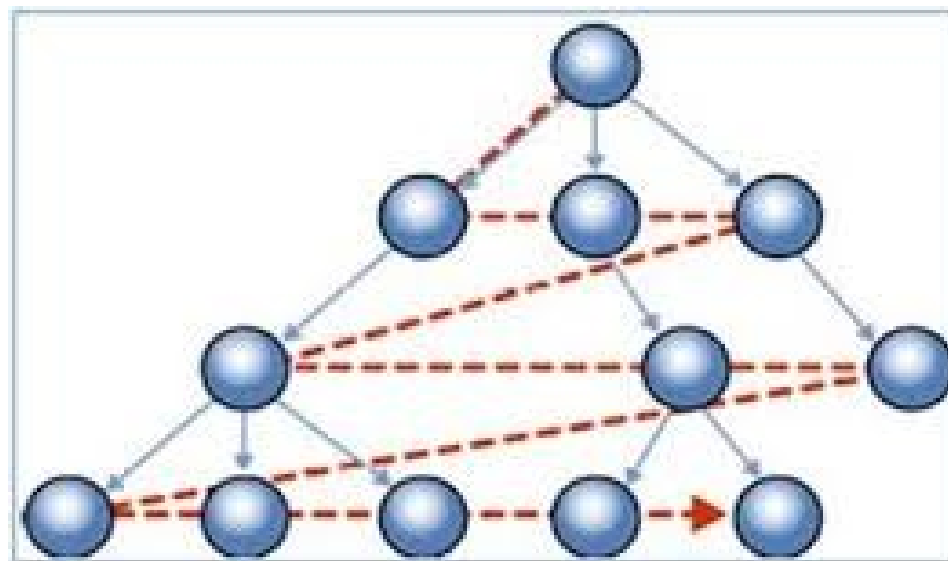


ACH2024

Aula 08 – Grafos: Busca em Largura e Aplicações: Caminhos mais curtos

Prof. Helton Hideraldo Bís caro



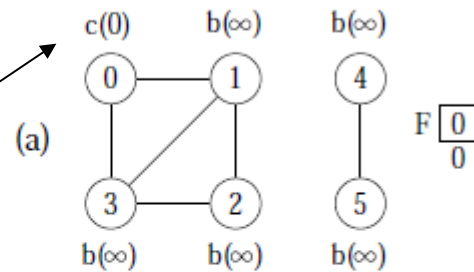
Busca em Largura

- Expande a fronteira entre vértices descobertos e não descobertos uniformemente através da largura da fronteira.
- O algoritmo descobre todos os vértices a uma distância k do vértice origem antes de descobrir qualquer vértice a uma distância $k + 1$.

Busca em Largura

- Cada vértice é colorido de branco, cinza ou preto.
- Todos os vértices são inicializados branco.
- Quando um vértice é descoberto pela primeira vez ele torna-se cinza.
- Vértices cinza e preto já foram descobertos, mas são distinguidos para assegurar que a busca ocorra em largura.
- Se $(u, v) \in A$ e o vértice u é preto, então o vértice v tem que ser cinza ou preto.
- Vértices cinza podem ter alguns vértices adjacentes brancos, e eles representam a fronteira entre vértices descobertos e não descobertos.

Busca em Largura: Exemplo

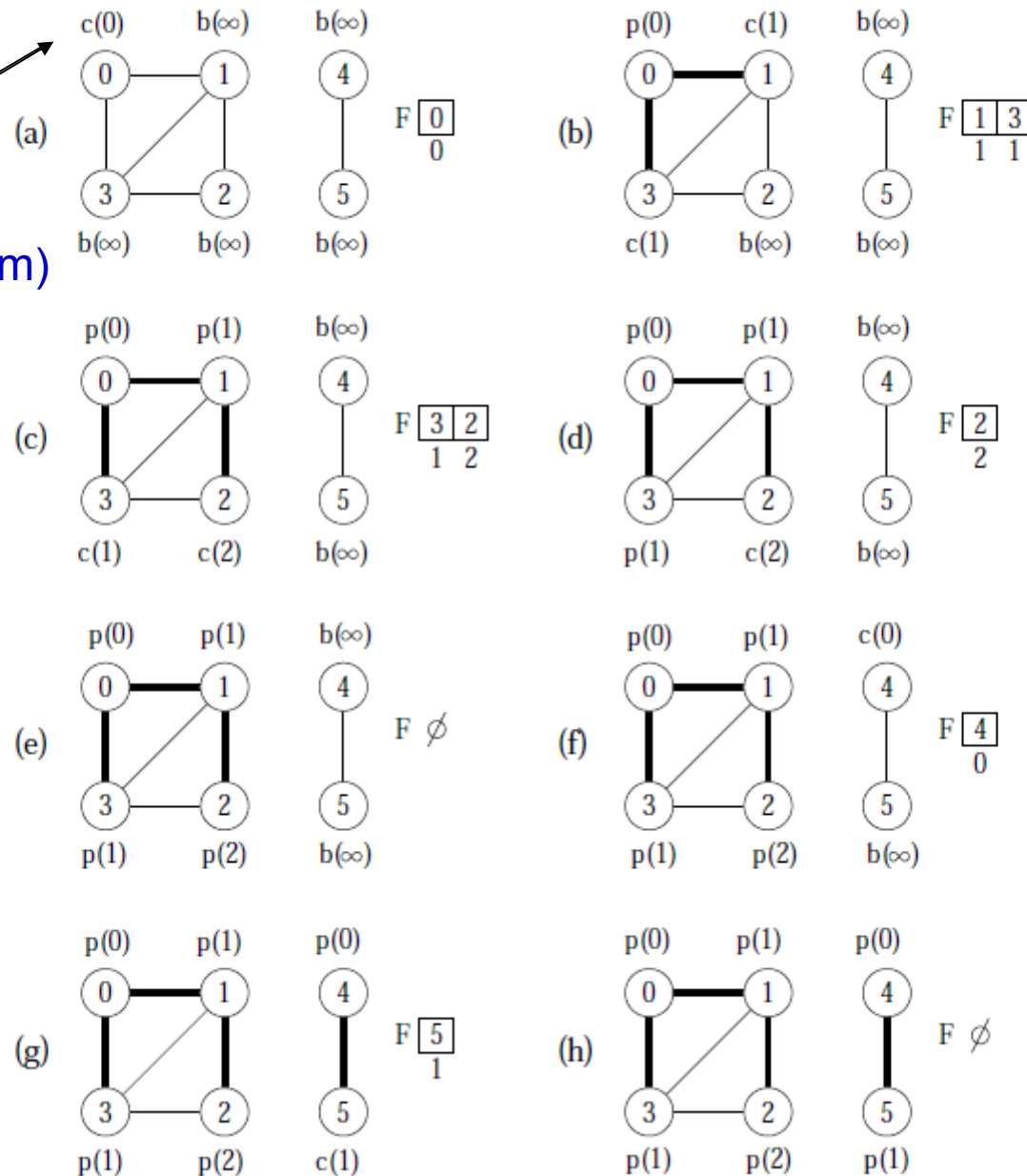


Cada vértice
tem:
cor(distância da “origem”)

Fila: vértice cinza
distância desse vértice à “origem”

Busca em Largura: Exemplo

Cada vértice tem:
cor(distância da origem)



Implementação

```
buscaEmLargura(grafo){  
  Aloca vetores cor, antecessor, distancia com tamanho grafo->nrVertices  
  Para cada vertice v  
    cor[v] ← branco; antecessor[v] ← -1; distancia[v] ← ∞;  
  Para cada vertice v  
    se cor[v] = branco  
      visitaLargura(v, grafo, cor, antecessor, distancia);  
}
```

```
visitaLargura(s, grafo, cor, antecessor, distancia){  
  cor[s] ← cinza;  
  distancia[s] ← 0;  
  F ← ∅;  
  insereFila(F, s);  
  enquanto F ≠ ∅  
    w ← removeFila(F)  
    para cada vertice u da lista de adjacência de w  
      se cor[u] = branco  
        cor[u] ← cinza;  
        antecessor[u] ← w;  
        distancia[u] ← distancia[w] + 1;  
        insereFila(F, u);  
  cor[w] ← preto;  
}
```

“VisitaBfs” no livro do Ziviani (slides seguintes)

Busca em Largura: Análise

- O custo de inicialização do primeiro anel em *BuscaEmLargura* é $O(|V|)$ cada um.
- O custo do segundo anel é também $O(|V|)$.
- *VisitaBfs*: enfileirar e desenfileirar têm custo $O(1)$, logo, o custo total com a fila é $O(|V|)$.
- Cada lista de adjacentes é percorrida no máximo uma vez, quando o vértice é desenfileirado.
- Desde que a soma de todas as listas de adjacentes é $O(|A|)$, o tempo total gasto com as listas de adjacentes é $O(|A|)$.
- Complexidade total: é $O(|V| + |A|)$.

