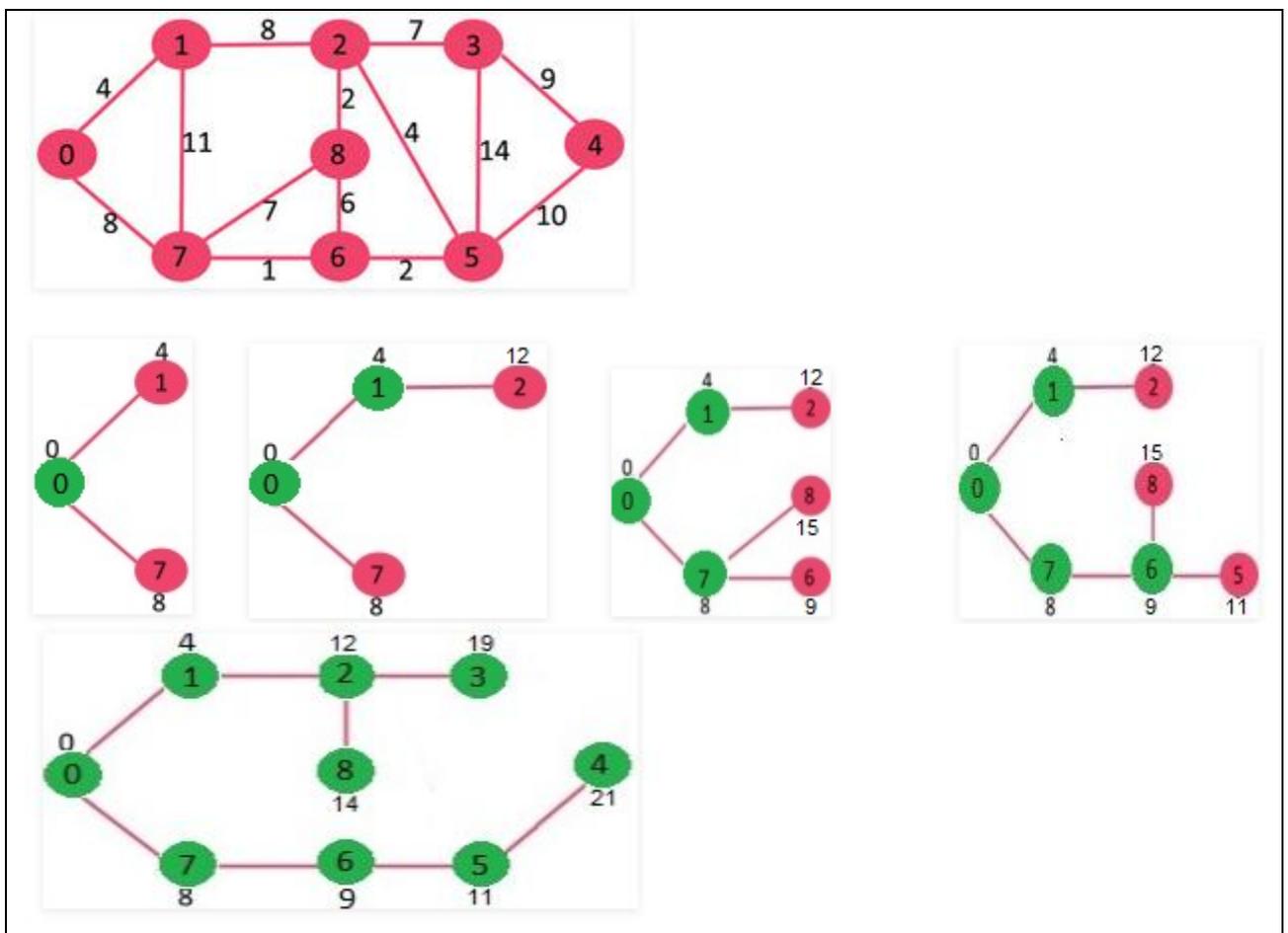
Escolhido um nó como origem da busca, este algoritmo calcula, então, o custo mínimo deste nó para todos os demais nós do grafo. O procedimento é iterativo, determinando, na iteração 1, o nó mais próximo do nó  $O$ , na segunda iteração, o segundo nó mais próximo do nó  $O$ , e assim sucessivamente, até que em alguma iteração todos os  $n$  nós sejam atingidos.

