

# INF623

2024/1



# Inteligência Artificial

## A2: Busca no espaço de estados II

# Plano de aula

- ▶ Algoritmos de busca sem informação
  - ▶ Busca em profundidade
    - ▶ Iterativa vs. recursiva
  - ▶ Busca de custo uniforme
- ▶ Função Heurística
- ▶ Algoritmos de busca informada
  - ▶ Busca guloso pela melhor escolha
  - ▶  $A^*$

# 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.

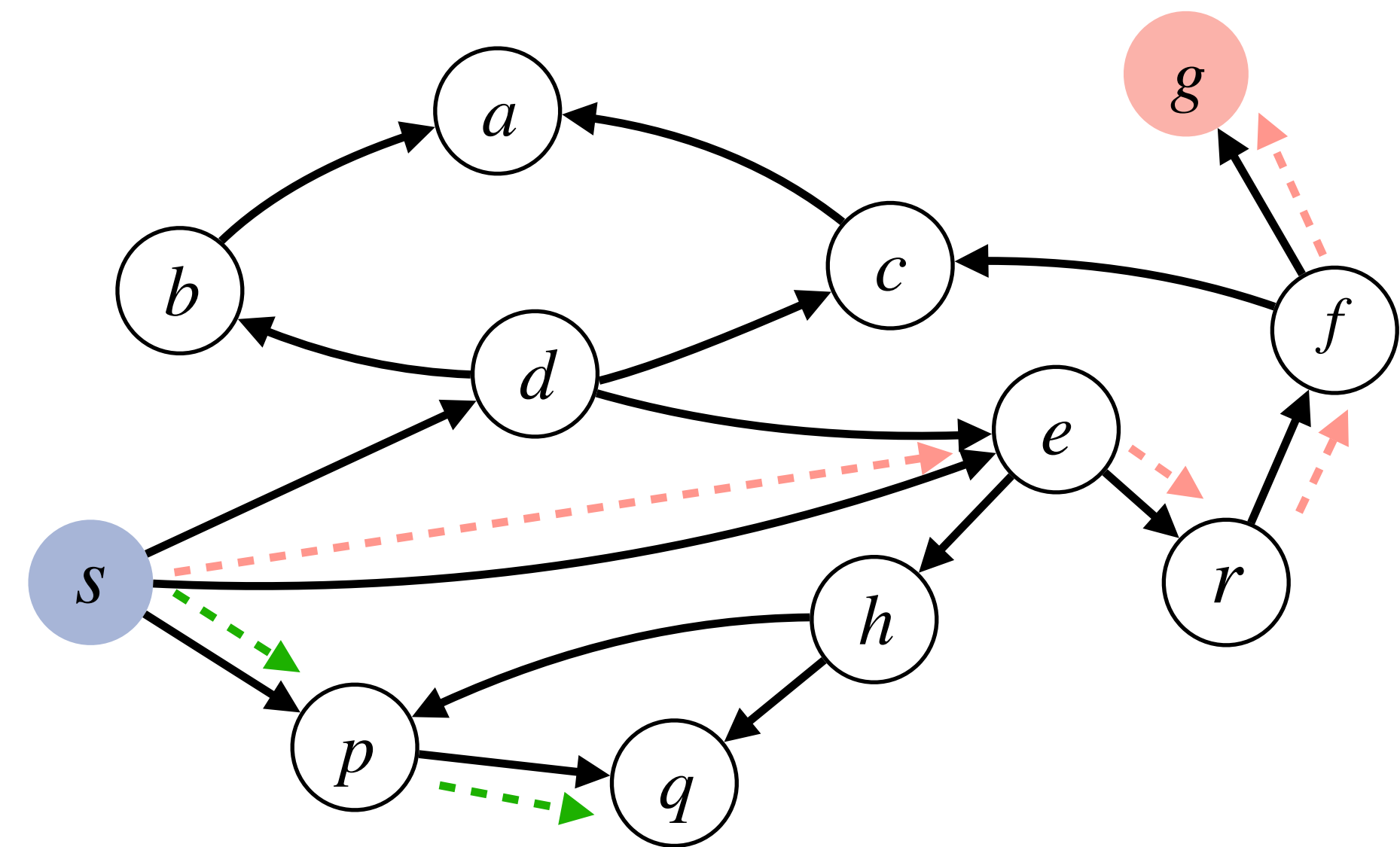
**alcancado** é uma tabela hash (dicionário em python) utilizada para evitar ciclos.

# Busca em profundidade (iterativa)

## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

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



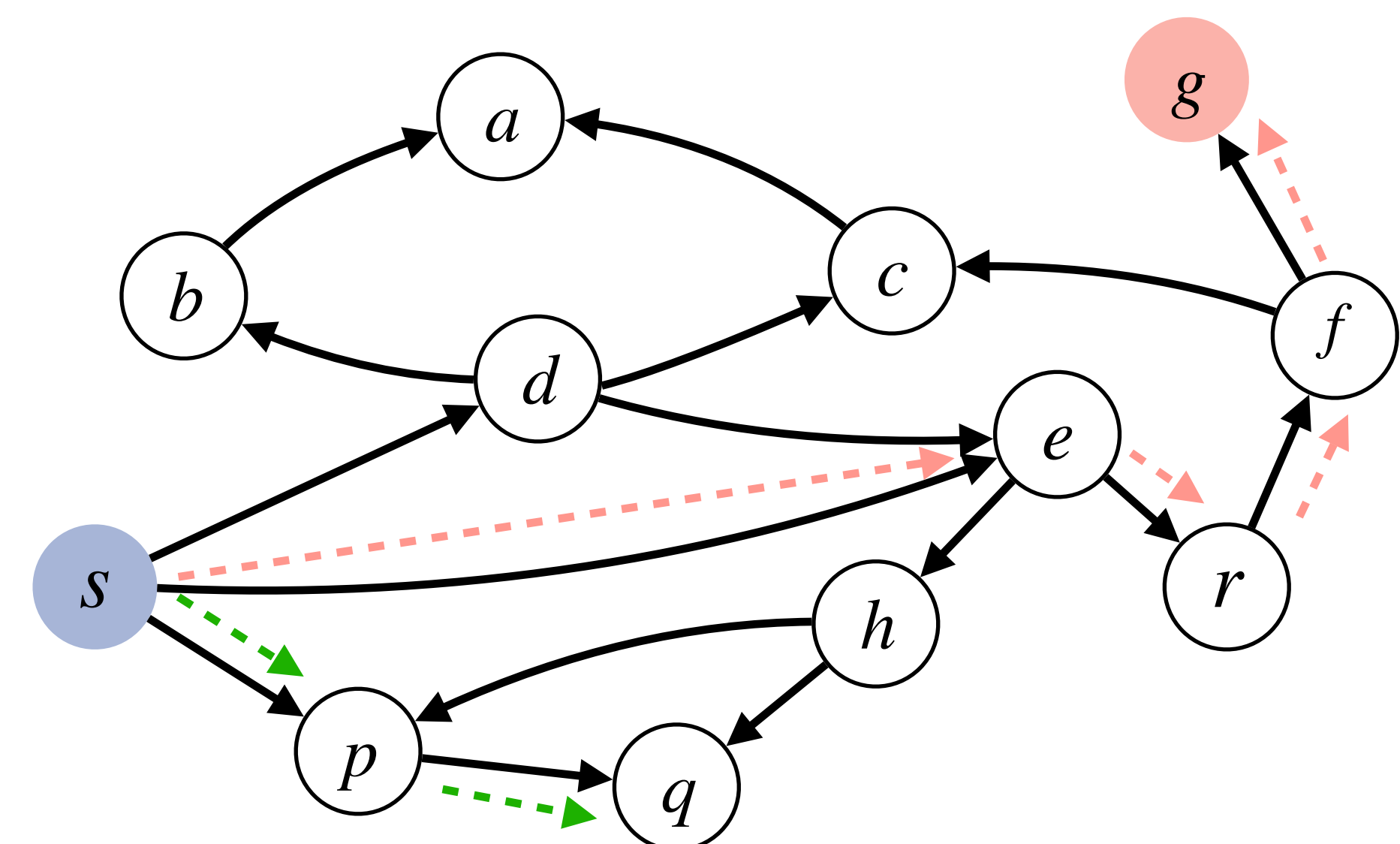
Tempo	Nó	Fronteira (pilha)	Alcançado
1			
2			
3			
4			
5			
6			
7			
8			
9			
10			
11			
12			

