

CT-234


---



Estruturas de Dados,  
Análise de Algoritmos e  
Complexidade Estrutural

**Carlos Alberto Alonso Sanches**

CT-234



## 9) Algoritmos em grafos

Tarjan, Dijkstra, Kruskal, Prim

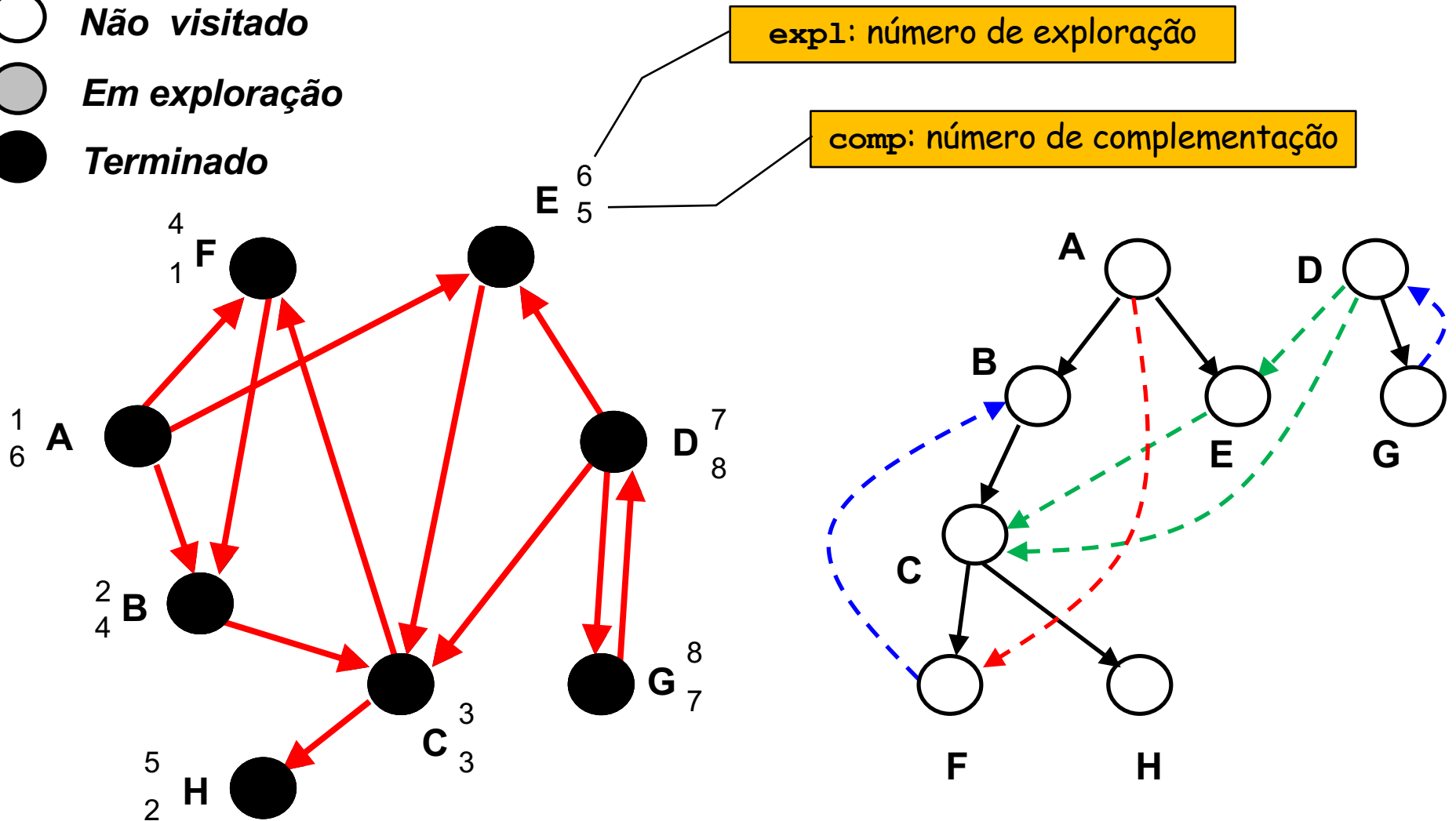
# Ideia de Tarjan (1972)



- Durante a *exploração em profundidade* de um digrafo, numerar seus vértices de acordo com o início e o término dessa exploração.
- As diferentes situações permitem estabelecer uma classificação dos arcos.

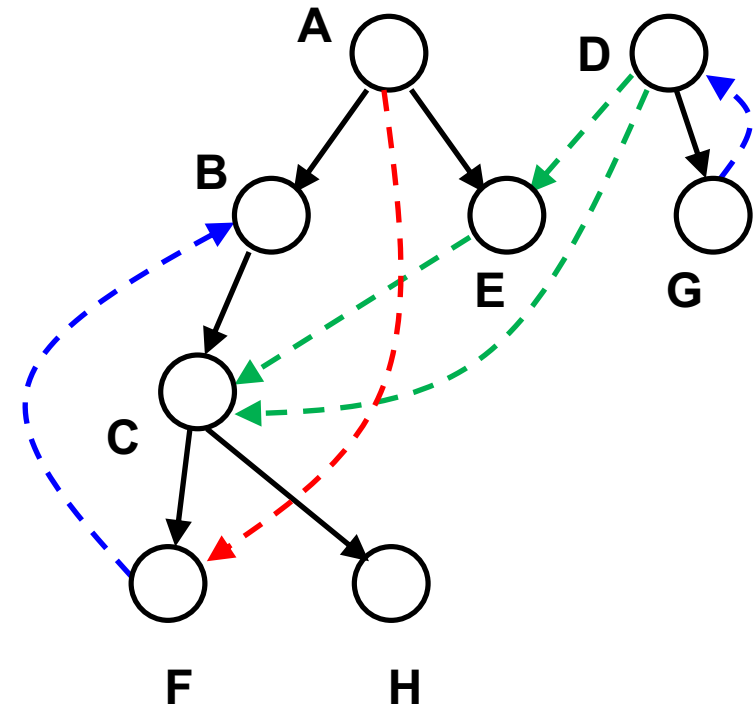
# Exemplo

- Não visitado
- ◐ Em exploração
- Terminado



# Classificação dos arcos

- Classificação do arco  $\langle v, u \rangle$ :
  - Árvore (T):  $u$  ainda não havia sido explorado, e será filho de  $v$  em  $T$  ( $expl[u]=0$ )
  - Retorno (B):  $u$  é antecessor de  $v$  em  $T$ , pois começou antes de  $v$  e ainda está em exploração ( $expl[u] < expl[v]$  e  $comp[u]=0$ )
  - Cruzamento (C):  $u$  está em outra árvore ou sub-árvore, pois começou antes de  $v$  e já foi explorado ( $expl[u] < expl[v]$  e  $comp[u] > 0$ )
  - Avanço (F):  $u$  é descendente de  $v$  em  $T$ , pois começou depois de  $v$  e já foi explorado ( $expl[u] > expl[v]$  e  $comp[u] > 0$ )



# Algoritmo de Tarjan

```
Tarjan(G) {
  int ce = 0;
  int cc = 0;
  for v ∈ V {
    expl[v] = 0;
    comp[v] = 0;
  }
  for v ∈ V
    if (expl[v] == 0)
      DFST(v);
}

DFST(v) {
  expl[v] = ++ce;
  for <v,u> ∈ E
    if (expl[u] == 0) {
      tipo[<v,u>] = T;
      DFST(u);
    }
    else if (expl[u] > expl[v])
      tipo[<v,u>] = F;
    else if (comp[u] > 0)
      tipo[<v,u>] = C;
    else tipo[<v,u>] = B;
  comp[v] = ++cc;
}
```

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$

# Exercício

- Considere um *grafo não orientado, sem laços e sem arestas repetidas*. Se aplicarmos nele o algoritmo de Tarjan, somente haverá arestas de árvore e de retorno.
- Por que neste caso não existem arestas de avanço e de cruzamento?

