

DCC192

2025/1



# Desenvolvimento de Jogos Digitais

A21: IA — Pathfinding II

Prof. Lucas N. Ferreira

# Plano de aula

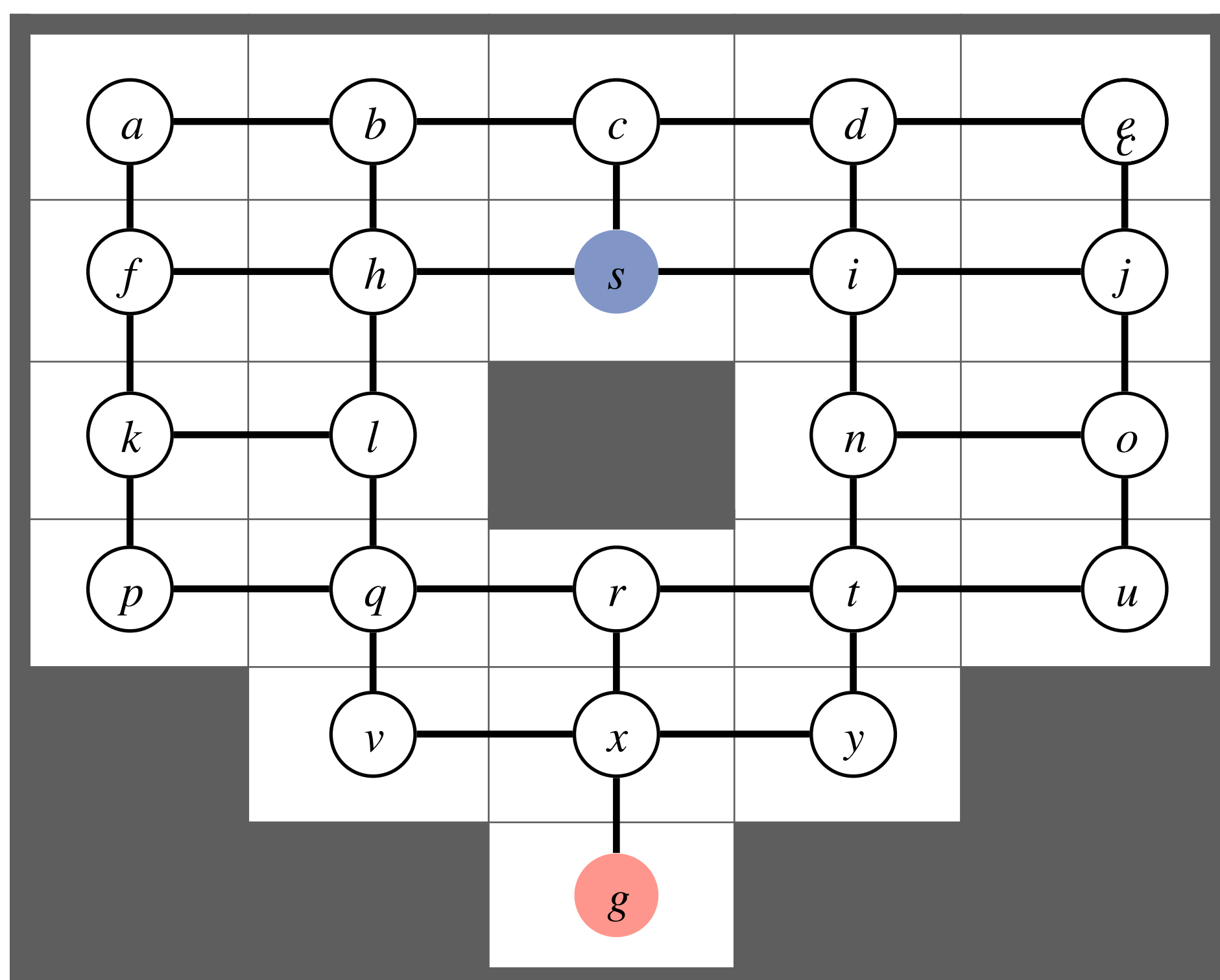


- ▶ Representação de Mapas em Jogos
- ▶ Algoritmos de Busca Não-Informados
  - ▶ Busca em profundidade
  - ▶ Busca em largura
- ▶ **Algoritmos de Busca Informados**
  - ▶ **Heurísticas**
  - ▶ **Greedy Best-First Search**
  - ▶ **A\***