Seja  $G=(N,E)$  um grafo orientado e  $s$  um nó de  $G$ :

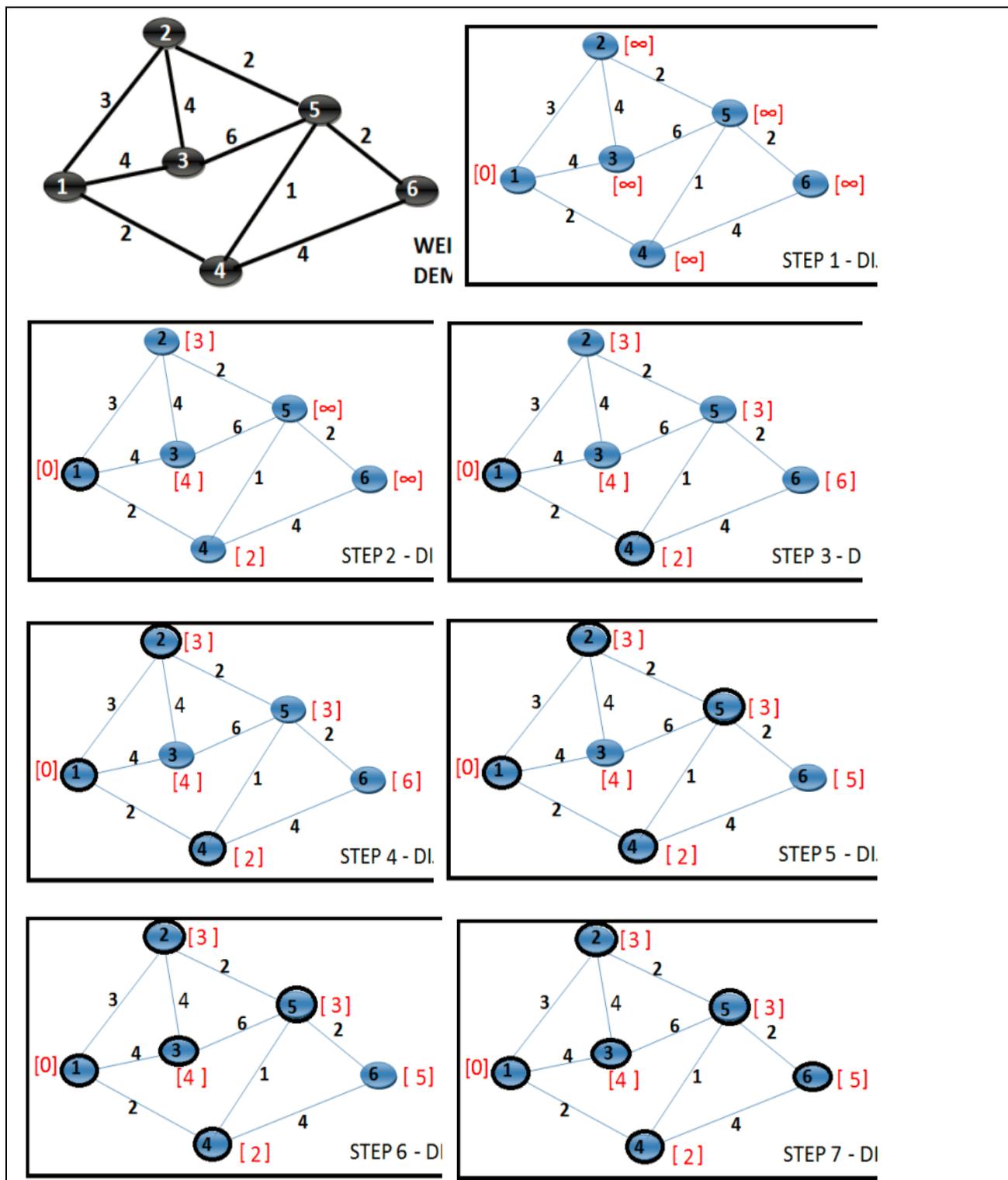
- Atribua valor zero à estimativa do custo mínimo do nó  $O$  (a origem da busca) e infinito às demais estimativas;

- Atribua um valor qualquer aos precedentes (o precedente de um nó  $t$  é o nó que precede  $t$  no caminho de custo mínimo de  $s$  para  $t$ );
- Enquanto houver nó aberto:
  - seja  $k$  um nó ainda aberto cuja estimativa seja a menor dentre todos os nós abertos;
  - feche o nó  $k$ ;
  - Para todo nó  $j$  ainda aberto que seja sucessor de  $k$  faça:
    - some a estimativa do nó  $k$  com o custo do arco que une  $k$  a  $j$ ;
    - caso esta soma seja melhor que a estimativa anterior para o nó  $j$ , substitua-a e anote  $k$  como precedente de  $j$ .

