

# MC202 - Estruturas de Dados

Guilherme P. Telles

IC

16 de Novembro de 2019

# Avisos

- Estes slides contêm erros.
- Estes slides são incompletos.
- Estes slides foram escritos usando português anterior à reforma ortográfica de 2009.

Parte I

Grafos

# Grafos

- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.

# Grafos

- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.

# Grafos

- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.
  - ▶ trechos de ruas e cruzamentos na cidade.

# Grafos

- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.
  - ▶ trechos de ruas e cruzamentos na cidade.
  - ▶ escritores, livros e relações de autoria.

- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.
  - ▶ trechos de ruas e cruzamentos na cidade.
  - ▶ escritores, livros e relações de autoria.
  - ▶ dutos e os pontos de entrada e saída do fluido.



# Grafos

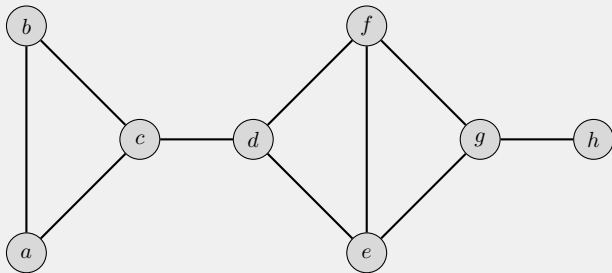
- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.
  - ▶ trechos de ruas e cruzamentos na cidade.
  - ▶ escritores, livros e relações de autoria.
  - ▶ dutos e os pontos de entrada e saída do fluido.
  - ▶ moléculas e interações entre elas.

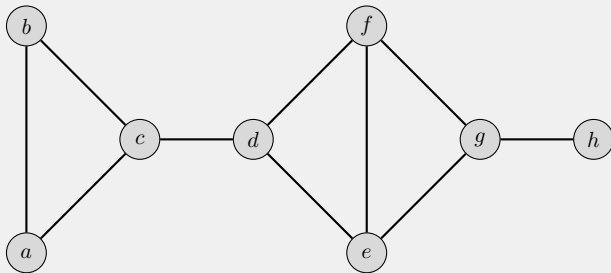
- Grafos são uma forma de modelar objetos e relações entre eles.
  - ▶ pessoas e a relação “é amigo”.
  - ▶ cidades e estradas entre elas.
  - ▶ trechos de ruas e cruzamentos na cidade.
  - ▶ escritores, livros e relações de autoria.
  - ▶ dutos e os pontos de entrada e saída do fluido.
  - ▶ moléculas e interações entre elas.
  - ▶ muitas outras.

- Há uma grande teoria e um monte de algoritmos para problemas em grafos.
- Algoritmos para problemas em grafos são usados para resolver um monte de problemas reais.

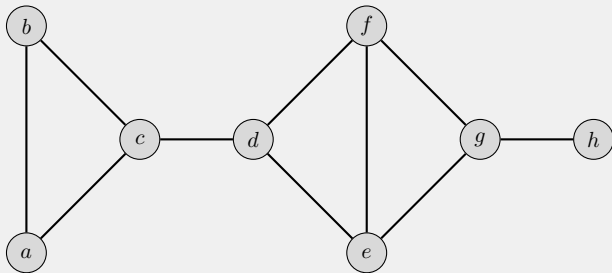
# Nomenclatura

- Um *grafo* é um par  $G = (V, E)$  onde
  - ▶  $V$  é um conjunto finito de elementos chamados *vértices* e
  - ▶  $E$  é um conjunto finito de pares não-ordenados de vértices chamados *arestas*.
- Um grafo é tipicamente representado por um diagrama onde os vértices são círculos e as arestas são segmentos de reta.

