

DCC192

2025/1



# Desenvolvimento de Jogos Digitais

A20: IA — Pathfinding I

Prof. Lucas N. Ferreira

- ▶ **Representação de Mapas em Jogos**
- ▶ **Algoritmos de Busca Não-Informados**
  - ▶ **Busca em profundidade**
  - ▶ **Busca em largura**
- ▶ Algoritmos de Busca Informados
  - ▶ Heurísticas
  - ▶ Greedy Best-First Search
  - ▶  $A^*$

# Pathfinding em Jogos



Em muitos jogos, precisamos mover objetos do jogos de maneira “inteligente”, incluindo utilizando o menor caminho, desviando de obstáculos, seguindo outros objetos, etc.



Warcraft 1: Pathfinding para movimentação de unidades com o mouse

# Problemas de Busca no Espaço de Estados



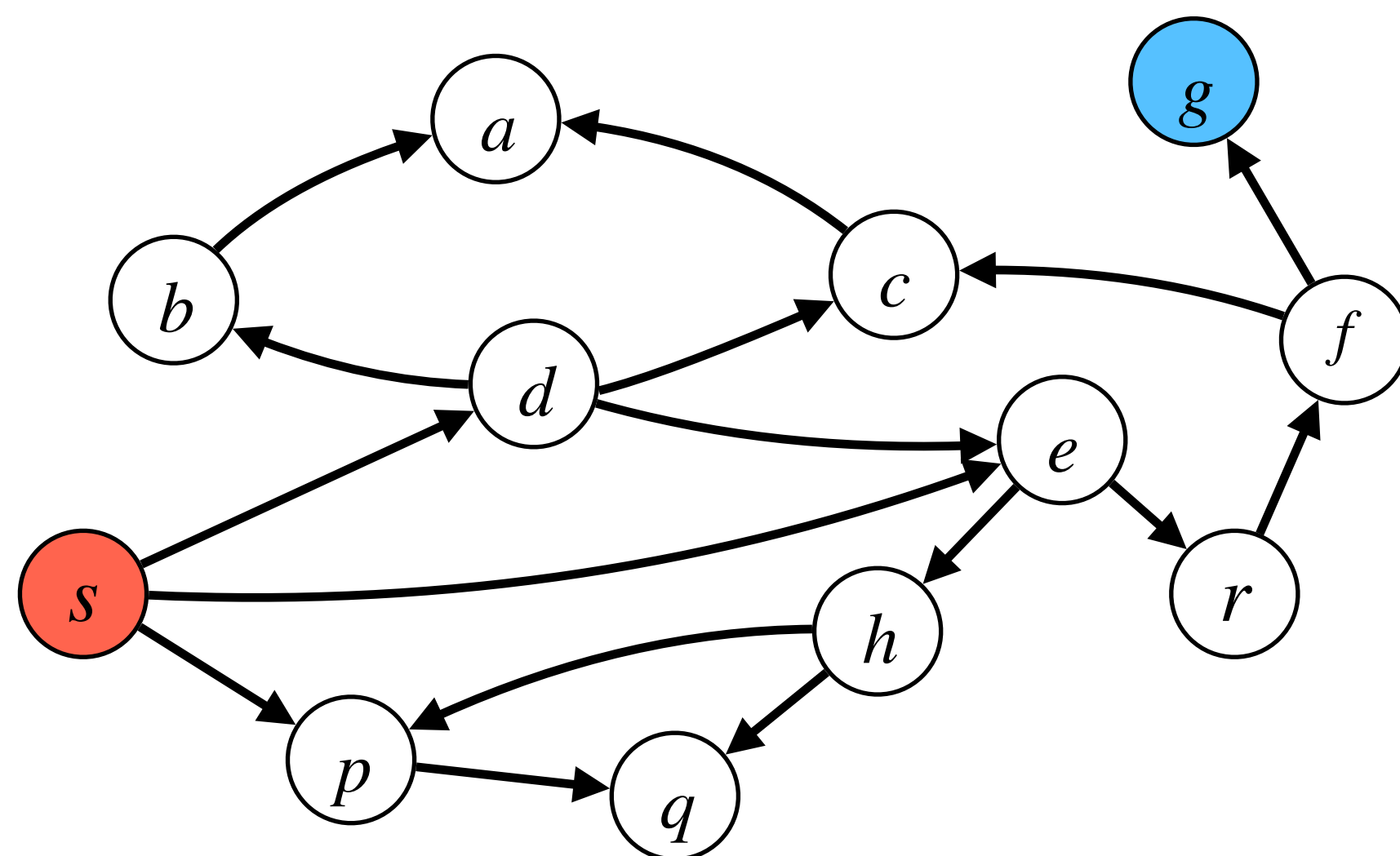
Pathfinding é formalizado em IA como um **problema de busca no espaço de estados**:

- ▶ Conjunto de estados  $S$ , chamado de **espaço de estados**
- ▶ **Estado inicial**  $s \in S$
- ▶ **Estado final**  $g \in S$
- ▶ **Função de ações**  $A(s)$  que retorna o conjunto finito de ações possíveis em  $s$
- ▶ **Modelo de transição**  $T(s, a)$ , uma função que retorna um novo estado  $s'$  resultado da aplicação da ação  $a$  no estado  $s$
- ▶ **Função custo de ação**  $C(s, a, s')$  que retorna o custo numérico da aplicação da ação  $a$  no estado  $s$  para alcançar o estado  $s'$

# Espaço de Estados



Em problemas de busca, o **espaço de estados** é geralmente representado como um grafo, onde os **vértices são os estados** e as **arestas são as ações**:



- ▶ O conjunto de vértices é igual ao de estados  $S$
- ▶ O conjunto de arestas  $A$  contém as ações
- ▶ Uma **solução** (caminho) é uma sequência de estados  $C = \{s, s_1, s_2, \dots, g\}$  tal que  $(s_i, s_{i+1}) \in A$ , para todo  $s_i$  na sequência  $S$
- ▶ Um **caminho  $C$  é ótimo**, também denotado como  $C^*$ , se não existe nenhum outro caminho entre  $s$  e  $g$  com custo menor que  $C$



# Pathfinding: Espaços de Estados



As posições dos objetos em jogos costumam ser contínuas. Precisamos discretizar esse espaço para fazer buscas eficientes. A técnica mais comum é utilizar um grid:



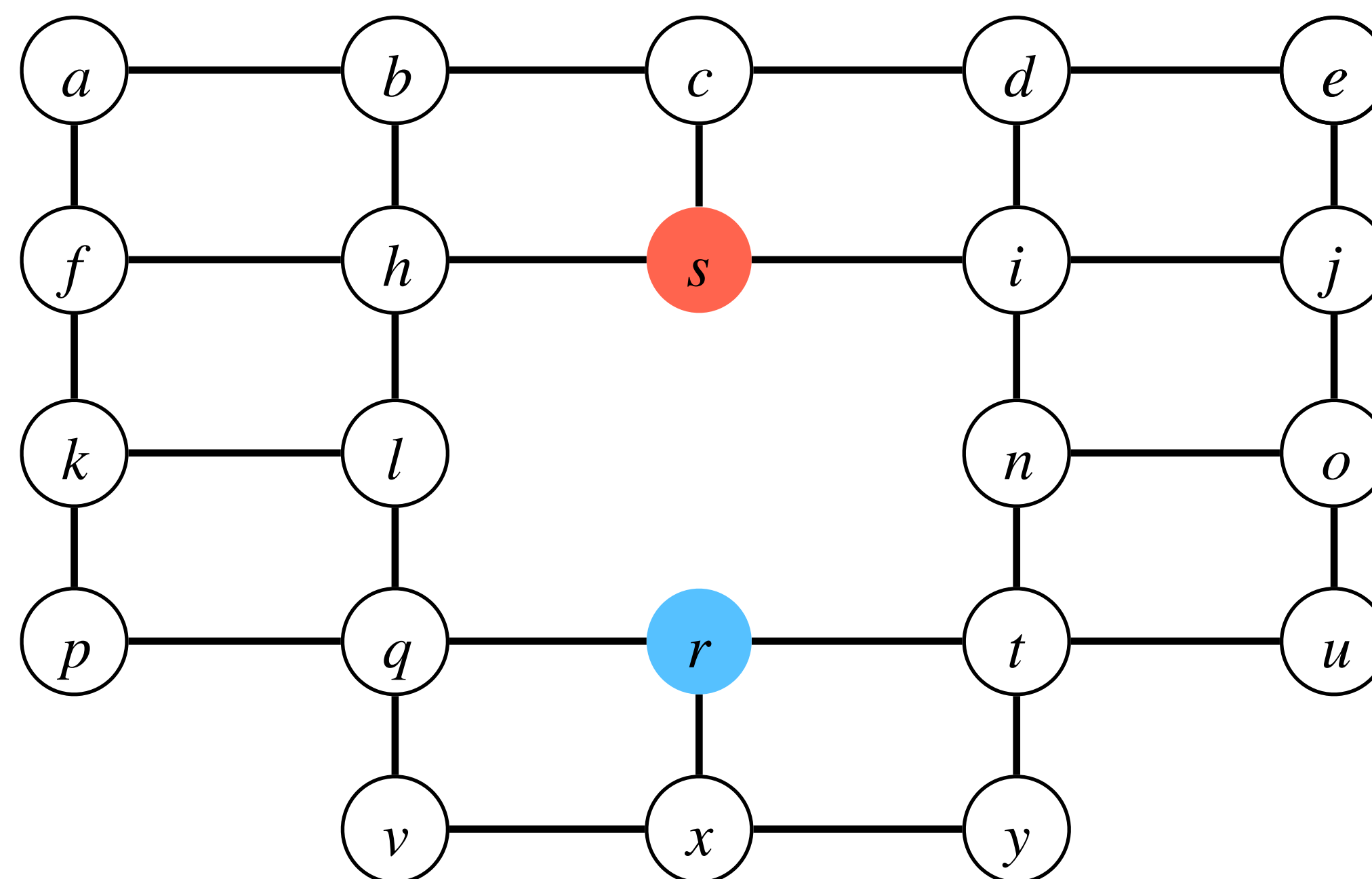
- ▶ Conjunto de estados  $S$ : cada célula livre é um estado
- ▶ **Estado inicial**  $s \in S$ : a coordenada  $(i, j)$  atual da unidade
- ▶ **Estado final**  $g \in S$ : a coordenada destino clicada pelo jogador
- ▶ **Função de ações**  $A(s)$ : direções (up, down, left, ...) das coordenadas vizinhas de  $s$  que estão livres
- ▶ **Modelo de transição**  $T(s, a)$ : a célula  $s'$  vizinha de  $s$  alcançada pela movimentação na direção de  $a$
- ▶ **Função custo de ação**  $C(s, a, s')$ : um valor real pré-definido de se caminhar na grama vs. nas pedras (opcional)