# Teste de aciclicidade

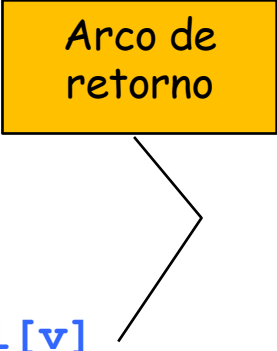
- Em certas aplicações, como a ordenação topológica, uma tarefa importante é o reconhecimento de um *digrafo acíclico* (conhecido como DAG).
- A exploração em profundidade pode nos dar a solução desse problema em tempo  $O(n+m)$ .
- Concretamente, basta uma variação do algoritmo de Tarjan: se um arco de retorno for encontrado durante a exploração, então o digrafo será cíclico.



# Algoritmo

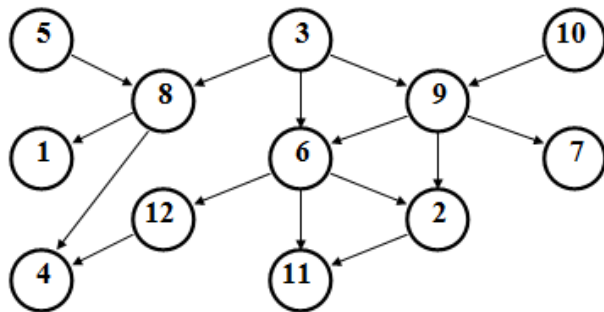
```
Aciclicidade(G) {
    stack P;
    bool aciclico = true;
    int ce = 0;
    int cc = 0;
    for v ∈ V {
        expl[v] = 0;
        comp[v] = 0;
    }
    for v ∈ V
        if (expl[v] == 0)
            DFSA(v);
    if (aciclico)
        digrafo é acíclico
    else
        digrafo é cíclico
}
```

```
DFSA(v) {
    expl[v] = ++ce;
    push(P,v);
    for <v,u> ∈ E
        if (expl[u] == 0)
            DFSA(u);
        else
            if (expl[u] < expl[v]
                && comp[u] == 0) {
                aciclico = false;
                // ciclo está em P
                // desde o topo até u
                stop;
            }
    pop(P);
    comp[v] = ++cc;
}
```



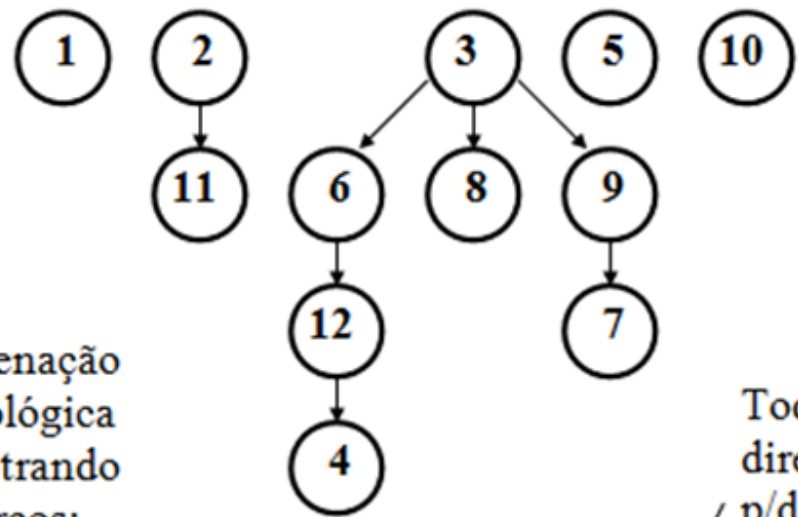
# Ordenação topológica

- Considere o DAG abaixo:



- Vamos fazer sua exploração em profundidade dando prioridade aos vértices de menor valor.

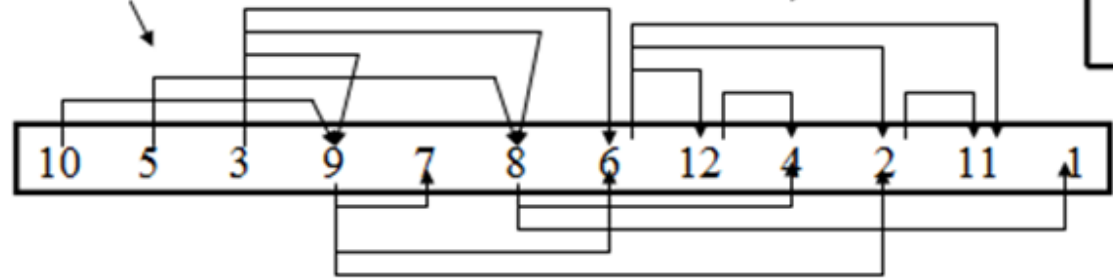
Sequência de término de exploração



- 10
- 5
- 3
- 9
- 7
- 8
- 6
- 12
- 4
- 2
- 11
- 1

Ordenação topológica mostrando os arcos:

Todas as direções p/direita



# Algoritmo

```
OrdemTopol(G) {  
    // supõe digrafo acíclico  
    int ce = 0;  
    int cc = 0;  
    for v ∈ V {  
        expl[v] = 0;  
        comp[v] = 0;  
    }  
    for v ∈ V  
        if (expl[v] == 0)  
            DFSOT(v);  
    for v ∈ V  
        f[v] = n-comp[v]+1;  
}
```

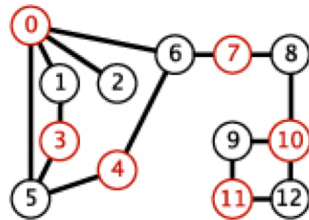
```
DFSOT(v) {  
    expl[v] = ++ce;  
    for <v,u> ∈ E  
        if (expl[u] == 0)  
            DFSOT(u);  
    comp[v] = ++cc;  
}
```

Usando uma pilha, seria possível imprimir os vértices já na ordem topológica. Como?