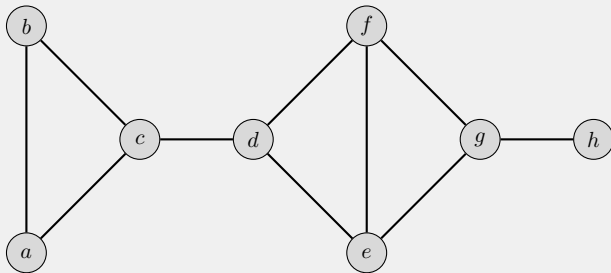




- Para uma aresta  $e = (u, v)$  dizemos que os vértices  $u$  e  $v$  são os *extremos* de  $e$ .
- Uma aresta é *incidente* em seus vértices.
- Um vértice é *incidente* nas arestas de que é extremo.

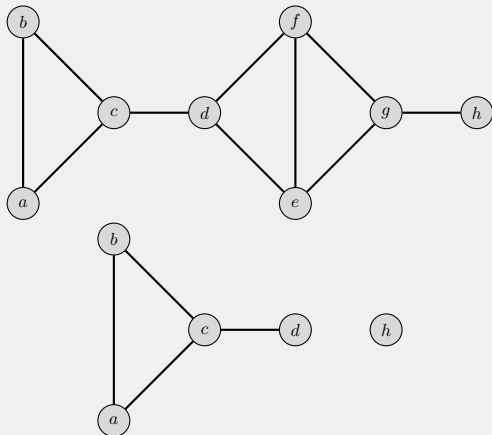


- Dois vértices são *adjacentes* se são extremos da mesma aresta.
- Duas arestas são *adjacentes* se têm um vértice em comum.
- A *vizinhança* de um vértice  $u$ ,  $N(u)$ , é o conjunto de vértices adjacentes a  $u$ .

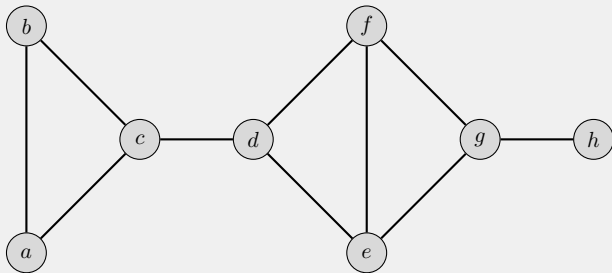


- O *grau* de um vértice  $v$ ,  $\deg(v)$ , é o número de arestas incidentes a ele.

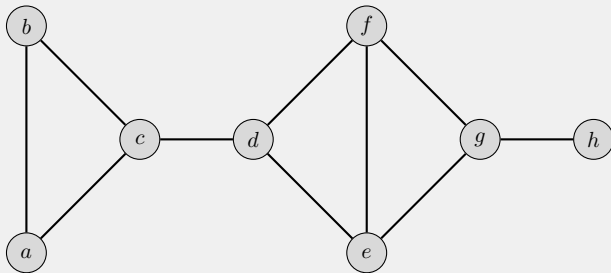




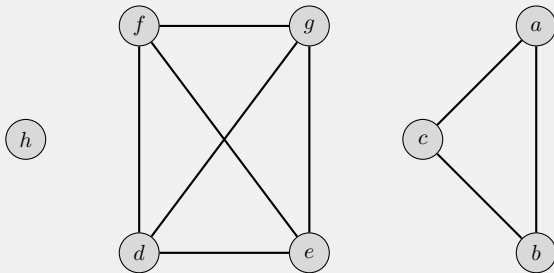
- Um *subgrafo*  $H = (V', E')$  de um grafo  $G = (V, E)$  é um grafo em que  $V' \subseteq V$  e  $E' \subseteq E$ .



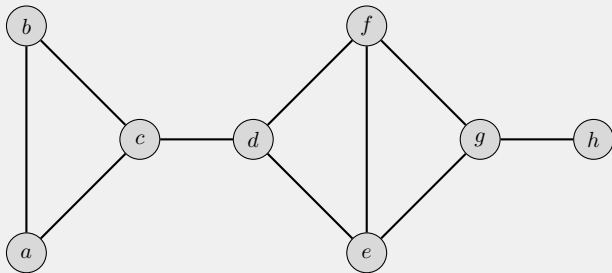
- Um *caminho*  $P$  de  $v_0$  a  $v_k$  em um grafo é uma seqüência não-vazia  $v_0, e_1, v_1, e_2, v_2, \dots, e_k, v_k$  tal que  $e_i = (v_{i-1}, v_i) \in E$  para todo  $1 \leq i \leq k$ .
- Um caminho é *simples* se todos os vértices dele são distintos.