# Pathfinding: Espaços de Estados



As posições dos objetos em jogos costumam ser contínuas. Precisamos discretizar esse espaço para fazer buscas eficientes. A técnica mais comum é utilizar um grid:

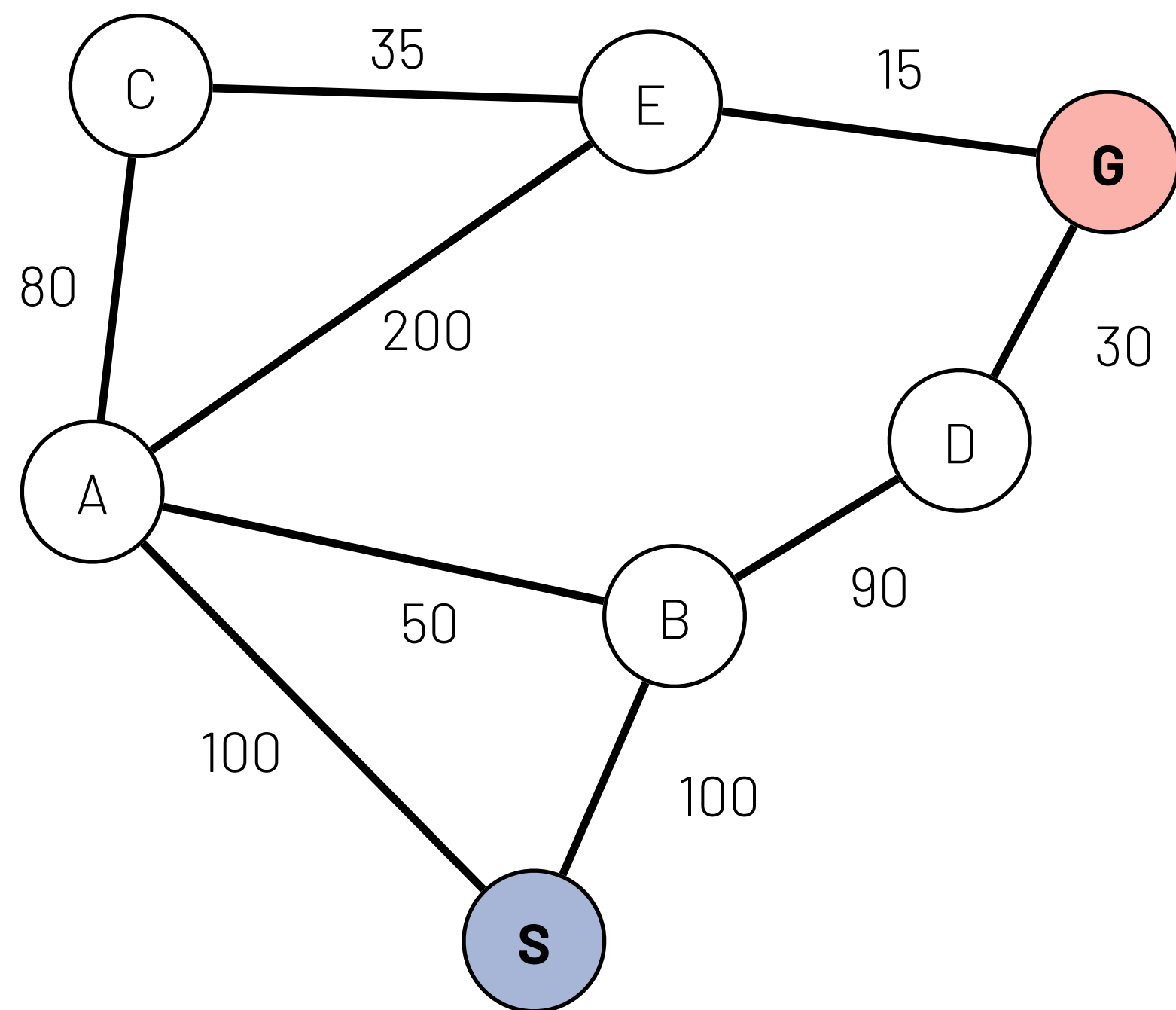


Cada célula vazia é um vértice, onde células adjacentes sem obstáculo entre si são conectadas via uma aresta

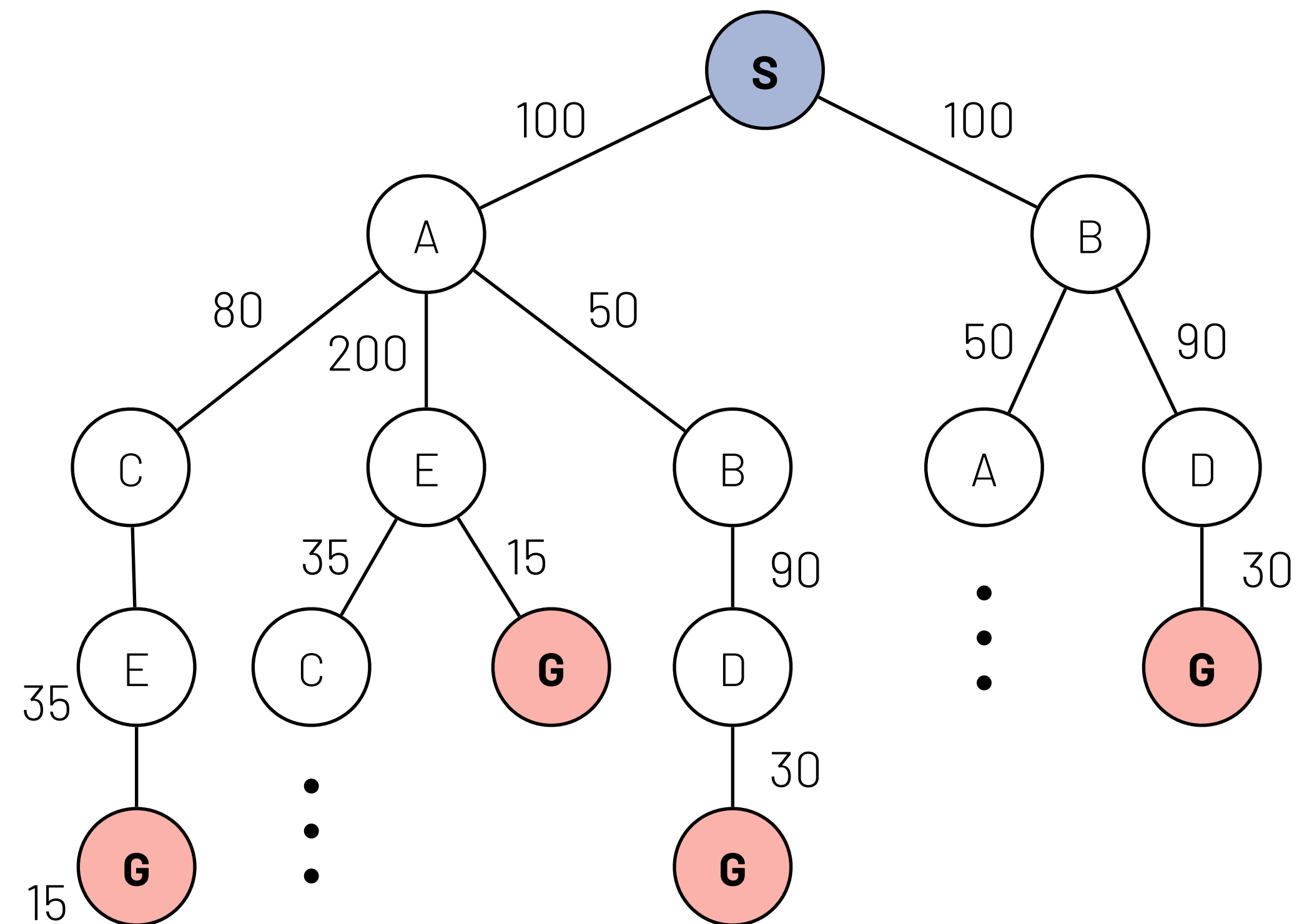
# Árvore de Busca



Em IA, os grafos do espaço de estados geralmente não são armazenados em memória, pois, na prática, costumam ser muito grandes.



Ao invés disso, podemos aplicar a função do modelo de transição  $T(s, a)$  para gerar uma **árvore de busca**, começando pelo estado inicial.



