# Introdução à Teoria dos Grafos

Laboratório de Programação Competitiva - 2020

Pedro Henrique Paiola (paiola@fc.unesp.br)

Giulia Moura Crusco (giulia@fc.unesp.br)

João Pedro Marin Comini (joaocomini@gmail.com)

#### **Unesp Bauru**

Baseado no material utilizado em Programação Competitiva I - 2019

#### **Grafos**

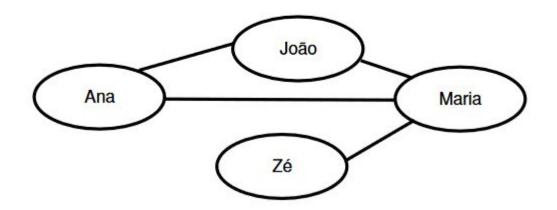
- Um grafo é uma abstração matemática que representa situações reais através de um diagrama, buscando representar a relação entre pares de elementos.
- Formalmente, um grafo G é um par (V, A) onde
  - V é um conjunto de vértices
  - A é um conjunto de pares (v, u) tal que v, u ∈ V
- Vértice: representa um elemento em si
- Aresta: representa o relacionamento entre um par de elementos

#### **Grafos**

```
Exemplo de grafo: G = (V, E)

V = {Ana, João, Maria, Zé}

E = {(Ana, João), (Ana, Maria), (João, Maria), (Maria, Zé)}
```



#### **Grafo orientado**

- Um grafo orientado, também chamado de grafo direcionado ou dígrafo, G é um par (V, A) onde V é um conjunto finito, não vazio, de vértices e A é uma relação binária em V, isto é, um conjunto finito de pares ordenados de vértices.
- Uma aresta (u, v) "sai" do vértice u e "entra" no vértice v, nesse caso, dizemos que o vértice v é adjacente ao vértice u.

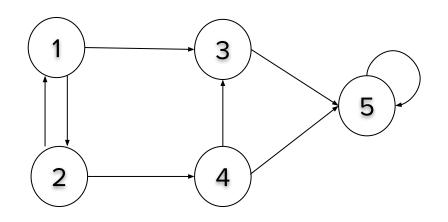
#### **Grafo orientado**

- G = (V, A)
- $V = \{1, 2, 3, 4, 5\}$
- A = {(1, 2), (1, 3), (2, 1), (2, 4), (3, 5), (4, 3), (4, 5), (5,5)}

1 é adjacente à 2 e 2 é adjacente à 1

3 é adjacente à 1, mas 1 não é adjacente à 3

5 é adjacente a ele mesmo (laço)

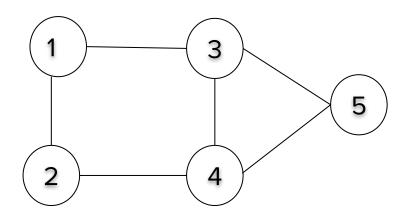


#### Grafo não orientado

- Um grafo n\u00e3o orientado, ou n\u00e3o direcionado, G \u00e9 um par (V, A) onde o conjunto de arestas A \u00e9 um conjunto finito de pares n\u00e3o ordenados de v\u00e9rtices.
- Em outras palavras, nesse caso os pares (u, v) e (v, u) representam a mesma aresta.
- Se há uma aresta (u, v), então v é adjacente à u e u é adjacente à v.
- Laços não são permitidos

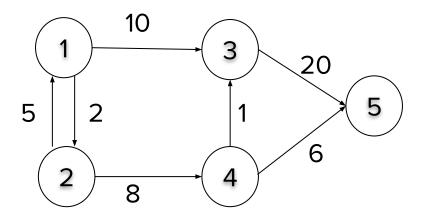
#### Grafo não orientado

- G = (V, A)
- $V = \{1, 2, 3, 4, 5\}$
- $\bullet \quad A = \{(1, 2), (1, 3), (2, 4), (3, 4), (4, 5)\}$



## Grafo ponderado (rotulado)

 Um grafo ponderado é um grafo (seja direcionado ou não) que possui pesos associados às arestas. Esses pesos podem representar, por exemplo, custos ou distâncias.



#### Grau de um vértice

Em um grafo não direcionado:

grau(v) = número de arestas que incidem em v

Em um grafo direcionado:

grau(v) = grau\_entrada(v) + grau\_saída(v)

em que grau\_entrada(v) = número de arestas que entram em v grau\_saída(v) = número de arestas que saem de v

#### Grau de um vértice

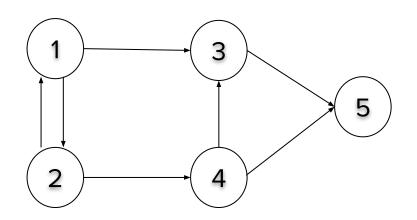
$$grau(1) = 1 + 2 = 3$$

$$grau(2) = 1 + 2 = 3$$

$$grau(3) = 2 + 1 = 3$$

$$grau(4) = 1 + 2 = 3$$

$$grau(5) = 2 + 0 = 2$$



#### Grau de um vértice

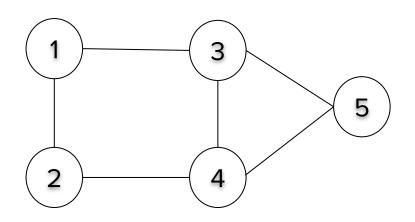
grau(1) = 2

grau(2) = 2

grau(3) = 3

grau(4) = 3

grau(5) = 2



#### Caminho entre vértices

- Um caminho é uma sequência de vértices conectados por arestas.
- O comprimento de um caminho é dado pela quantidade de arestas que formam este caminho

#### Caminho entre vértices

Exemplos de caminhos

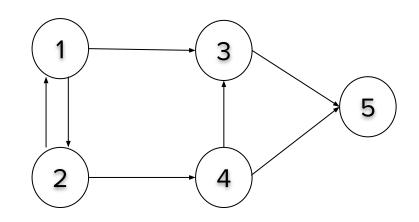
(1, 3, 5)

(2, 4, 3)

(1, 2, 4, 3, 5)

(1, 2, 4, 5)

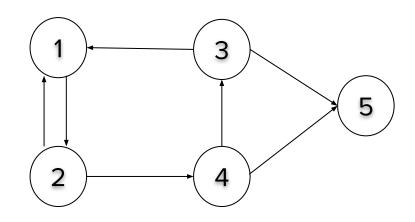
Perceba que, de um vértice a outro, pode existir mais de um caminho possível



#### Caminho entre vértices

- Um caminho é simples se todos os vértices do caminho são distintos.
- Um caminho  $(v_0, ..., v_k)$  forma um **ciclo** se  $v_0 = v_k$
- Exemplo:

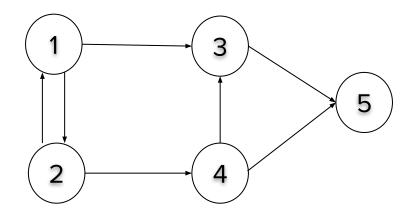
 Um grafo sem ciclos é chamado acíclico.