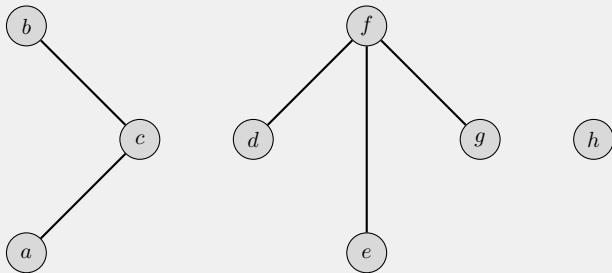
- O *tamanho* de um caminho  $P$  é o número de arestas em  $P$ .
- A *distância* entre dois vértices  $u$  e  $v$  é o tamanho do menor caminho entre eles.



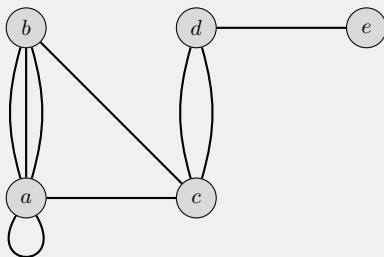
- Um grafo é *conexo* se, para todo par de vértices  $u, v \in G$  existe um caminho de  $u$  a  $v$  em  $G$ .
- Quando o grafo não é conexo podemos particioná-lo em subgrafos conexos maximais chamados *componentes conexos*.



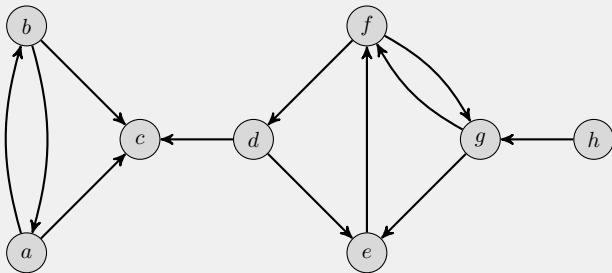
- Um *ciclo* é um caminho em que  $v_0 = v_k$  e os vértices  $v_0, v_1, \dots, v_{k-1}$  são distintos.



- Um grafo sem ciclos é *acíclico*.
- Um grafo acíclico e conexo é uma *árvore*. (Não confundir essa árvore com árvore enraizada, como as árvores de busca.)
- Um grafo acíclico é uma *floresta*. Cada componente conexo de uma floresta é uma árvore.

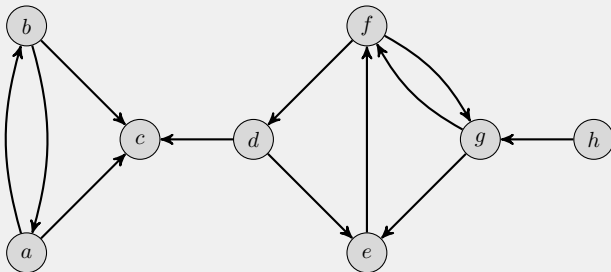


- Um *laço* (loop) é uma aresta com extremos idênticos.
- *Arestas múltiplas* ou paralelas são duas ou mais arestas com os mesmos extremos.
- Um grafo com loops ou arestas múltiplas é chamado de *multi-grafo*.

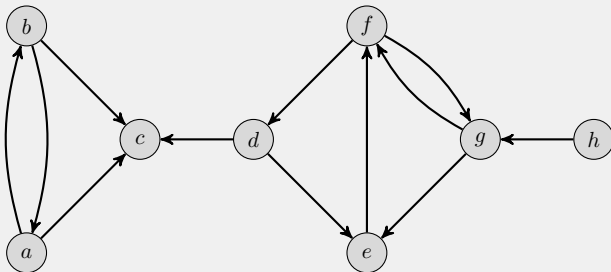


- Um *grafo orientado* é um grafo em que as arestas são pares ordenados de vértices.