# Pathfinding: 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)

# Algoritmos de busca (que estudaremos)



## ▶ Busca sem informação

Não possuem informação sobre a distância entre um determinado estado  $s$  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

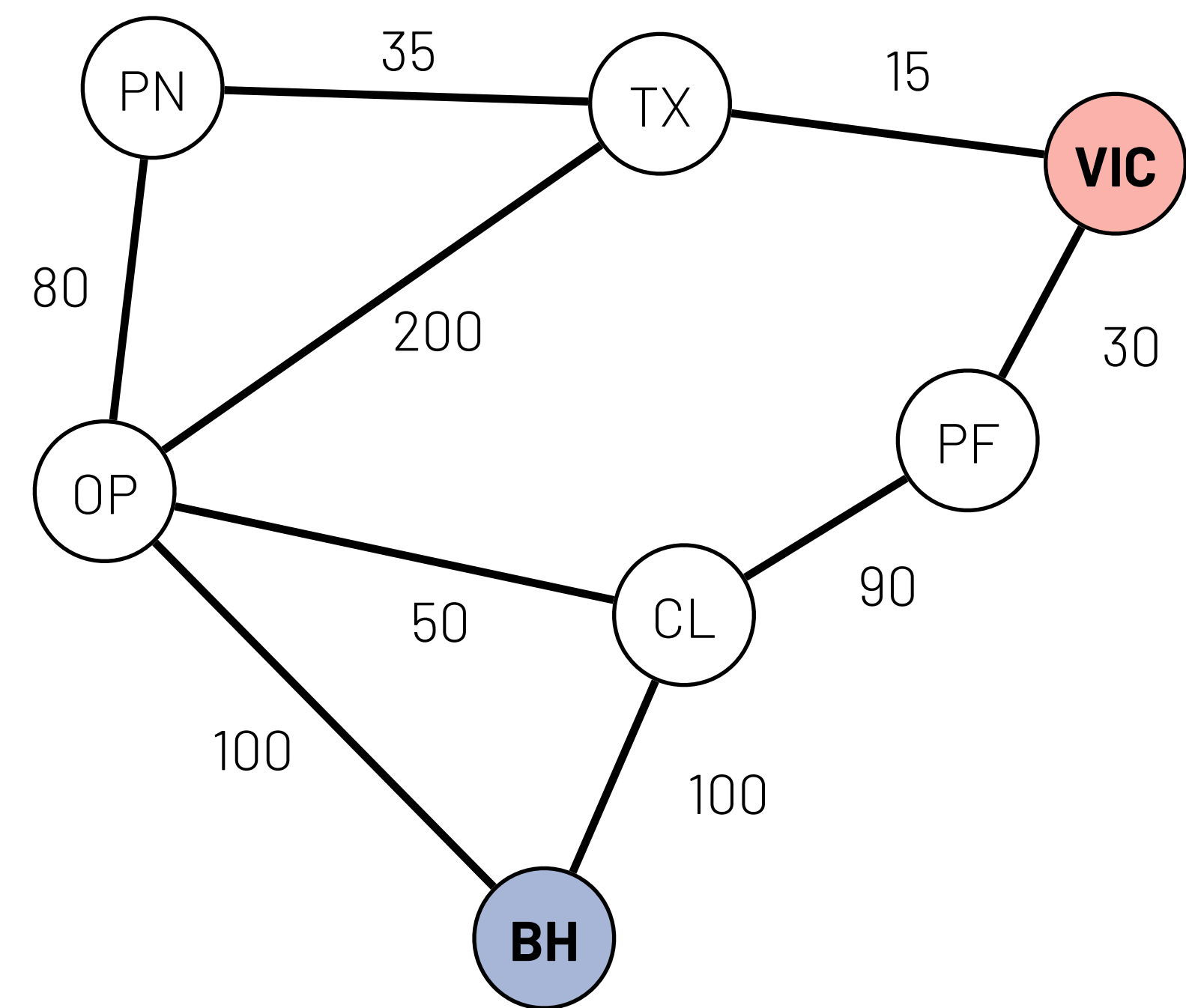
- ▶ Busca gulosa de melhor escolha
- ▶ Algoritmo  $A^*$