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$

# Bipartição (ou bicoloração) de vértices

- Vimos que um grafo  $G$  é bipartido (ou bicolorido) quando existe uma bipartição de seus vértices em subconjuntos disjuntos  $V_1$  e  $V_2$  tais que qualquer aresta de  $G$  possui uma extremidade em  $V_1$  e outra em  $V_2$ .
- Exemplo:



$$V_1 = \{0, 3, 4, 7, 10, 11\}$$

$$V_2 = \{1, 2, 5, 6, 8, 9, 12\}$$

- É possível demonstrar que um grafo admite bipartição se e somente se não tiver ciclos de tamanho ímpar.
- Uma simples variação no algoritmo de exploração em profundidade permite encontrar uma bipartição de um grafo, se existir.
- O algoritmo a seguir produz uma bipartição (atribui "1" ou "2" ao número de exploração de cada vértice) ou informa que o grafo não pode ser bipartido.

# Algoritmo

Ambos pseudocódigos retornam 0 se não existir bipartição

```
TarjanBP(G) {  
  for v ∈ V  
    expl[v] = 0;  
  for v ∈ V  
    if (expl[v] == 0)  
      if (DFSBP(v,2) == 0)  
        return 0;  
  return 1;  
}
```

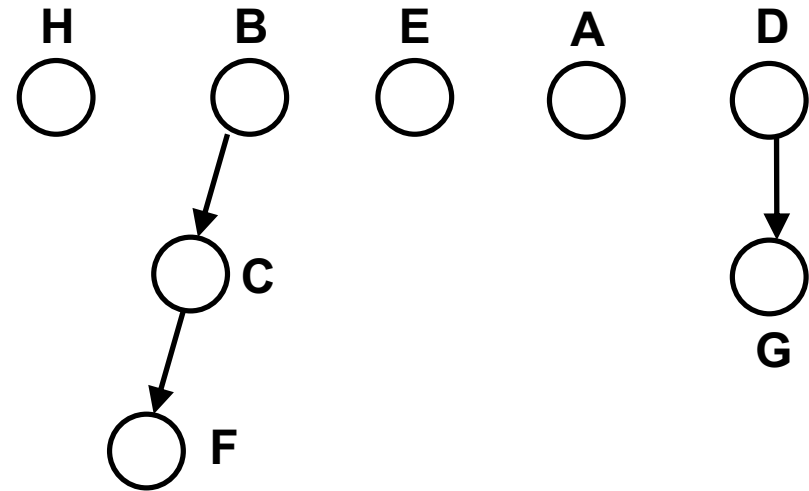
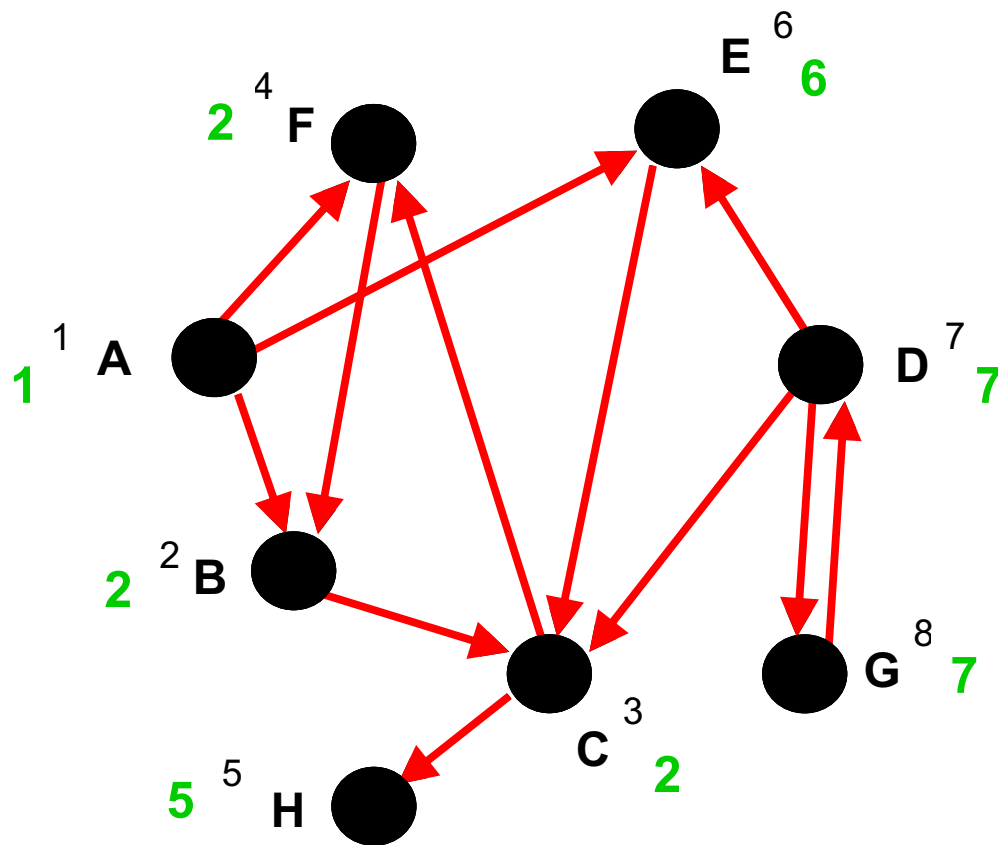
```
DFSBP(v,color) {  
  c = (color % 2) + 1;  
  expl[v] = c; // troca cor  
  for <v,u> ∈ E  
    if (expl[u] == 0) {  
      if (DFSBP(u,c) == 0)  
        return 0; }  
    else if (expl[u] == c)  
      return 0;  
  return 1;  
}
```

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$

# Componentes fortemente conexas (SCC)

- É possível encontrar as componentes fortemente conexas de um digrafo através de uma variante do algoritmo de Tarjan.
- Ideia:
  - Considere a árvore  $T$  de exploração em profundidade e a numeração  $\text{expl}[v]$  para cada  $v \in V$ .
  - Os vértices que estão em exploração são empilhados (permanecerão nessa pilha até que seja encontrada a sua componente conexa).
  - Cada vértice  $v$  guardará  $\text{CFC}[v]$ , que é o menor número de exploração entre os vértices na pilha que atingir durante sua exploração. Desse modo, ficará automaticamente associado a uma componente conexa.
  - Quando a exploração do vértice  $v$  terminar, se  $\text{expl}[v] = \text{CFC}[v]$  então todos os vértices na pilha (desde o topo até  $v$ ) pertencem a uma mesma componente, e podem ser desempilhados.

# Exemplo



- Importante: nem todos os vértices de uma mesma componente terminam com o mesmo valor de CFC.
- Exemplo: acrescente um arco  $\langle C, A \rangle$  nesse mesmo digrafo, e visite  $\langle C, F \rangle$  antes.