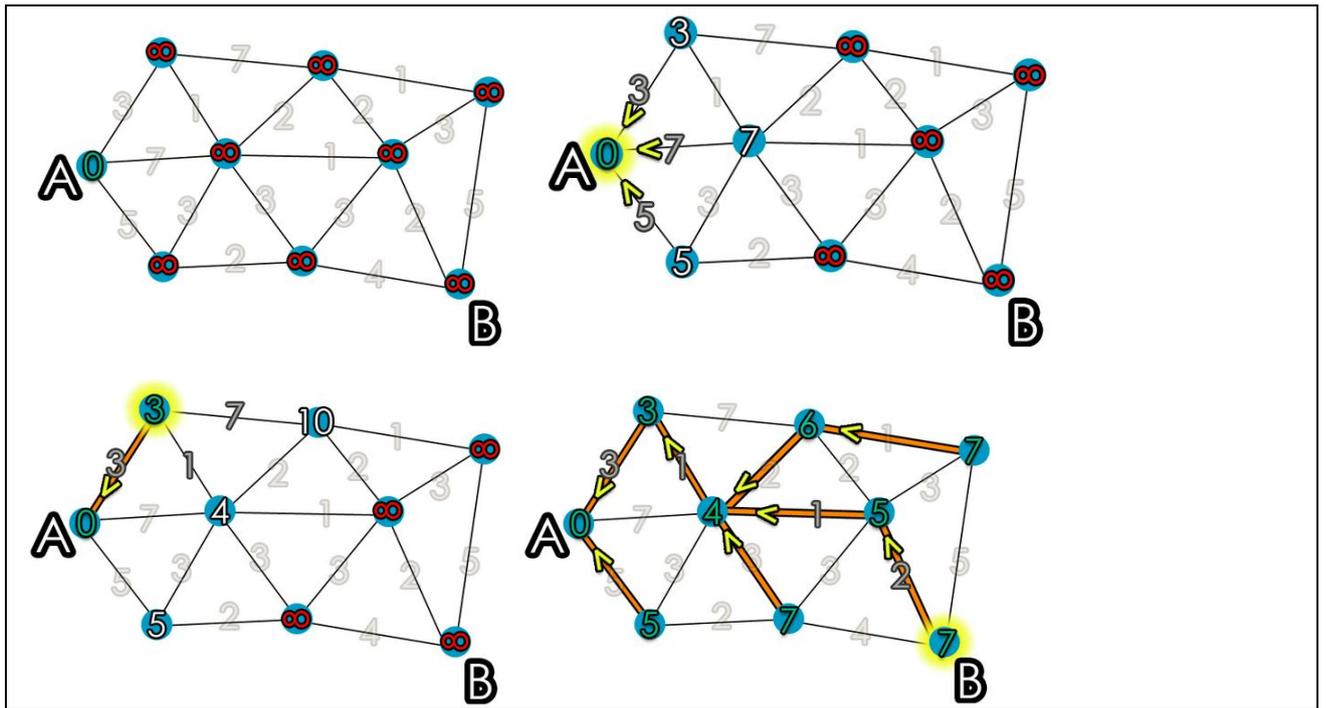
**Exemplo 1**



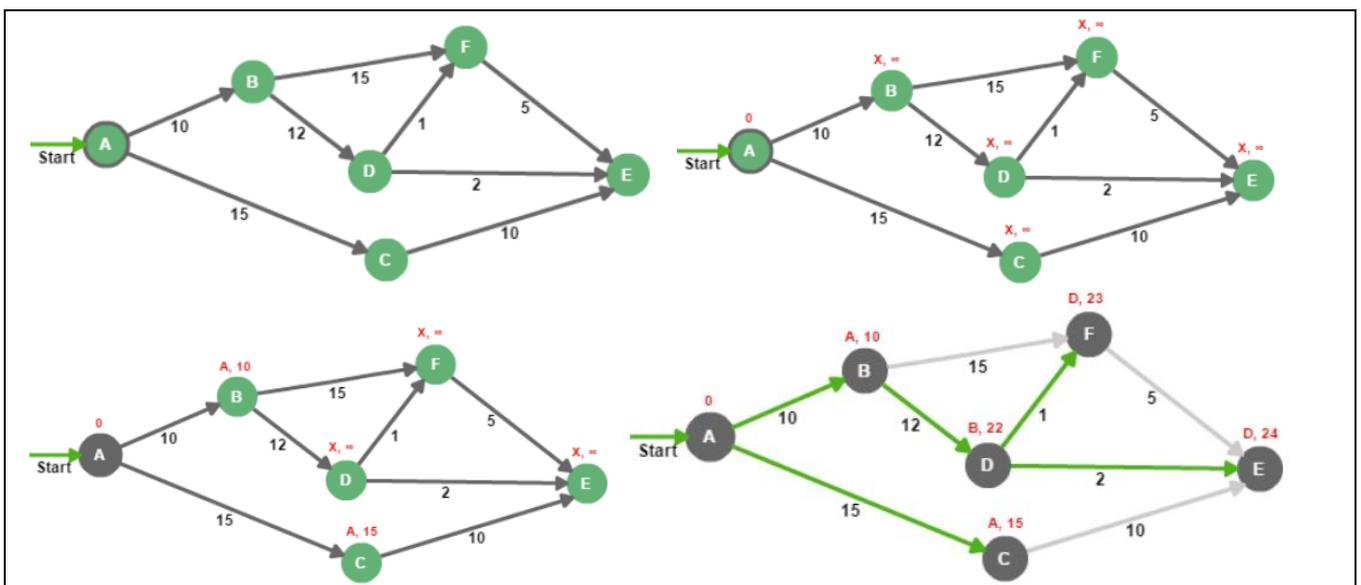
Exemplo 2



**Exemplo 3**



**Exemplo 4**



**3) Algoritmo de Floyd-Warshall** (<https://www.quora.com/Why-is-the-order-of-the-loops-in-Floyd-Warshall-algorithm-important-to-its-correctness>)

O algoritmo de Floyd é um algoritmo que resolve o problema de determinar o caminho mais curto entre todos os pares de nós em um grafo orientado e ponderado.