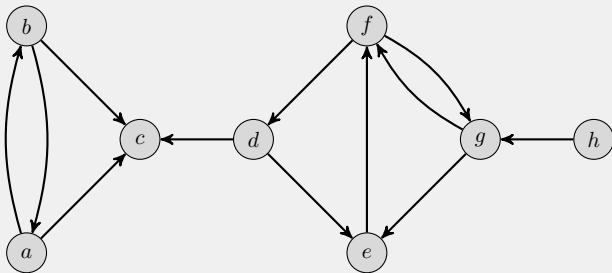




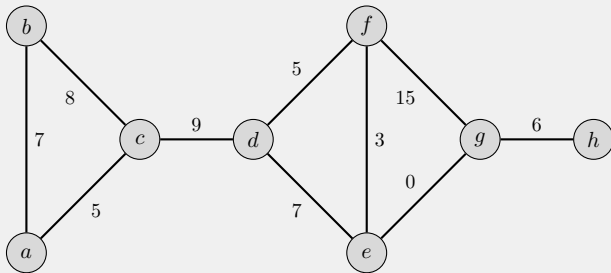
- Se  $e = (u, v)$  é uma aresta de um grafo orientado  $G$ , então dizemos que  $e$  *sai* de  $u$  e *entra* em  $v$ .
- Dizemos que  $u$  é o vértice *inicial* e que  $v$  é o vértice *terminal* de  $e$ .
- Um vértice  $u$  é adjacente a um vértice  $v$  se existe uma aresta que sai de  $u$  e entra em  $v$ .



- O *grau de saída* de um vértice  $u$ ,  $\deg^+(u)$ , é o número de arestas que saem de  $u$ .
- A *vizinhança de saída* de um vértice  $u$  é o conjunto de vértices terminais das arestas que saem de  $u$ .
- O *grau de entrada* e a *vizinhança de entrada* são análogos.



- Caminhos e ciclos em grafos orientados devem ser formados por arestas com a mesma orientação.



- Um grafo (orientado ou não-orientado) é um *grafo com pesos* se a cada aresta  $e$  do grafo está associado um valor real  $w(e)$ , chamado de *peso* ou *custo* da aresta.

- Um grafo é *simples* quando não possui laços ou arestas múltiplas.
- Vamos supor desse ponto em diante que os grafos são sempre simples.
- Grafos que não são simples podem ser representados e tratados pelos algoritmos com modificações diretas.

## Representação de grafos

# Representação de grafos em memória

- Há algumas operações bastante freqüentes em grafos:
  - ▶ Verificar se  $(u, v)$  é uma aresta do grafo (e recuperar atributos de  $(u, v)$ ).
  - ▶ Percorrer a vizinhança (vizinhança de saída) de um vértice.
- A forma de representação do grafo tem impacto no uso de tempo e memória pelos algoritmos.
- Há duas representações muito usadas: matriz de adjacências e listas de adjacências.

# Rótulos

- Vamos supor que se o grafo tem  $n$  vértices então os rótulos dos vértices são  $\{1, 2, \dots, n\}$ .
- Se os rótulos não formam um intervalo compacto dos inteiros ou são cadeias podemos usar uma tabela de hashing (ou outra estrutura de dados) para remapeá-los.



# Matriz de adjacências

- A *matriz de adjacências* de para um gafo simples  $G = (V, E)$  é uma matriz quadrada de ordem  $|V|$  com linhas e colunas indexadas pelos vértices em  $V$  tal que

$$A[i, j] = \begin{cases} 1 & \text{se } (i, j) \in E \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Se  $G$  não é orientado, então a matriz de adjacências é simétrica.

# Memória

- A matriz tem  $|V|^2$  elementos e então ocupa memória para  $|V|^2$  bits.