# Algoritmo

```
TarjanCFC(G) {  
  stack P;  
  int ce = 0;  
  for v ∈ V  
    expl[v] = 0;  
  for v ∈ V  
    if (expl[v] == 0)  
      DFSCFC(v);  
}
```

```
DFSCFC(v) {  
  expl[v] = ++ce;  
  push(P,v);  
  CFC[v] = expl[v];  
  for <v,u> ∈ E  
    if (expl[u] == 0) {  
      DFSCFC(u);  
      CFC[v] = min{CFC[v],CFC[u]};  
    }  
    else if (u ∈ P)  
      CFC[v] = min{CFC[v],expl[u]};  
  if (CFC[v] == expl[v])  
    do {  
      x = top(P);  
      pop(P);  
    } while (x != v);  
}
```

Arco de árvore

Teste em tempo constante com vetor de *flags*

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$



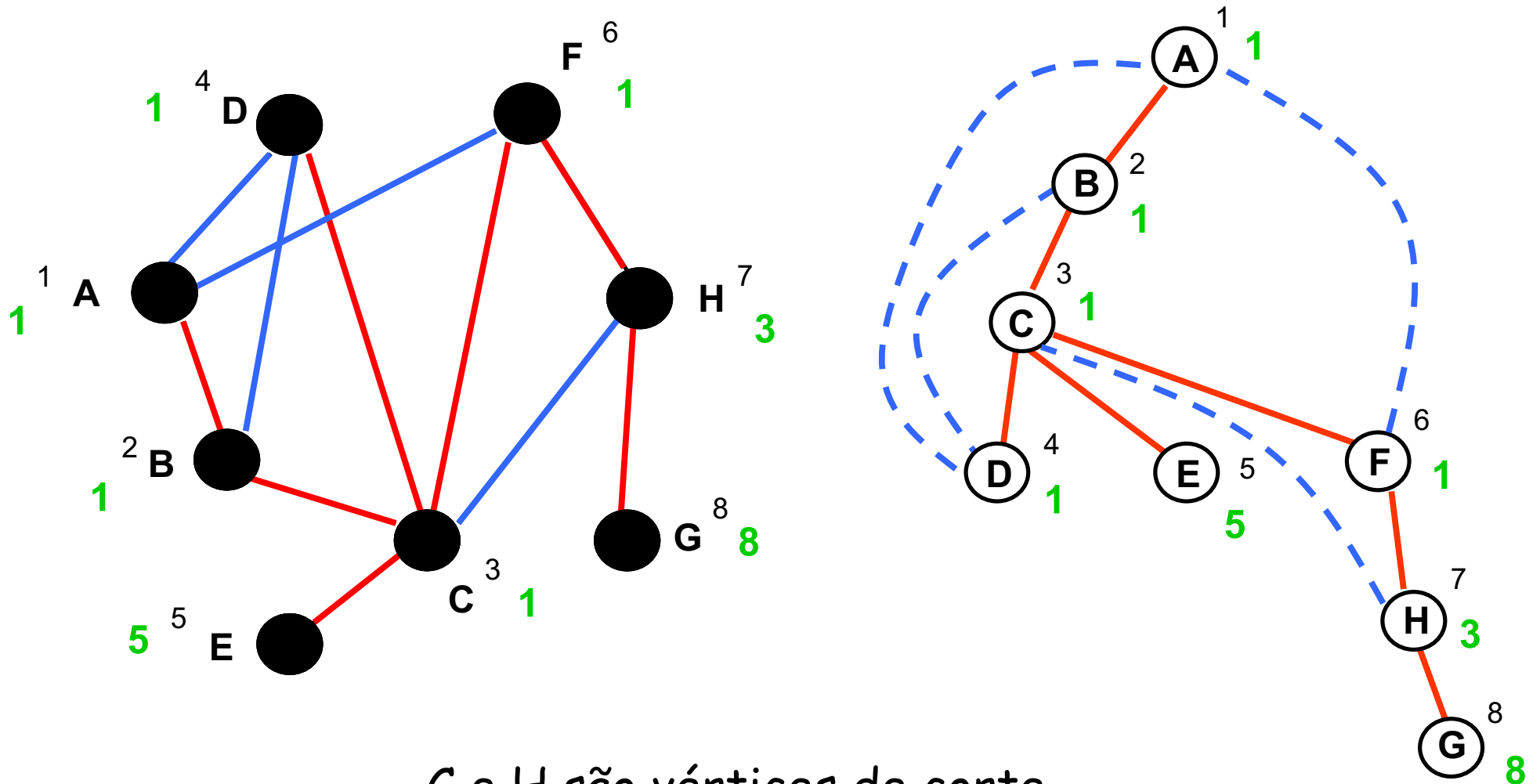
# Vértices de corte

- Uma variante do algoritmo de Tarjan pode encontrar os vértices de corte (ou pontos de articulação) de um grafo  $G=(V,E)$  *conexo não-orientado, sem laços ou arestas repetidas*.

Desse modo, se fizéssemos uma exploração em profundidade a partir de cada vértice do grafo, poderíamos identificar todos os vértices de corte (no entanto, há outra solução mais eficiente)

- **Ideia:**
  - Considere a árvore  $T$  de exploração em profundidade e a numeração  $expl[v]$  para cada  $v \in V$ .
  - **Raiz:** será vértice de corte se tiver pelo menos dois filhos em  $T$ .
  - **Demais vértices:**
    - $v$  será vértice de corte se tiver algum filho sem retorno para nenhum dos ancestrais de  $v$ .
    - É calculado  $m[v] = \min\{expl[v], expl[x]\}$ , onde  $x$  é um vértice que  $v$  (ou um de seus descendentes) atinge em  $T$  através de uma *única aresta de retorno*.
    - Portanto,  $v$  será vértice de corte se tiver algum filho  $u$  tal que  $m[u] \geq expl[v]$ .

# Exemplo



C e H são vértices de corte

# Algoritmo

```
TarjanVC(r) {  
    // válido se for conexo e  
    // não tiver laços ou  
    // arestas repetidas  
    int ce = 0;  
    for v ∈ V {  
        expl[v] = 0;  
        pai[v] = null;  
        nfilhos[v] = 0;  
        VC[v] = false;  
    }  
    DFSVC(r);  
    for v ∈ V-{r} {  
        p = pai[v];  
        VC[p] = VC[p] || (m[v] >= expl[p]);  
    }  
    VC[r] = (nfilhos[r] > 1);  
    for v ∈ V  
        if (VC[v]) v é vértice de corte;  
}
```