Trata-se de um algoritmo que utiliza matrizes para determinar os caminhos mínimos entre todos os pares de nós da rede. No algoritmo de Floyd são feitas  $n$  iterações que

corresponde ao número de nós da rede. A cada iteração corresponde uma matriz  $D_{n \times n}$  cujos valores são modificados utilizando uma fórmula de recorrência:

$$d_{ij}^n = \min\{d_{ik}^{n-1} + d_{kj}^{n-1}, d_{ij}^{n-1}\}.$$

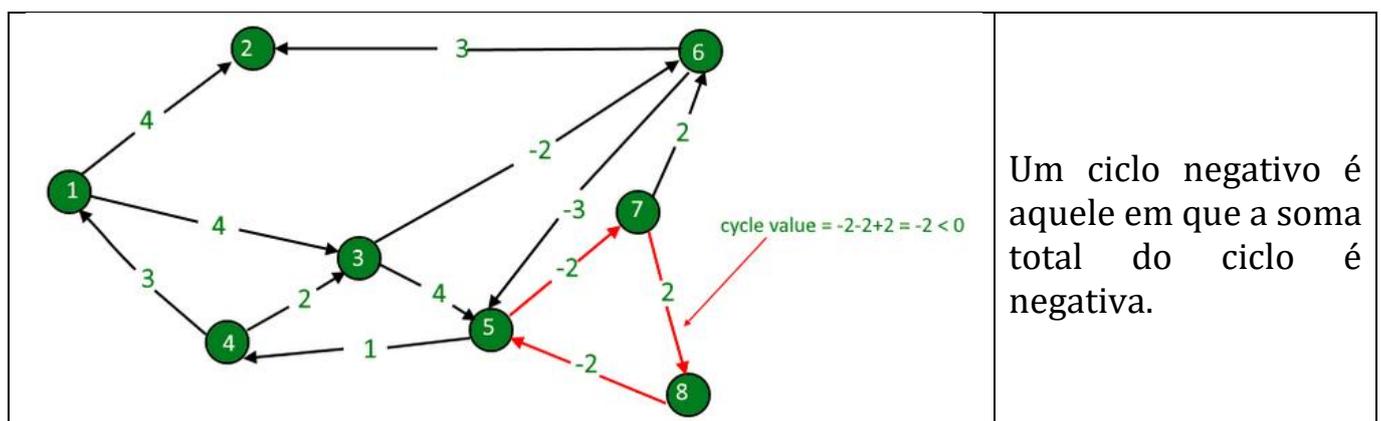
Determina-se inicialmente a matriz  $D^0$  cujos valores correspondem aos comprimentos dos arcos se estes existem senão os valores são  $\infty$ . Depois se calcula  $D^1$  de  $D^0$  e  $D^2$  de  $D^1$  até se obter  $D^n$  de  $D^{n-1}$ . A matriz  $D^n$  é a matriz final que apresenta as distâncias mínimas entre todos os nós da rede. A ideia básica deste algoritmo é verificar a cada iteração se a inclusão de um nó  $k$  intermediário no caminho de  $i$  para  $j$  pode reduzir o tamanho de um caminho já determinado.

- Numere os nós do grafo de  $1, \dots, n$ . Defina a matriz  $D^0$  cujos valores  $d_{ij}^0$  correspondem ao tamanho/comprimento dos arcos  $(i, j)$  se existir o arco no grafo; caso contrário considere  $d_{ij}^0 = \infty$ , e faça os elementos da diagonal da matriz,  $d_{ii}^0 = 0$  para todo  $i$ .
- Para cada  $k = 1, \dots, n$  determine sucessivamente os elementos da matriz  $D^k$  a partir dos elementos da matriz  $D^{k-1}$  utilizando a expressão acima.

Este processo é repetido até  $k = n$ , e neste caso o valor do caminho mínimo de todos os pares  $(i, j)$  do grafo estão definidos na matriz  $D^n$ .

**Entrada:** Grafo ponderado  $G=(N,E)$ . As arestas do grafo **podem ter valores negativos**, mas o grafo não pode conter nenhum ciclo de valor negativo.

**Saída:** Matriz  $n \times n$  com os custos dos menores caminhos entre todos os nós de  $N$ .



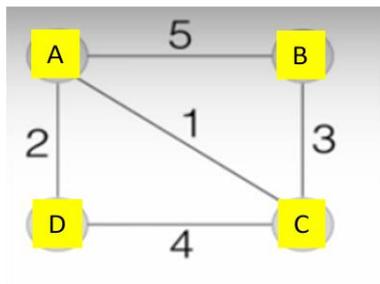
Simultaneamente à construção da matriz de distâncias mínimas  $D^k$  entre todos os nós, pode-se construir a matriz dos predecessores  $P^k$ . A matriz  $P^k$  pode ser lida da seguinte forma: se queremos reconstruir o caminho (mais curto) entre os nós  $i$  e  $j$ , então observamos o elemento nas coordenadas correspondentes. Se seu valor for 0, não haverá caminho entre esses nós; caso contrário, o valor do elemento denota o predecessor de  $j$  no caminho de  $i$  a  $j$ . Repetimos esse procedimento enquanto o nó anterior não é igual a  $i$ .