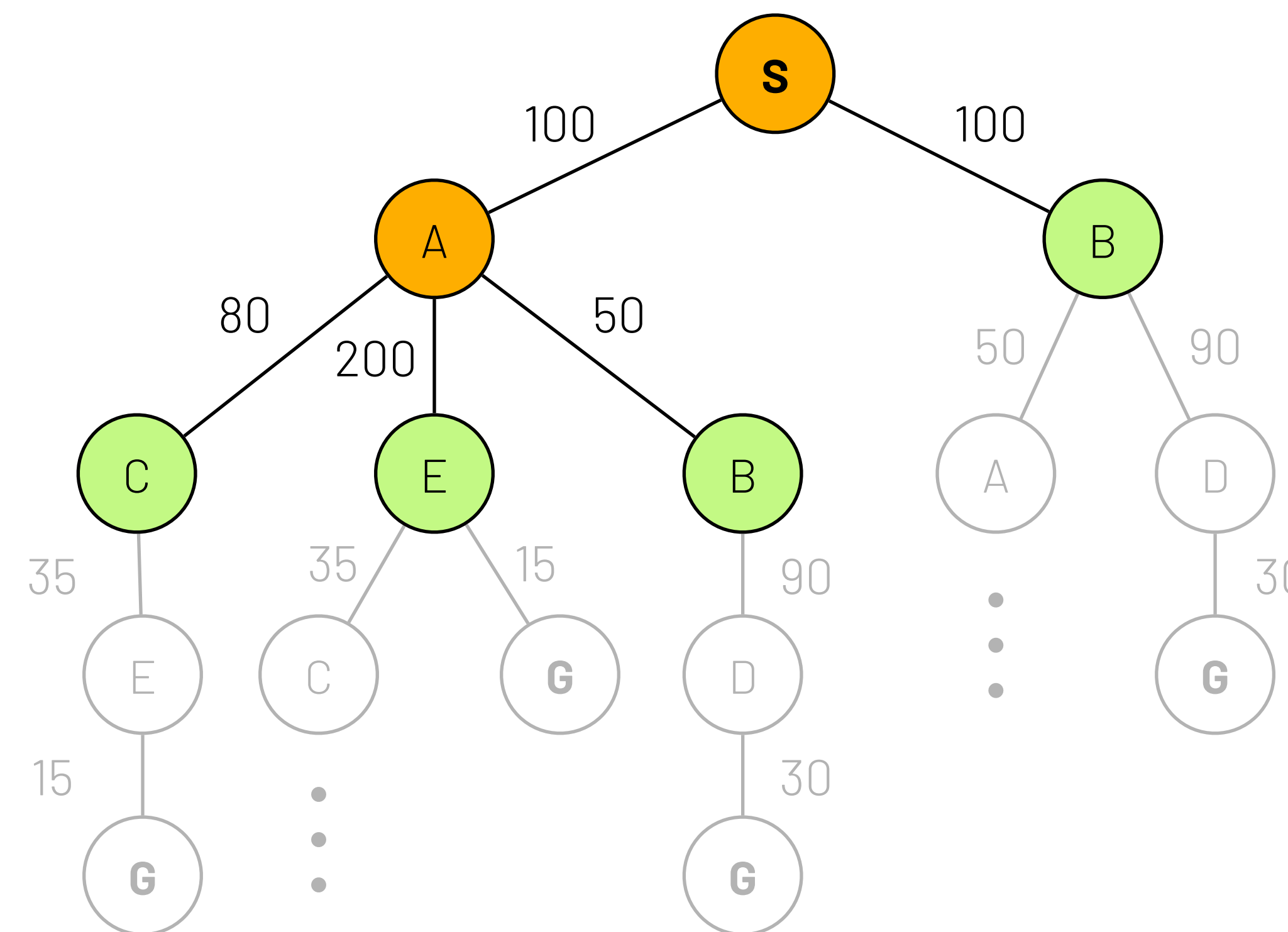


# Árvore de Busca



## Definições:

- ▶ O estado inicial é a **raiz** da árvore;
- ▶ Um nó é **expandido** quando um algoritmo considera as ações para aquele estado  $s$  chamando a função  $A(s)$ ;
- ▶ Um nó é **gerado** quando seu pai é expandido;
- ▶ O conjunto de caminhos produzidos até o momento é chamado de **fronteira**;
- ▶ Um **ciclo** ocorre quando um nó aparece múltiplas vezes em um mesmo caminho (e.g., S, A, E, C, A, E, G)

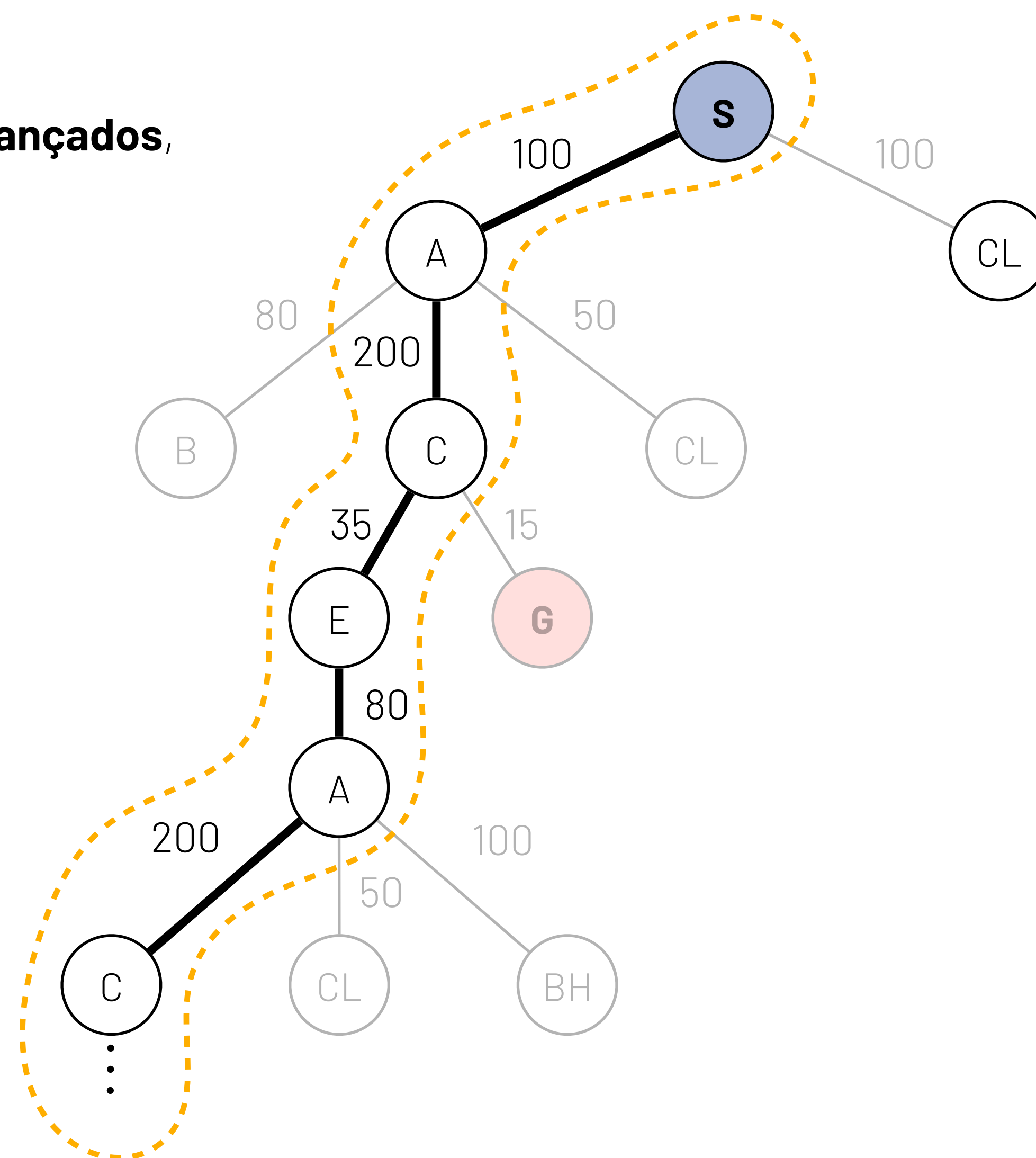
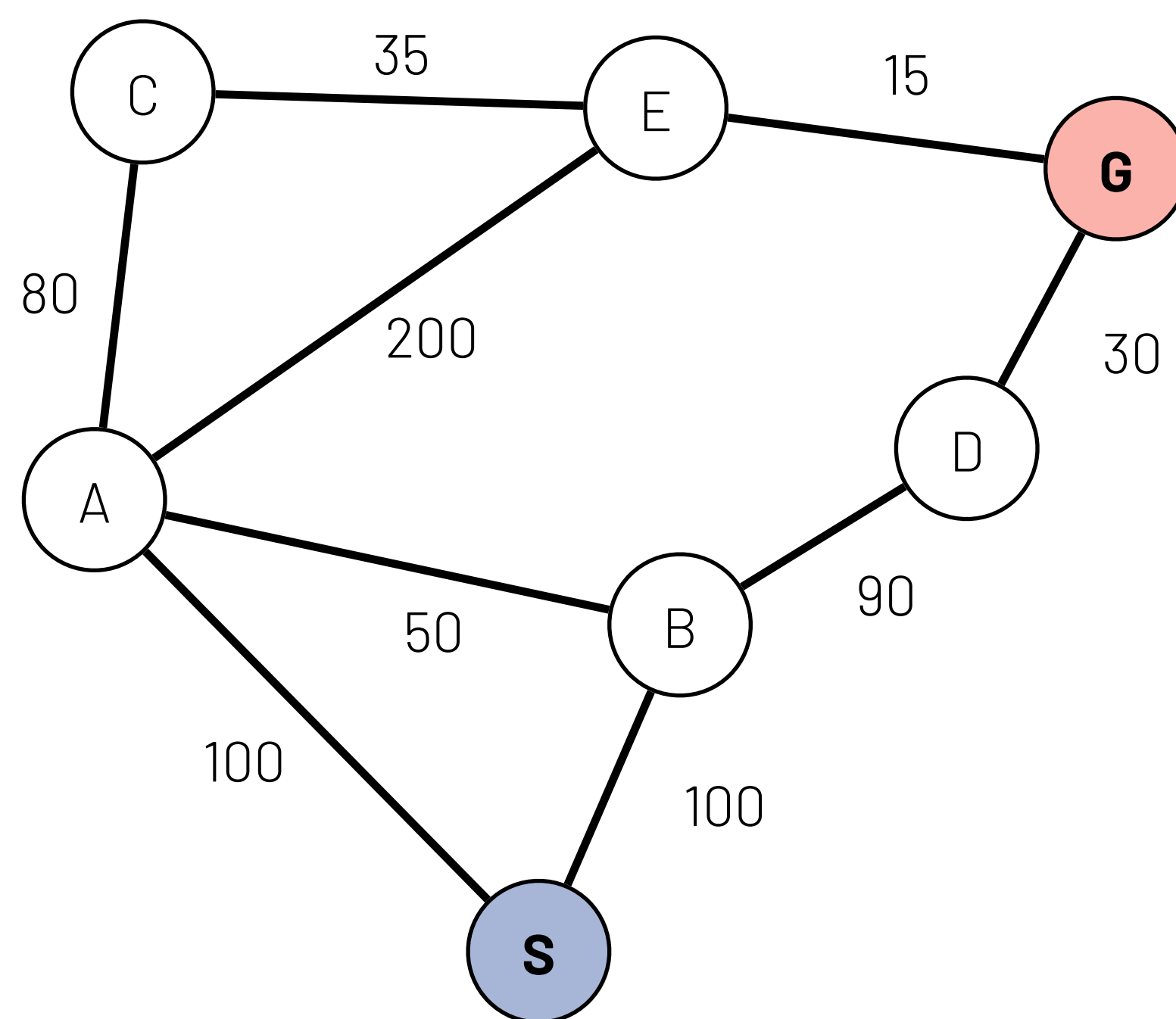