# Busca de custo uniforme (Algoritmo de Dijkstra)



## Fronteira é uma fila de prioridade

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



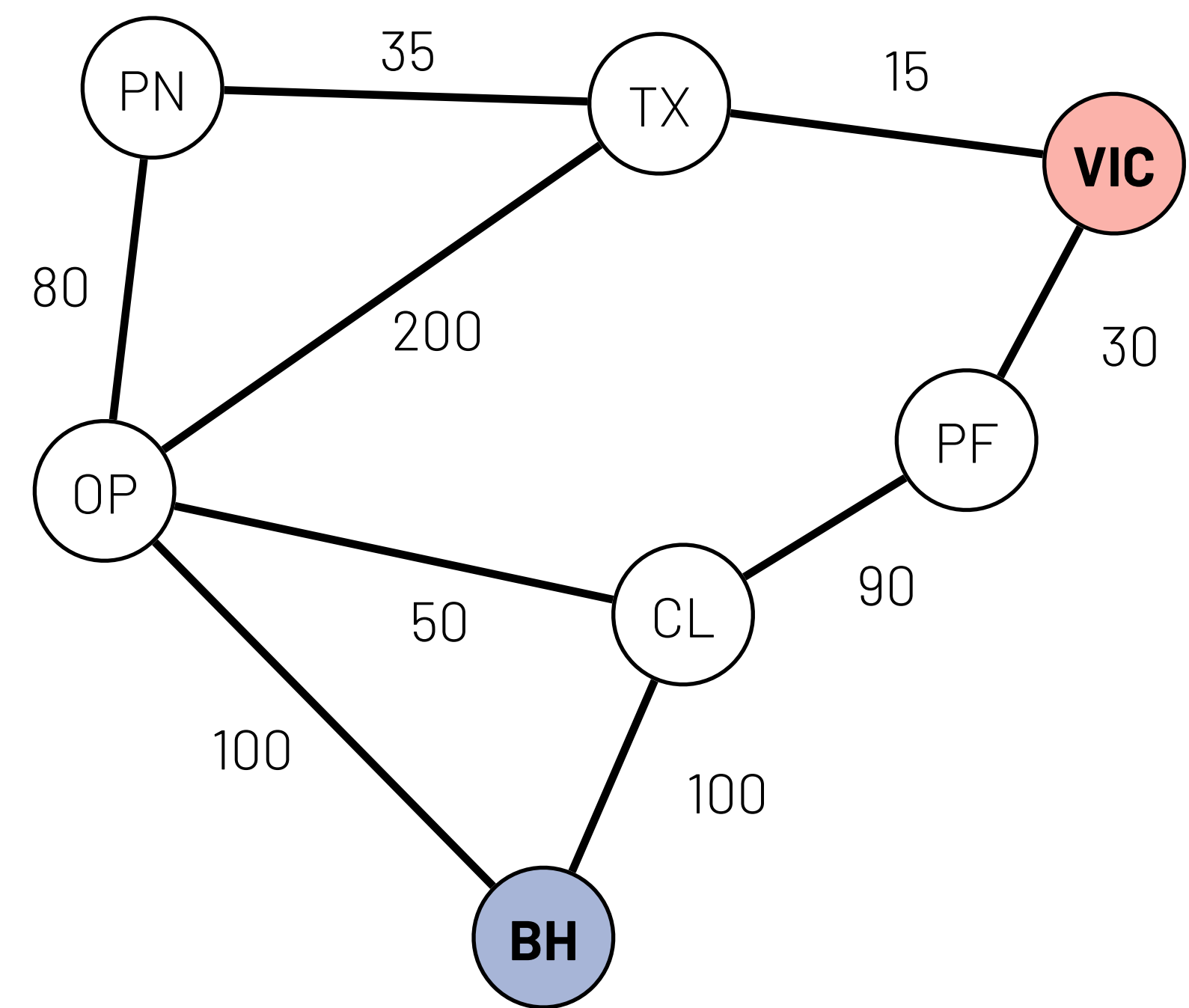
Tempo	Nó	Fronteira (heap)	Alcançado
1			
2			
3			
4			
5			
6			
7			

# 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), <del>TX(215)</del> , 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