# Operações

- Verificar se  $(u, v)$  é uma aresta de um grafo: basta um acesso ao elemento  $(u, v)$  na matriz.
- Percorrer a vizinhança (vizinhança de saída) do vértice  $u$ : é necessário percorrer a linha  $u$  da matriz completamente, fazendo  $|V|$  acessos a elementos da matriz.

# Modificações

- A matriz de adjacências pode ser modificada facilmente para representar atributos das arestas.
- Para representar atributos dos vértices podemos usar um vetor adicional.

# Listas de adjacências

- Para um grafo  $G$  a estrutura de dados *listas de adjacências* é um vetor de apontadores, um para cada vértice.
- Cada apontador  $i$  aponta para o primeiro elemento de uma lista não-ordenada de arestas, com um nó para cada vértices adjacente ao vértice  $i$ .

- Há um vetor de tamanho  $|V|$ , e  $|V|$  listas que têm nós que guardam um inteiro e um apontador cada.
  - ▶ Para grafos não-orientados, as listas têm  $2|E|$  nós e então a estrutura tem  $|V| + 2|E|$  apontadores e  $2|E|$  inteiros.
  - ▶ Para grafos orientados, as listas têm  $|E|$  nós e então a estrutura tem  $|V| + |E|$  apontadores e  $|E|$  inteiros.

# Operações

- Verificar se  $(u, v)$  é uma aresta de um grafo: é necessário percorrer a lista de adjacências do vértice  $u$  até encontrar  $v$  ou o fim da lista, fazendo até  $\deg(u)$  ( $\deg^+(u)$ ) acessos a nós de lista.
- Percorrer a vizinhança (vizinhança de saída) do vértice  $u$ : basta percorrer a lista de adjacências do vértice  $u$  até o fim, fazendo  $\deg(u)$  ( $\deg^+(u)$ ) acessos a nós de lista.

# Modificações

- As listas de adjacências podem ser modificadas facilmente para representar atributos dos vértices e das arestas e para representar grafos que não são simples.



# Vetor de adjacências

- Para grafos que mudam pouco ou não mudam podemos usar dois vetores de inteiros, o vetor  $V$  para os vértices e o vetor  $E$  para as arestas.
  - ▶  $E$  contém os vizinhos dos vértices  $0, 1, \dots, |V|$ , consecutivamente.
  - ▶ Para cada vértice  $u$ ,  $V[u]$  registra a posição em  $E$  do primeiro vizinho de  $u$ .  $V[|V|] = |E|$
  - ▶ A vizinhança de  $u$  estará no intervalo  $E[V[u], V[u + 1] - 1]$ .
- São necessários  $|V| + 1 + 2|E|$  inteiros para grafos não-orientados e  $|V| + 1 + |E|$  inteiros para grafos orientados.

## Buscas em grafos

# Buscas em grafos

- Uma busca em um grafo é uma forma sistemática de visitar os vértices e as arestas dele.
- Duas formas de busca têm propriedades interessantes: a busca em largura e a busca em profundidade.
- Essas buscas funcionam para grafos orientados ou não-orientados.
- Nos algoritmos vamos associar atributos a cada vértice. Esses atributos podem ser implementados como campos em registros, vetores ou outras estruturas.

# Busca em largura

- A busca em largura a partir de um vértice inicial  $s$  visita os vértices do grafo em ordem crescente da distância de  $s$ .
- Em inglês é BFS (breath-first search).
- O algoritmo mantém o estado de cada vértice durante a busca:
  - ▶ não-marcado: não descoberto pela busca.
  - ▶ marcado: descoberto pela busca.