# Ciclos e caminhos redundantes



Ciclos são caminhos redundantes geram **árvores de busca infinitas**:

- ▶ Podemos evitar ciclos durante a busca com uma tabela de nós **alcançados**, expandindo apenas aqueles que:
  - ▶ Ainda não foram visitados ou;
  - ▶ Estão sendo visitados por um caminho melhor.



# Algoritmos de busca (que estudaremos)



## ▶ Busca sem informação

Não possuem informação sobre a distância entre um determinado estado  $e$  e o estado final  $g$

- ▶ Busca em largura (Breath-first search - BFS) – assume que ações todas tem o mesmo custo
- ▶ Busca em profundidade (Depth-first search- DFS) – assume que ações todas tem o mesmo custo
- ▶ Busca de custo uniforme (Algoritmo de Dijkstra) – assume ações com custo diferentes

## ▶ Busca informada

Possuem informação sobre a distância entre um determinado nó e o estado final

- ▶ Busca gulosa de melhor escolha
- ▶ Algoritmo  $A^*$



# Algoritmo genérico de busca em árvore



Os algoritmos de busca em árvore seguem a mesma estrutura geral:

```
def busca-arvore(s, g, A, T, C):  
    1. fronteira = [s] # Inicializar a fronteira com o estado inicial s  
    2. alcancado = {s} # Marcar nó inicial como visitado  
    3. custo[s] = 0    # Inicializar custo do estado inicial  
    4. while fronteira não estiver vazia:  
        5.     n = fronteira.pop() # Escolher um nó da fronteira para expandir  
        6.     if n == g:          # Verificar se o nó n escolhido é o estado final g  
        7.         return caminho entre s e g  
        8.     for filho in T(n, A(n)): # Expandir o nó n escolhido usando função de ações A  
        9.         custo_filho = custo[n] + C(n, filho) # Calcular custo de chegar até o filho por n  
        10.        if filho not in alcancado or custo_filho < custo[filho]:  
        11.            fronteira.append(filho)  
        12.            alcancado.append(filho)  
        13.            custo[filho] = custo_filho
```

A principal diferença entre os algoritmos é a **estratégia de expansão** do nó  $n$ ; Usamos diferentes **estruturas de dados** para implementar essas estratégias.

**alcancado** é uma tabela hash (dicionário em python) utilizada para evitar ciclos.

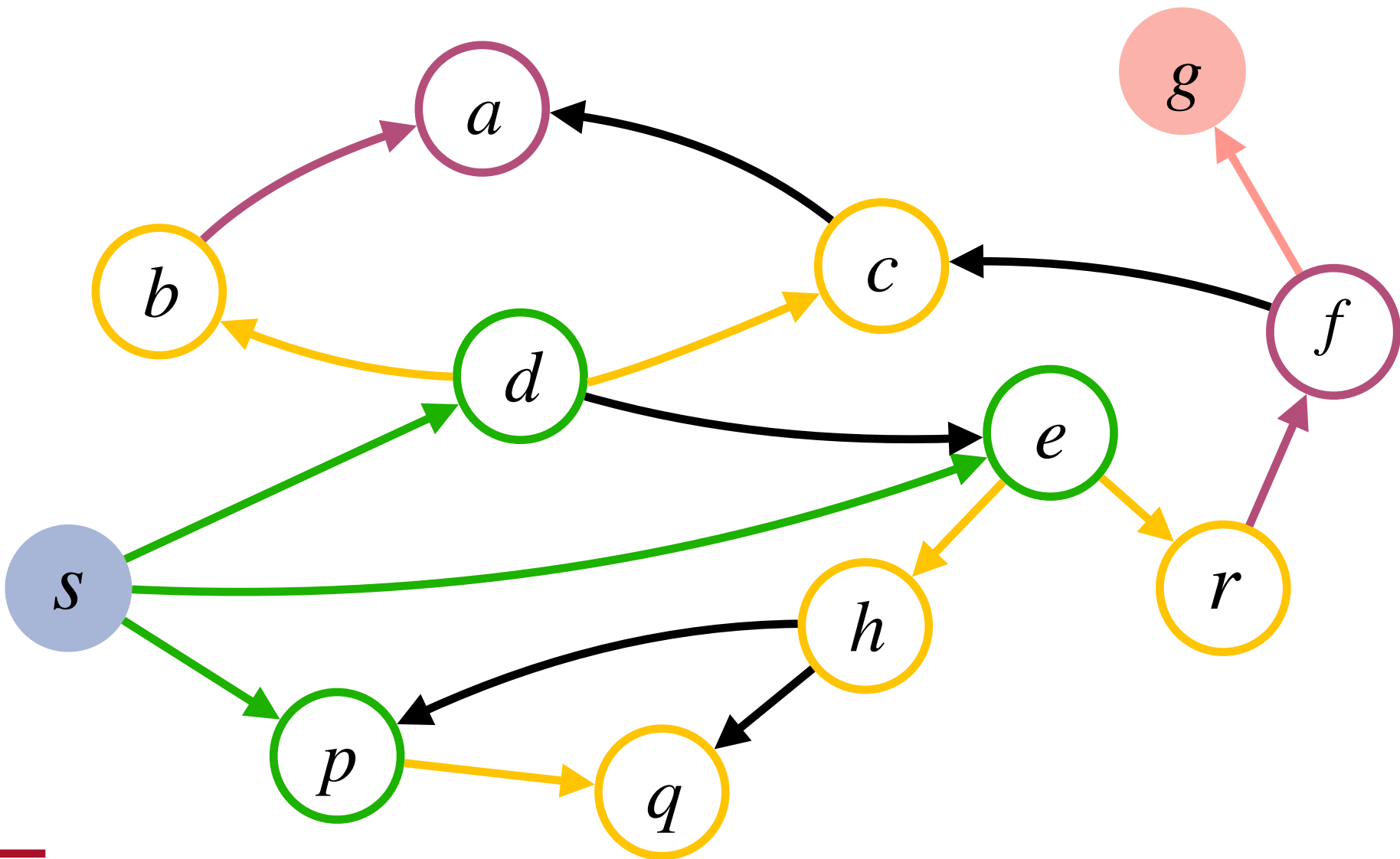
# Busca em Largura



## Fronteira é uma fila (FIFO)

Expandir o nó mais raso primeiro

- ▶ Nós a uma aresta de distância (d, e, p)
- ▶ Nós a duas arestas de distância (b, c, h, r, q)
- ▶ Nós a três arestas de distância (a, f)
- ▶ ...