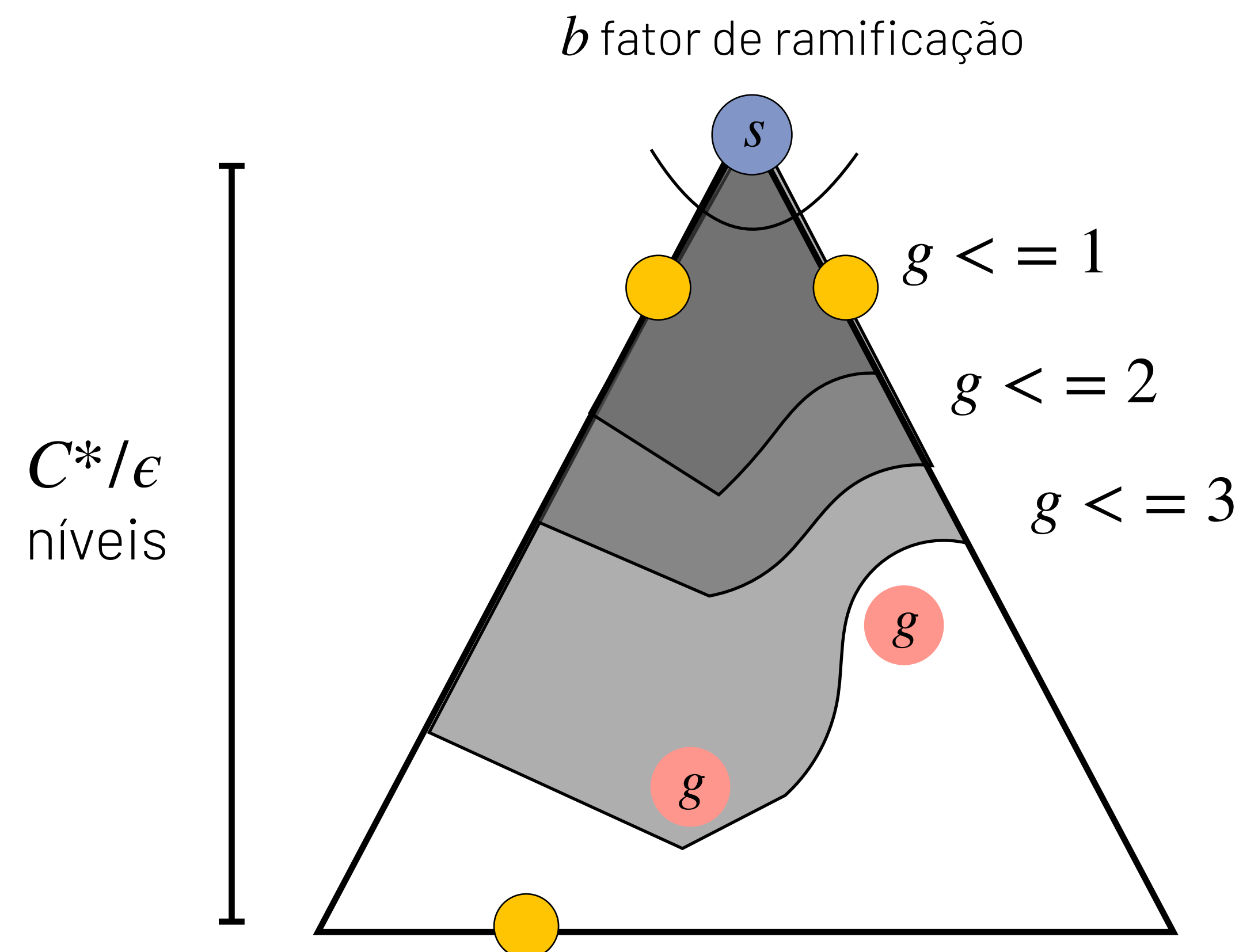
Armazena aproximadamente todos os nós dos  $C^*/\epsilon$  níveis até a solução ótima  $C^*$ , portanto complexidade de espaço também é  $O(b^{C^*/\epsilon})$

- Completo

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

- Ótimo

Sim! Referência para a prova em anexo.