A matriz  $P^k$  é assim construída

$$P_{ij}^{(0)} = \begin{cases} 0 & i = j \text{ ou } D_{ij} = \infty \\ i & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$P_{ij}^{(n)} = \begin{cases} P_{ij}^{(n-1)} & D_{ij}^{(n-1)} \leq D_{ik}^{(n-1)} + D_{kj}^{(n-1)} \\ P_{kj}^{(n-1)} & D_{ij}^{(n-1)} > D_{ik}^{(n-1)} + D_{kj}^{(n-1)} \end{cases}$$

**Exemplo 1**

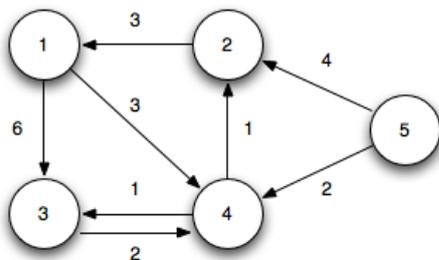


Origem	Destino	Distancia	Menor Caminho
A	B	4	A->C->B
A	C	1	A->C
A	D	2	A->D
B	C	3	B->C
B	D	6	B->C->A->D
C	D	3	C->A->D

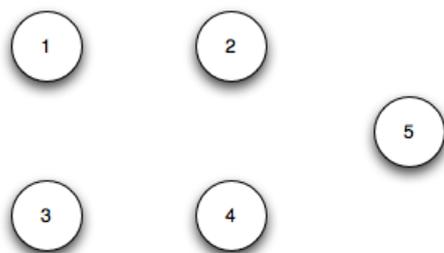
D3	A	B	C	D
A	-	4	1	2
B	4	-	3	6
C	1	3	-	3
D	2	6	3	-

P3	A	B	C	D
A	-	C	A	A
B	C	-	B	A
C	C	C	-	A
D	D	C	A	-

**Exemplo 2** <http://faculty.ycp.edu/~dbabcock/PastCourses/cs360/lectures/lecture23.html>

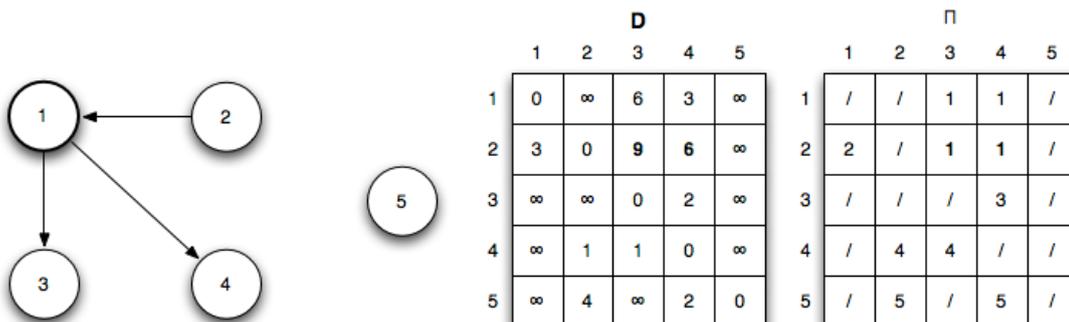


Initialization: ( $k=0$ )

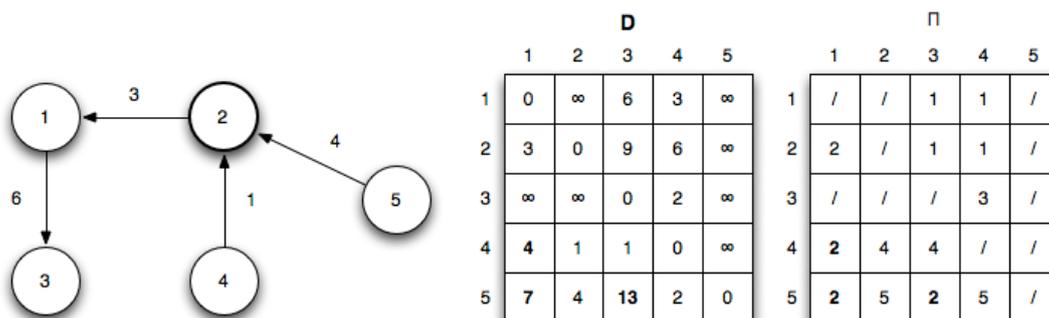


		D					Π				
		1	2	3	4	5	1	2	3	4	5
1	0	∞	6	3	∞	/	/	1	1	/	
2	3	0	∞	∞	∞	2	/	/	/	/	
3	∞	∞	0	2	∞	/	/	/	3	/	
4	∞	1	1	0	∞	/	4	4	/	/	
5	∞	4	∞	2	0	/	5	/	5	/	