Tempo	Nó	Fronteira (fila)	Alcançado
1			
2			
3			
4			
5			
6			
7			
8			
9			
10			
11			
12			

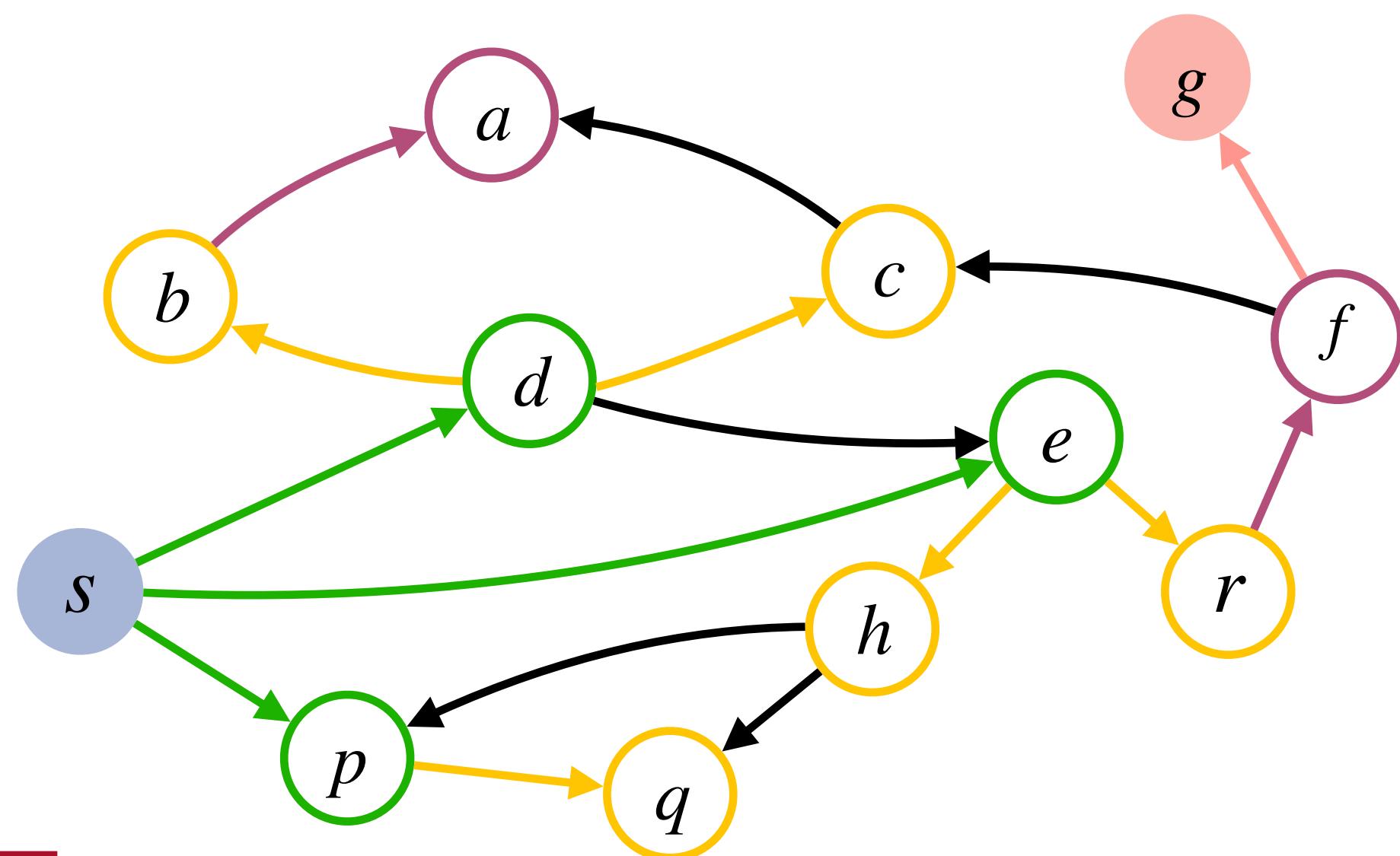
# Busca em Largura



## Fronteira é uma fila (FIFO)

Expandir o nó mais raso primeiro

- ▶ Nós a uma aresta de distância (d, e, p)
- ▶ Nós a duas arestas de distância (b, c, h, r, q)
- ▶ Nós a três arestas de distância (a, f)
- ▶ ...



Tempo	Nó	Fronteira (fila)	Alcançado
1	s	[d, e, p]	{s, d, e, p}
2	d	[e, p, b, c]	{d, e, p, b, c}
3	e	[p, b, c, h, r]	{d, e, p, b, c, h, r}
4	p	[b, c, h, r, q]	{d, e, p, b, c, h, r, q}
5	b	[e, h, r, q, a]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
6	c	[h, r, q, a]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
7	h	[r, q, a]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
8	r	[q, a, f]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
9	q	[a, f]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
10	a	[f, g]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
11	f	[g]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}
12	g	[]	{d, e, p, b, c, h, r, q, a}



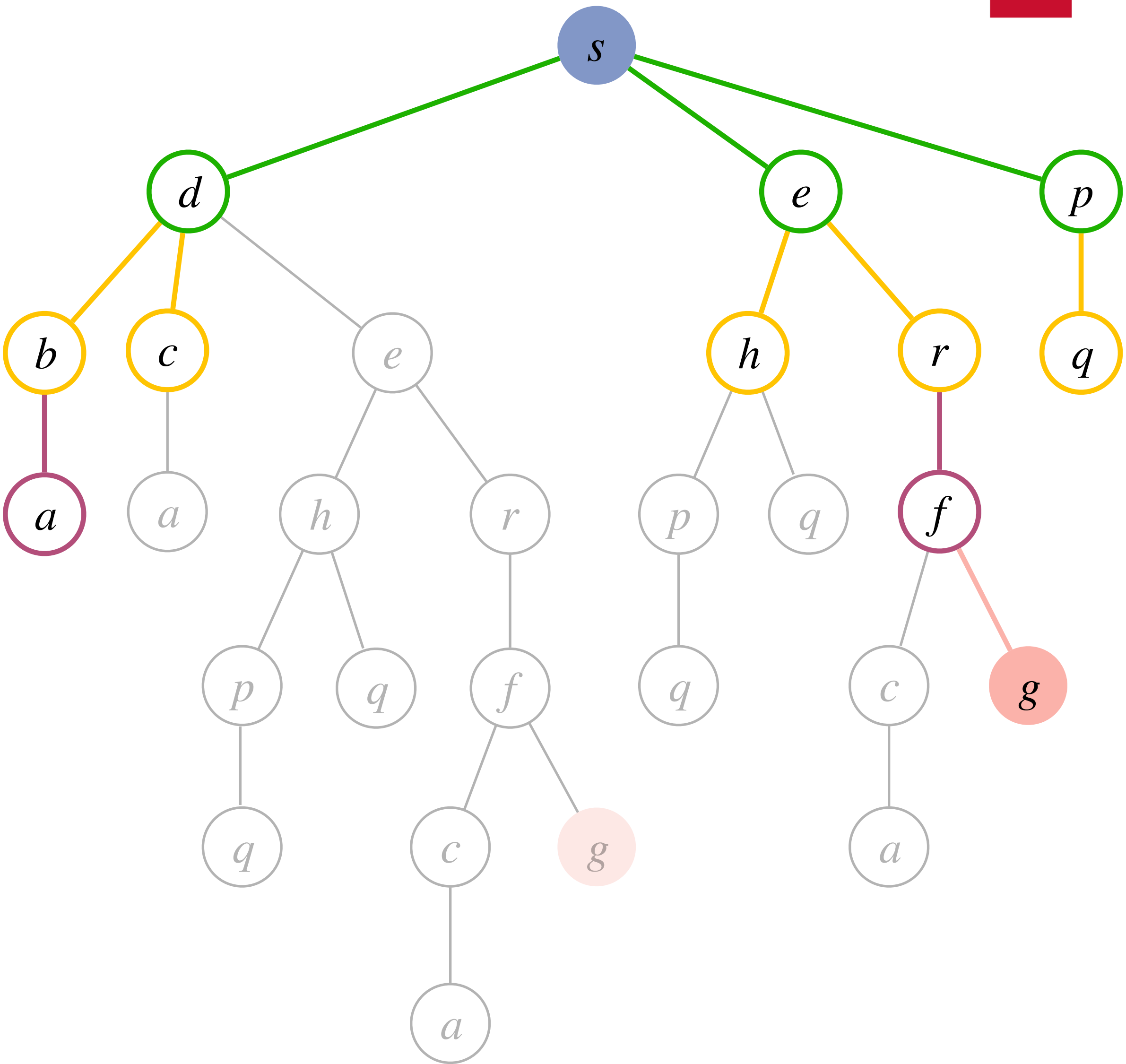
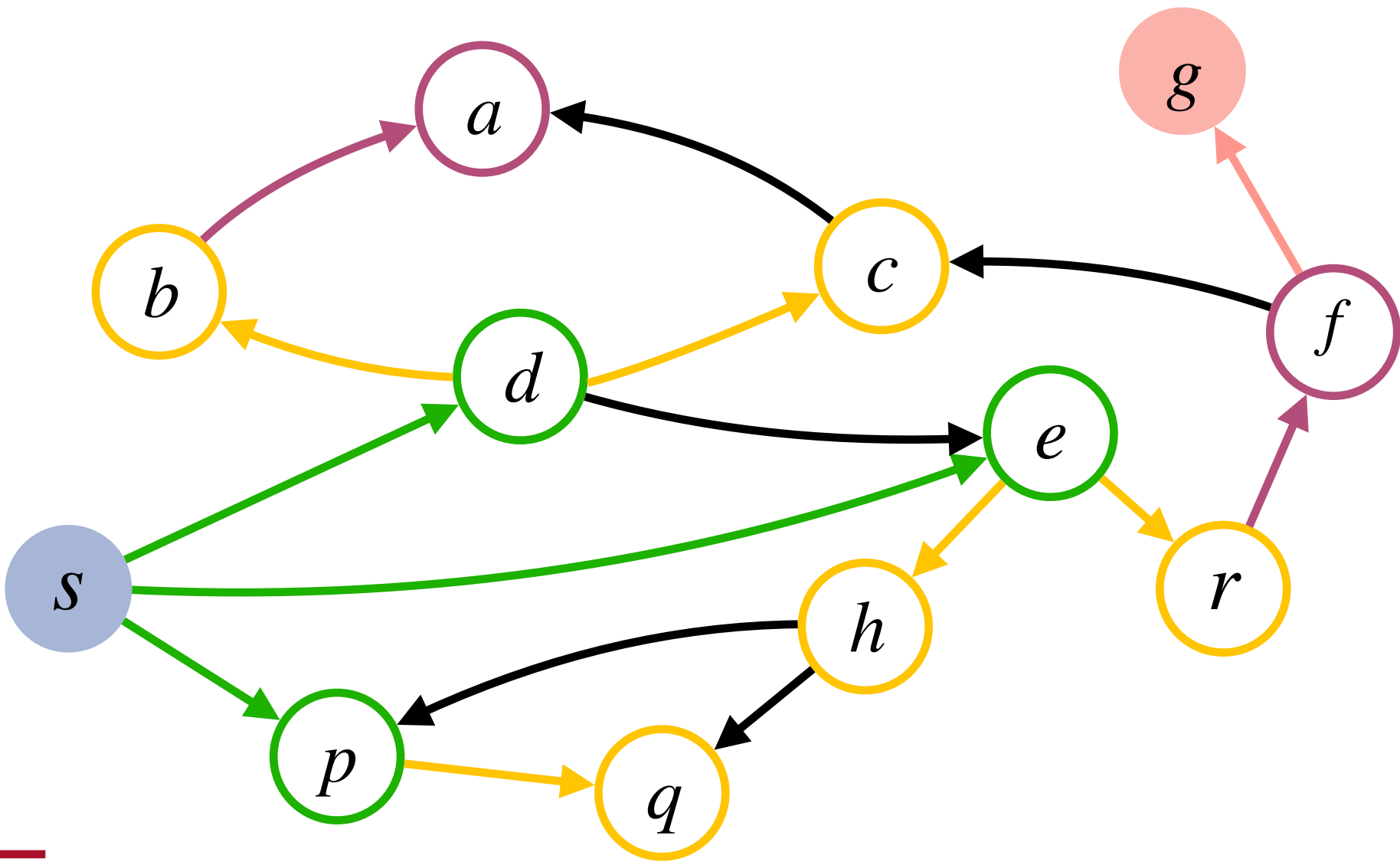
# Busca em Largura