# BFS

BFS( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.marked = \text{FALSE}$ 
3  queue  $Q = \emptyset$ 
4   $s.marked = \text{TRUE}$ 
5  ENQUEUE( $Q, s$ )
6  while  $Q \neq \emptyset$ 
7       $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
8      for each  $v \in G.N(u)$ 
9          if  $v.marked == \text{FALSE}$ 
10             ENQUEUE( $Q, v$ )
11              $v.marked = \text{TRUE}$ 
```

# Número de operações

- A busca inicializa todos os vértices, cada vértice é adicionado à fila zero ou uma única vez e no máximo todas as arestas são visitadas. Então o número total de operações é proporcional ao tamanho do grafo,  $|V| + |E|$ .
- A correção do cálculo das distâncias é garantida pela ordem com que os vértices são adicionados à fila.

# Distâncias

- O algoritmo pode ser modificado para registrar a distância do vértice inicial  $s$  até cada vértice  $v$ .
- Para todo vértice  $v$ , vamos supor que a distância de  $s$  a  $v$  vai ser armazenada em um campo  $v.d$ .

# Árvore de busca em largura

- O algoritmo pode ser modificado para construir uma árvore de busca em largura. Essa árvore permite determinar os caminhos para alcançar os vértices a partir de  $s$ .
- Para cada vértice  $v$ , vamos supor que o vértice a partir do qual  $v$  foi alcançado durante a busca será armazenado no campo  $v.\pi$ .
- Para um grafo  $G = (V, E)$  a árvore de busca em largura é o grafo orientado  $G_\pi = (V_\pi, E_\pi)$  tal que

$$V_\pi = \{v \in V : v.\pi \neq \text{NULL}\} \cup \{s\}$$

$$E_\pi = \{(v.\pi, v) : v \in V_\pi - \{s\}\}$$



BFS( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.d = \infty$ 
3       $u.\pi = \text{NULL}$ 
4       $u.marked = \text{FALSE}$ 
5  queue  $Q = \emptyset$ 
6   $s.d = 0$ 
7   $s.marked = \text{TRUE}$ 
8  ENQUEUE( $Q, s$ )
9  while  $Q \neq \emptyset$ 
10      $u = \text{DEQUEUE}(Q)$ 
11     for each  $v \in G.N(u)$ 
12         if  $v.marked == \text{FALSE}$ 
13              $v.d = u.d + 1$ 
14              $v.\pi = u$ 
15             ENQUEUE( $Q, v$ )
16              $v.marked = \text{TRUE}$ 
```

# Observações

- Outras modificações da busca em largura são possíveis.
- Ordens distintas na visitação dos vértices adjacentes podem produzir árvores de busca em largura diferentes, mas as distâncias serão sempre as distâncias da origem.

# Impressão de caminhos em uma árvore de busca em largura

PRINT-PATH( $G, s, v$ )

```
1  if  $v == s$ 
2      print  $s$ 
3  elseif  $v.\pi == \text{NULL}$ 
4      print "unreachable"
5  else
6      PRINT-PATH( $G, s, v.\pi$ )
7      print  $v$ 
```

# Busca em profundidade

- A busca em profundidade (DFS, depth-first search) tende a afastar-se da origem ao invés de explorar vizinhanças de vértices.
- Percorre o grafo inteiro.
- O algoritmo mantém o estado de cada vértice durante a busca:
  - ▶ não-marcado: não descoberto pela busca.
  - ▶ marcado: descoberto pela busca.

# DFS

DFS( $G$ )

```
1  for each vertex  $u \in G.V$ 
2       $u.marked = \text{FALSE}$ 
3  for each vertex  $u \in G.V$ 
4      if  $u.marked == \text{FALSE}$ 
5          DFS-VISIT( $G, u$ )
```

DFS-VISIT( $G, u$ )

```
1  for each  $v \in G.N(u)$ 
2      if  $v.marked == \text{FALSE}$ 
3           $v.marked = \text{TRUE}$ 
4          DFS-VISIT( $G, v$ )
```

# Número de operações

- A função DFS inicializa todos os vértices e depois percorre todos eles.
- DFS-VISIT é chamada uma vez para cada vértice: apenas quando o vértice é não-marcado. Todas as arestas são visitadas.
- O número total de operações é proporcional ao tamanho do grafo,  $|V| + |E|$ .