# Busca em profundidade (iterativa)

## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

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



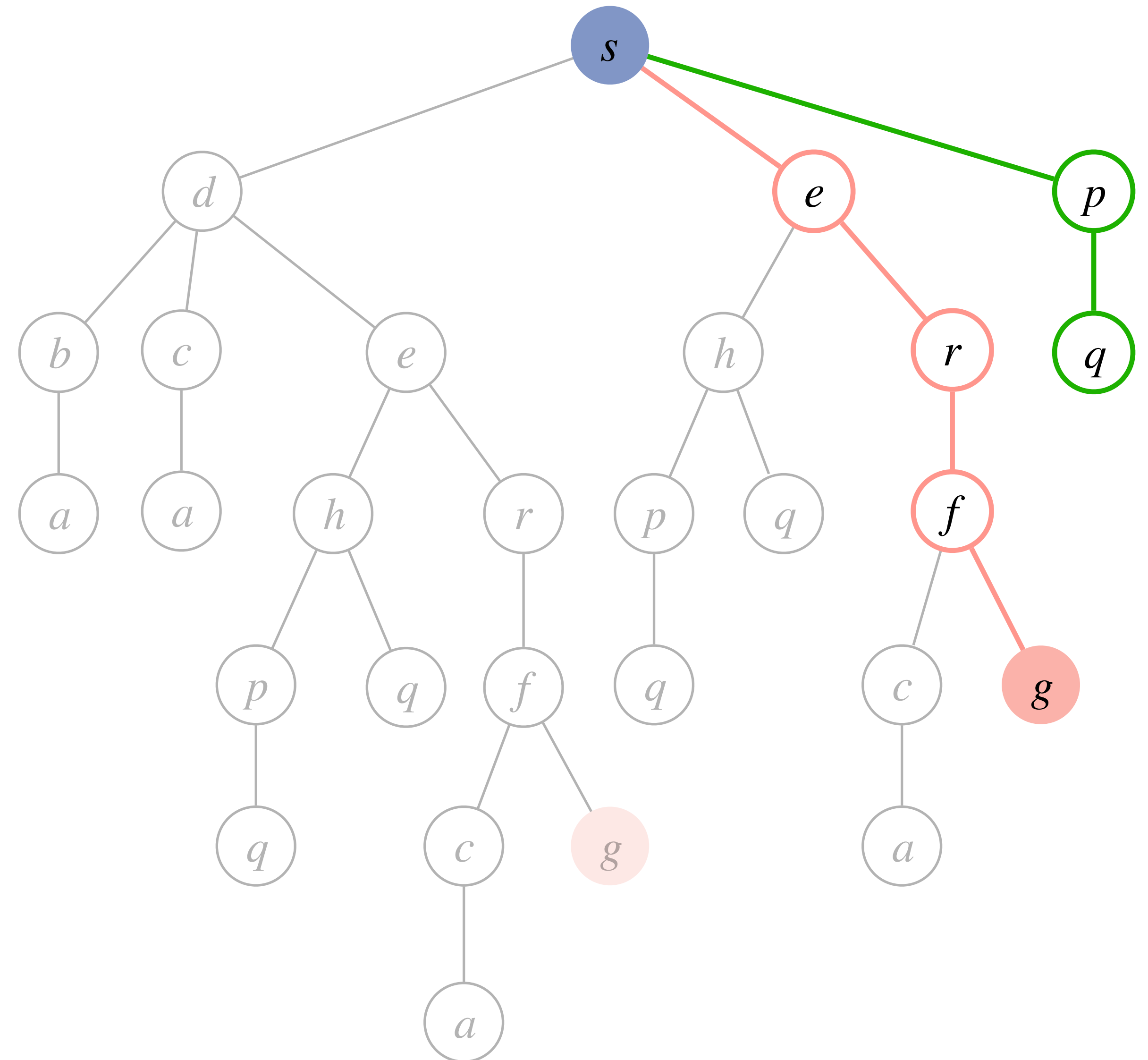
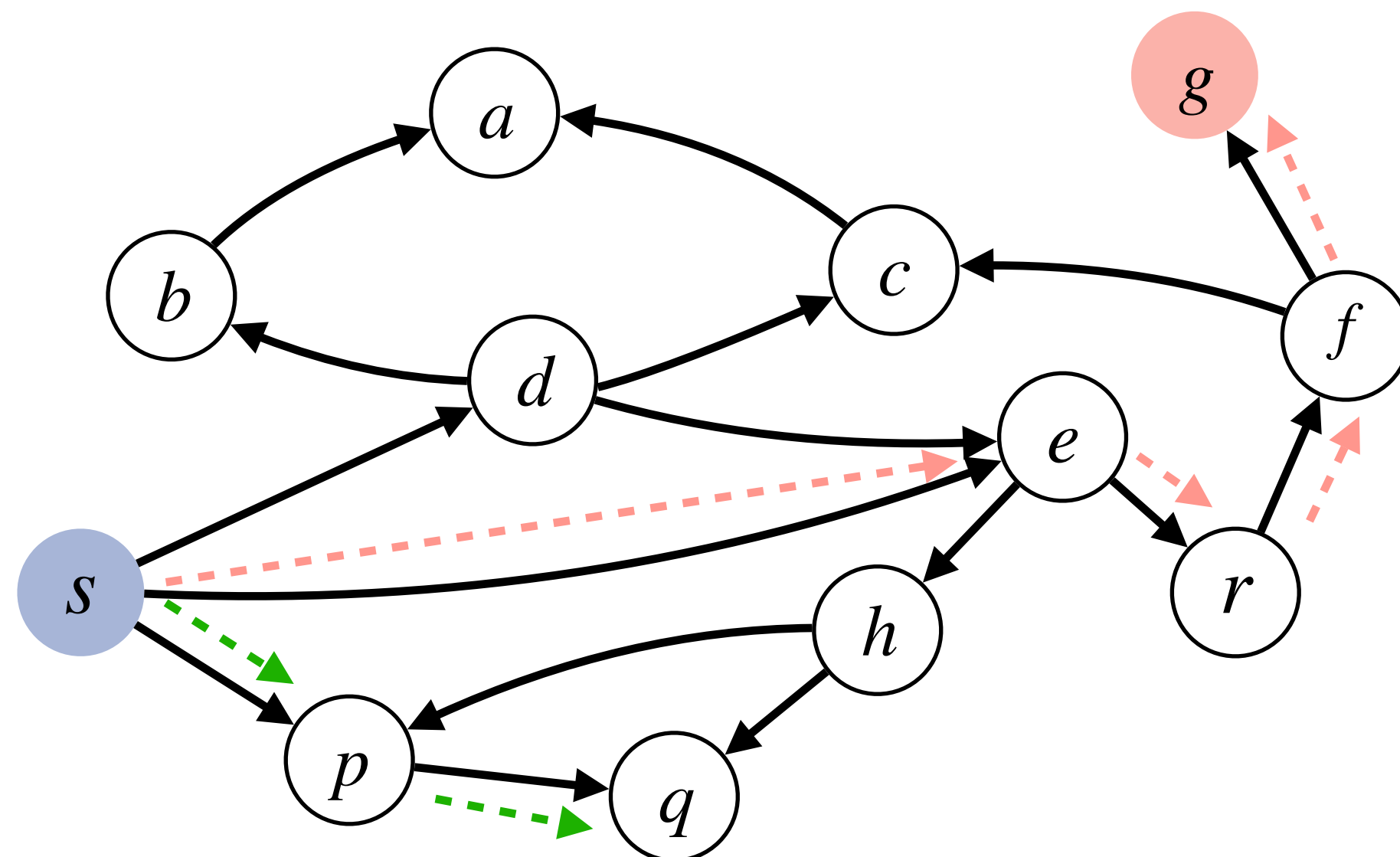
Tempo	Nó	Fronteira (pilha)	Alcançado
1	s	[d, e, p]	{s, d, e, p}
2	p	[d, e, q]	{s, d, e, p, q}
3	q	[d, e]	{s, d, e, p, q}
4	e	[d, h, r]	{s, d, e, p, q, h, r}
5	r	[d, h, f]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
6	f	[d, h, g]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
7	g	[d, h]	{s, d, e, p, q, h, r, f}
8			
9			
10			
11			
12			

# Busca em profundidade (iterativa)

## Fronteira é uma pilha (LIFO)

Expandir o nó mais profundo primeiro

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





# Implementação iterativa da busca em profundidade

```
def BFS(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

# Implementação recursiva da busca em profundidade

```
def DFS_util(n, g, A, T, alcancado):  
    1. if n == g:  
    2.     return caminho entre s e g  
    3. for filho in T(n, A(n)):  
    4.     if filho not in alcancado:  
    5.         alcancado.append(n)  
    6.         DFS_util(filho, g, A, T, alcancado)
```

Na implementação recursiva, a fronteira é a pilha de chamadas recursivas da função DFS\_util