## Fronteira é uma fila (FIFO)

Expandir o nó mais raso primeiro

- ▶ Nós a uma aresta de distância (d, e, p)
- ▶ Nós a duas arestas de distância (b, c, h, r, q)
- ▶ Nós a três arestas de distância (a, f)
- ▶ ...



# Implementação da Busca em Largura



```
def BFS(s, g, A, T, C):  
    1. fila = [s]  
    2. alcancado = {s}  
3. custo[s] = 0  
    4. while fila não estiver vazia:  
        5.     n = fila.pop(0)           # Escolher o primeiro nó da fila para expandir  
        6.     if n == g:                 # Verificar se o nó n escolhido é o estado final g  
        7.         return caminho entre s e g  
        8.     for filho in T(n, A(n)): # Expandir o nó n escolhido usando função de ações A  
9.     custo_filho = custo[n] + C(n, filho) # Calcular custo de chegar até o filho por n  
        10.    if filho not in alcancado or custo_filho < custo[filho]:  
        11.        fila.append(filho)  
        12.        alcancado.append(filho)  
13.    custo[filho] = custo_filho
```

Na BFS, não é necessário manter os custos

# Propriedade da Busca em Largura



- Complexidade de tempo

Explora todos os nós acima da solução mais rasa — seja  $d$  a profundidade da solução mais rasa, a complexidade de tempo é  $O(b^d)$

- Complexidade de espaço

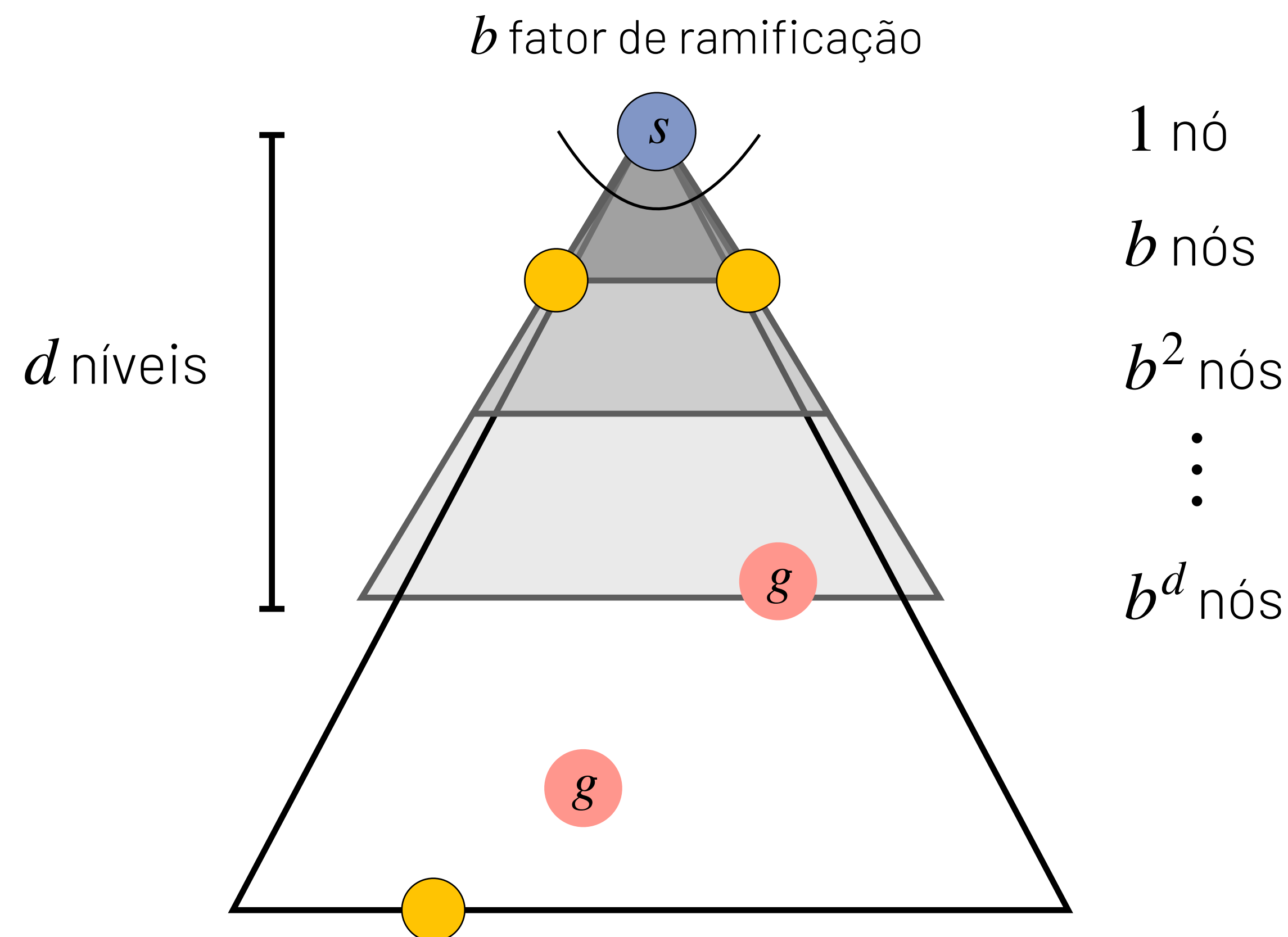
Armazena todos os nós até o nível  $d$  antes da solução  $g$ , portanto complexidade de espaço é  $O(b^d)$

- Completo

Sim. Se existe uma solução, então  $d$  é finito e a BFS vai encontrá-la

- Ótimo

Sim, mas apenas se os custos forem uniformes (iguais a 1)





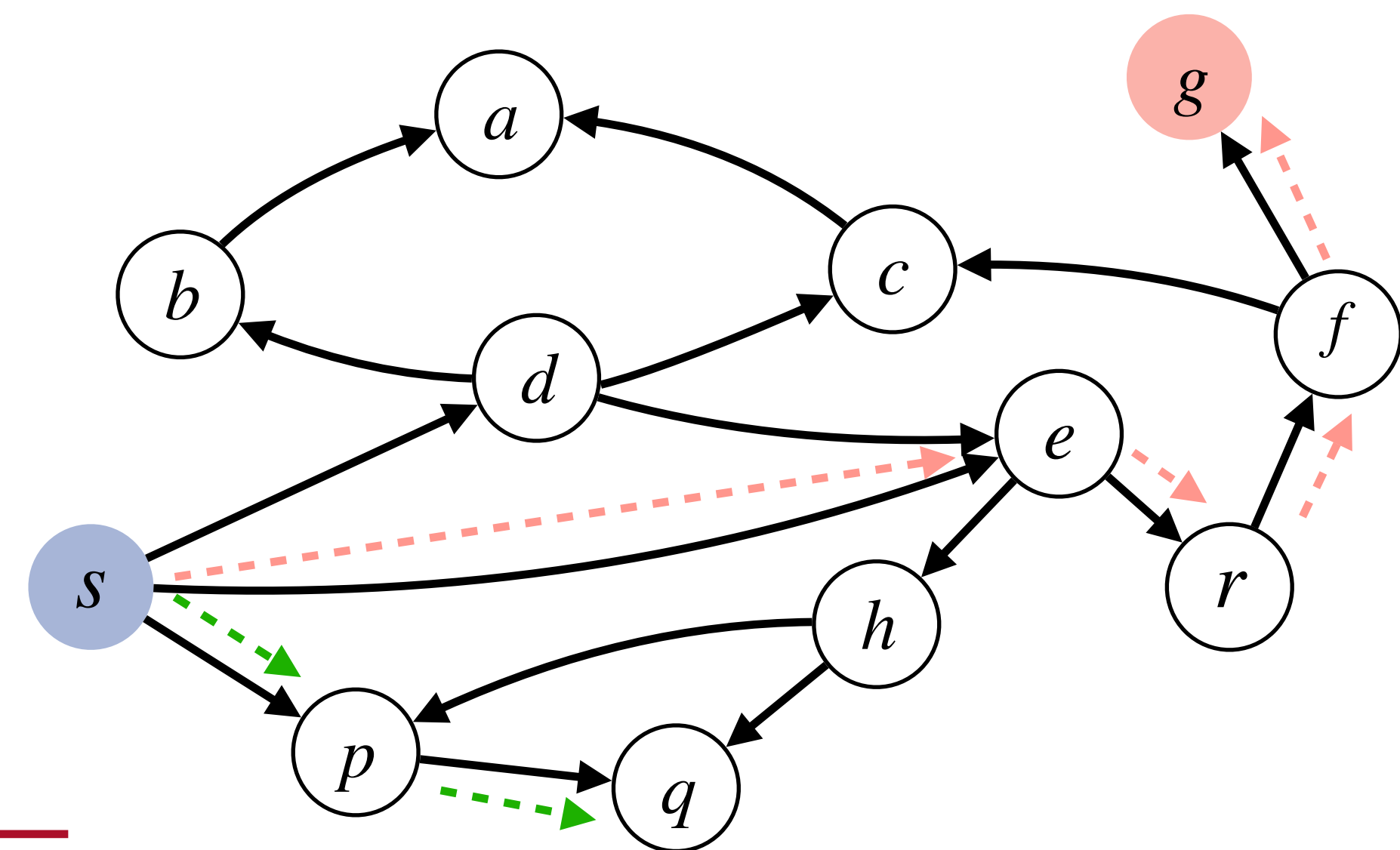
# Busca em Profundidade



## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

- ▶ Nós do primeiro caminho
- ▶ Nós do segundo caminho
- ▶ Nós do terceiro caminho
- ▶ ...