Aplicações

- Para encontrar os vértices vizinhos dentro de um certo raio (por exemplo, em sistemas de computação móvel, navegação GPS, etc)
- Pessoas a uma certa distância em uma rede social
- Coleta de lixo em memória (melhor localidade de referência do que se usar busca em profundidade)
- Caminhos mais curtos

Caminhos Mais Curtos

- A busca em largura obtém o **caminho mais curto** de u até v .
- O procedimento *VisitaBfs* contrói uma árvore de busca em largura que é armazenada na variável *Antecessor*.

Implementação: (u tendo sido a origem da busca em largura)

```
void imprimeCaminho(int u, int v, int antecessor[])  
{
```

DICA: usando recursão!

Caminhos Mais Curtos

- A busca em largura obtém o **caminho mais curto** de u até v .
- O procedimento *VisitaBfs* contrói uma árvore de busca em largura que é armazenada na variável *Antecessor*.

Implementação: (u tendo sido a origem da busca em largura)

```
void imprimeCaminho(int u, int v, int antecessor[])
{
    if (d[v] ==  $\infty$ ) {
        printf ("Nao existe caminho de %d ate %d" , u, v) ;
        return;
    }
    if (u == v) { printf ( "%d " , u ; return; }
    else {
        imprimeCaminho(u, antecessor[v], antecessor);
        printf ( "%d " , v);
    }
}
```

Caminhos de Peso Mínimo

Caminhos de peso mínimo

Um caminho **mais curto** é aquele com **menor número de arestas**

Muitas vezes não estamos interessados no número de arestas, e sim no custo do caminho (soma dos pesos das arestas do caminho), ou seja, no caminho de peso mínimo

A aplicação direta da busca em largura, como feita para caminhos mais curtos, não é mais suficiente

Infelizmente, esse problema é também chamado “caminho mais curto”, o que causa uma certa confusão

Daqui para frente, usaremos o termo “caminho mais curto” como sinônimo de “caminho de peso mínimo”

Assume-se um grafo **direcionado e ponderado**

Caminhos Mais Curtos: Aplicação

- Um motorista procura o caminho mais curto entre Diamantina e Ouro Preto. Possui mapa com as distâncias entre cada par de interseções adjacentes.
- Modelagem:
 - $G = (V, A)$: grafo direcionado ponderado, mapa rodoviário.
 - V : interseções.
 - A : segmentos de estrada entre interseções
 - $p(u, v)$: peso de cada aresta, distância entre interseções.
- Peso de um caminho: $p(c) = \sum_{i=1}^k p(v_{i-1}, v_i)$
- Peso do caminho de peso mínimo (do caminho “mais curto”):

$$\delta(u, v) = \begin{cases} \min \{ p(c) : u \xrightarrow{c} v \} & \text{se existir caminho de } u \text{ a } v \\ \infty & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- **Caminho mais curto** do vértice u ao vértice v : qualquer caminho c com peso $p(c) = \delta(u, v)$.

Caminhos Mais Curtos

- **Caminhos mais curtos a partir de uma origem:** dado um grafo ponderado $G = (V, A)$, desejamos obter o caminho mais curto a partir de um dado vértice origem $s \in V$ até cada $v \in V$.
- Muitos problemas podem ser resolvidos pelo algoritmo para o problema origem única:
 - **Caminhos mais curtos com destino único:** reduzido ao problema origem única invertendo a direção de cada aresta do grafo.
 - **Caminhos mais curtos entre um par de vértices:** o algoritmo para origem única é a melhor opção conhecida.
 - **Caminhos mais curtos entre todos os pares de vértices:** resolvido aplicando o algoritmo origem única $|V|$ vezes, uma vez para cada vértice origem.

Caminhos mais curtos – quando eles não existem

Considerando a modelagem matemática proposta, há casos em que não existe um caminho mais curto entre dois vértices

Para um vértice origem s :

Se um vértice v não é alcançável por s :

$$\delta(s, v) = \text{infinito}$$

Se houver algum ciclo alcançável por s com peso total negativo:

- Para cada vértice v deste ciclo ou para vértice v para o qual existe um caminho de s a v passando pelo ciclo,
 - Não existe um caminho mais curto de s a v ,
 - Ou seja, $\delta(s, v) = -\text{infinito}$