Trata as arestas de retorno, tanto na ida como na volta

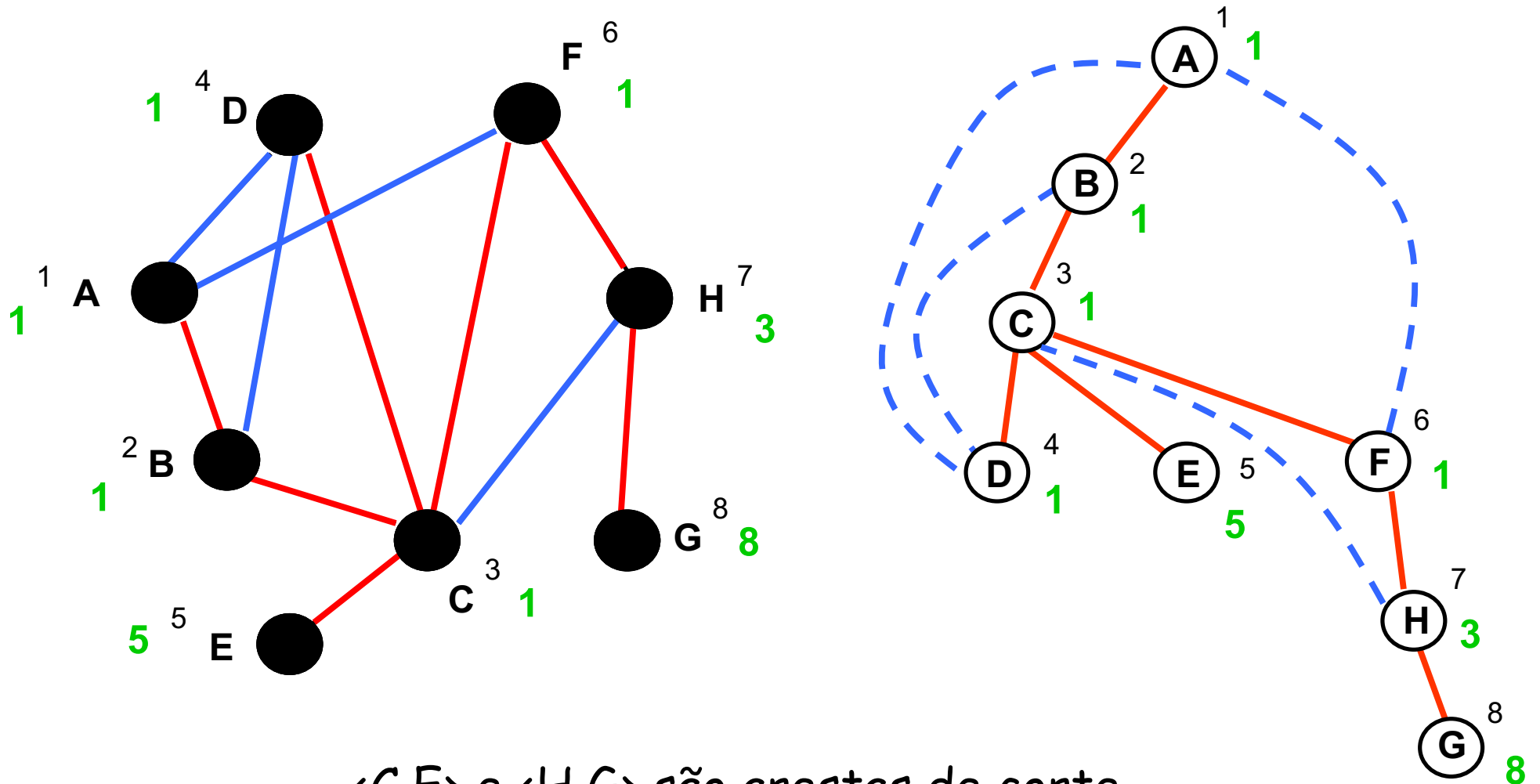
```
DFSVC(v) {  
    expl[v] = ++ce;  
    m[v] = expl[v];  
    for <v,u> ∈ E  
        if (expl[u] == 0) {  
            pai[u] = v;  
            nfilhos[v]++;  
            DFSVC(u);  
            m[v] = min{m[v], m[u]};  
        }  
    else // arestas de retorno  
        if (u != pai[v])  
            m[v] = min{m[v], expl[u]};  
}
```

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$

# Arestas de corte

- A identificação das arestas de corte (ou pontes) é realizada de maneira semelhante:
  - Encontrar uma árvore de exploração  $T$ , calculando as mesmas numerações  $expl$  e  $m$  para os vértices.
  - É fácil constatar que nenhuma aresta de retorno dessa exploração pode ser de corte.
  - Uma aresta  $\langle v, u \rangle \in T$  será de corte se  $m[u] = expl[u]$ .

# No exemplo anterior



$\langle C, E \rangle$  e  $\langle H, G \rangle$  são arestas de corte

# Algoritmo

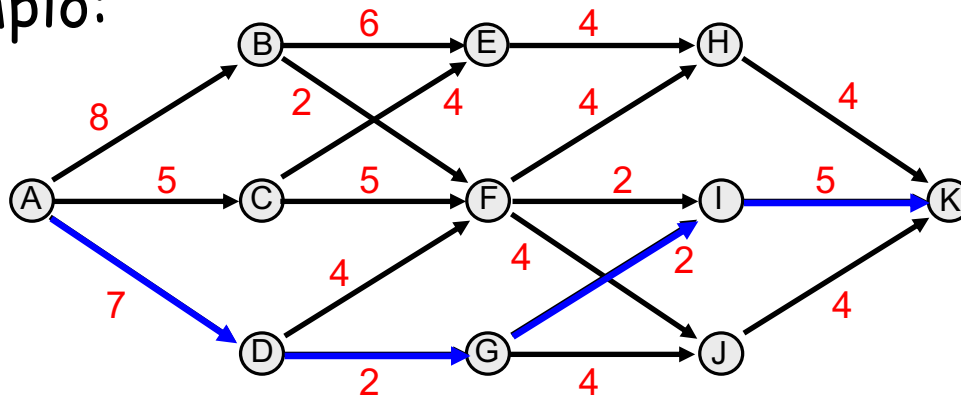
```
TarjanAC(r) {  
    // válido se for conexo e  
    // não tiver laços ou  
    // arestas repetidas  
    int ce = 0;  
    for v ∈ V {  
        expl[v] = 0;  
        pai[v] = null;  
    }  
    DFSAC(r);  
}
```

```
DFSAC(v) {  
    expl[v] = ++ce;  
    m[v] = expl[v];  
    for <v,u> ∈ E  
        if (expl[u] == 0) {  
            pai[u] = v;  
            DFSAC(u);  
            m[v] = min{m[v],m[u]};  
            if (m[u] == expl[u])  
                <v,u> é aresta de corte;  
        }  
    else // arestas de retorno  
        if (u != pai[v])  
            m[v] = min{m[v],expl[u]};  
}
```

Complexidade de tempo:  $\Theta(n+m)$

# Caminhos mais curtos

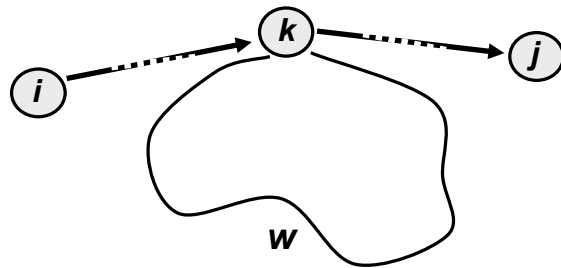
- Um digrafo (ou grafo)  $G=(V,E)$ , onde  $V = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ , é chamado de ponderado se cada arco (ou aresta)  $(v_i, v_j) \in E$  tem custo  $c_{ij}$ .
- Distância entre dois vértices é a somatória dos custos dos arcos (ou arestas) de um caminho que os une.
- Um problema clássico é encontrar o caminho mais curto ou a distância mínima entre dois vértices.
- Exemplo:



Distância mínima  
entre A e K:  
 $7+2+2+5 = 16$

# Uma condição de existência

- Considere o caminho abaixo entre  $i$  e  $j$ , e o ciclo  $w$ :



- Se o comprimento de  $w$  for negativo, qual seria a distância mínima entre  $i$  e  $j$ ?
- Uma condição de existência para o caminho mais curto é que seja elementar, isto é, sem ciclos em seu interior.