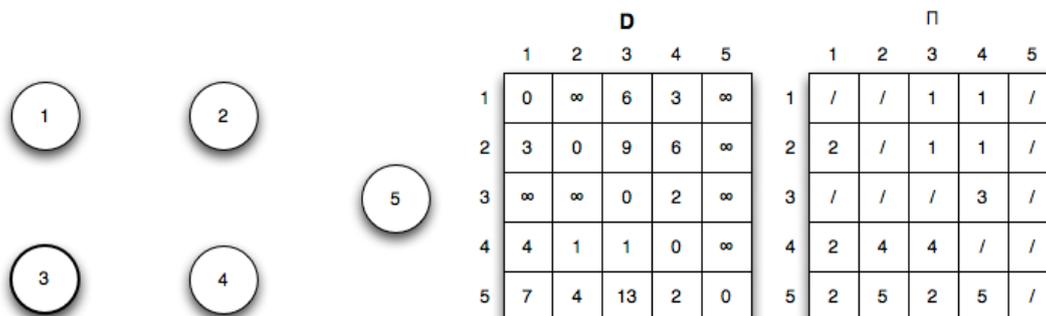
Iteration 1: ( $k = 1$ ) Shorter paths from  $2 \rightsquigarrow 3$  and  $2 \rightsquigarrow 4$  are found through vertex 1



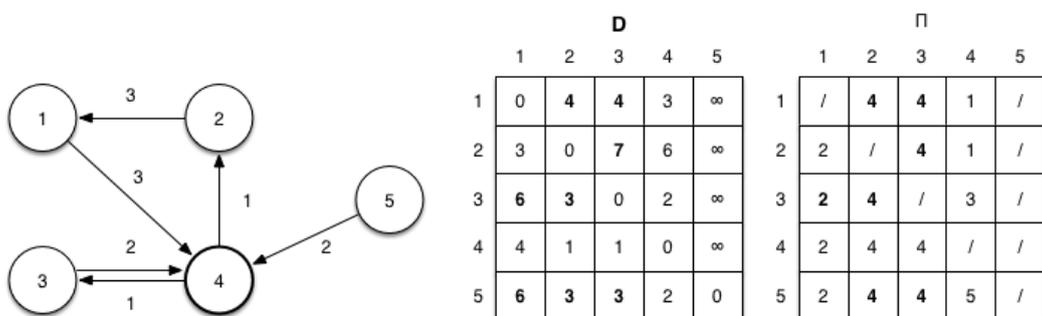
Iteration 2: ( $k = 2$ ) Shorter paths from  $4 \rightsquigarrow 1$ ,  $5 \rightsquigarrow 1$ , and  $5 \rightsquigarrow 3$  are found through vertex 2



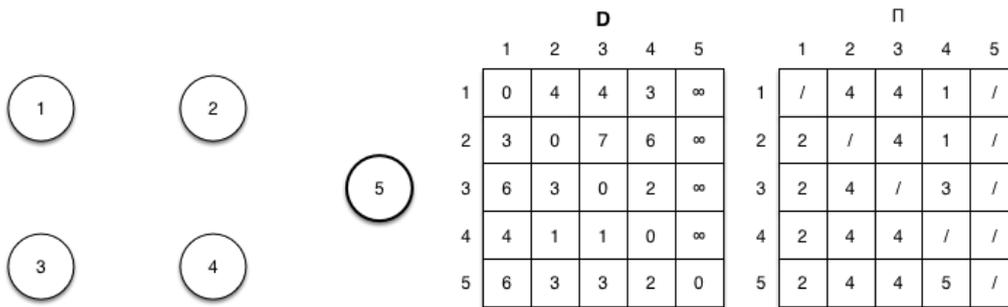
Iteration 3: ( $k = 3$ ) No shorter paths are found through vertex 3



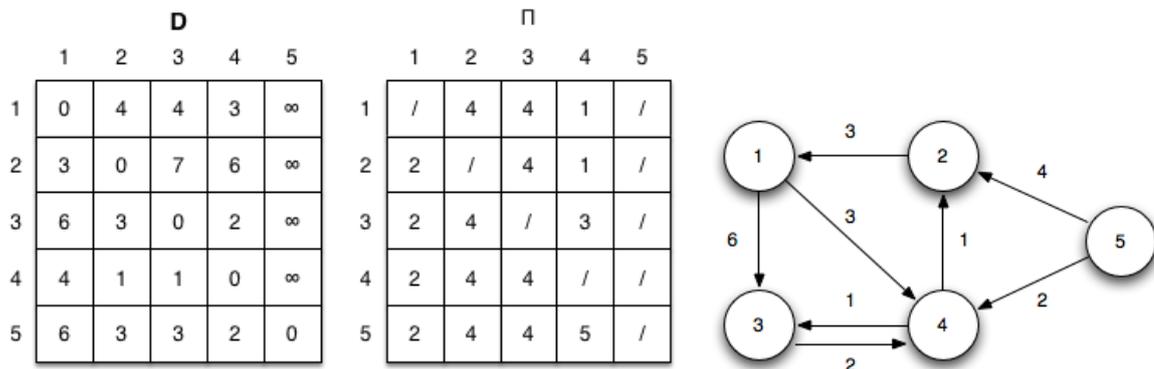
Iteration 4: ( $k = 4$ ) Shorter paths from  $1 \rightsquigarrow 2$ ,  $1 \rightsquigarrow 3$ ,  $2 \rightsquigarrow 3$ ,  $3 \rightsquigarrow 1$ ,  $3 \rightsquigarrow 2$ ,  $5 \rightsquigarrow 1$ ,  $5 \rightsquigarrow 2$ ,  $5 \rightsquigarrow 3$ , and  $5 \rightsquigarrow 4$  are found through vertex 4