Caminhos mais curtos – quando eles não existem

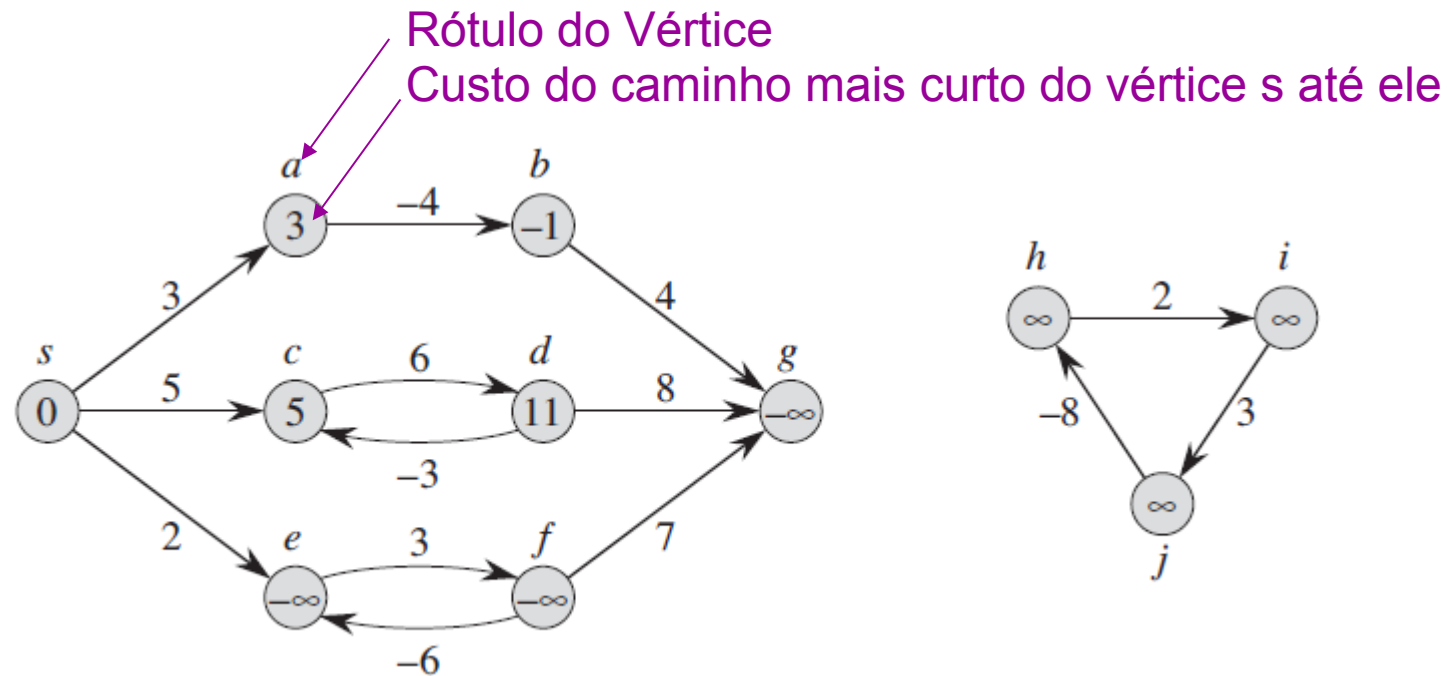


Figura: Livro do Cormem cap 24

Caminhos Mais Curtos

- A representação de caminhos mais curtos pode ser realizada pela variável *Antecessor*.
- Para cada vértice $v \in V$ o $Antecessor[v]$ é um outro vértice $u \in V$ ou *nil* (-1).
- O algoritmo atribui a *Antecessor* os rótulos de vértices de uma cadeia de antecessores com origem em v e que anda para trás ao longo de um caminho mais curto até o vértice origem s .
- Dado um vértice v no qual $Antecessor[v] \neq nil$, o procedimento *ImprimeCaminho* pode imprimir o caminho mais curto de s até v .
- Os valores em $Antecessor[v]$, em um passo intermediário, não indicam necessariamente caminhos mais curtos.
- Entretanto, ao final do processamento, *Antecessor* contém uma árvore de caminhos mais curtos definidos em termos dos pesos de cada aresta de G , ao invés do número de arestas. (vetor “distancia” armazenará soma dos pesos)
- Caminhos mais curtos não são necessariamente únicos.

Caminhos Mais Curtos

- A representação de caminhos mais curtos pode ser realizada pela variável *Antecessor*.
- Para cada vértice $v \in V$ o *Antecessor* $[v]$ é um outro vértice $u \in V$ ou *nil* (-1).
- O algoritmo atribui a *Antecessor* os rótulos de vértices de uma cadeia de antecessores com origem em v e que anda para trás ao longo de um caminho mais curto até o vértice origem s .
- Dado um vértice v no qual *Antecessor* $[v] \neq nil$, o procedimento *ImprimeCaminho* pode imprimir o caminho mais curto de s até v .
- Os valores em *Antecessor* $[v]$, em um passo intermediário, não indicam necessariamente caminhos mais curtos.
- Entretanto, ao final do processamento, *Antecessor* contém uma árvore de caminhos mais curtos definidos em termos dos pesos de cada aresta de G , ao invés do número de arestas. (vetor “distancia” armazenará soma dos pesos)
- Caminhos mais curtos não são necessariamente únicos.

Árvore de caminhos mais curtos

- Uma árvore de caminhos mais curtos com raiz em $s \in V$ é um subgrafo direcionado $G' = (V', A')$, onde $V' \subseteq V$ e $A' \subseteq A$, tal que:
 1. V' é o conjunto de vértices alcançáveis a partir de $s \in G$,
 2. G' forma uma árvore de raiz s ,
 3. para todos os vértices $v \in V'$, o caminho simples de s até v é um caminho mais curto de s até v em G .

Árvore de caminhos mais curtos

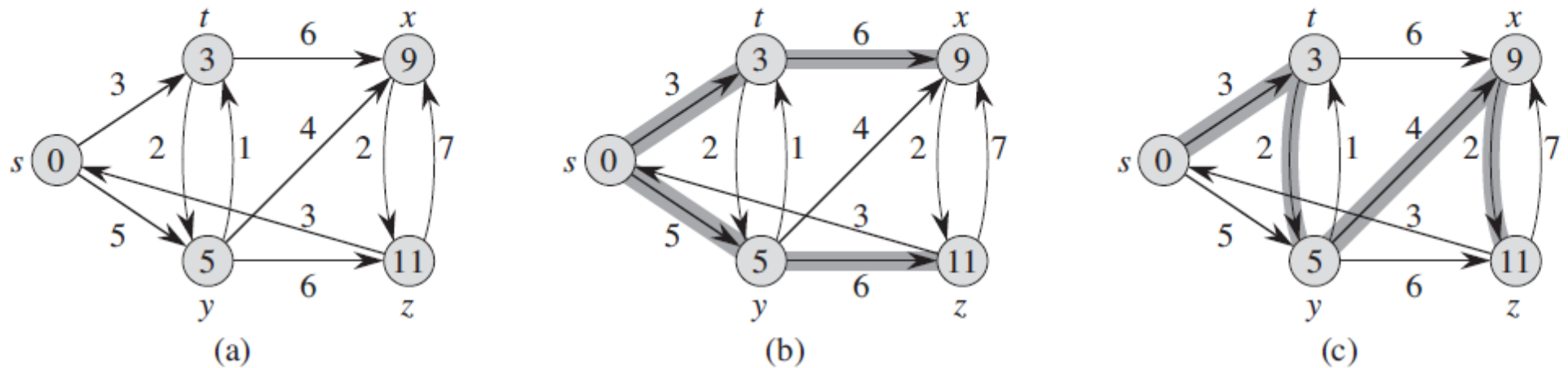


Figure 24.2 (a) A weighted, directed graph with shortest-path weights from source s . (b) The shaded edges form a shortest-paths tree rooted at the source s . (c) Another shortest-paths tree with the same root.

Relaxamento

Técnica usada por algoritmos de caminhos mais curtos

Cada vértice v terá um valor $d[v]$, que é uma estimativa de pior caso (limite superior) do custo mínimo do caminho de s (origem) a v

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

1 **for** each vertex $v \in G.V$

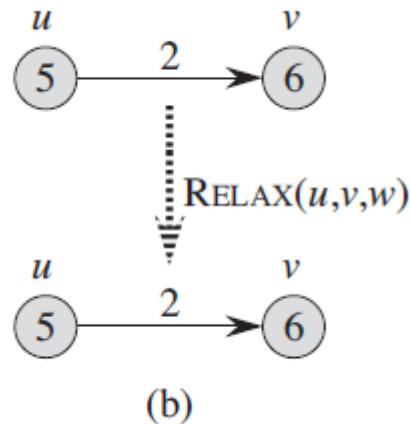
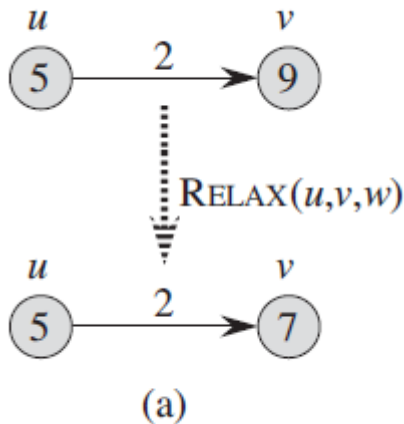
2 $d[v] = \infty$

3 $\pi[v] = \text{NIL}$

4 $d[s] = 0$

Relaxamento

Relaxar uma aresta (u,v) : verificar se $d[v]$ pode ser decrementado ao se considerar um caminho de s a v passando por u (ou seja, verificar se usar essa aresta melhora a estimativa atual):



w representa a informação dos pesos

$\text{RELAX}(u, v, w)$

```
1  if  $d[v] > d[u] + w(u, v)$ 
2     $d[v] = d[u] + w(u, v)$ 
3     $\pi[v] = u$ 
```

Algoritmo de Dijkstra

Considerando que todas as arestas são não-negativas

DIJKSTRA(G, w, s)

1 INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

2 $S = \emptyset$

3 $Q = G.V$

4 **while** $Q \neq \emptyset$

5 $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$

6 $S = S \cup \{u\}$

7 **for** each vertex $v \in G.Adj[u]$

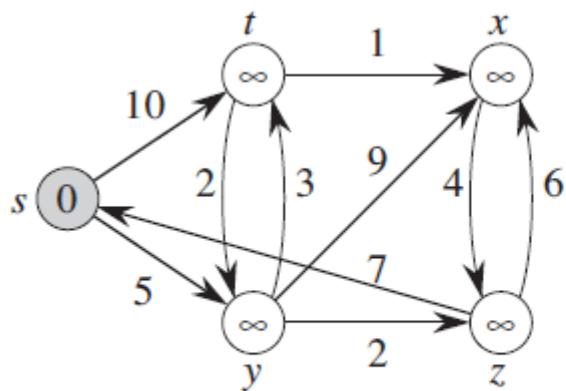
8 RELAX(u, v, w)