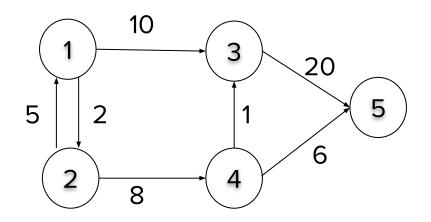
- Principal preocupação: como representar o conjunto de arestas?
- Duas formas usuais:
  - Matriz de adjacência
  - Lista de adjacência

- Para um grafo de n vértices, usamos uma matriz  $M_{nxn}$  onde M[i][j] = 1 see existe uma aresta do vértice i para o vértice j.
- Para grafos não direcionados a matriz de adjacência é simétrica, ou seja, M[i][j]
   = M[j][i]
- Para grafos ponderados, ao invés de fazer M[i][j] = 1 caso exista a aresta (i, j), podemos fazer M[i][j] = p, sendo p o peso associado a essa aresta.

	1	2	3	4	5
1	0	1	1	0	0
2	1	0	0	1	0
3	0	0	0	0	1
4	0	0	1	0	1
5	0	0	0	0	0

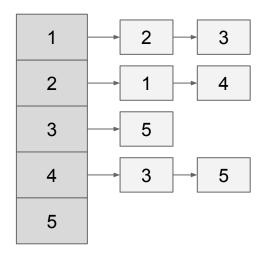


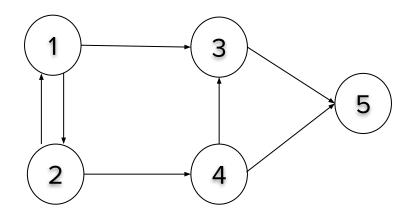
	1	2	3	4	5
1	0	2	10	0	0
2	5	0	0	8	0
3	0	0	0	0	20
4	0	0	1	0	6
5	0	0	0	0	0

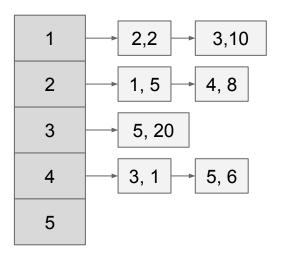


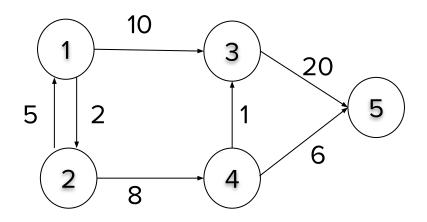
- Vantagens:
  - Verificar se existe uma aresta (i, j) pode ser feito em tempo constante.
  - Inserção ou remoção de arestas também podem ser realizadas com custo constante.
- Desvantagens:
  - Espaço necessário: O(IVI²)
  - Acessar todos os nós adjacentes à um vértice v qualquer: O(IVI)

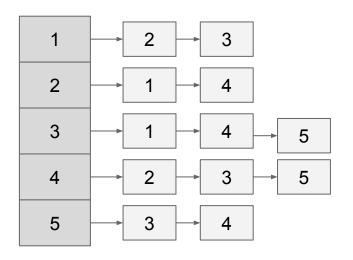
 Consiste em um vetor E com |V| entradas, uma para cada vértice do grafo, e cada entrada E[v] é uma lista de vértices adjacentes à v.

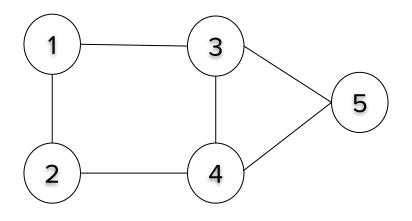












```
void initGrafo(int qtdeVertices){
    memset(grau, 0, sizeof(int)*qtdeVertices);
    for(int i = 0; i < qtdeVertices; i++)
        adj[i].clear();
}</pre>
```

```
//Cria aresta de a para b, com peso w
void aresta(int a, int b, int w){
   TAdj aux;
    aux.v = b;
    aux.w = w;
    grau[a]++;
    adj[a].push_back(aux);
   //Se o grafo for não orientado, também adicionamos a aresta
    (b, a) com peso w
```

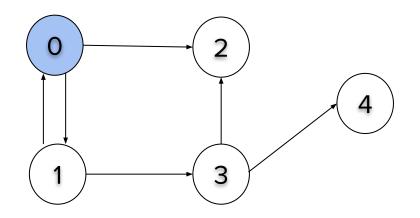
- Generalização da busca em profundidade em árvores.
- Na nossa implementação de exemplo, usaremos a busca em profundidade para armazenar as seguintes informações:
  - Ordem de acesso a cada nó (vamos aproveitar o vetor "visitado" para isso, que também poderia ser usado como um vetor booleano caso a ordem de visitação não importasse)
  - O nó "pai" de cada nó, armazenando em um vetor p. Por exemplo, se estamos visitando o nó v e através dele acessamos o nó u, então o p[u] = v

```
int visitado[MAX V];
int p[MAX V];
int ordemVis;
void initDfs(){
   memset(visitado, 0, sizeof(visitado));
   memset(p, -1, sizeof(p));
   ordemVis = 0;
```

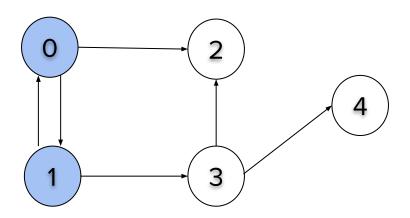
```
void dfs(int s){
   int t;
   visitado[s] = ++ordemVis;
   for(int i = 0; i < grau[s]; i++){
       t = adj[s][i].v;
       if (visitado[t] == 0){
           p[t] = s;
           dfs(t);
```

```
dfs(0):
    visitado: {1, 0, 0, 0, 0}
    p: {-1, -1, -1, -1}
    chama dfs(1)
```