Iteration 5: ( $k = 5$ ) No shorter paths are found through vertex 5



The final shortest paths for all pairs is given by



**Algoritmo de Bellman-Ford:** O algoritmo de Bellman-Ford resolve o problema do caminho mais curto de única origem para o caso mais geral, no qual os custos das arestas podem ser negativos.

**Algoritmo de Johnson:** Enquanto o algoritmo de Floyd-Warshall é eficiente para grafos densos, se o grafo é esparso uma alternativa para todos os pares de estratégia de caminho mais curto conhecida como algoritmo de Johnson pode ser usada. Esse algoritmo basicamente usa o Bellman-Ford para detectar qualquer ciclo de custo negativo e, em seguida, emprega a técnica de reponderação das arestas para permitir que o algoritmo de Dijkstra encontre os caminhos mais curtos.

**Algoritmo A\*** (<http://theory.stanford.edu/~amitp/GameProgramming/AStarComparison.html>)

Derivado do algoritmo de Dijkstra, A\* é a opção mais popular para a busca de caminhos, porque é bastante flexível e pode ser usada em uma ampla variedade de contextos.

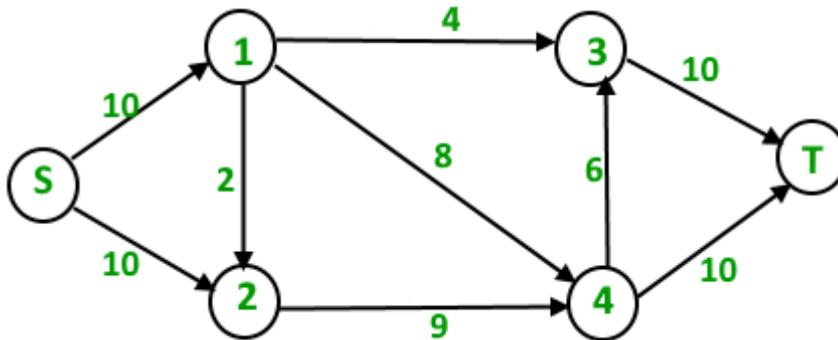
## Problema de Fluxo Máximo

Dado um grafo que representa uma rede de fluxo onde cada aresta tem uma capacidade. Também são dados dois vértices: fonte 's' e sumidouro 't' no grafo  $G=(N,E)$ . O problema consiste em encontrar o fluxo máximo possível de s para t com as seguintes restrições:

- i. Cada aresta  $(u, v) \in E$  tem uma capacidade não negativa  $c(u, v) \geq 0$
- ii. O fluxo de entrada é igual ao fluxo de saída para todos os nós, exceto  $s$  e  $t$ .

Se  $(u, v) \notin E$ , então  $c(u, v) = 0$ . A fonte produz o material a uma taxa constante e o sumidouro consome o material a uma taxa constante.

Por exemplo



<https://www.geeksforgeeks.org/dinics-algorithm-maximum-flow/>

### Algoritmo

Os passos de cada iteração do algoritmo podem ser resumidos do seguinte modo:

**Passo 1:** Escolhe-se um caminho qualquer desde a origem até ao sumidouro via arestas cuja capacidade é positiva ( $>0$ ).

**Passo 2:** Procurar nesse caminho o arco orientado com menor capacidade  $c$ .

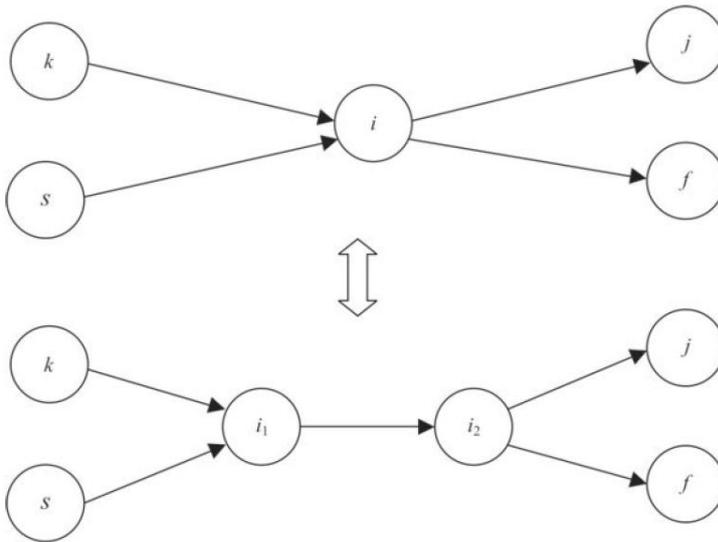
**Passo 3:** Subtrair de  $c$  a capacidade de fluxo em cada aresta do caminho no sentido direto e aumentar de  $c$  a capacidade das arestas no sentido inverso.