S: usado para prova de corretude no livro do Cormen
(conjunto de vértices já processados)

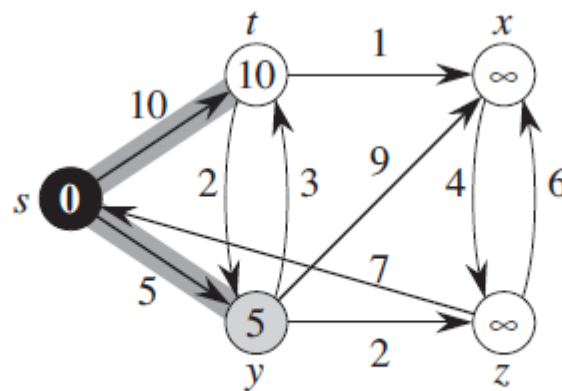
Q é uma fila de prioridades baseada no valor d
(quanto menor o d maior a prioridade)

Algoritmo de Dijkstra

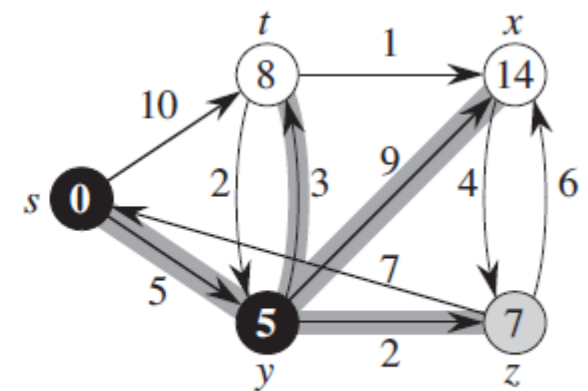
Exemplo:



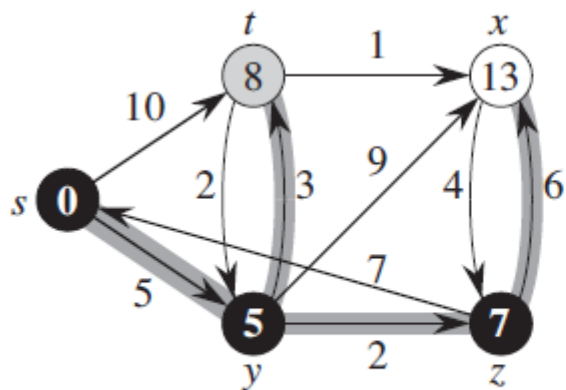
(a)



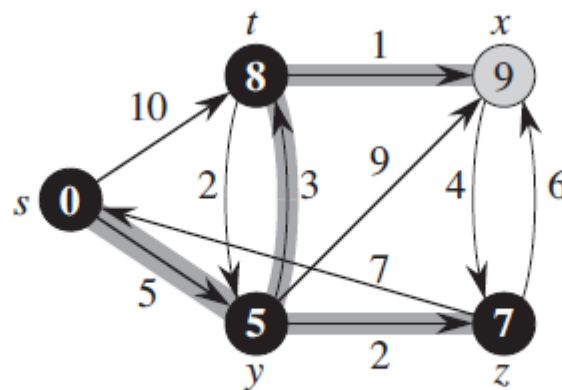
(b)



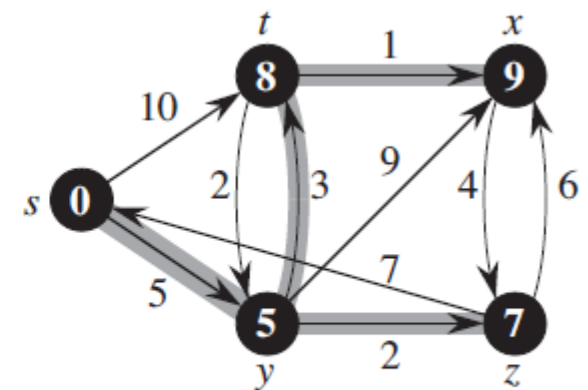
(c)



(d)



(e)



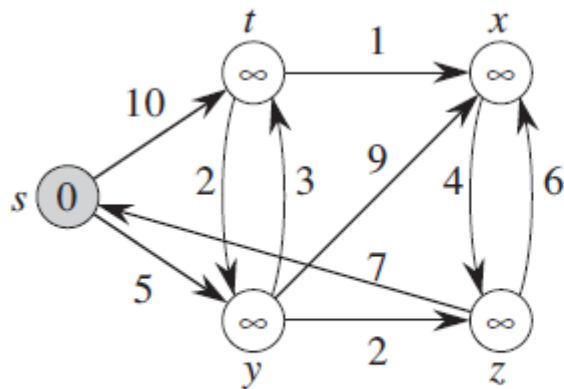
(f)

Vértices brancos estão em Q, cinza é o que acaba de ser removido, pretos já tiveram todas as arestas que saem dele relaxadas

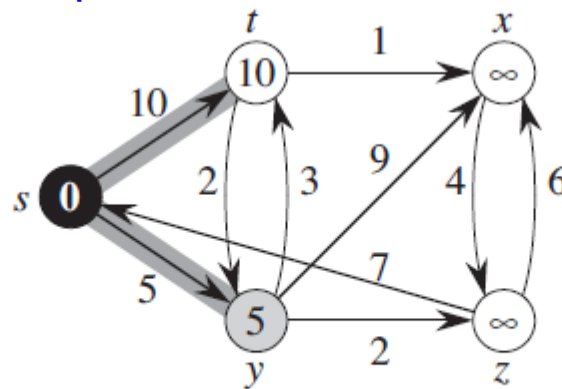
Algoritmo de Dijkstra

Exemplo:

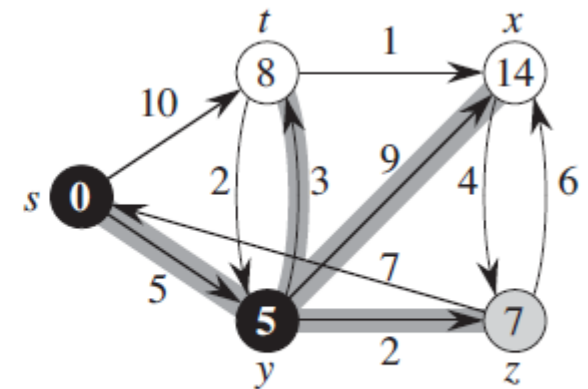
Note que, como as arestas possuem peso ≥ 0 , vértices que ainda estão em Q não terão d menor do que os dos vértices que já foram processados, garantindo que só uma passada sobre todos os vértices é o suficiente para o cálculo correto das distâncias.