# Arcos (ou arestas) de mesmo peso

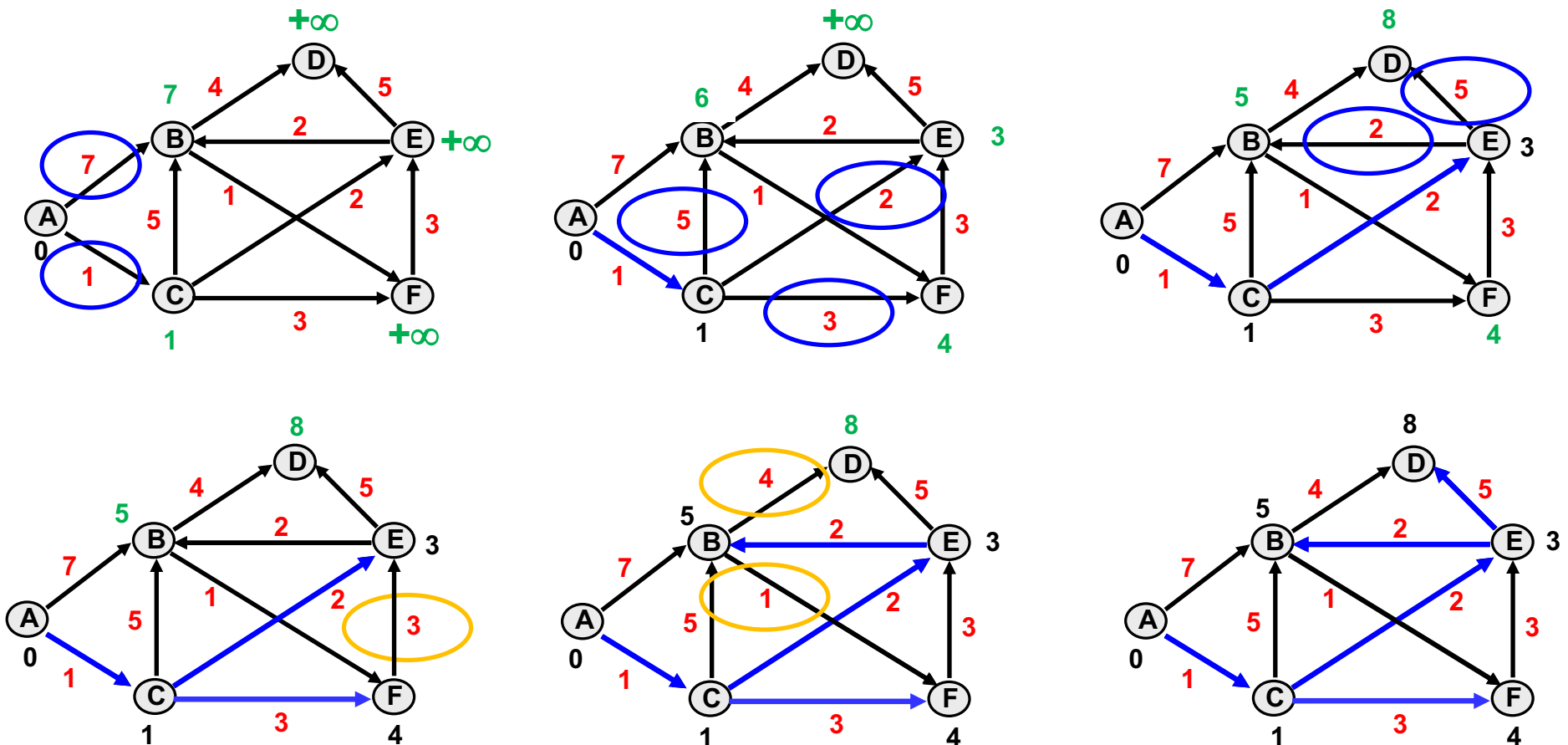
- Quando todos os arcos (ou arestas) têm pesos iguais, basta uma simples alteração na *exploração em largura*.
- Afinal, os vértices vão sendo enfileirados seguindo a ordem de proximidade: portanto, basta incrementar a distância do vértice antecessor.
- O algoritmo de Dijkstra generaliza essa ideia.

```
BFSMinCam(r) {
    queue q;
    int ce = 0;
    for v ∈ V - {r} {
        d[v] = +∞;
        expl[v] = 0;
    }
    expl[r] = ++ce;
    d[r] = 0;
    enqueue(q, r);
    while (!isEmpty(q)) {
        u = dequeue(q);
        for <u, v> ∈ E {
            if (expl[v] == 0) {
                expl[v] = ++ce;
                d[v] = d[u] + 1;
                enqueue(q, v);
            }
        }
    }
}
```

# Exemplo do algoritmo de Dijkstra

Pesos dos arcos, distâncias provisórias, distâncias definitivas

Os arcos indicados são os últimos que atualizaram a distância



# Algoritmo de Dijkstra (1959)

```
Dijkstra(u) {  
  d[u] = 0;           // vértice inicial u: distância nula  
  for v ∈ V - {u}  
    d[v] = +∞;       // demais vértices: distância +∞  
  S ← V;             // S: vértices com distância provisória  
  while S ≠ ∅ {  
    selecionar j tal que d[j] == mini∈S{d[i]};  
    S ← S - {j};     // j passa a ter distância definitiva  
    for <j,w> ∈ E, onde w ∈ S  
      if (d[w] > d[j] + cjw) {  
        d[w] = d[j] + cjw;  
        pred[w] = j;  
      }  
  }  
}
```

Predecessor: permite reconstruir o caminho mínimo entre u e w

Assemelha-se a uma exploração em largura

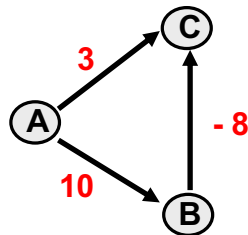
Encontra todos os caminhos mínimos a partir do vértice u

# Complexidade de tempo

- *Grosso modo*, o algoritmo de Dijkstra gasta tempo de pior caso  $\Theta(n^2+m) = \Theta(n^2)$ .
- No entanto é possível melhorar essa complexidade de tempo se o conjunto  $S$  for implementado com um *heap* de mínimo.
- Nesse caso, passaria a ser  $\Theta((n+m)\log n)$ :
  - O *heap* possuirá inicialmente  $n$  elementos.
  - No total, são realizadas  $n$  extrações de mínimo e até  $m$  modificações de valor (será preciso manter um vetor auxiliar que armazena a posição corrente que cada vértice ocupa no *heap*).