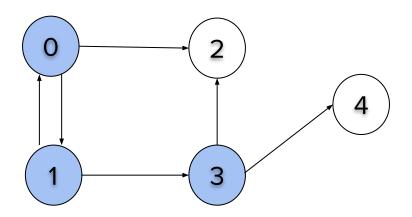
OBS: após retornar do dfs(1) ele chamaria dfs(2), se o vértice 2 ainda não estivesse marcado como visitado



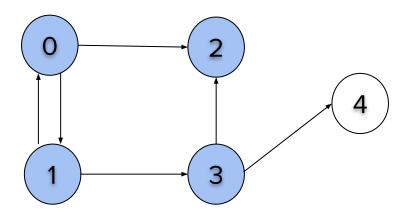
```
dfs(1):
    visitado: {1, 2, 0, 0, 0}
    p: {-1, 0, -1, -1, -1}
    chama dfs(3)
```



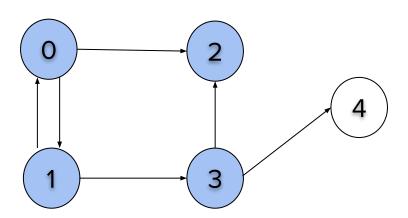
```
dfs(3):
    visitado: {1, 2, 0, 3, 0}
    p: {-1, 0, -1, 1, -1}
    chama dfs(2)
```



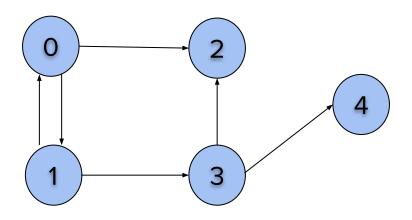
```
dfs(2):
    visitado: {1, 2, 4, 3, 0}
    p: {-1, 0, 3, 1, -1}
    nenhum vértice adjacente,
retorna de onde foi chamado
```



```
de volta em dfs(3):
    chama dfs(4)
```



```
dfs(4):
    visitado: {1, 2, 4, 3, 5}
    p: {-1, 0, 3, 1, 3}
    nenhum vértice adjacente,
retorna de onde foi chamado
```



## Busca em largura (BFS)

- Da mesma forma que a DFS, a busca em largura é uma generalização da busca em largura aplicada em árvores.
- A busca em largura é feita por níveis.
- Vamos definir nível em um vértice v como sendo o comprimento do menor caminho do vértice inicial (por onde começamos a busca) até o vértice v.
- OBS: Perceba que, sendo assim, no final de uma busca em largura teremos o menor caminho (em número de arestas) do vértice inicial até cada vértice do grafo.

# Busca em largura (BFS)

Implementação

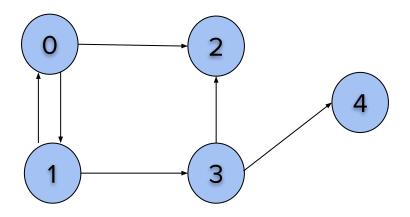
```
int d[MAX_V]; //armazena a distância do nó inicial até cada nó i
void bfs(int inicio){
    int s, t;
    queue<int> Q;
    memset(visitado, 0, sizeof(visitado));
    memset(p, -1, sizeof(p));
     d[inicio] = 0;
    visitado[inicio] = ++ordemVis;
    Q.push(inicio);
```

## Busca em largura (BFS)

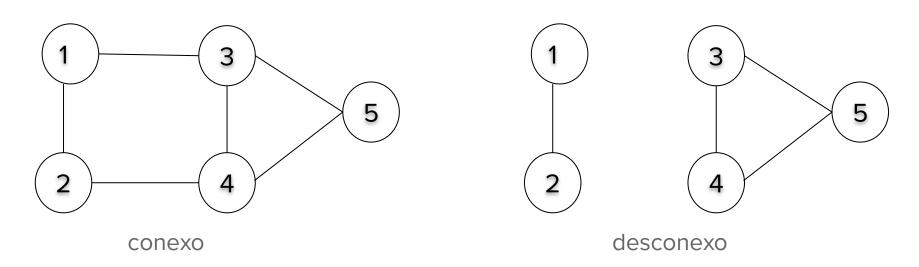
```
while(!Q.empty()){
     s = Q.front();
     Q.pop();
     for(int i = 0; i < grau[s]; i++){
          t = adi[s][i];
          if (visitado[t] == 0){
                visitado[t] = ++ordemVis;
                d[t] = d[s] + 1;
                p[t] = s;
                Q.push(t);
```

## Busca em largura (BFS)

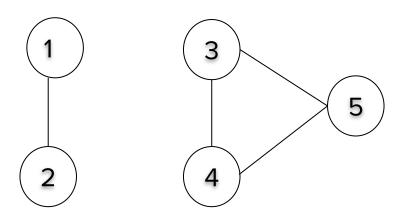
```
visited: {1, 2, 3, 4, 5}
p: {-1, 0, 0, 1, 3}
```



 Um grafo não direcionado G = (V, A) é conexo se existe um caminho em G entre todos os pares de vértices.



- Um grafo G' = (V', A') é um **subgrafo** de G = (V, A) see V'  $\subseteq$  V e A'  $\subseteq$  A.
- Um subgrafo conexo de G é chamado de componente conexa de G.
- O grafo a seguir, por exemplo, possui duas componentes conexas.

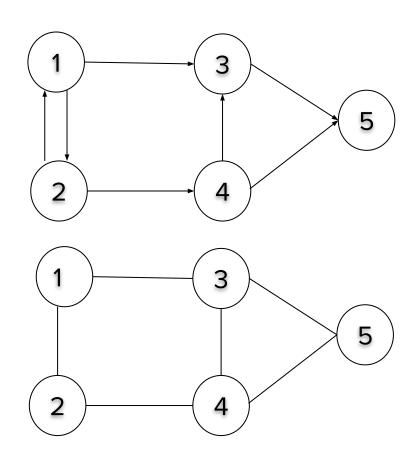


- Para grafos direcionados, definimos dois tipos de conexidade: forte e fraca.
- Um grafo direcionado é fortemente conexo se existir um caminho entre todos os pares de vértices do grafo.
- Um grafo direcionado é **fracamente conexo** se o seu grafo não direcionado subjacente (retirando a orientação das arestas) é conexo.