# Floresta de busca em profundidade

- O algoritmo pode ser modificado para construir uma floresta de busca em profundidade  $F$ .
- Para cada vértice  $v$ , o vértice a partir do qual  $v$  foi alcançado será armazenado no campo  $v.\pi$ .
- A floresta de busca em profundidade é um grafo orientado  $F = (V, E')$  tal que

$$E' = \{(v.\pi, v) : v \in V \text{ e } v.\pi \neq \text{NIL}\}$$

# Timestamps e cores

- A DFS pode ser modificada para registrar um timestamp  $v.d$  quando um vértice é descoberto e um timestamp  $v.f$  quando um vértice é finalizado (isto é, toda a vizinhança dele foi explorada).
- O algoritmo pode usar cores para manter o estado de cada vértice durante a busca:
  - ▶ branco: não descoberto pela busca.
  - ▶ cinza: descoberto pela busca.
  - ▶ preto: finalizado.
- Os timestamps e as cores podem ser usados para classificar as arestas e em seguida encontrar ciclos, articulações, pontes e outras estruturas no grafo.



# DFS

DFS( $G$ )

```
1  for each vertex  $u \in G$ .  $V$ 
2       $u.color = \text{WHITE}$ 
3       $u.\pi = \text{NULL}$ 
4   $time = 0$ 
5  for each vertex  $u \in G$ .  $V$ 
6      if  $u.color == \text{WHITE}$ 
7          DFS-VISIT( $G, u$ )
```

DFS-VISIT( $G, u$ )

```
1   $time = time + 1$ 
2   $u.d = time$ 
3   $u.color = \text{GRAY}$ 
4  for each  $v \in G.N(u)$ 
5      if  $v.color == \text{WHITE}$ 
6           $v.\pi = u$ 
7          DFS-VISIT( $G, v$ )
8   $u.color = \text{BLACK}$ 
9   $time = time + 1$ 
10  $u.f = time$ 
```

# Observações

- Outras extensões da busca em profundidade são possíveis.
- Ordens distintas na visitação dos vértices podem produzir florestas de busca em profundidade diferentes.
- O caminho de um vértice até a raiz de uma árvore pode ser impresso usando `PRINT-PATH`.

# Classificação de arestas em grafos orientados

- A DFS pode ser usada para classificar as arestas do grafo.
  - ▶ A aresta  $(u, v)$  é de árvore se  $v$  foi descoberto através dela.
  - ▶ A aresta  $(u, v)$  é de retorno se conecta  $u$  a um ancestral  $v$  em  $F$ .
  - ▶ A aresta  $(u, v)$  é de avanço se não é de árvore e conecta  $u$  a um descendente  $v$  em  $F$ .
  - ▶ A aresta  $(u, v)$  é de cruzamento se não é nenhuma das anteriores, ela conecta vértices sem relação de ancestralidade em  $F$ .

# Classificação de arestas em grafos não-orientados

- Em grafos não-orientados uma aresta  $(u, v)$  pode ser percorrida em dois sentidos.
- Nesse caso, cada aresta vai ser classificada da primeira forma possível.
- Assim, em um grafo não-orientado, uma aresta é de árvore ou de retorno.

# Classificação de arestas em grafos orientados

- Quando uma aresta  $(u, v)$  é explorada:
  - ▶ se  $v$  é branco então  $(u, v)$  é de árvore.
  - ▶ se  $v$  é cinza então  $(u, v)$  é de retorno ( $u$  é cinza e como  $v$  é o vértice cinza mais profundo na recursão,  $u$  é ancestral de  $v$ ).
  - ▶ se  $v$  é preto e  $u.d < v.d$  então  $(u, v)$  é de avanço ( $u$  é ancestral de  $v$  e há mais de um caminho entre  $u$  e  $v$ )
  - ▶ se  $v$  é preto e  $u.d > v.d$  então  $(u, v)$  é de cruzamento ( $u$  não é ancestral de  $v$  nem  $v$  é ancestral de  $u$ ).