# Arcos (ou arestas) com custos negativos

- No digrafo abaixo, qual a distância mínima entre os vértices A e C?



- O algoritmo de Dijkstra daria como resposta 3, mas o valor correto é 2... Por que isso acontece?
- No processo de construção do caminho mínimo, o algoritmo de Dijkstra *supõe que o custo acumulado sempre cresce*. Isso não ocorre se admitirmos arcos (ou arestas) com custos negativos...
- Em um algoritmo mais geral, cada vez que se altera a distância até um vértice, também deve ser recalculada a distância até todos os seus adjacentes.

# Algoritmo de Dijkstra modificado

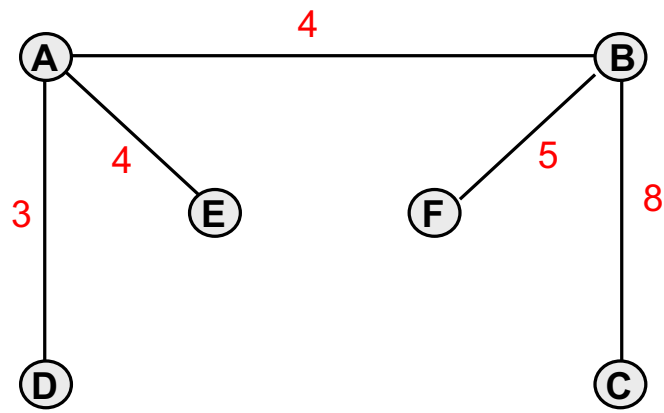
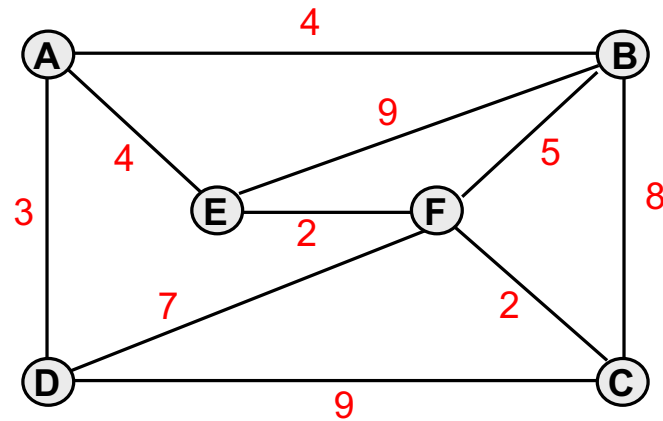
```
Dijkstra2(u) {
  for v ∈ V - {u}
    d[v] = +∞;
  d[u] = 0;
  S ← {u};
  while S ≠ ∅ {
    selecionar j ∈ S;
    S ← S - {j};
    for <j,w> ∈ E
      if (d[w] > d[j] + cjw) {
        d[w] = d[j] + cjw;
        pred[w] = j;
        S ← S ∪ {w};    // w volta para S
      }
  }
}
```

- Com uma estrutura adequada para S, a complexidade de tempo desse algoritmo pode ser  $O(n.m)$ .

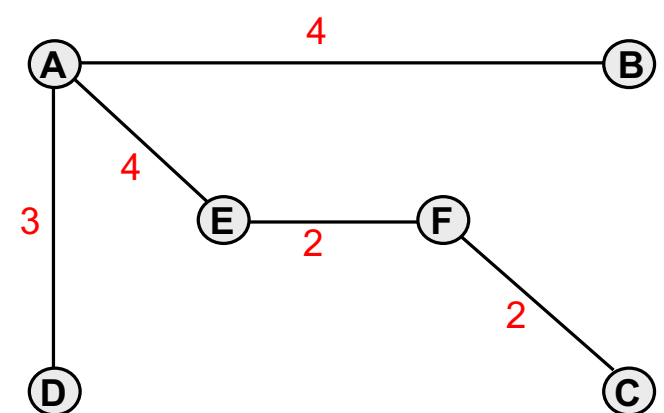
# Árvore geradora de custo mínimo (MST)

- Dado um grafo  $G=(V,E)$ , conexo e ponderado, com custo associado  $c(e)$ ,  $e \in E$ , deseja-se encontrar um subgrafo  $T$  tal que:
  - seja gerador de  $G$  (isto é, possua todos os vértices);
  - seja acíclico e conexo (isto é, uma árvore);
  - tenha custo total  $c(T) = \sum_{e \in E} c(e)$  que seja mínimo.
- $T$  também costuma ser chamado de *árvore de espalhamento de custo mínimo*.
- Este conceito poderia ser generalizado para um grafo desconexo...

# Exemplo



Árvore geradora  
com custo 24



Árvore geradora  
com custo 15

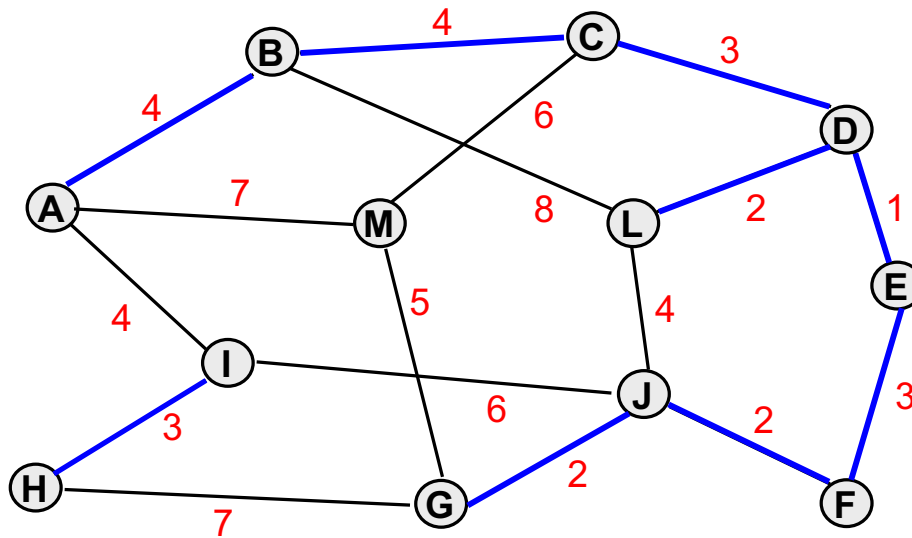


# Ideia de Kruskal (1956)



- Princípio: a aresta de menor custo sempre pertence à árvore geradora de custo mínimo.
- Demonstração:
  - Suponha, por absurdo, que a aresta de custo mínimo não esteja na solução ótima.
  - A inserção desta aresta na solução ótima gera um ciclo.
  - Removendo-se a aresta de maior custo neste ciclo (que não é a inserida), obtém-se uma nova árvore geradora.
  - Essa nova árvore tem um custo inferior à solução ótima inicial: contradição.