```
def DFS(s, g, A, T):  
    1. alcancado = {s}  
    2. DFS_util(s, g, A, T, alcancado)
```

Para espaços de busca muito grandes com estrutura de árvore finita, é comum implementar a DFS sem detecção de ciclos para otimização de memória!

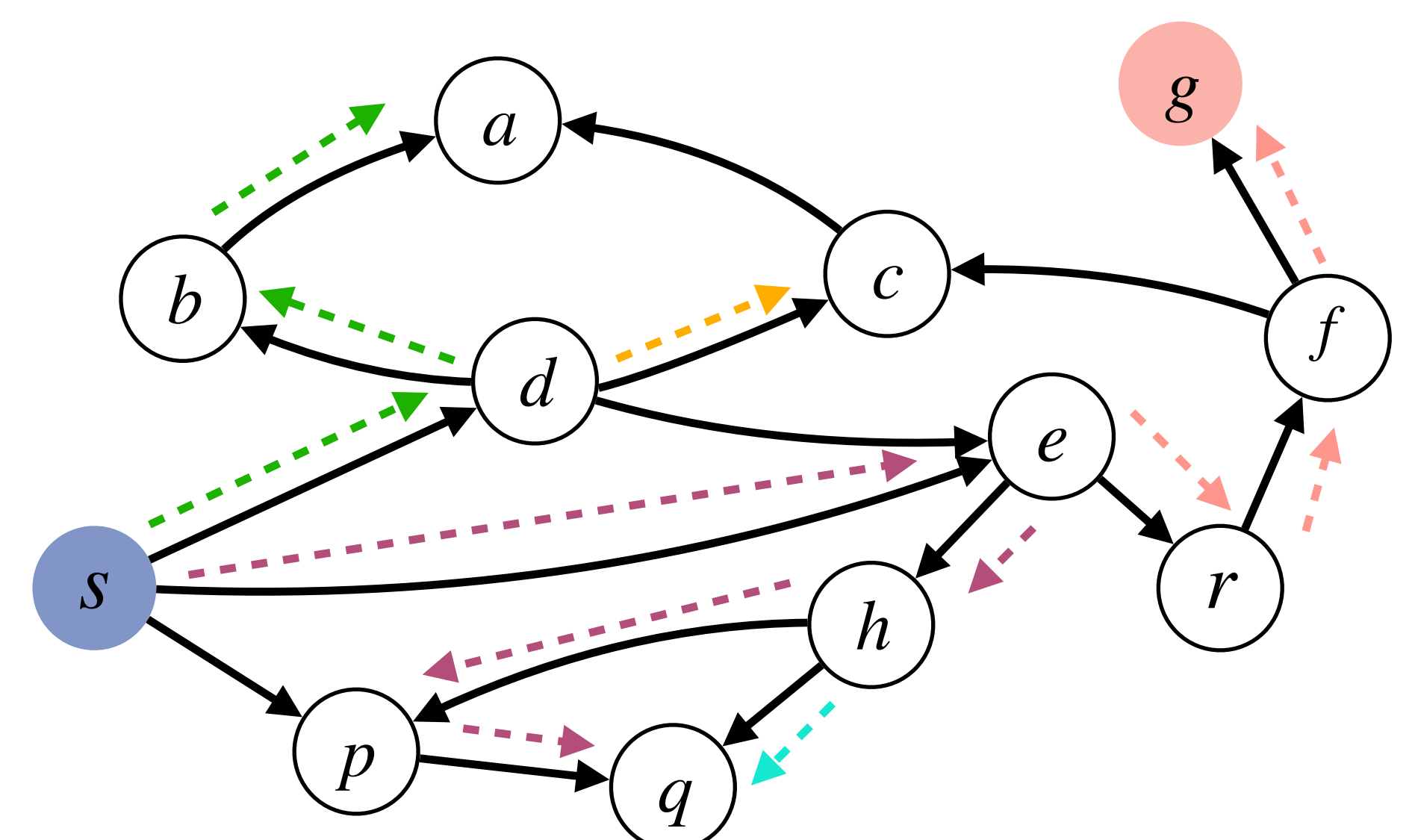


# Busca em profundidade (recursiva)

## Fronteira é a pilha da recursão

Expandir o nó mais profundo primeiro

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



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

# Busca em profundidade (recursiva)

## Fronteira é a pilha da recursão

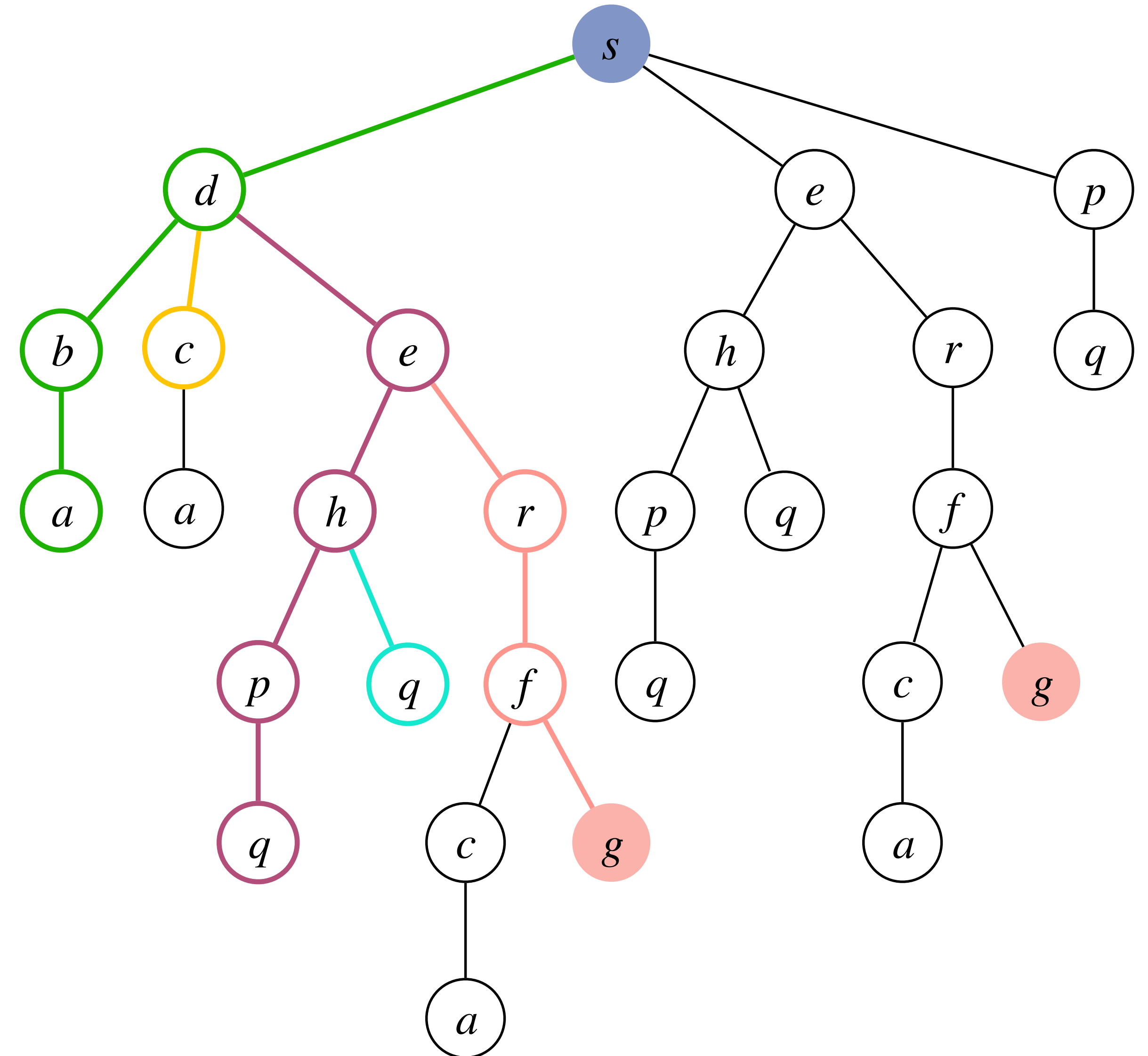
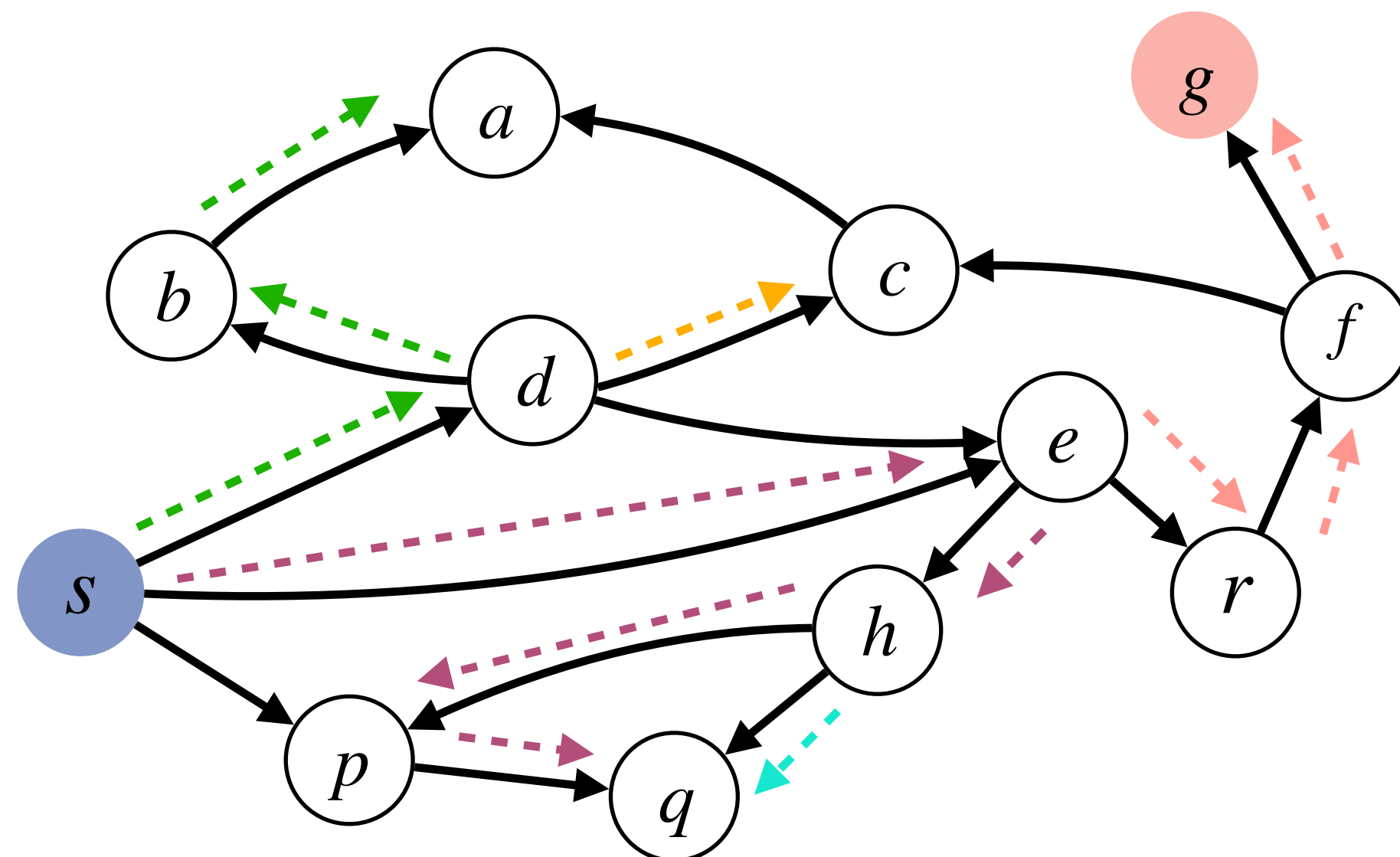
Expandir o nó mais profundo primeiro

► Nós do primeiro caminho

► Nós do segundo caminho

► Nós do terceiro caminho

► ...



# Propriedade da busca em profundidade

- 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

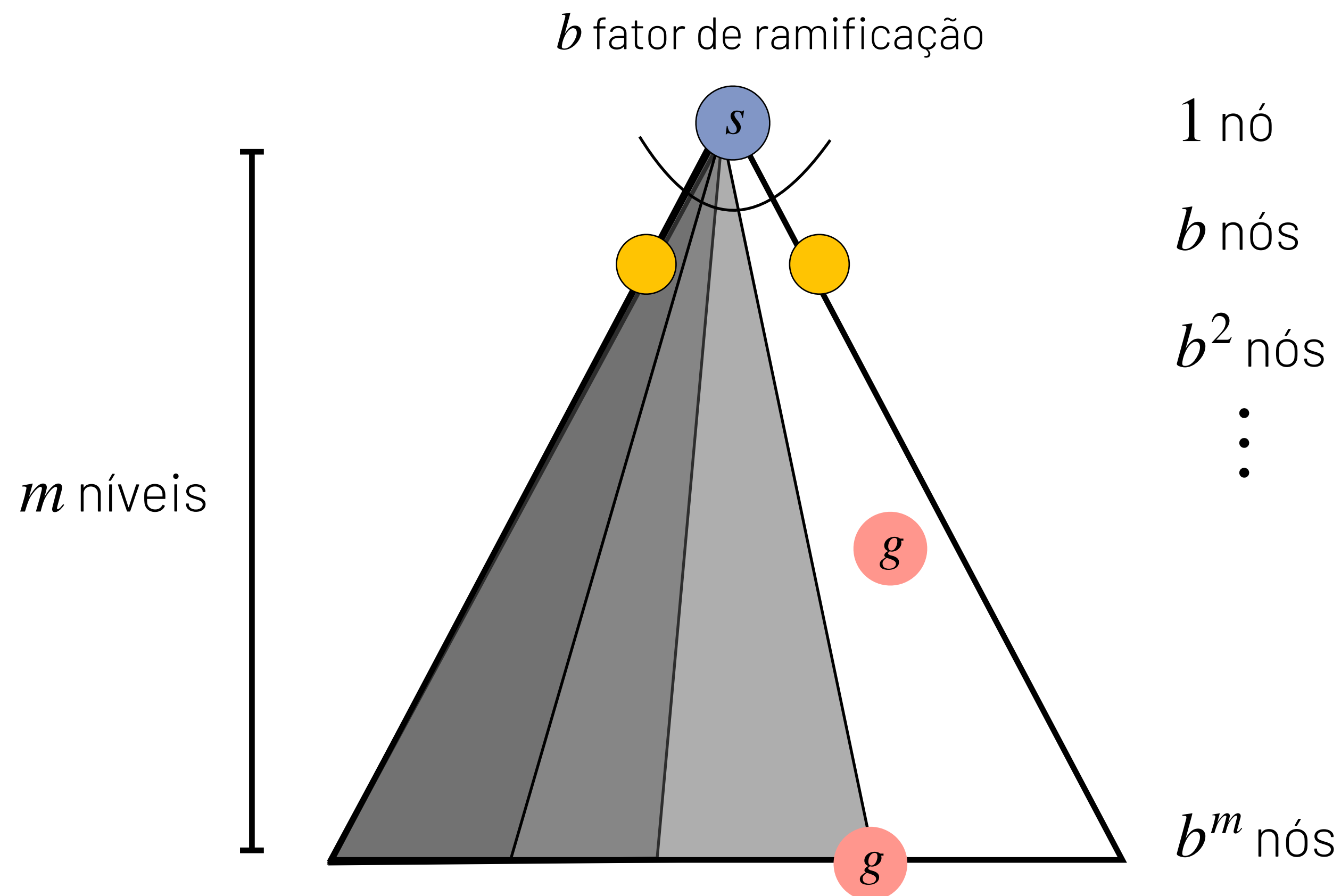
Armazena os irmãos de cada nó no caminho até a raiz, portanto complexidade de espaço é  $O(bm)$