## Caminhos de custo mínimo um-para-todos

# Caminhos de custo mínimo um-para-todos

- Seja  $G = (V, E)$  um grafo (orientado ou não-orientado) com pesos nas arestas dado por uma função  $w : E \mapsto \mathbb{R}$ .
- O custo de um caminho é a soma dos pesos das arestas dele.
- O problema dos caminhos mínimos um-para-todos é encontrar os caminhos com o menor custo entre um vértice origem  $s$  e todos os outros vértices do grafo.

# Algoritmo de Dijkstra

- Edsger W. Dijkstra, 1959.
- Funciona para grafos sem arestas com peso negativo.



- Inicialmente o custo do vértice origem  $s$  até ele mesmo é 0 e para todos os outros vértices é  $\infty$ .
- A cada passo o vértice  $u$  alcançável a partir de  $s$  com o menor custo é garantidamente alcançável por um caminho de custo mínimo. Então para cada vizinho  $v$  de  $u$  a aresta  $(u, v)$  é visitada e se o custo em  $v$  for menor ele é atualizado.  $u$  não é mais considerado pelo algoritmo.
- Uma fila de prioridades  $Q$  é usada para selecionar um vértice alcançável de  $s$  por um caminho de custo mínimo.

# Algoritmo

DIJKSTRA( $G, w, s$ )

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.cost = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.cost = 0$ 
5  priority queue  $Q = G.V$ 
6  while  $Q \neq \emptyset$ 
7       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
8      for each  $v \in G.Adj[u]$ 
9          if  $u.cost + w(u, v) < v.cost$ 
10              $v.cost = u.cost + w(u, v)$ 
11              $v.\pi = u$ 
12              $\text{DECREASE-COST}(Q, v, v.cost)$ 
```

## Fila de prioridades por vetor

- Sejam  $|V| = n$  e  $|E| = m$ .
- Vamos supor que usemos um vetor  $A$  de tamanho  $n$  para a fila de prioridades.
- O custo em cada vértice  $i$  fica na posição  $A[i]$ .
- Encontrar o custo mínimo exige percorrer  $A$ . Para remover o vértice com custo mínimo  $i$  da fila de prioridades armazenamos  $-1$  em  $A[i]$ . Para reduzir o custo em um vértice  $i$  atualizamos  $A[i]$ .

- A inicialização (linhas 1–5) faz  $O(n)$  operações, incluindo a inicialização de  $Q$  com todos os vértices.
- O while (linha 6) é executado  $n$  vezes. Cada EXTRACT-MIN faz  $O(n)$  operações e as demais linhas fazem  $O(1)$  operações, sem contar o for. O número de operações feito pelo while é  $O(n^2)$ .
- O for (linha 8) é executado  $m$  vezes no total. No pior caso o if sempre é tomado. Todas as linhas fazem  $O(1)$  operações, inclusive DECREASE-COST. O número de operações feitas pelo for é  $O(m)$ .
- O número total de operações é  $O(n^2 + m)$ .

## Fila de prioridades por heap

- Vamos supor que usemos um heap de mínimo indexado por um vetor para a fila de prioridades. Cada nó do heap guarda o índice de um nó e o custo nele.
- Encontrar o mínimo no heap indexado leva tempo constante. Remover o mínimo leva tempo  $O(\log n)$ . Reduzir o custo de um nó no heap indexado leva tempo  $O(\log n)$ .

- A inicialização (linhas 1–5) faz  $O(n)$  operações.
- O while (linha 6) é executado  $n$  vezes. Cada EXTRACT-MIN faz  $O(\log n)$  operações e as demais linhas fazem  $O(1)$  operações, sem contar o for. O número de operações do while é  $O(n \log n)$ .
- O for (linha 8) é executado  $m$  vezes no total. No pior caso o if sempre é tomado. DECREASE-COST faz  $O(\log n)$  operações e as demais linhas fazem  $O(1)$  operações. O número de operações feitas pelo for é  $O(m \log n)$ .
- O número total de operações é  $O(m \log n + n \log n)$ .