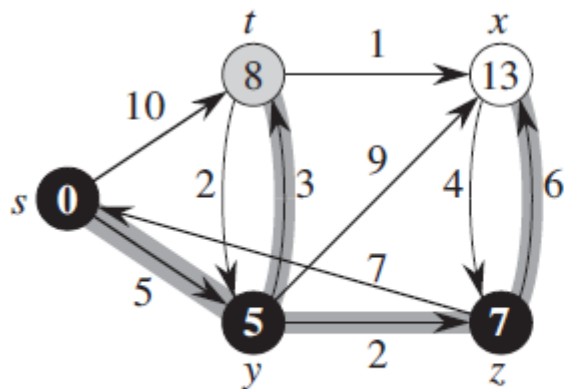
(a)



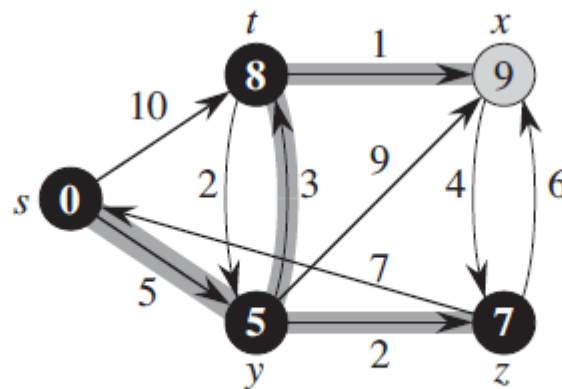
(b)



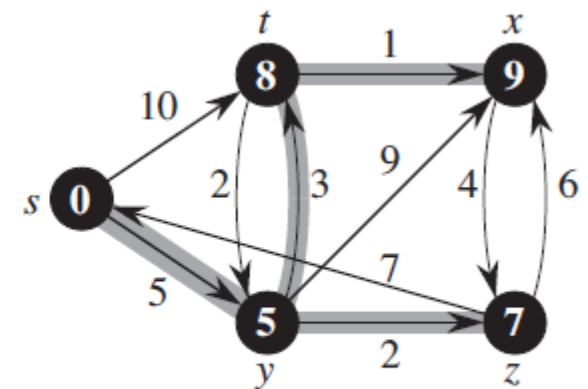
(c)



(d)



(e)



(f)

Vértices brancos estão em Q, cinza é o que acaba de ser removido, pretos já tiveram todas as arestas que saem dele relaxadas

Algoritmo de Dijkstra - complexidade

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Algoritmo de Dijkstra - complexidade

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Depende de como Q é implementada!!!

Algoritmo de Dijkstra - complexidade

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Assumindo-se uma implementação
de grafos por listas de adjacência

Seja uma estrutura de dados para Q
(representaremos em vermelho a
complexidade dependente dela)

L. 1: $O(V)$

L. 3: x

Loop L.4 executado $|V|$ vezes

L. 5: y

L. 7-8: no total $|A|$ chamadas a RELAX,
cada uma demanda alterar $d[v]$ em Q
(que tem complexidade z)

total de RELAX: $O(A * z)$

Total: $O(V + x + (V * y) + (A + V) * z)$

ou

$O(V + x + (V * y) + A * z)$ se todos os
vértices forem alcançáveis a partir da
origem

Heaps

Implementações descritas no livro do Cormen, em particular:

Heap Fibonacci (cap 20)

Heap Binário (cap 6) – pincelado aqui. Ver detalhes no livro do Cormen!!!

→ normalmente quanto maior a chave maior a prioridade (para usá-lo no algoritmo de Dijkstra faremos o contrário => vocês precisarão adaptar as rotinas de manipulação do heap)

Filas de Prioridades

- É uma estrutura de dados onde a chave de cada item reflete sua habilidade relativa de abandonar o conjunto de itens rapidamente.
- Aplicações:
 - SOs usam filas de prioridades, nas quais as chaves representam o tempo em que eventos devem ocorrer.
 - Métodos numéricos iterativos são baseados na seleção repetida de um item com maior (menor) valor.
 - Sistemas de gerência de memória usam a técnica de substituir a página menos utilizada na memória principal por uma nova página.

Filas de Prioridades - Tipo Abstrato de Dados

- Operações:
 1. Constrói uma fila de prioridades a partir de um conjunto com n itens.
 2. Informa qual é o maior item do conjunto.
 3. Retira o item com maior chave.
 4. Insere um novo item.
 5. Aumenta o valor da chave do item i para um novo valor que é maior que o valor atual da chave.
 6. Substitui o maior item por um novo item, a não ser que o novo item seja maior.
 7. Altera a prioridade de um item.
 8. Remove um item qualquer.
 9. Ajunta duas filas de prioridades em uma única.

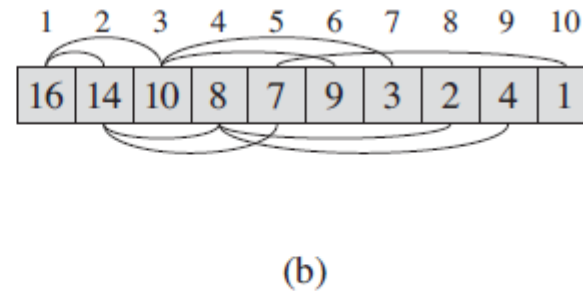
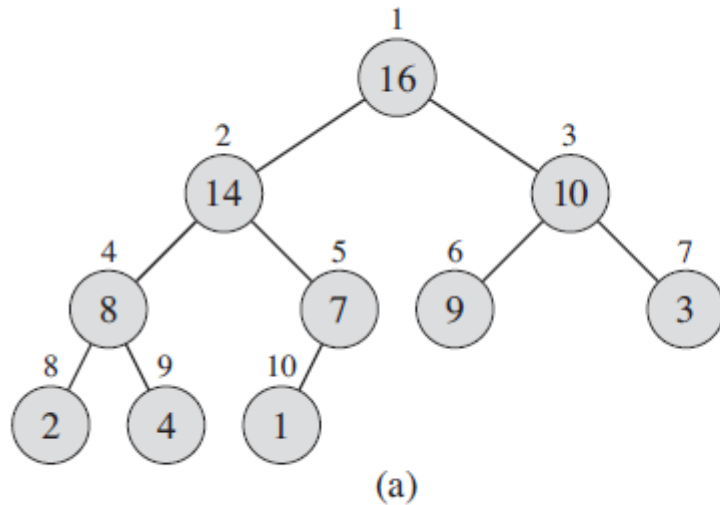
Heap

- As chaves na árvore satisfazem a condição do *heap*.
- A chave em cada nó é maior do que as chaves em seus filhos.
- A chave no nó raiz é a maior chave do conjunto.
- Uma árvore binária completa pode ser representada por um array:

1	2	3	4	5	6	7
<hr/>						
<i>S</i>	<i>R</i>	<i>O</i>	<i>E</i>	<i>N</i>	<i>A</i>	<i>D</i>

- A representação é extremamente compacta.
- Permite caminhar pelos nós da árvore facilmente.
- Os filhos de um nó i estão nas posições $2i$ e $2i + 1$.
- O pai de um nó i está na posição $i \div 2$.

Exemplos e códigos a seguir, do livro do Cormen, assumem um heap no qual quanto maior a chave maior a prioridade (MAX-HEAP). No caso de seu uso no algoritmo de Dijkstra para caminhos mais curtos deveria ser um MIN-HEAP.



PARENT(i)

1 **return** $\lfloor i/2 \rfloor$

LEFT(i)