- 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



# Exercício 1: Quando utilizar busca em profundidade?

Se a DFS não é ótima e completa apenas em árvores finitas, porque utilizar esse algoritmo?

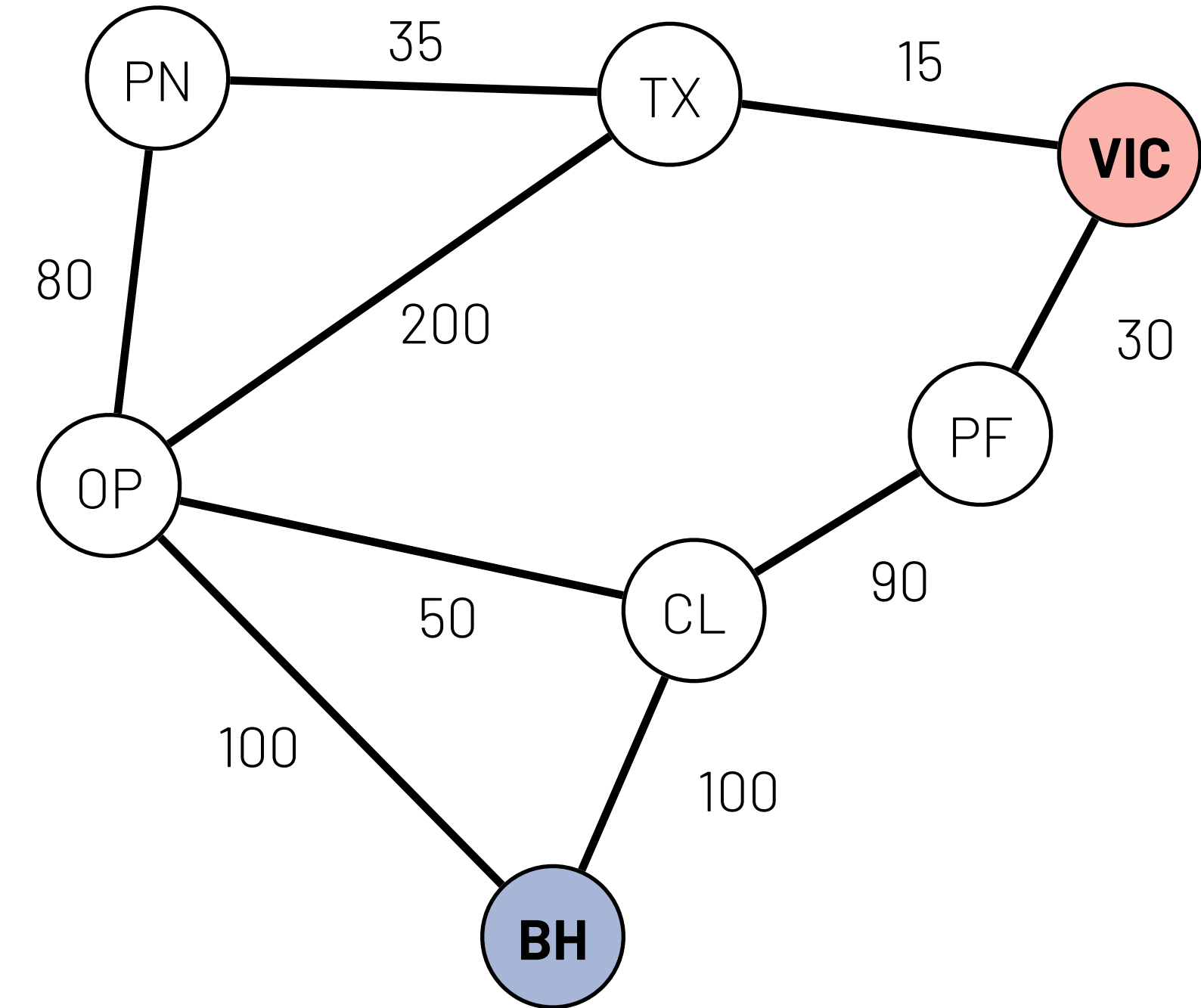
*R: Quando o grafo do problema de busca é estruturalmente uma árvore finita, a busca em profundidade é uma excelente solução pois utiliza consideravelmente menos memória que a busca em largura. Exemplos em IA:*

- ▶ *Satisfação de restrição*
- ▶ *Satisfatibilidade proposicional*
- ▶ *Programação lógica*

# Busca de custo uniforme (Algoritmo de Dijkstra)

**Fronteira é uma fila de prioridade**

Expandir o nó  $n$  com caminho de menor custo  $g(n)$



Tempo	Nó	Fronteira (heap)	Alcançado
1	BH(0)	<del>OP(100)</del> , CL(100)	OP(100), CL(100)
2	OP(100)	<del>CL(100)</del> , PN(180), TX(300)	OP(100), CL(100), PN(180), TX(300)
3	CL(100)	<del>PN(180)</del> , TX(300), PF(190)	OP(100), CL(100), PN(180), TX(300), PF(190)