• Grafo:

• Grafo não direcionado subjacente:

Esse grafo não é fortemente conexo, mas é fracamente conexo.



- Como determinar se um **grafo não direcionado** é conexo?
  - Basta fazer um percurso no grafo (em profundidade ou em largura), a partir de qualquer nó, e verificar se todos os vértices foram visitados.
  - Se sim, esse grafo é conexo.
  - Caso contrário, não é, e os vértices visitados formam uma componente conexa.

- Como determinar se um **grafo direcionado** é fortemente conexo?
  - Deve-se fazer um percurso no grafo para cada vértice, e cada um desses percursos deve conseguir visitar todos os vértices do grafo.

#### Problema do Caminho Mínimo

- Imagine o seguinte problema: dado um mapa de cidades, contendo as distâncias entre as cidades, qual o menor caminho entre quaisquer cidades A e B?
- Esse problema pode ser modelado através de um grafo:
  - Cidades: vértices
  - Estradas entre cidades: arestas ponderadas com peso que indicam a distância entre as cidades

#### Problema do Caminho Mínimo

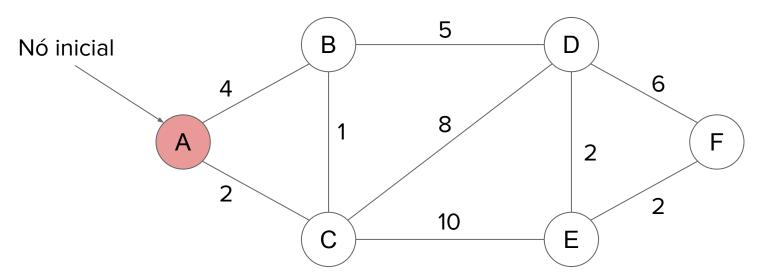
- Generalizando, o nosso problema é encontrar o caminho de menor custo em um grafo de um vértice A até um vértice B.
- Chamamos de custo de um caminho a soma dos pesos das arestas pertencentes a esse caminho.

#### Problema do Caminho Mínimo

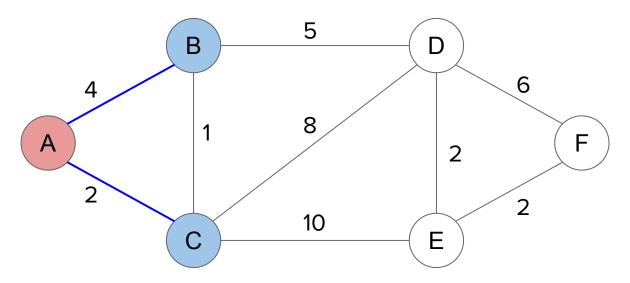
- Existem alguns algoritmos que resolvem tal problema, vamos apresentar um dos mais conhecidos e utilizados, o algoritmo de **Dijkstra**.
- Restrição para esse algoritmo:
  - Todos os pesos devem ser não negativos.

 Este algoritmo parte de uma estimativa inicial para o custo mínimo e vai, sucessivamente, ajustando esta estimativa. Ele considera que um vértice estará fechado quando já tiver sido obtido um caminho de custo mínimo do vértice tomado como origem da busca até ele. Caso contrário, ele é dito aberto.

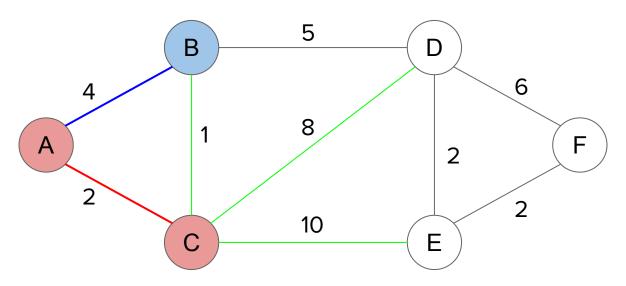
- Algoritmo: Seja G(V, A) um grafo e **s** um vértice de G (tomado como origem):
- 1. Atribua valor zero à estimativa de custo mínimo do vértice **s** e infinito às demais estimativas.
  - 2. Enquanto houver vértice aberto:
- Seja **k** um vértice ainda aberto cuja estimativa seja a menor entre todos os vértices abertos
  - Fecha o vértice k
  - Para todo o vértice **j** ainda aberto que seja adjacente à **k** faça:
    - Soma a estimativa do vértice k com o custo da aresta (k, j)
- Caso essa estimativa seja melhor que a anterior para  ${f j}$ , substitua-se e anote  ${f k}$  como precedente ("pai") de  ${f j}$



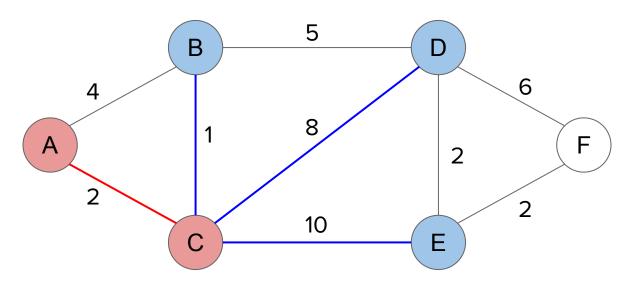
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	∞	∞	∞	∞	∞
Precedentes	-	-	-	-	-	-



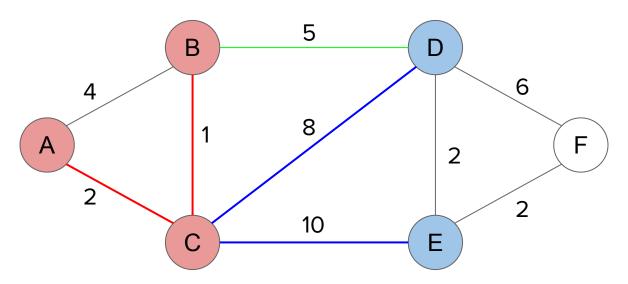
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	4	2	∞	∞	∞
Precedentes	-	Α	Α	-	-	-



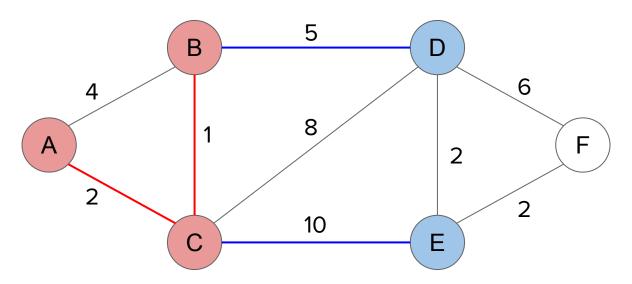
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	4	2	∞	∞	∞
Precedentes	-	Α	Α	-	-	-