Tempo	Nó	Fronteira (pilha)	Alcançado
1			
2			
3			
4			
5			
6			
7			
8			
9			
10			
11			
12			

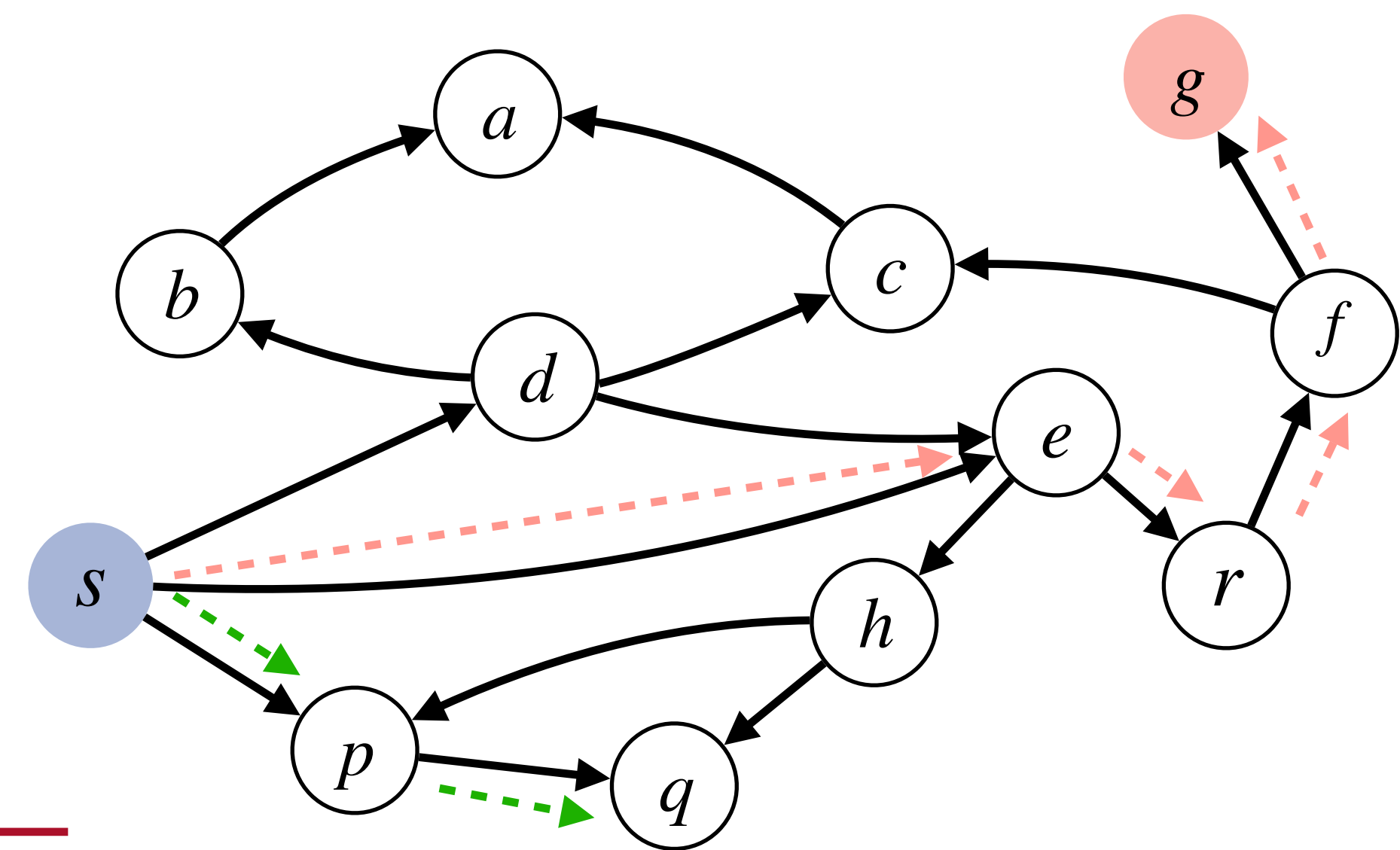
# Busca em Profundidade



## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

- ▶ Nós do primeiro caminho
- ▶ Nós do segundo caminho
- ▶ Nós do terceiro caminho
- ▶ ...



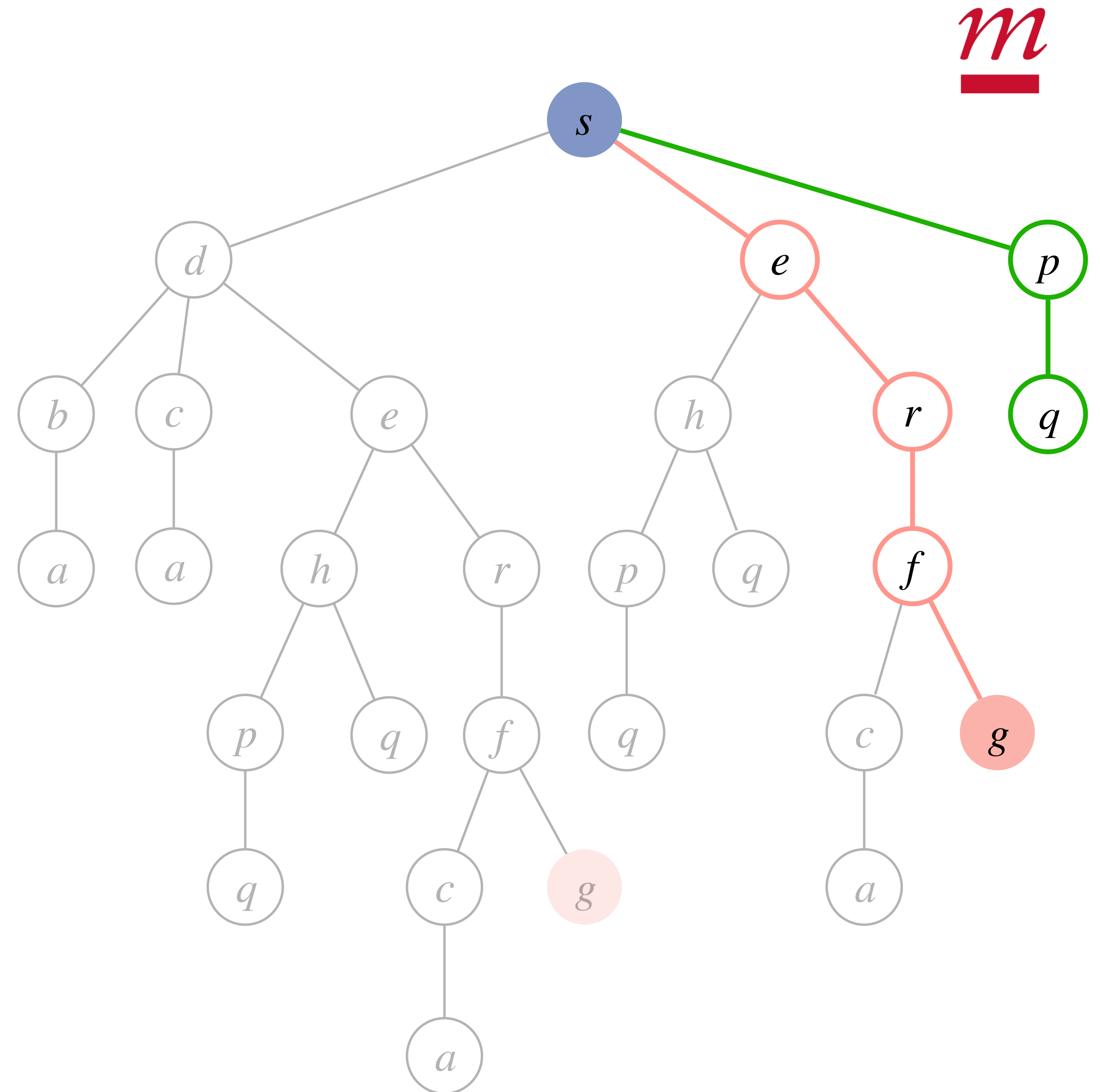
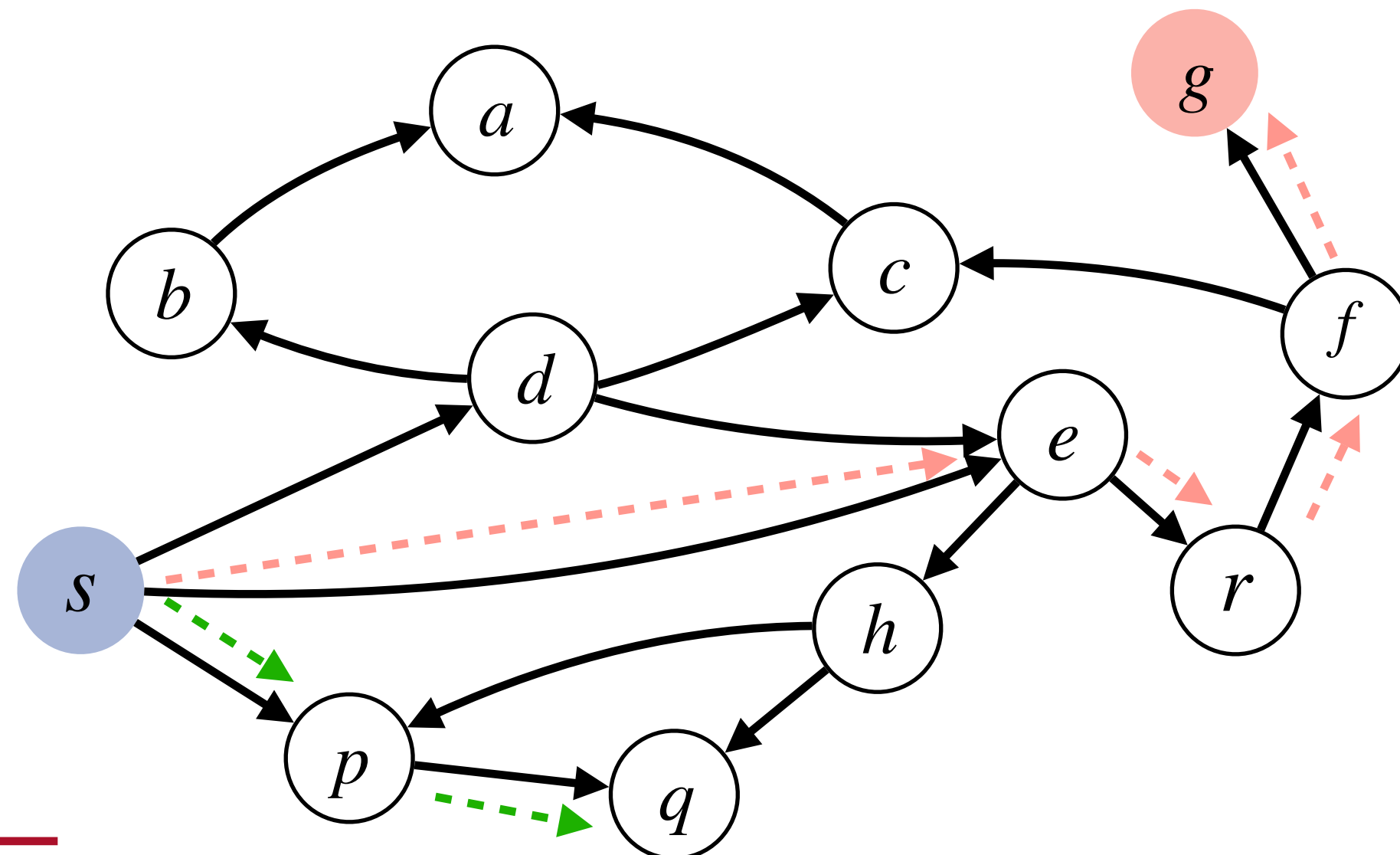
Tempo	Nó	Fronteira (pilha)	Alcançado
1	s	[d, e, p]	{s, d, e, p}
2	p	[d, e, q]	{s, d, e, p, q}
3	q	[d, e]	{s, d, e, p, q}
4	e	[d, h, r]	{s, d, e, p, q, h, r}
5	r	[d, h, f]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
6	f	[d, h, g]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
7	g	[d, h]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
8			
9			
10			
11			
12			