4	PN(180),	TX(300), <del>PF(190)</del> , TX(215)	OP(100), CL(100), PN(180), TX(215), PF(190)
5	PF(190)	TX(300), TX(215), VIC(220)	OP(100), CL(100), PN(180), TX(215), PF(190), VIC(220)
6	TX(215)	TX(300), <del>VIC(220)</del>	OP(100), CL(100), PN(180), TX(215), PF(190), VIC(220)
7	VIC(220)	TX(300)	OP(100), CL(100), PN(180), TX(215), PF(190), VIC(220)

# Propriedade da busca de custo uniforme

- Complexidade de tempo

Explora todos os nós com custo menor que o da melhor solução  $C^*$ . Se as ações custam no mínimo  $\epsilon$ , então complexidade de tempo  $O(b^{C^*/\epsilon})$

- Complexidade de espaço

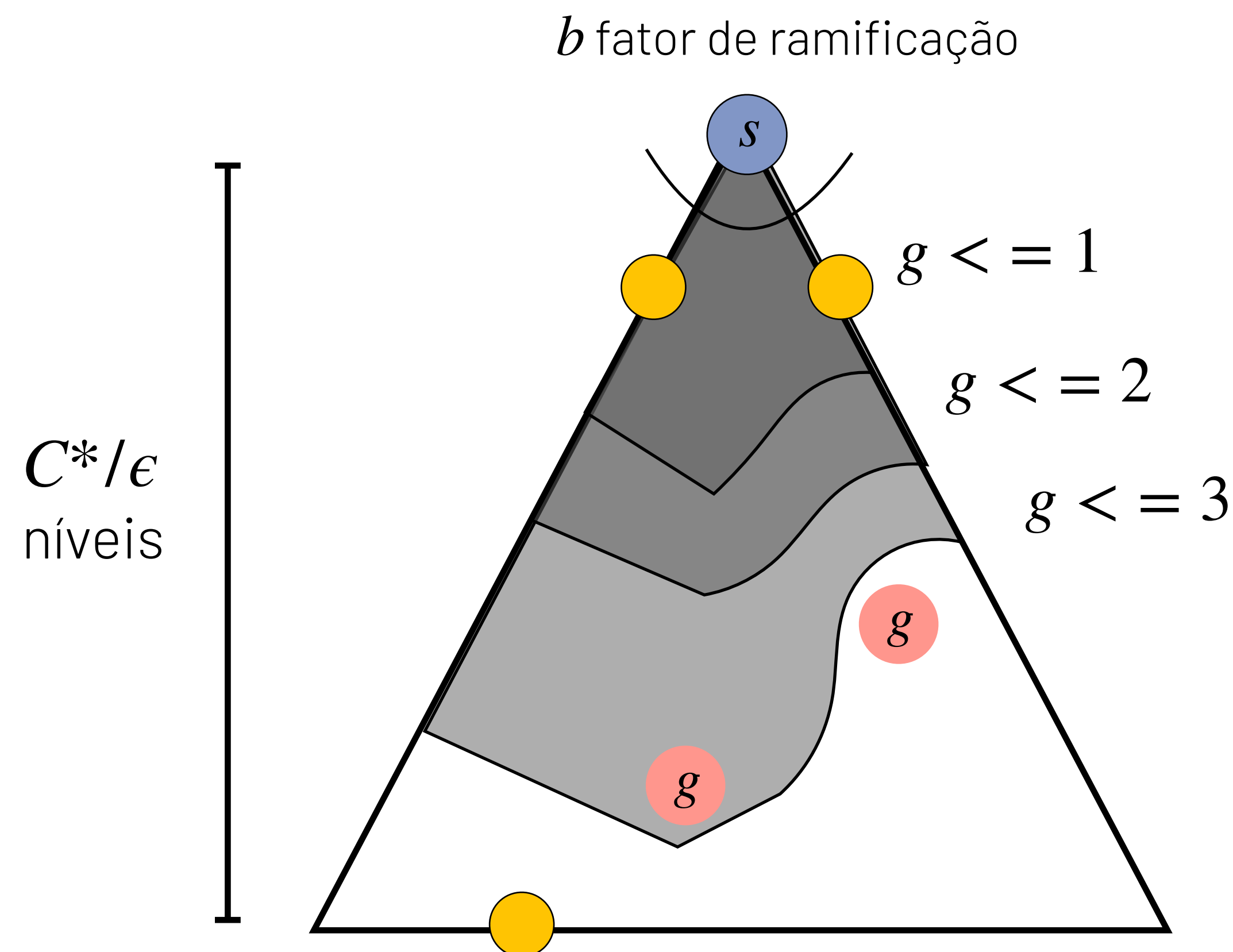
Armazena aproximadamente todos os nós dos  $C^*/\epsilon$  níveis até a solução ótima  $C^*$ , portanto complexidade de espaço também é  $O(b^{C^*/\epsilon})$

- Completo

Assumindo que  $C^*$  é finito e  $\epsilon > 0$ , sim!

- Ótimo

Sim! Referência para a prova em anexo.