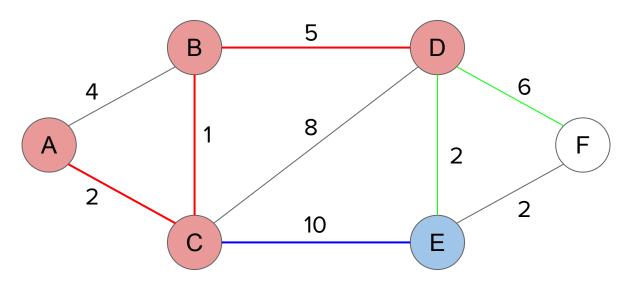
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	10	12	∞
Precedentes	-	С	Α	С	С	-



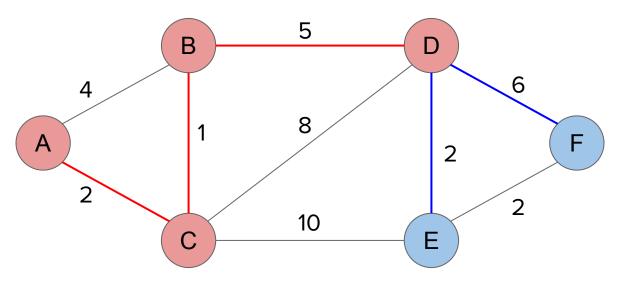
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	10	12	∞
Precedentes	-	С	Α	С	С	-



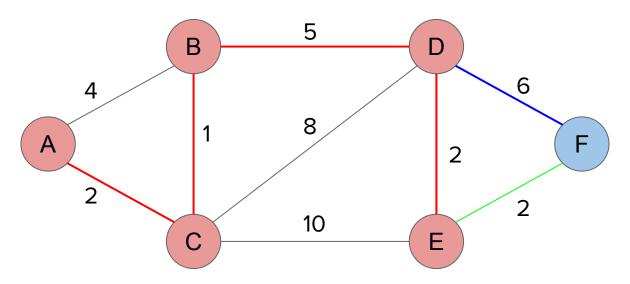
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	12	∞
Precedentes	-	С	Α	В	С	-



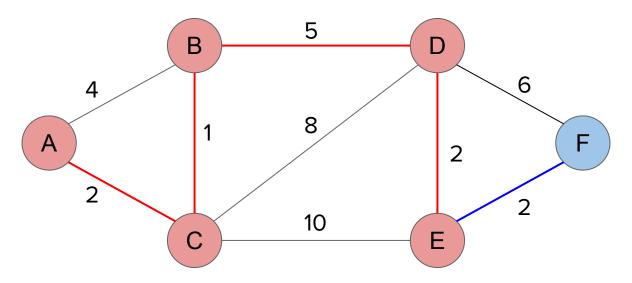
Vértices	A	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	12	∞
Precedentes	-	С	Α	В	С	-



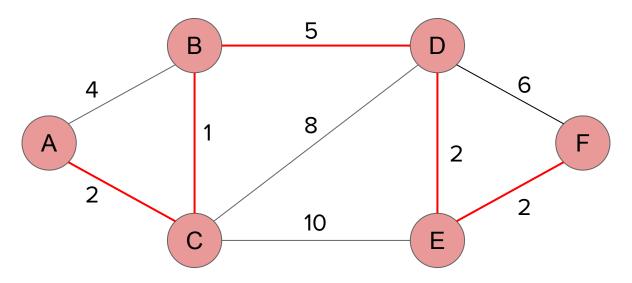
Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	10	14
Precedentes	-	С	Α	В	D	D



Vértices	A	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	10	14
Precedentes	-	С	Α	В	D	D



Vértices	Α	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	10	12
Precedentes	-	С	Α	В	D	Е



Vértices	A	В	С	D	E	F
Estimativas	0	3	2	8	10	12
Precedentes	-	С	Α	В	D	Е

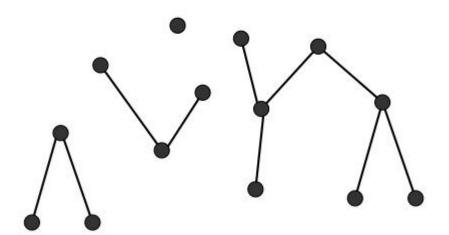
```
int d[MAX V]; //d[i] armazena a distância até o vértice i, e as
                //estimativas durante as iterações
int p[MAX V]; //armazena o predecessor de cada vértice
void dijkstra(int inicial, int vertices){
    priority queue< pair<int, int> > heap; //distância, vértice
   int s, t, peso;
   for(int i = 0; i < vertices; i++)
        d[i] = INT MAX;
    memset(p, -1, sizeof(p));
   heap.push(make pair(d[inicial] = 0, inicial));
```

```
while(!heap.empty()){
     s = heap.top().second;
     heap.pop();
     for(int i = 0; i < grau[s]; i++){
         t = adi[s][i].v;
         peso = adj[s][i].w;
         if (d[s] + peso < d[t]){
             d[t] = d[s] + peso;
             p[t] = s;
             heap.push(make pair(-d[t], t));
```

- Analisando a complexidade desse algoritmo de forma intuitiva, temos que (pensando no pior caso):
  - Todos os vértices são fechados: IVI operações
  - Cada vez que um vértice é fechado, é porque ele foi extraído de uma heap: custo O(1) => O(|V|)
  - Para cada vértice, todas as suas arestas são acessadas. No total, acessaremos |A| arestas => O(|V| + |A|)
  - Cada vez que uma aresta é acessada, podemos inserir um elemento na heap: custo O(log |V|) => O((|V| + |A|) \* log |V|)
  - Complexidade: O( (IVI + IAI) \* log IVI)

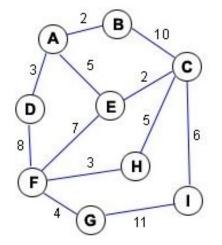
#### Árvore

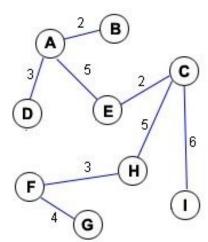
- Uma árvore pode ser definida como um grafo não orientado conexo e acíclico. Uma árvore de N vértices possui N-1 arestas.
- Uma floresta é um grafo não orientado acíclico. Cada componente conexa de uma floresta é uma árvore.