# Busca de Custo Uniforme



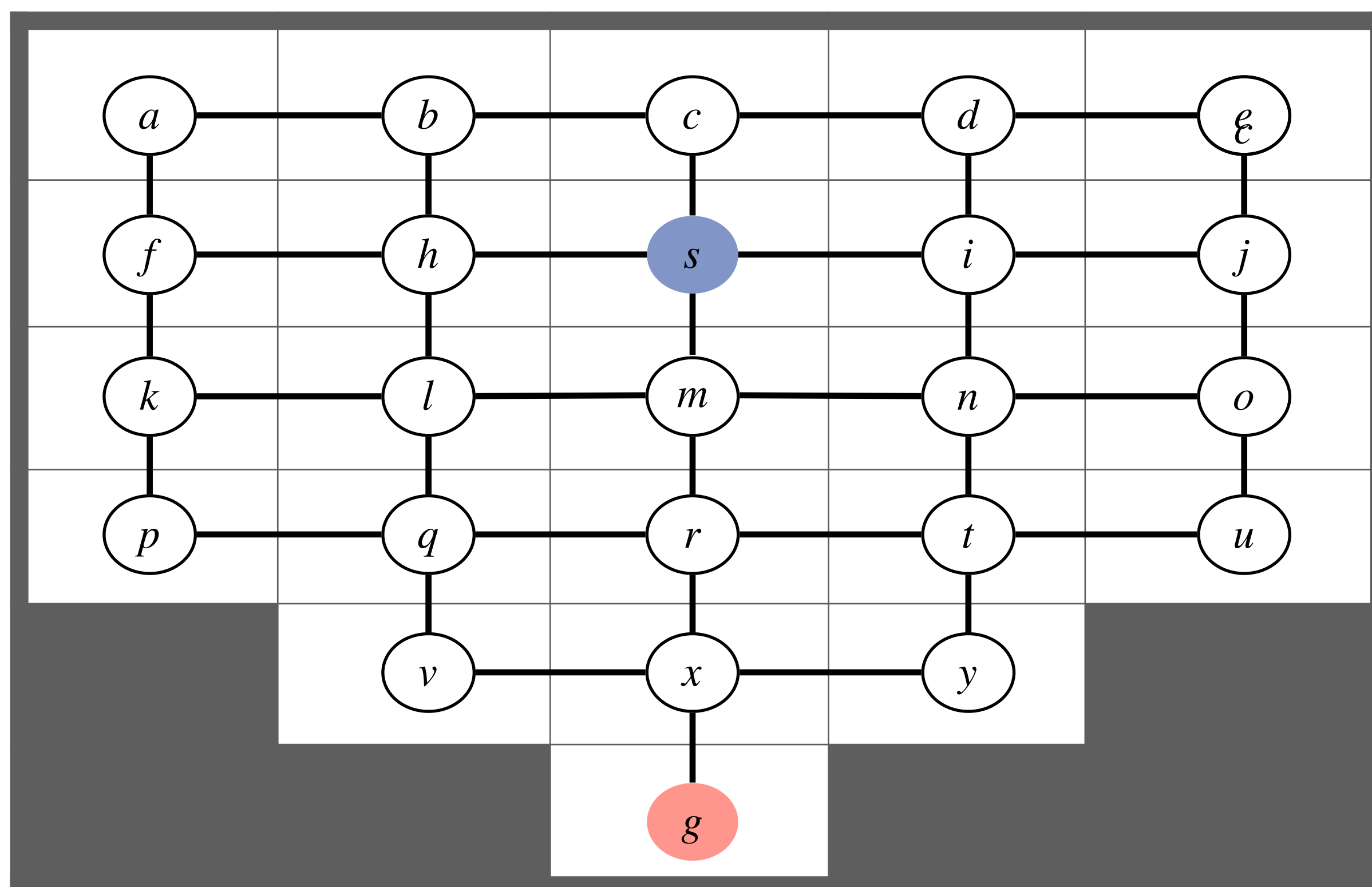
```
def UCS(s, g, A, T, C):  
    1. heap = [(s, 0)]  
    2. alcancado = {s}  
    3. custo[s] = 0  
    4. while heap não estiver vazia:  
    5.     n = heap.pop()           # Escolher o último nó da fila para expandir  
    6.     if n == g:              # Verificar se o nó n escolhido é o estado 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.            heap.push((filho, custo_filho))  
    12.            alcancado.append(filho)  
    13.            custo[filho] = custo_filho
```