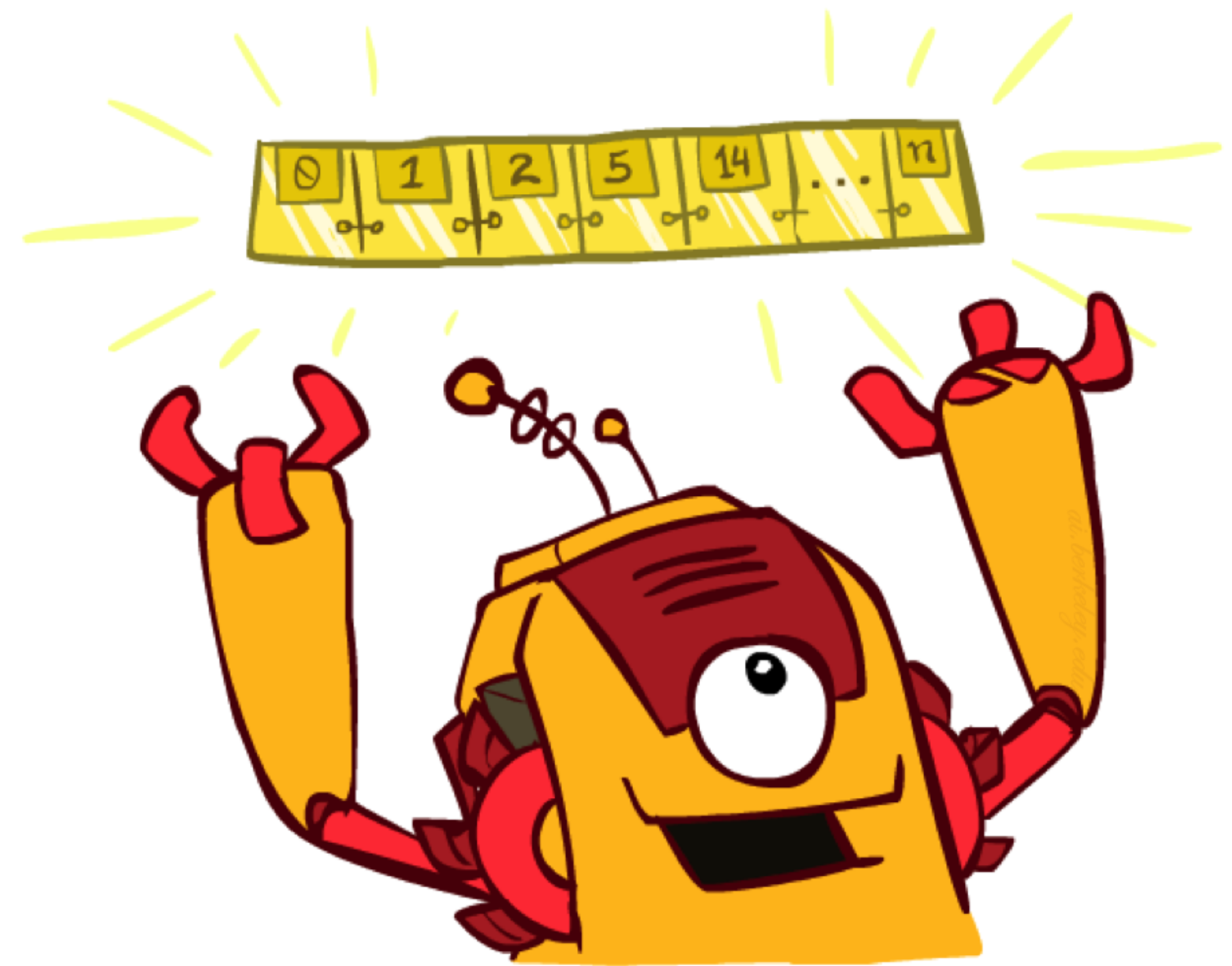




# Estruturas de dados de busca

Todos os algoritmos de busca são os mesmos. O que muda são as estratégias de fronteira.

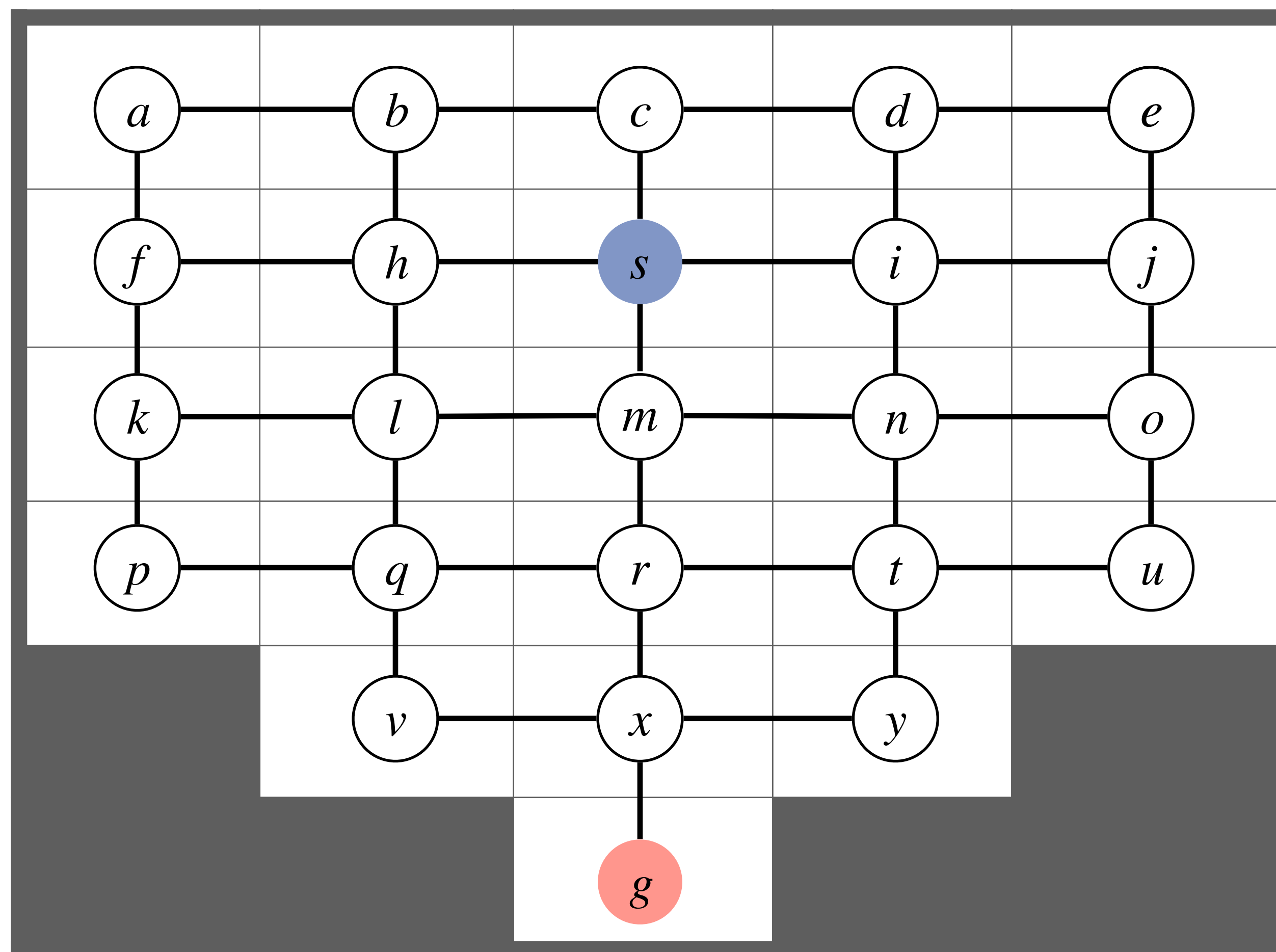
- ▶ Conceitualmente, todas as fronteiras são filas de prioridade
- ▶ Na prática, na BFS e DFS podemos evitar o custo  $\log(n)$  da fila de prioridades utilizando uma fila e uma pilha, respectivamente
- ▶ É possível implementar todos os algoritmos em uma única função, passando o objeto da fronteira como parâmetro



# Problema da busca de custo uniforme

Considere a busca de custo uniforme no seguinte problema de busca de caminho mais curto em um grid (todas as ações tem custo 1):

O algoritmo busca igualmente em todas as direções.



Como evitar expandir estados claramente não promissores?

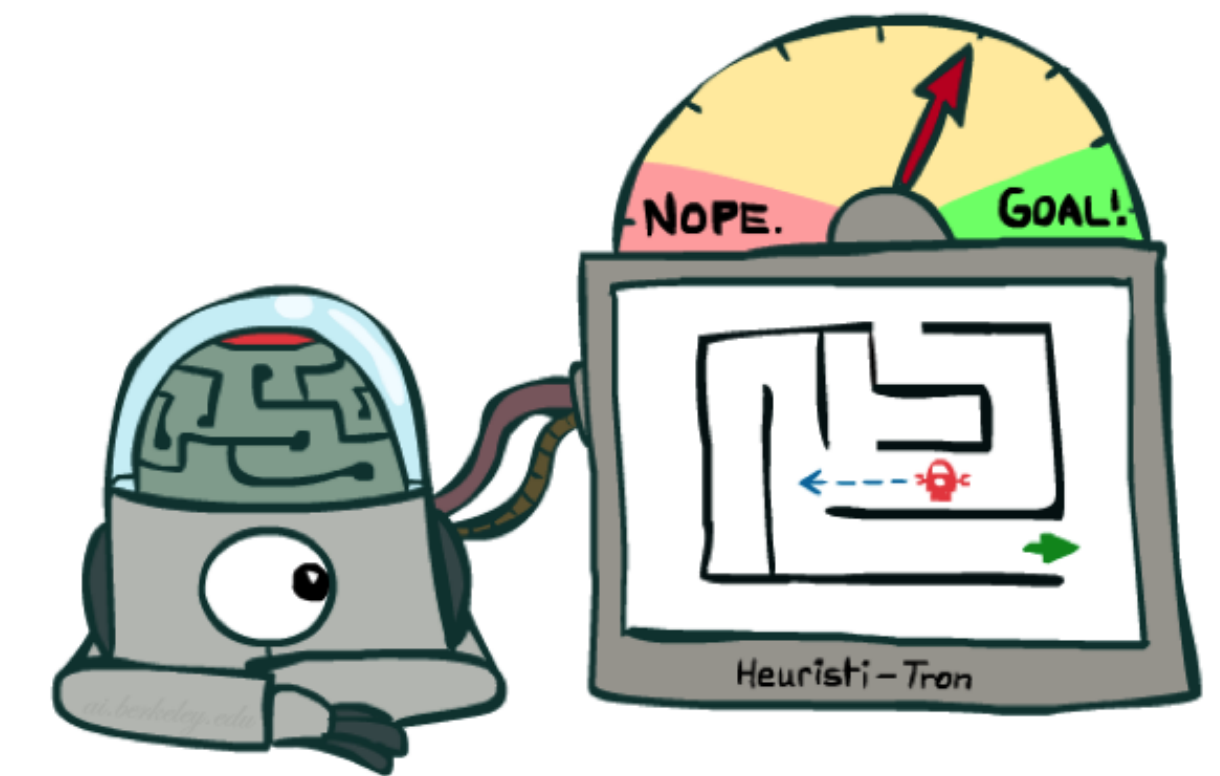
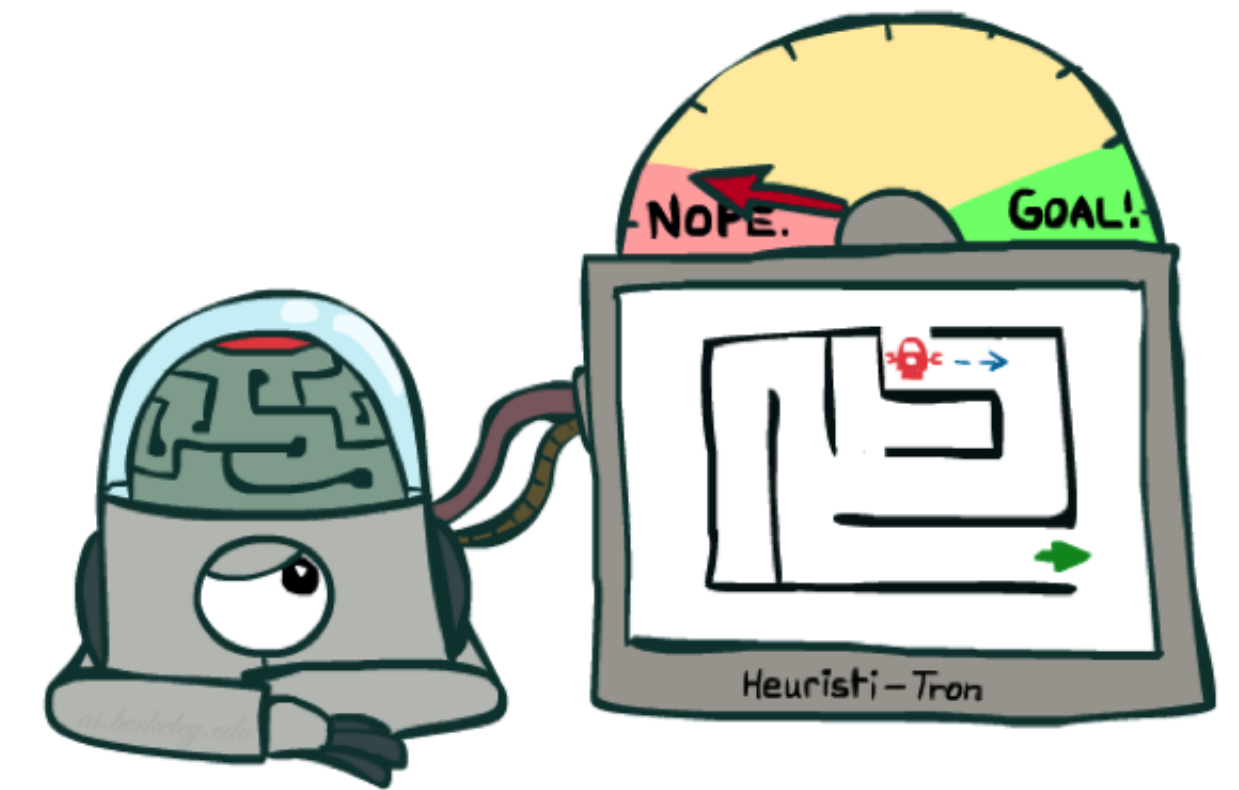
# Função Heurística

Uma **função heurística**  $h(n) : S \rightarrow \mathbb{R}^+$  recebe como entrada um estado  $n$  e retorna uma estimativa da distância entre  $n$  e  $g$ .