# Árvore geradora

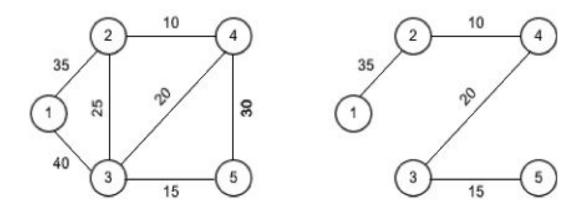
- Uma árvore G' = (V', A') é uma árvore geradora de G = (V, A) se G' é subgrafo de G e V' = V.
- Observe que, ainda que G' possivelmente n\u00e3o tenha todas as arestas de G, como G' uma \u00e1rvore, ainda existe um caminho que liga cada par de v\u00e9rtices de G'.





# Árvore geradora mínima (MST)

- Vamos considerar que o custo de uma árvore geradora é a soma dos pesos das arestas que a compõe.
- Uma árvore geradora mínima (MST) de G é uma árvore geradora de G que tem custo mínimo.



# Árvore geradora mínima (MST)

 Exemplo de problema prático: dado um conjunto de cidades e os custos para construir linhas de comunicação que interligam duas cidades, determine quais as linhas devem efetivamente ser construídas de forma que todas as cidades sejam interligadas com o menor custo possível.

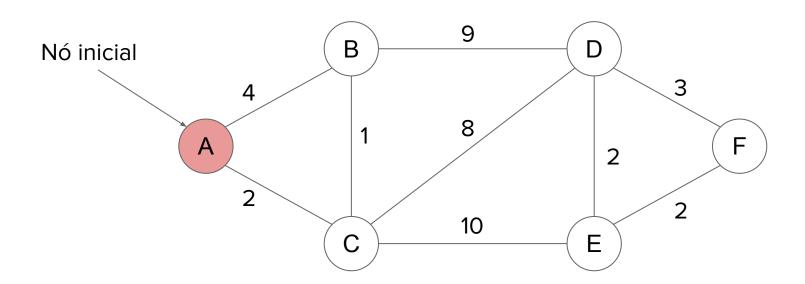
# Árvore geradora mínima (MST)

- Dois algoritmos clássicos:
  - Algoritmo de Prim
  - Algoritmo de Kruskal
- Ambos são algoritmos gulosos, mas que levam a soluções ótimas.

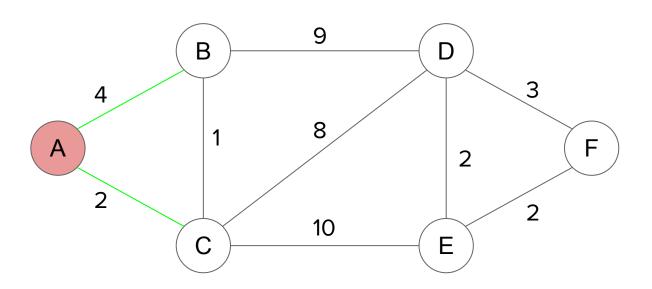
#### Algoritmo de Prim

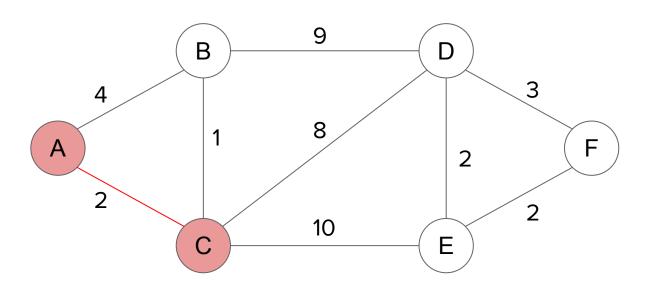
- Escolha um vértice inicial e adicione na árvore
- Repita até que todos os vértices estejam na árvore:
  - Escolha a aresta de menor peso que seja incidente a um vértice já na árvore e que não forme ciclo.
  - Adicione essa aresta e o vértice correspondente a árvore