# Exemplo



$$c(T) = 24$$

**Componentes**

**{ A, B, C, D, E, F, G, J, L }**

**{ H, I }    { M }**

**Lista  
ordenada**

<b>e</b>	<b>c(e)</b>
(D,E)	1
(D,L)	2
(F,J)	2
(G,J)	2
(C,D)	3
(E,F)	3
(H,I)	3
(A,B)	4
(B,C)	4
...	...



# Algoritmo de Kruskal

```
Kruskal(G) {  
    T ← ∅;  
    A ← vetor com as arestas em ordem crescente de custo;  
    criar n componentes com os n vértices isolados;  
    for (i=1; i≤m && |T|<n-1; i++) {  
        <u,v> = A[i];  
        if (u e v não estão na mesma componente) {  
            T ← T ∪ {<u,v>};  
            unir as componentes que contêm u e v;  
        }  
    }  
}
```

- Operações executadas:
  - Ordenação de m valores
  - 2m testes de componentes
  - n-1 uniões de componentes

# Complexidade de tempo

- Implementação simples: utilizar um vetor de tamanho  $n$  que indica a componente de cada vértice.
- Tempo de pior caso:
  - Ordenação dos custos:  $\Theta(m \log m)$
  - $2m$  testes de componentes:  $\Theta(m)$
  - $n-1$  uniões de componentes:  $\Theta(n^2)$
- Total:  $\Theta(m \log m + n^2)$

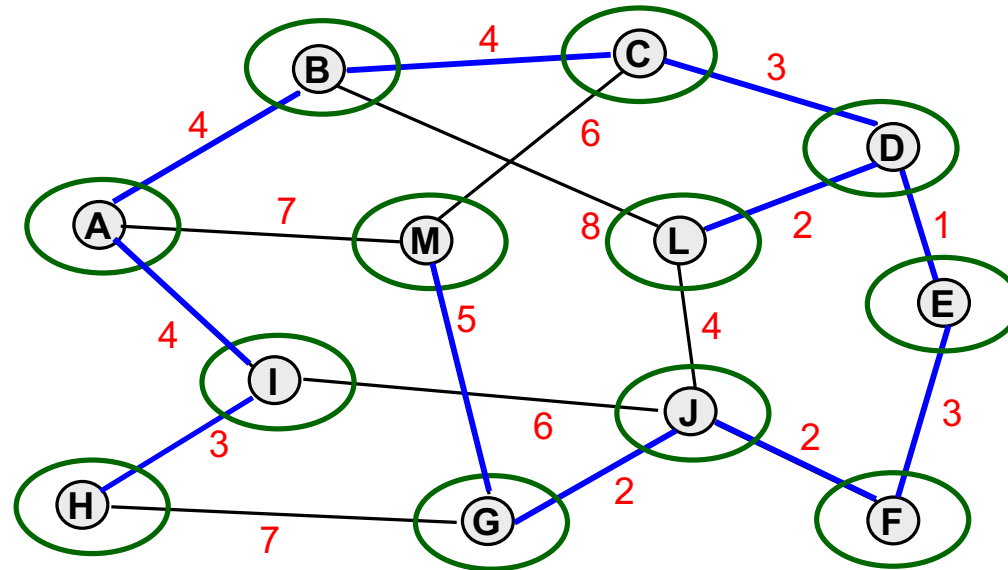
# Árvores com compressão de caminhos

- Os vértices de cada componente são colocados em uma estrutura de árvore e representados pela raiz.
- Deste modo, na união de componentes, a raiz da árvore mais baixa torna-se filha da raiz da árvore mais alta.
- Encontrar a componente de um vértice corresponde a percorrer o caminho dele até sua raiz.
- Na procura da componente de um vértice, aproveita-se o percurso para que depois todos apontem para a raiz.
- Com o uso desta técnica e considerando valores práticos de  $n$ , todas as operações de testes e de união deste algoritmo gastam tempo total  $O(n+m)$ .
- Supondo  $m > n$ , o algoritmo gastaria tempo  $\Theta(m \log m)$ .

# Ideia de Prim (1957)

- Inicialmente,  $T$  será um vértice arbitrário de  $G$ .
- Critério de inclusão de vértices e arestas em  $T$ :
  - Dentre todas as arestas de  $G$  incidentes em  $T$ , escolhe-se a de menor custo.
  - Essa nova aresta e seu vértice adjacente serão incluídos em  $T$  somente se esse novo vértice ainda não estiver em  $T$ .
  - O processo termina quando  $T$  ficar com  $n$  vértices.
- É preciso utilizar uma estrutura de dados que armazene em ordem crescente de custo os vértices ainda não incluídos na árvore.

# Exemplo



$$c(T) = 33$$



# Algoritmo de Prim

```
Prim(r) {
  T ← ∅;           // árvore de espalhamento de custo mínimo
  U ← {r};        // vértices que já estão na árvore
  while (U ≠ V) {
    <u,v> = aresta de custo mínimo | u∈U e v∈V-U;
    T ← T ∪ {<u,v>}; // aqui, T contém só arestas
    U ← U ∪ {v};
  }
}
```

- Com *heap* de mínimo, o tempo de pior caso será  $\Theta((n+m)\log n)$ :
  - O *heap* possuirá apenas os vértices vizinhos da árvore em construção, cada um com sua distância corrente (começará com o vértice  $r$ , com distância nula).
  - Quando um vértice é retirado desse *heap*, modificam-se as distâncias que seus vizinhos têm em relação à árvore (será preciso manter um vetor auxiliar que armazena a posição corrente de cada vértice no *heap*).
  - No total, são realizadas  $n$  extrações de mínimo e até  $m$  modificações de valor.

# Outros problemas em grafos

- Vimos algumas resoluções algorítmicas eficientes de determinados problemas em grafos.
  - Teste de planaridade: também pode ser realizado em tempo polinomial no tamanho do grafo: algoritmos APG (Auslander, Parter e Goldstein) e LEC (Lempel, Even e Cederbaum), com suas diferentes implementações
- No entanto, na teoria de grafos há ainda muitos problemas importantes que são intratáveis, ou seja, se desconhecem resoluções de tempo polinomial:
  - Clique máximo
  - Coloração
  - Caixeiro viajante
  - Cobertura de vértices
  - Conjunto de vértices dominantes
  - etc.

# Exercícios



- Simular (e implementar) em diversos grafos:
  - Variantes do algoritmo de Tarjan:
    - Classificação de arcos
    - Teste de aciclicidade
    - Ordenação topológica dos vértices
    - Bipartição dos vértices
    - Determinação de componentes fortemente conexas
    - Identificação de vértices e arestas de corte
  - Algoritmo de Dijkstra (com custos não negativos)
  - Algoritmo de Kruskal
  - Algoritmo de Prim