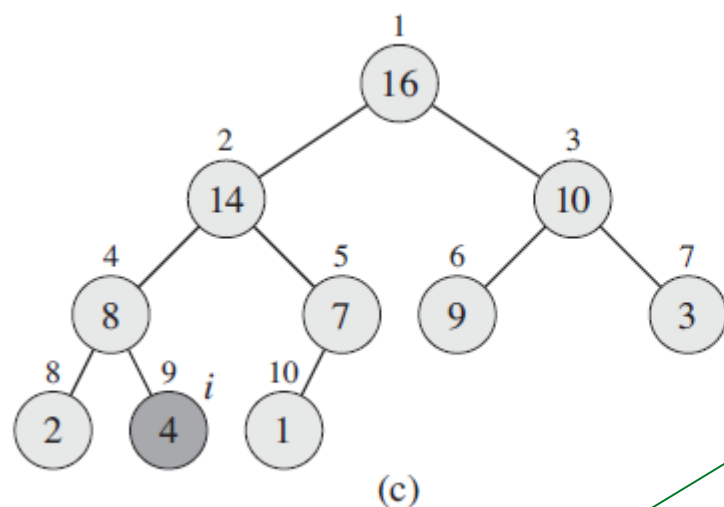
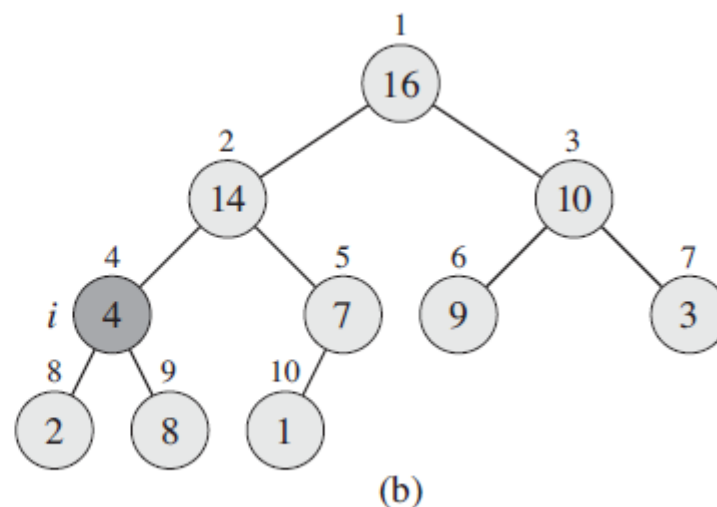
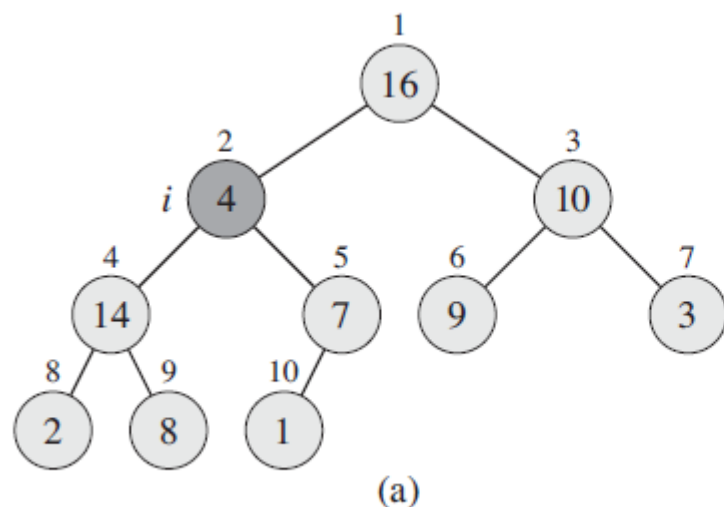
1 **return** $2i$

RIGHT(i)

1 **return** $2i + 1$

Notem que precisa
começar no 1 !

MAX-HEAPIFY($A, 2$), where $A.heap-size = 10$. Coloca o valor da atual posição i em um lugar adequado



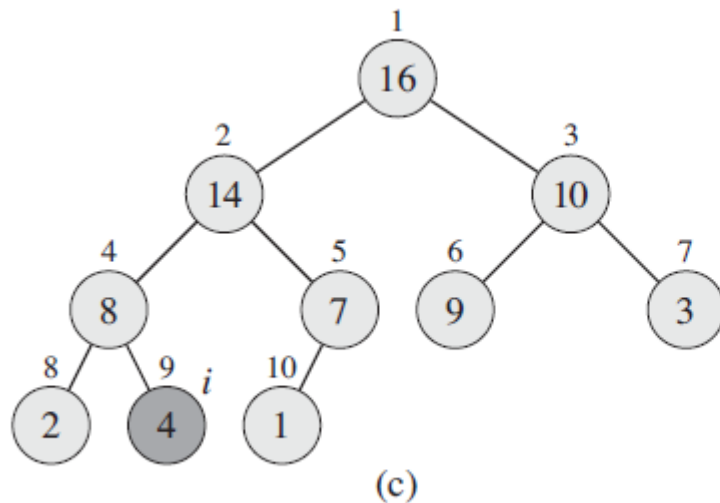
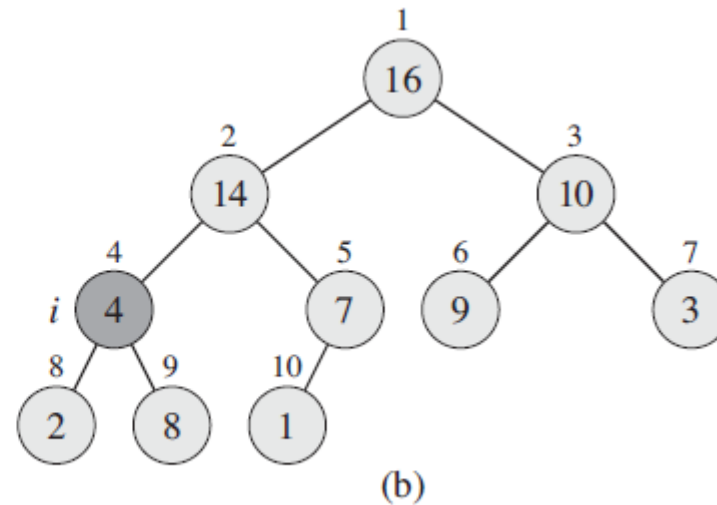
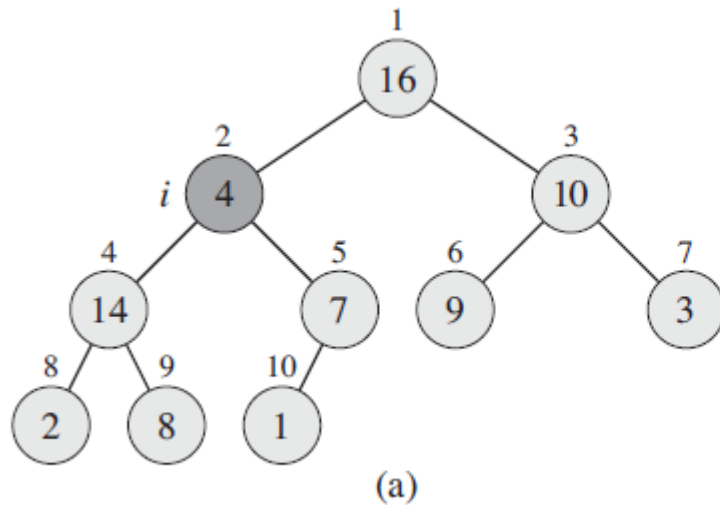
MAX-HEAPIFY(A, i)

```

1   $l = \text{LEFT}(i)$ 
2   $r = \text{RIGHT}(i)$ 
3  if  $l \leq A.heap-size$  and  $A[l] > A[i]$ 
4       $largest = l$ 
5  else  $largest = i$ 
6  if  $r \leq A.heap-size$  and  $A[r] > A[largest]$ 
7       $largest = r$ 
8  if  $largest \neq i$ 
9      exchange  $A[i]$  with  $A[largest]$ 
10     MAX-HEAPIFY( $A, largest$ )
    
```

Verifica quem é menor: i ou um de seus filhos ($largest$)

MAX-HEAPIFY($A, 2$), where $A.heap-size = 10$. Coloca o valor da atual posição i em um lugar adequado