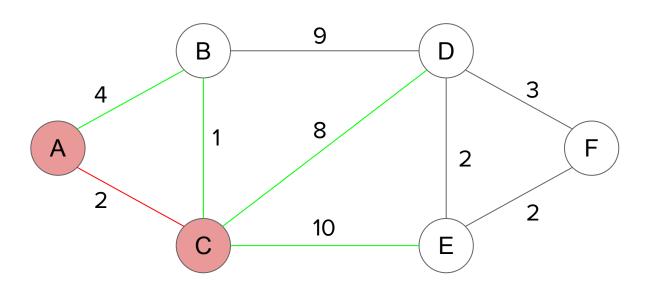
## Algoritmo de Prim

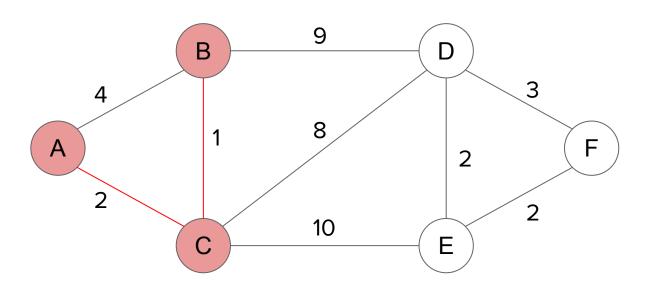


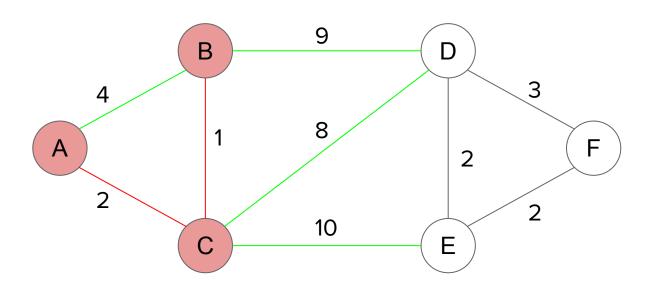
#### Algoritmo de Prim

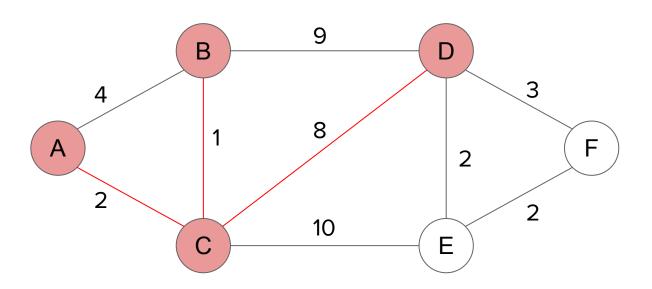


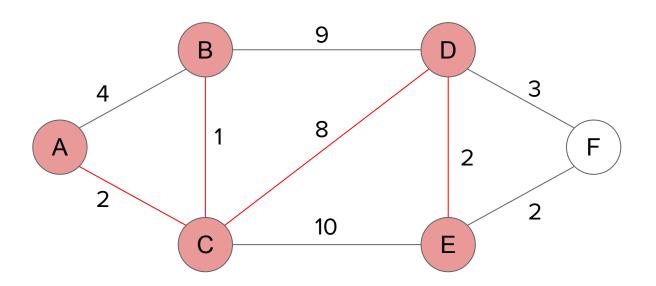


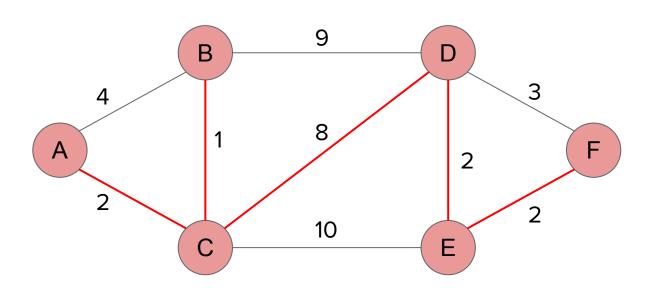


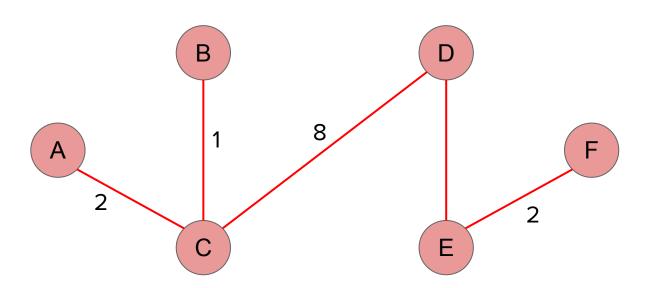




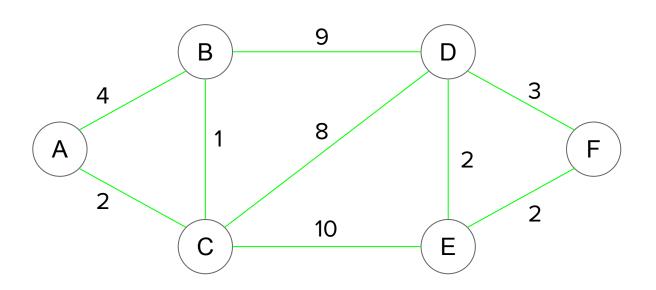


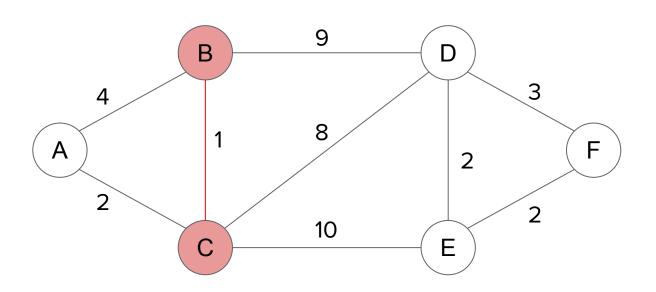


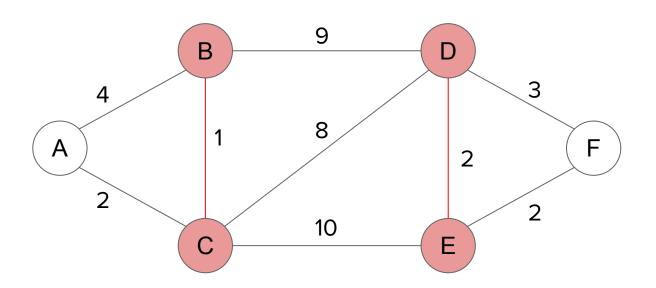


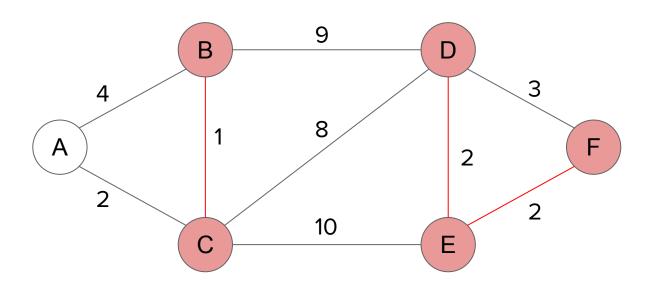


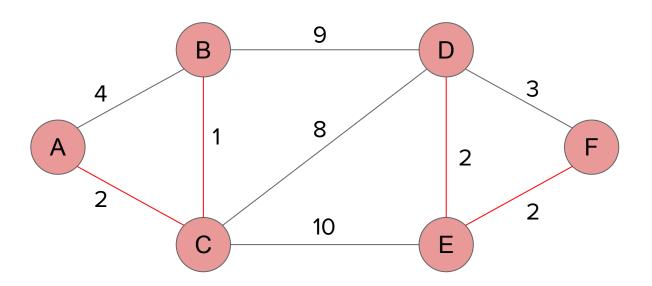
- Repita n-1 vezes (sendo n o número de vértices do grafo):
  - Escolha a aresta de menor peso do grafo que ainda não esteja na floresta e que não forme ciclo.
  - Adicione essa aresta à floresta.