# Busca em Profundidade

## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

- ▶ Nós do primeiro caminho
- ▶ Nós do segundo caminho
- ▶ Nós do terceiro caminho
- ▶ ...





# Busca em Profundidade



```
def DFS(s, g, A, T, C):
```

```
1. pilha = [s]
```

```
2. alcancado = {s}
```

```
3. custo[s] = 0
```

```
4. while pilha não estiver vazia:
```

```
5.     n = pilha.pop()           # Escolher o último nó da fila para expandir
```

```
6.     if n == g:                # Verificar se o nó n escolhido é o estado final g
```

```
7.         return caminho entre s e g
```

```
8.     for filho in T(n, A(n)):  # Expandir o nó n escolhido usando função de ações A
```

```
9.         custo_filho = custo[n] + C(n, filho) # Calcular custo de chegar até o filho por n
```

```
10.         if filho not in alcancado or custo_filho < custo[filho]:
```

```
11.             pilha.append(filho)
```

```
12.             alcancado.append(filho)
```

```
13.         custo[filho] = custo_filho
```

Na DFS, a **fronteira** é uma **pilha (LIFO)**

Na DFS, também não é necessário manter os custos

# Propriedade da Busca em Profundidade

*m*

- Complexidade de tempo

No pior caso, terá que processar a árvore toda. Seja  $m$  a profundidade total (finita) da árvore, a complexidade de tempo é  $O(b^m)$

- Complexidade de espaço

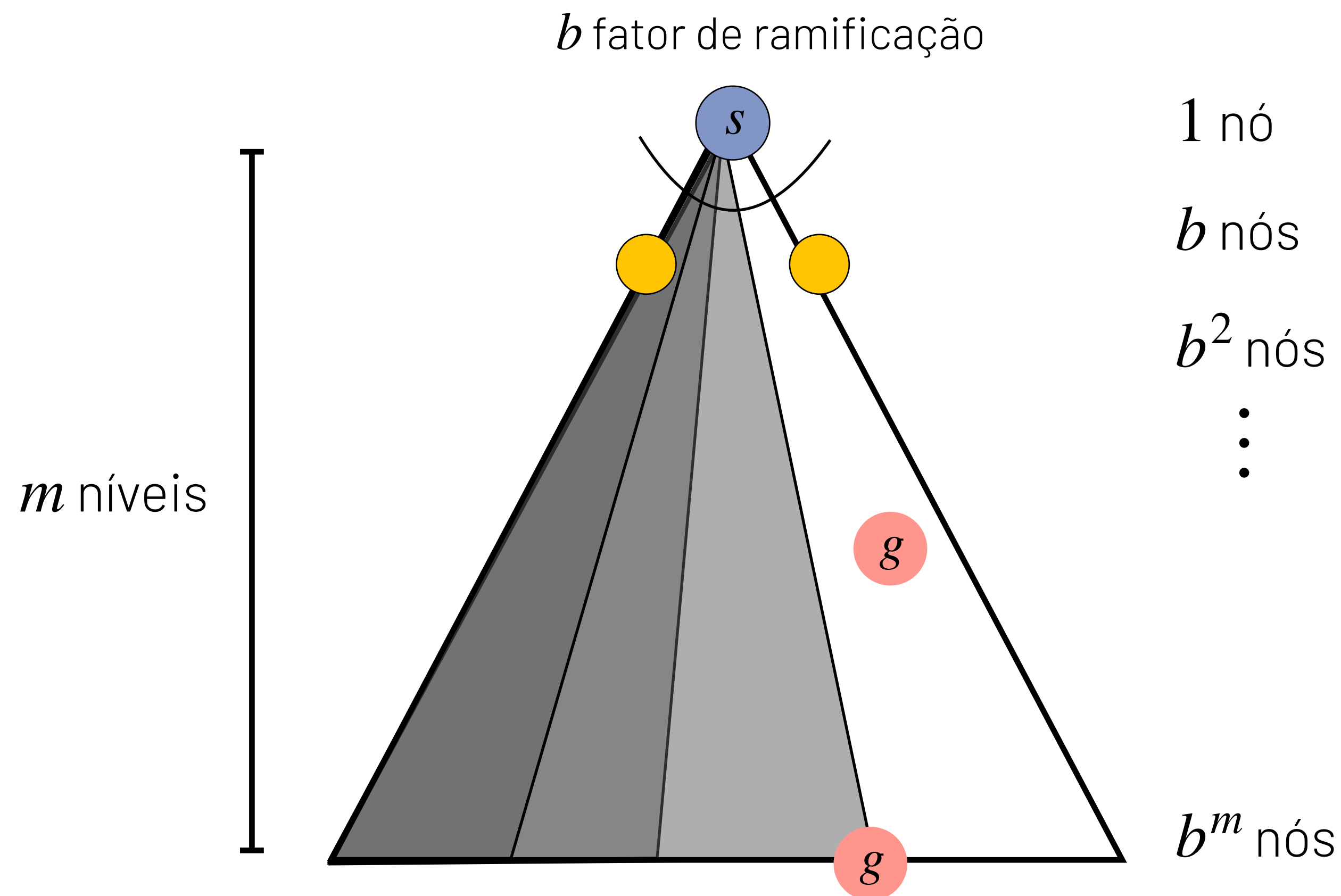
Armazena os irmãos de cada nó no caminho até a raiz, portanto complexidade de espaço é  $O(bm)$

- Completo

Apenas se a árvore de busca for finita (ou usando verificação de ciclos).

- Ótimo

Não, ele a solução mais à esquerda (recursivo) ou à direita (iterativo), independente de custo



# Próxima aula



## A20: IA – Pathfinding II

- ▶ Representação de Mapas em Jogos
- ▶ Algoritmos de Busca Não-Informados
  - ▶ Busca em profundidade
  - ▶ Busca em largura
- ▶ **Algoritmos de Busca Informados**
  - ▶ **Heurísticas**
  - ▶ **Greedy Best-First Search**
  - ▶ **A\***