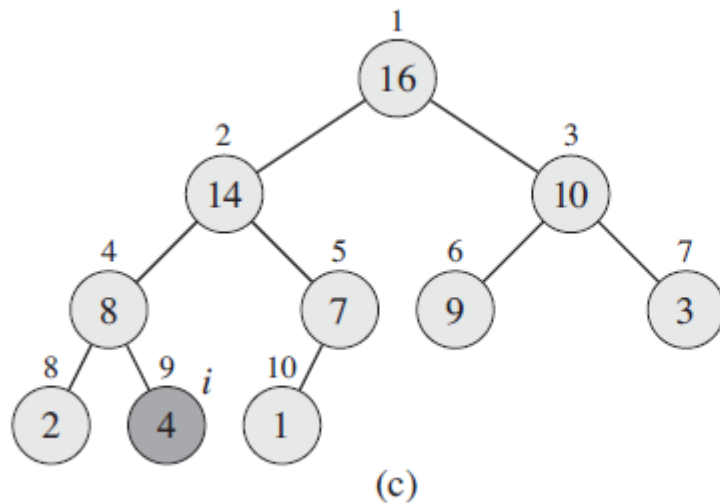
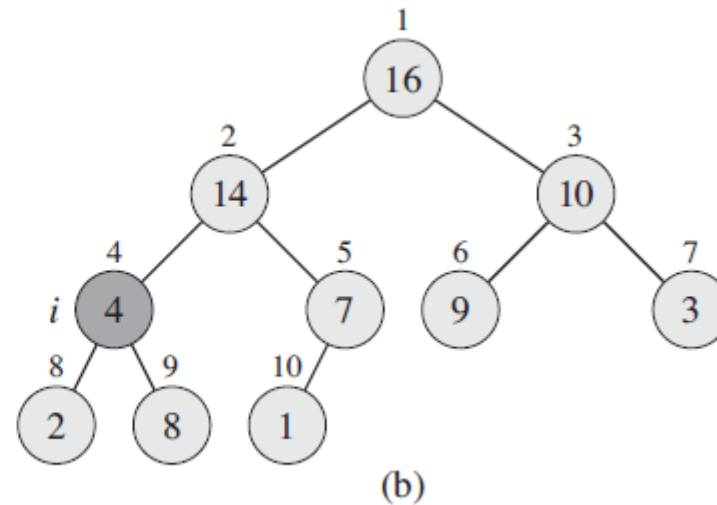
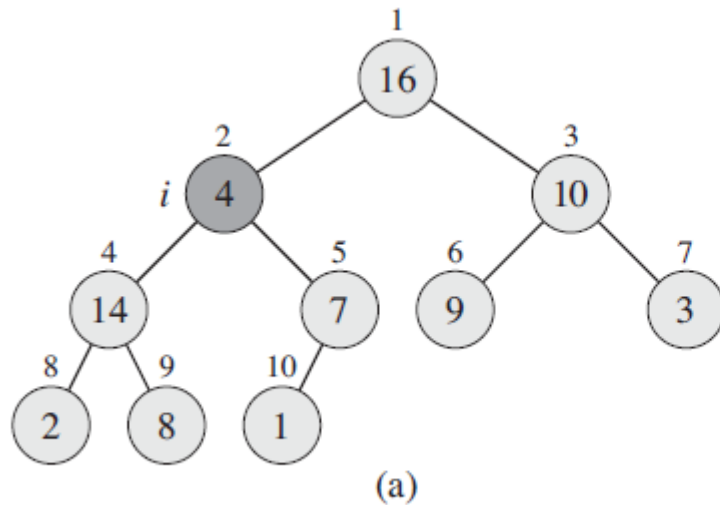
MAX-HEAPIFY(A, i)

```

1   $l = \text{LEFT}(i)$ 
2   $r = \text{RIGHT}(i)$ 
3  if  $l \leq A.heap-size$  and  $A[l] > A[i]$ 
4       $largest = l$ 
5  else  $largest = i$ 
6  if  $r \leq A.heap-size$  and  $A[r] > A[largest]$ 
7       $largest = r$ 
8  if  $largest \neq i$ 
9      exchange  $A[i]$  with  $A[largest]$ 
10     MAX-HEAPIFY( $A, largest$ )
    
```

Complexidade: ?

MAX-HEAPIFY($A, 2$), where $A.heap-size = 10$. Coloca o valor da atual posição i em um lugar adequado



MAX-HEAPIFY(A, i)

```

1   $l = \text{LEFT}(i)$ 
2   $r = \text{RIGHT}(i)$ 
3  if  $l \leq A.heap-size$  and  $A[l] > A[i]$ 
4       $largest = l$ 
5  else  $largest = i$ 
6  if  $r \leq A.heap-size$  and  $A[r] > A[largest]$ 
7       $largest = r$ 
8  if  $largest \neq i$ 
9      exchange  $A[i]$  with  $A[largest]$ 
10     MAX-HEAPIFY( $A, largest$ )
    
```

Complexidade: $O(\lg n)$

Construção do heap

BUILD-MAX-HEAP(A)

```
1   $A.heap-size = A.length$   
2  for  $i = \lfloor A.length/2 \rfloor$  downto 1  
3      MAX-HEAPIFY( $A, i$ )
```

Nós do último nível satisfazem a condição do heap

Precisa então acertar o posicionamento dos nós do nível superior para cima

Construção do heap

BUILD-MAX-HEAP(A)

```
1   $A.heap-size = A.length$   
2  for  $i = \lfloor A.length/2 \rfloor$  downto 1  
3      MAX-HEAPIFY( $A, i$ )
```

Complexidade: ?

Construção do heap

BUILD-MAX-HEAP(A)

```
1   $A.heap-size = A.length$   
2  for  $i = \lfloor A.length/2 \rfloor$  downto 1  
3      MAX-HEAPIFY( $A, i$ )
```

Complexidade: $O(n)$

(ver seção 6.3 do livro do Cormen - 3.ed)

HEAP-EXTRACT-MAX(A)

```
1  if  $A.heap\text{-}size < 1$   
2      error “heap underflow”  
3   $max = A[1]$   
4   $A[1] = A[A.heap\text{-}size]$   
5   $A.heap\text{-}size = A.heap\text{-}size - 1$   
6  MAX-HEAPIFY( $A, 1$ )  
7  return  $max$ 
```


HEAP-EXTRACT-MAX(A)

```
1  if  $A.heap-size < 1$ 
2      error “heap underflow”
3   $max = A[1]$ 
4   $A[1] = A[A.heap-size]$ 
5   $A.heap-size = A.heap-size - 1$ 
6  MAX-HEAPIFY( $A, 1$ )
7  return  $max$ 
```

Complexidade: ?

HEAP-EXTRACT-MAX(A)

```
1  if  $A.heap\text{-}size < 1$ 
2      error “heap underflow”
3   $max = A[1]$ 
4   $A[1] = A[A.heap\text{-}size]$ 
5   $A.heap\text{-}size = A.heap\text{-}size - 1$ 
6  MAX-HEAPIFY( $A, 1$ )
7  return  $max$ 
```

Complexidade: $O(\lg n)$

HEAP-INCREASE-KEY (A, i, key)

```
1  if  $key < A[i]$ 
2      error “new key is smaller than current key”
3   $A[i] = key$ 
4  while  $i > 1$  and  $A[\text{PARENT}(i)] < A[i]$ 
5      exchange  $A[i]$  with  $A[\text{PARENT}(i)]$ 
6       $i = \text{PARENT}(i)$ 
```

HEAP-INCREASE-KEY (A, i, key)

```
1  if  $key < A[i]$ 
2      error “new key is smaller than current key”
3   $A[i] = key$ 
4  while  $i > 1$  and  $A[\text{PARENT}(i)] < A[i]$ 
5      exchange  $A[i]$  with  $A[\text{PARENT}(i)]$ 
6       $i = \text{PARENT}(i)$ 
```

Complexidade: ?