**Passo 4:** Regressar ao **Passo 1**. Se já não existir nenhum caminho em que todas as arestas tenham capacidade positiva, então o fluxo máximo já está determinado.

### **E se ocorrerem limitações nos arcos e nos nós?**

Em alguns problemas de otimização em redes nos deparamos com limitações de fluxo nos nós juntamente com as limitações nos arcos. Neste caso, podemos reescrever o problema em outro equivalente, no qual as limitações de fluxo estão somente nos arcos. Para isso, pegue cada nó  $i$  com limitações de fluxo no grafo original e substitua-o por dois nós  $i_1$  e  $i_2$ . No novo grafo, o arco  $(k, i)$  do grafo original é substituído por um arco  $(k, i_1)$ , exatamente com os mesmos parâmetros de custos, limitações de capacidade etc., o arco  $(i, f)$  do grafo original é substituído por um arco  $(i_2, f)$ , exatamente com os mesmos parâmetros de custo, limitações de capacidade etc., e adicionamos um arco  $(i_1, i_2)$  com custo 0 e com as limitações de capacidade do nó  $i$

(figura abaixo). Neste novo grafo o arco  $(i_1, i_2)$  restringe o fluxo do nó  $i$  conforme se deseja. (ARENALES)



Algoritmo Ford-Fulkerson + Breadth-first search-BFS  $\equiv$  Algoritmo de Edmonds-Karp

### **Curiosidade:** algoritmo guloso – *greedy algorithm*

São tipicamente usados para resolver problemas de otimização. Por exemplo, o algoritmo para encontrar o caminho mais curto entre duas cidades.

Um algoritmo guloso escolhe a estrada que parece mais promissora no instante atual e nunca muda essa decisão, independentemente do que possa acontecer depois.

A cada iteração:

- a) seleciona um elemento conforme uma função gulosa;
- b) marca-o para não considerá-lo novamente nos próximos estágios;
- c) atualiza a entrada;
- d) examina o elemento selecionado quanto sua viabilidade;
- e) decide a sua participação ou não na solução.

**Funcionamento:** Constrói uma solução, elemento a elemento

- a) A cada passo é adicionado um único elemento.
- b) O elemento escolhido é o “melhor” segundo a função objetivo.
- c) O método termina quando todos os elementos foram analisados e inseridos na solução.

### Características dos algoritmos gulosos

- Para construir a solução ótima existe um conjunto ou lista de candidatos.
- São acumulados um conjunto de candidatos considerados escolhidos, e o outro de candidatos considerados rejeitados.
- Existe uma função que verifica se um conjunto particular de candidatos produz uma solução (sem considerar otimalidade no momento).
- Outra função verifica se um conjunto de candidatos é viável (também sem se preocupar com a otimalidade).
- Uma função de seleção indica a qualquer momento quais dos candidatos restantes é o mais promissor.
- Uma função objetivo fornece o valor da solução encontrada, como o comprimento do caminho construído (não aparece de forma explícita no algoritmo guloso).
- Quando funciona corretamente, a primeira solução encontrada é sempre ótima.
- A função de seleção é geralmente relacionada com a função objetivo.
- Se o objetivo é:
  - Maximizar  $\Rightarrow$  provavelmente escolherá o candidato restante que proporcione o maior ganho individual;
  - Minimizar  $\Rightarrow$  então será escolhido o candidato restante de menor custo.
- O algoritmo nunca muda de ideia:
  - Uma vez que um candidato é escolhido e adicionado à solução ele lá permanece para sempre;
  - Uma vez que um candidato é excluído do conjunto solução ele nunca mais é reconsiderado.

Em Algoritmos gulosos a construção de uma solução gulosa consiste em selecionar sequencialmente o elemento de  $N$  que minimiza o incremento no custo da solução parcial, eventualmente descartando alguns já selecionados, de tal forma que ao final se obtenha uma solução viável. O incremento no custo da solução parcial é chamado de função gulosa. Por escolher a cada passo considerando apenas a próxima decisão, chama-se também de algoritmo míope, pois enxerga somente o que está mais próximo.

Problemas que podem ser resolvidos por algoritmos gulosos têm duas propriedades principais:

- **Subestrutura ótima:** a solução ótima para um problema incorpora a solução ótima do(s) subproblema(s);
- **Propriedade de escolha gulosa:** escolhas localmente ótimas levam a uma solução globalmente ótima.