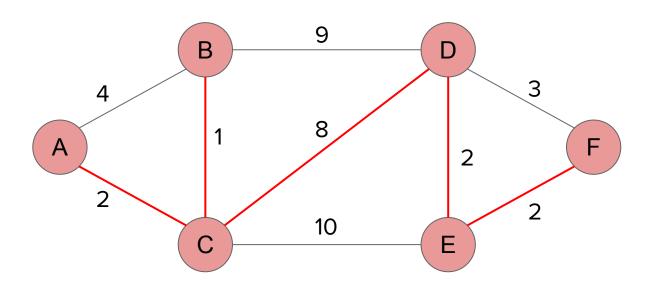






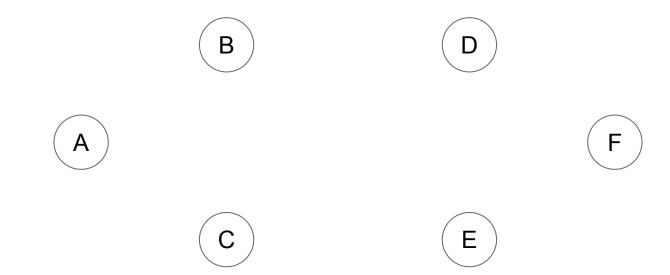






- Para a implementação do algoritmo de Kruskal, podemos utilizar uma estrutura de dados auxiliar conhecida como disjoint set ou union-find (devido as operações que podemos realizar com tal estrutura).
- Essa estrutura de dados é bastante eficiente e nos permite resolver uma série de problemas, por isso vamos apresentá-la rapidamente.

- Um disjoint set é uma estrutura de dados que considera um conjunto de elementos particionados em vários subconjuntos disjuntos.
- Inicialmente, cada conjunto contém precisamente um elemento.



- Podemos fazer basicamente duas operações em um disjoint set:
  - union(x, y): une os conjuntos aos quais x e y pertencem
  - find(x): determina a qual conjunto x pertence
- A partir da função find(x), também é comum criarmos a função same(x, y), que verifica se os elementos x e y pertencem ao mesmo conjunto.

 $same(A, B) \Rightarrow False$ 

В

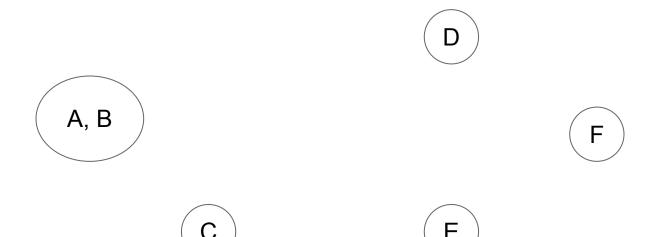
D

 $\left(\mathsf{A}\right)$ 

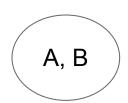
 $\left(\mathsf{c}\right)$ 

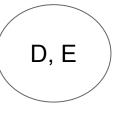
Ε

union(A, B)



union(D, E)

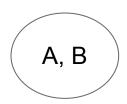


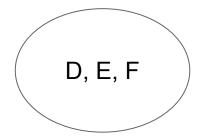


F

 $\left( \mathsf{C}\right)$ 

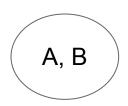
union(D, F)

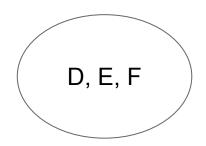




 $\left( \mathsf{C}\right)$ 

same(A, B) => True
same(E, F) => True
same(A, D) => False





C

Implementação

```
int pai[MAX_N];
int tam[MAX_N];

void initDS(int n){
   for(int i = 0; i < n; i++){
      pai[i] = i;
      tam[i] = 1;
   }
}</pre>
```

```
int find(int x){
    if (pai[x] == x)
        return x;
    return find(pai[x]);
}
int same(int x, int y){
    return (find(x) == find(y));
}
```

```
void union(int u, int v) {
    int a = find(u);
    int b = find(v);
    if (tam[a] < tam[b])
        swap(a, b);
    pai[b] = a;
    tam[a] += tam[b];
}</pre>
```

- Exemplo de problema: dado um conjunto de pessoas (numeradas de 1 a N),
   será realizada M operações que podem ser de dois tipos:
  - U x y (essa operação determina que x e y são da mesma família)
  - S x y (consulta se x e y são da mesma família ou não, se sim, deve-se imprimir "Y" na tela, caso contrário, "N").

```
5 4
U 1 2
U 1 3
S 2 3 => Y
S 2 4 => N
S 5 4 => N
```

```
int main()
{
   int n, m, i, x, y;
   char c;
   cin >> n >> m;
   initDS(n);
```

```
for(i = 0; i < m; i++)
   cin >> c >> x >> y;
   if (c == 'U')
       union(x, y);
    else
       cout << (same(x, y) ? 'Y' : 'N') << endl;</pre>
```

#### Referências

Aulas de Estrutura de Dados II da Prof<sup>a</sup> Dr<sup>a</sup> Marcia Aparecida Zanoli Meira e Silva.

Biblioteca de códigos de Thiago Alexandre Domingues de Souza.

Matemática Discreta e Suas Aplicações. Kenneth H. Rosen.

https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/trees.html

https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/mst.html

https://files.johnjq.com/slides/summer/union-find.pdf

http://professor.ufabc.edu.br/~leticia.bueno/classes/aed2/materiais/unionfind.pdf

https://www.ime.usp.br/~pf/mac0122-2002/aulas/union-find.html

http://wiki.icmc.usp.br/images/b/b6/SCC211Cap10.pdf

https://www.geeksforgeeks.org/union-find/

#### Referências

http://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/graphs.html
http://www.inf.ufsc.br/grafos/definicoes/definicao.html
https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/shortestpaths.html
https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/cheapestpaths.html
http://professor.ufabc.edu.br/~leticia.bueno/classes/aa/materiais/caminhominimo.pd
f
http://www.inf.ufsc.br/grafos/temas/custo-minimo/dijkstra.html

#### Referências

https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/dijkstra.html

http://www.deinf.ufma.br/~portela/ed211\_Dijkstra.pdf

http://www.facom.ufu.br/~madriana/ED2/6-AlqDijkstra.pdf

http://www.lcad.icmc.usp.br/~jbatista/scc210/Aula\_Grafos1.pdf

http://www.lcad.icmc.usp.br/~jbatista/scc210/Aula\_Grafos2.pdf

http://www4.pucsp.br/~jarakaki/grafos/Aula2.pdf

https://miltonborba.org/Algf/Grafos.htm

https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos\_para\_grafos/aulas/graphs.html

https://www.obm.org.br/content/uploads/2017/01/Nivel1\_grafos\_bruno.pdf

http://www.inf.ufsc.br/grafos/definicoes/definicao.html