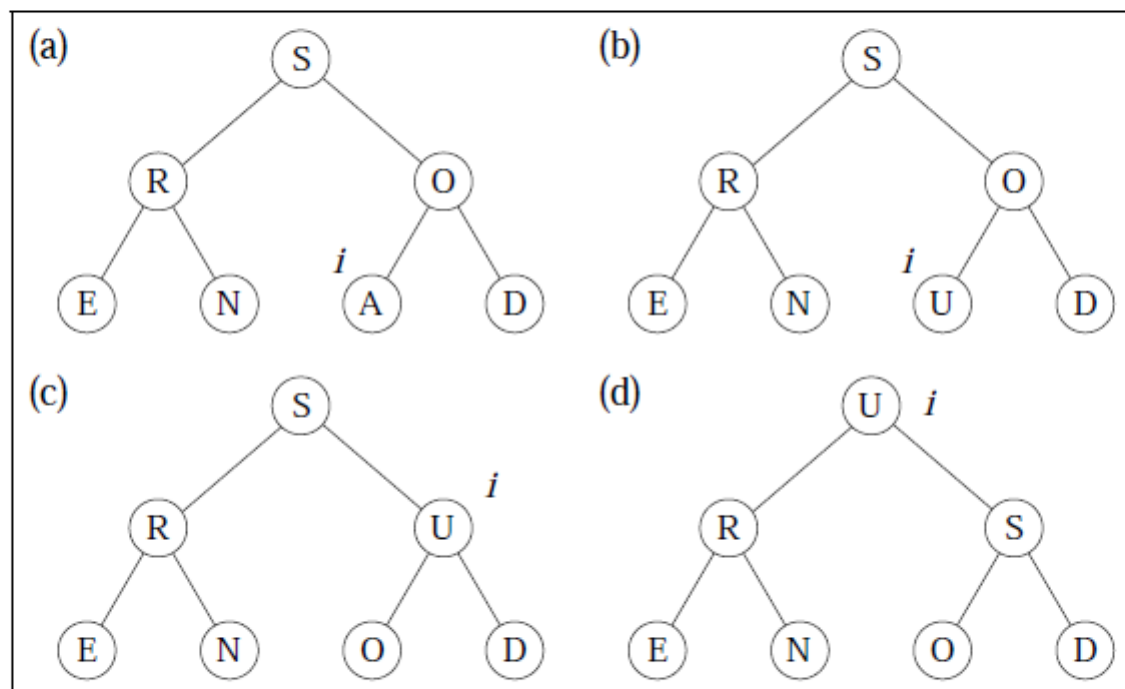
HEAP-INCREASE-KEY (A, i, key)

```
1  if  $key < A[i]$ 
2      error “new key is smaller than current key”
3   $A[i] = key$ 
4  while  $i > 1$  and  $A[\text{PARENT}(i)] < A[i]$ 
5      exchange  $A[i]$  with  $A[\text{PARENT}(i)]$ 
6       $i = \text{PARENT}(i)$ 
```

Complexidade: $O(\lg n)$

Heap

- Exemplo da operação de aumentar o valor da chave do item na posição i :



- O tempo de execução do procedimento AumentaChave em um item do *heap* é $O(\log n)$.

Algoritmo de Dijkstra - complexidade

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Considerando Q como um heap binário:

L. 1: $O(V)$

L. 3: $O(V)$

Loop L.4 executado $|V|$ vezes

L. 5: no total $O(V \lg V)$

L. 7-8: no total A chamadas a RELAX,
cada uma com um DECREASE-KEY
implícito: $O(A \lg V)$

Total: $O((A+V) \lg V)$ ou

$O(A \lg V)$ se todos os vértices forem
alcançáveis a partir da origem

Algoritmo de Dijkstra - complexidade

DIJKSTRA(G, w, s)

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

Considerando Q como um heap binário:

L. 1: $O(V)$

L. 3: $O(V)$

Loop L.4 executado $|V|$ vezes

L. 5: no total $O(V \lg V)$

L. 7-8: no total A chamadas a RELAX,
cada uma com um DECREASE-KEY
implícito: $O(A \lg V)$

Total: $O((A+V) \lg V)$ ou

$O(A \lg V)$ se todos os vértices forem
alcançáveis a partir da origem

Usando heaps Fibonacci: $O(V \lg V + A)$

Algoritmo Bellman-Ford

Resolve o caso geral (arestas podem ter pesos negativos)

Retorna falso se o grafo tiver um ciclo negativo

BELLMAN-FORD(G, w, s)

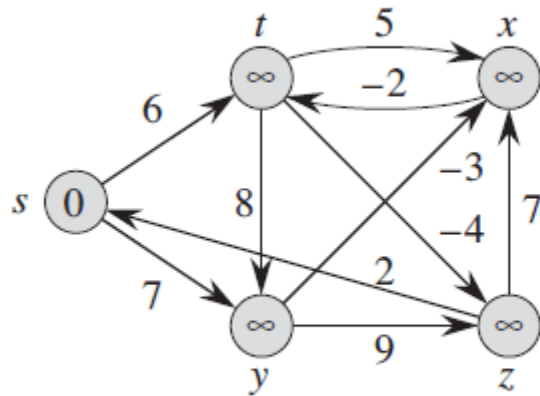
```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $d[v] > d[u] + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE
```

Como o caminho de peso mínimo não tem ciclo, tem comprimento no máximo $|V|-1$

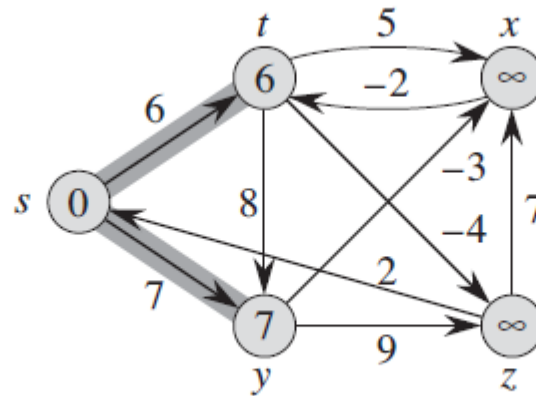
Logo, em $|V|-1$ rodadas, todas as arestas deste caminho são corretamente relaxadas para seus valores reais

Algoritmo Bellman-Ford

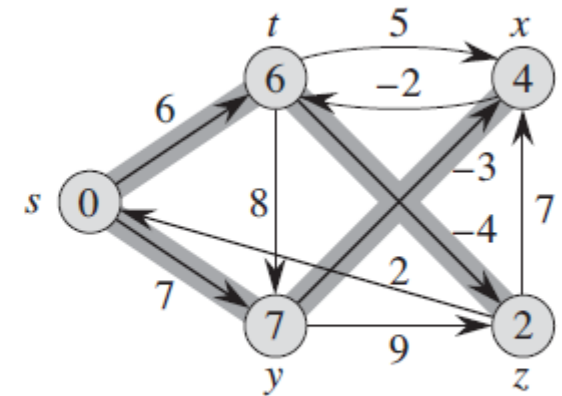
Exemplo:(algoritmo retorna TRUE)



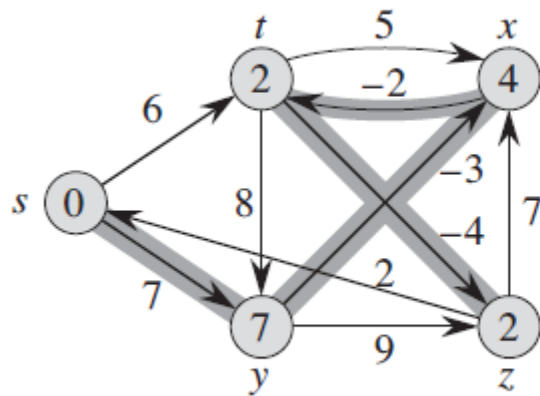
(a)



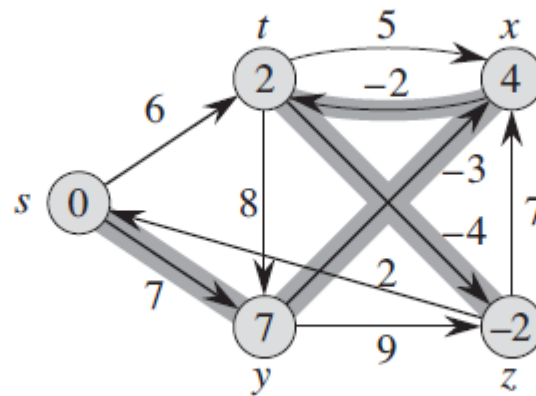
(b)



(c)



(d)



(e)

Complexidade do Algoritmo Bellman-Ford

BELLMAN-FORD(G, w, s)

1 INITIALIZE-SINGLE-SOURCE(G, s)

L. 1: $O(V)$

2 **for** $i = 1$ **to** $|G.V| - 1$

L. 2-4: $O(VA)$

3 **for** each edge $(u, v) \in G.E$

4 RELAX(u, v, w)

L. 5-7: $O(A)$

5 **for** each edge $(u, v) \in G.E$

6 **if** $d[v] > d[u] + w(u, v)$

Total: $O(VA)$

7 **return** FALSE

8 **return** TRUE

Referências

Ziviani: seções 7.5 e 7.0

Cormen: seção 22.2 e cap 24