- ▶ São definidas de maneira particular para cada problema de busca
- ▶ Por exemplo, para o problema de caminho mais curto:

- ▶ **Distância Manhattan:**  $h(n) = |x_n - x_g| + |y_n - y_g|$

- ▶ **Distância Euclidiana:**  $h(n) = \sqrt{(x_n - x_g)^2 + (y_n - y_g)^2}$





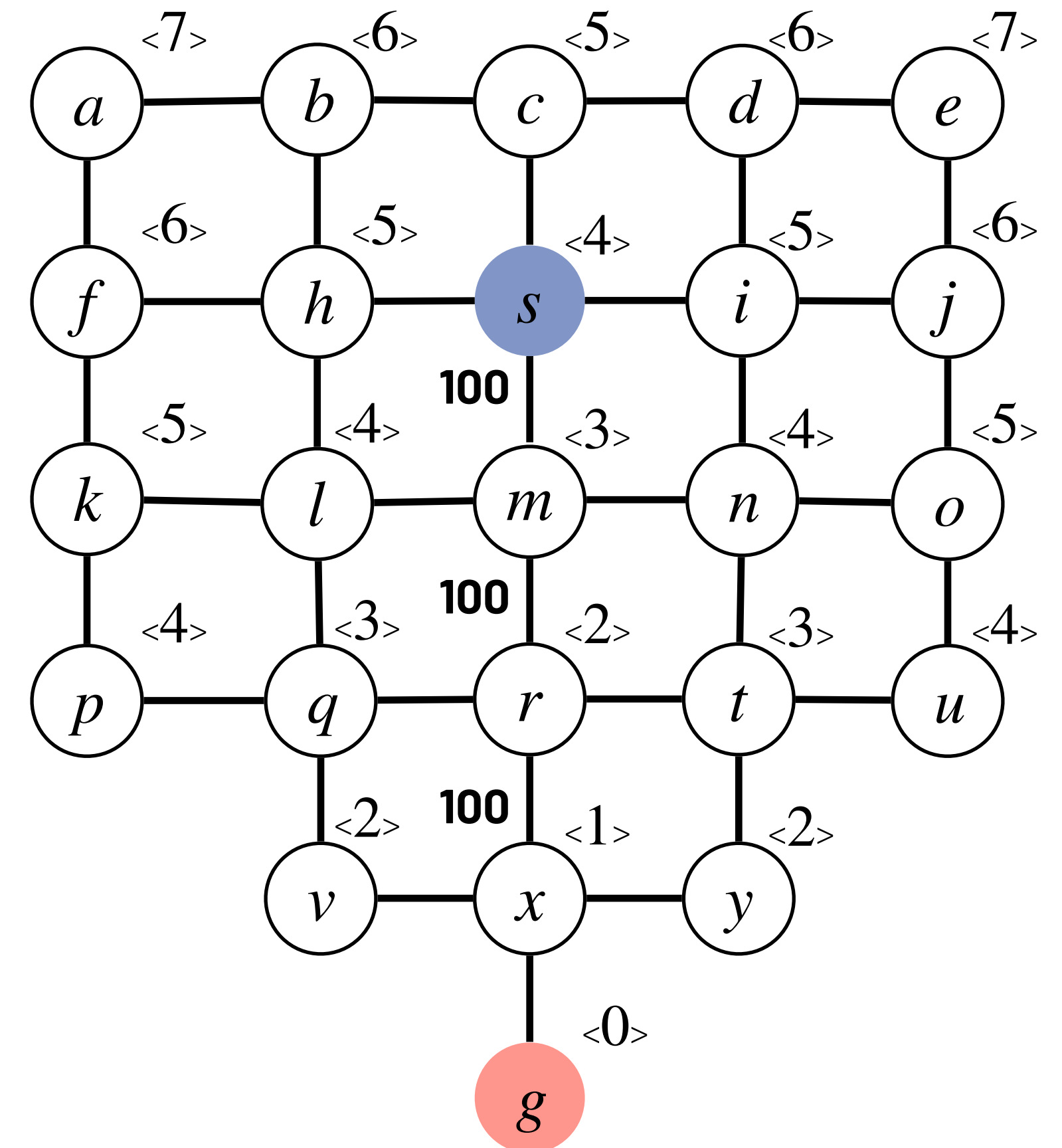
# Algoritmo A\*

## Fronteira é uma fila de prioridade

Expandir o nó  $n$  que parece mais próximo com caminho de menor custo – aquele com menor  $f(n) = g(n) + h(n)$

**A\*** pode ser visto como a combinação da **busca de custo uniforme** com a **busca gulosa por melhor escolha**:

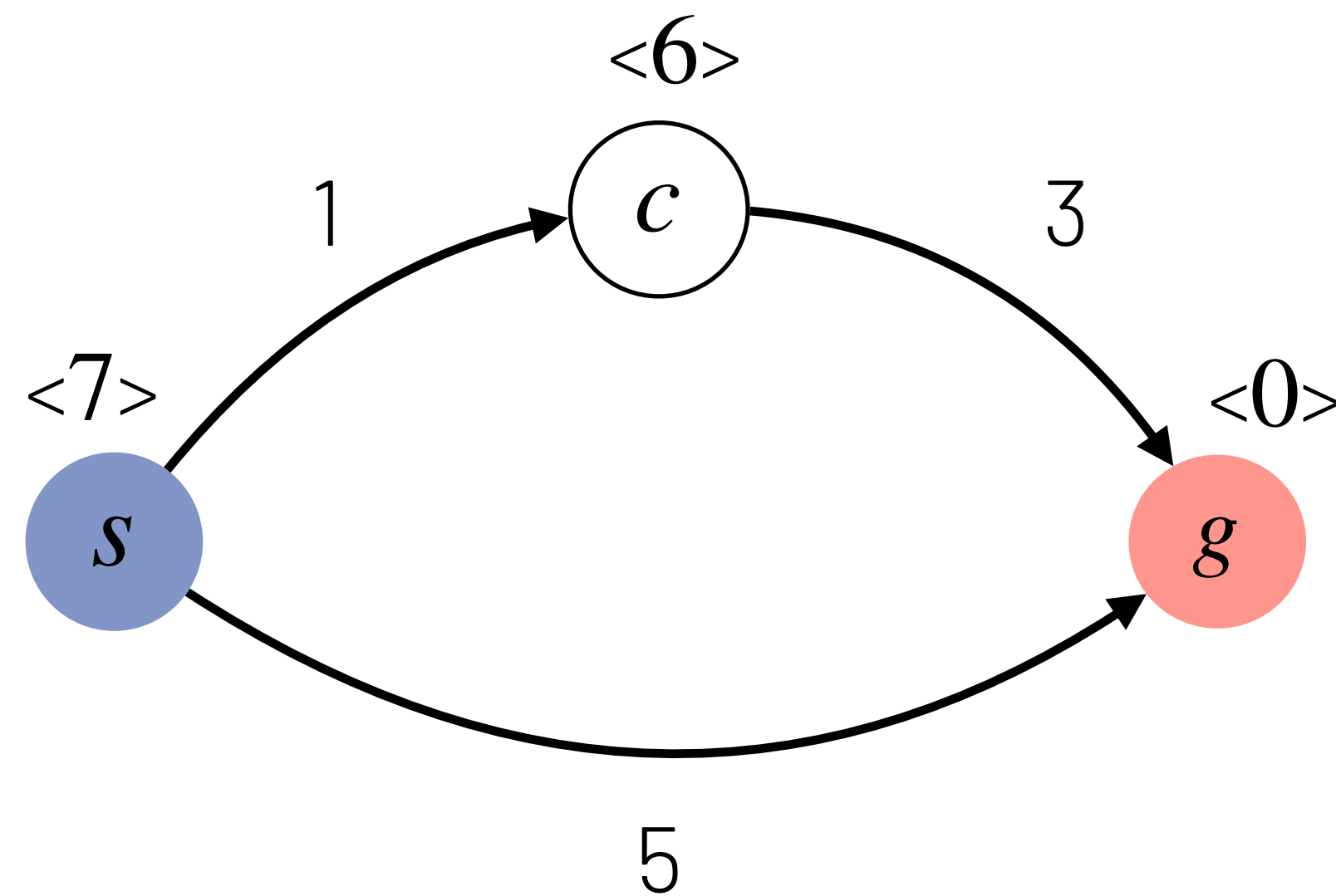
- ▶ **Custo uniforme**: ordena por custo do caminho  $g(n)$
- ▶ **Melhor escolha**: ordena pela função heurística  $h(n)$





# Exercício: o algoritmo $A^*$ é ótimo?

A solução encontrada pelo  $A^*$  no grafo abaixo é ótima? Execute o algoritmo e mostre a árvore de nós expandidos.



Qual o problema com essa função heurística?

$h(n) > h^*(n)$ , onde  $h^*(n)$  é o custo ótimo entre  $n$  e  $g$



# Função heurística admissível

Uma função heurística  $h$  é **admissível** se:

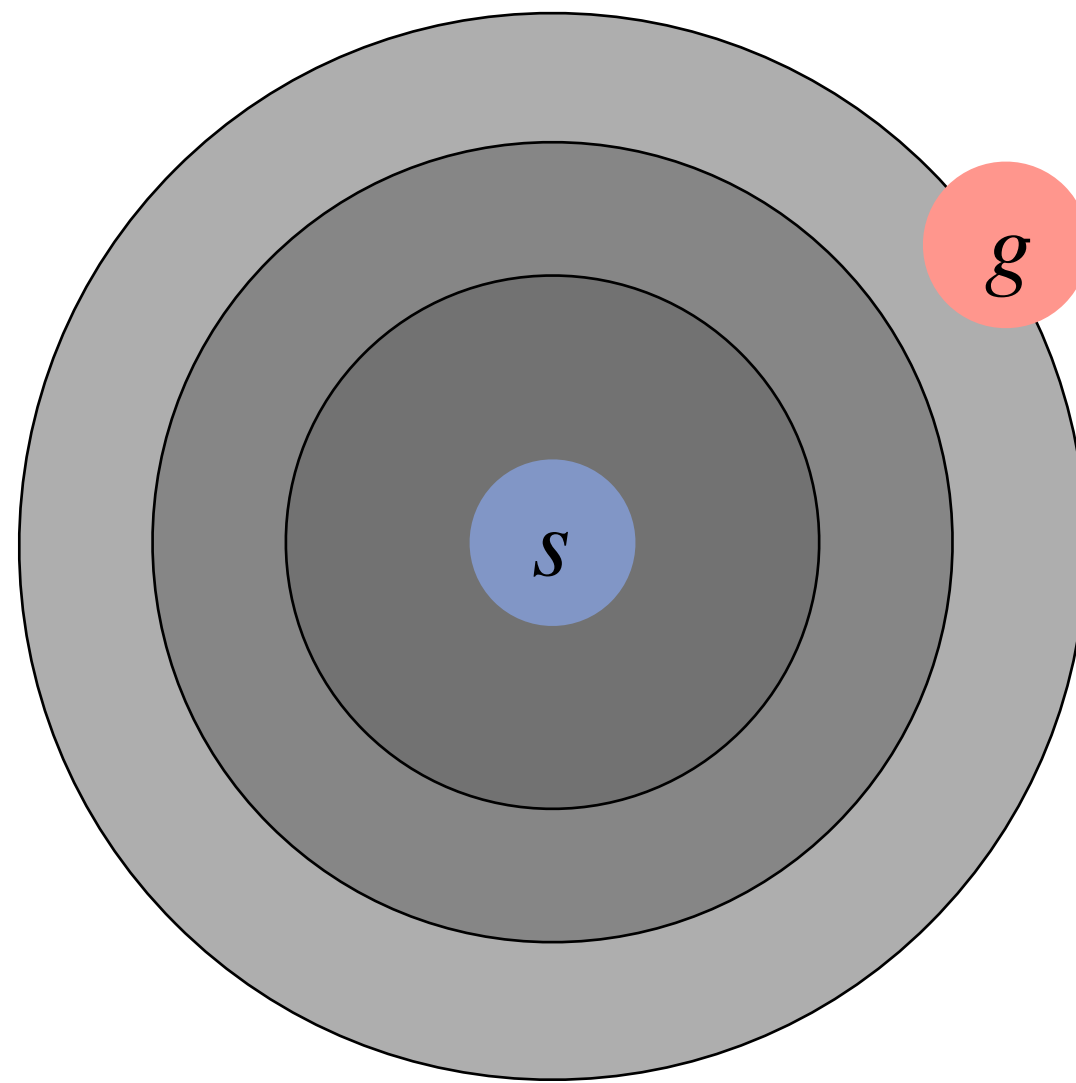
$$0 \leq h(n) \leq h^*(n), \text{ onde } h^*(n) \text{ é o custo ótimo entre } n \text{ e } g$$

**O algoritmo  $A^*$  é ótimo apenas se  $h$  for admissível!**

A maior parte do trabalho na resolução de problemas difíceis de busca consiste em encontrar heurísticas admissíveis.

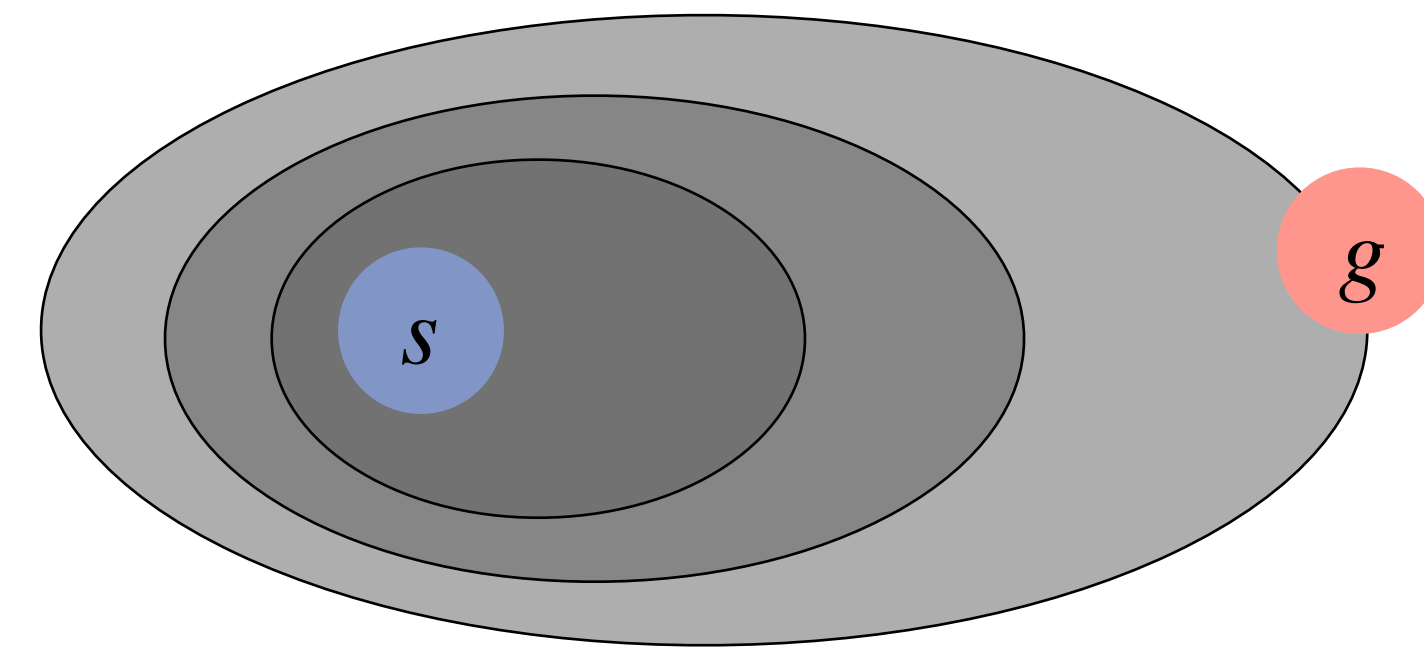
# Contornos de busca

## Busca de custo uniforme



Expande igualmente em todas as direções.

## Algoritmo A\*



Expande principalmente em direção ao estado final, mas protege suas apostas para garantir a otimização

# Próxima aula

## **A4:** Busca local e otimização I

Formalização e exemplos de problemas de busca local. Algoritmos subida de encosta, têmpera simulada e busca em feixe.