# 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):



**UCS busca igualmente em todas as direções.**

**Como evitar expandir estados claramente não promissores?**

# Função Heurística

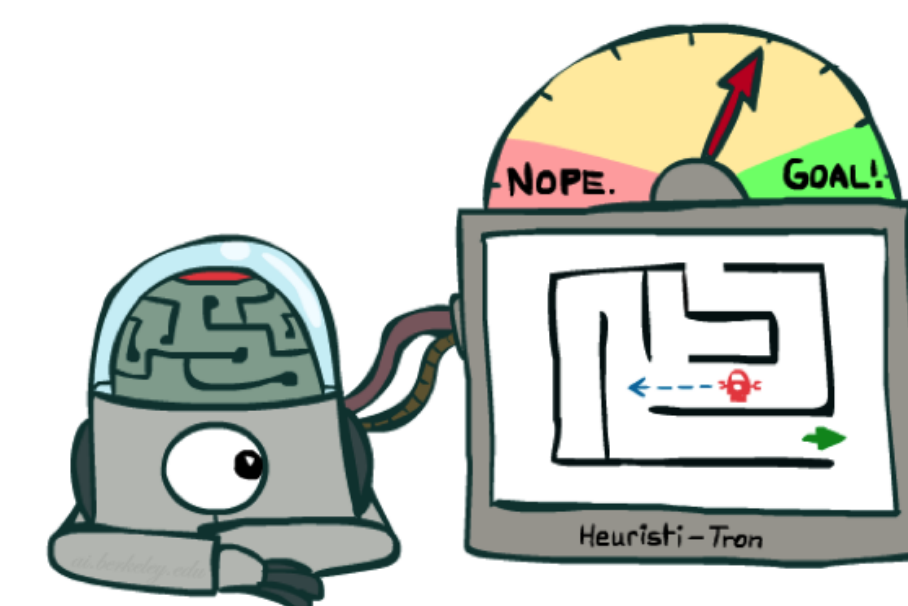
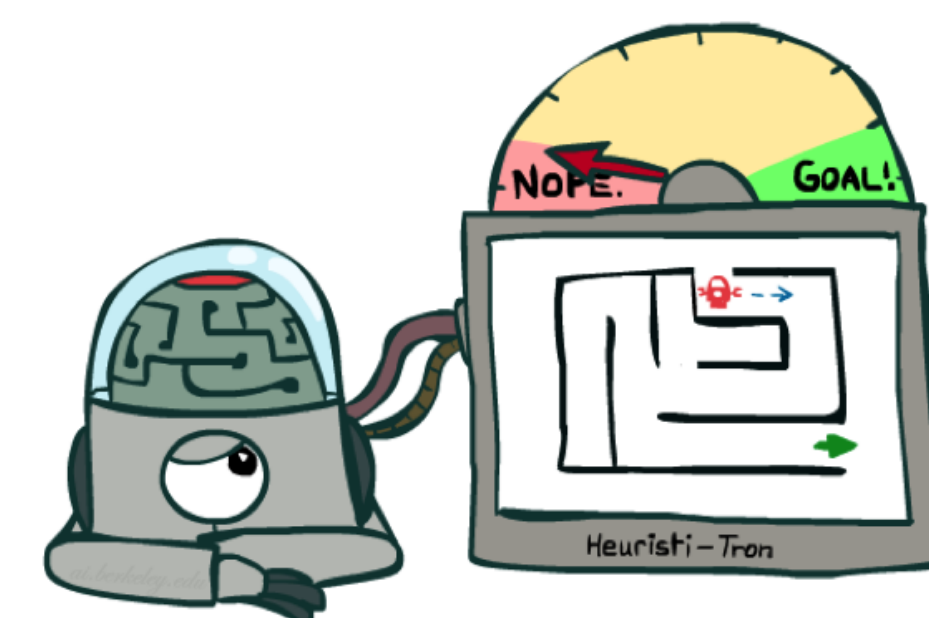


Uma **função heurística**  $h(n) : S \rightarrow \mathbb{R}^+$  recebe como entrada um estado  $n$  e retorna uma estimativa da distância entre  $n$  e  $g$ .

- ▶ São definidas de maneira particular para cada problema de busca
- ▶ Por exemplo, para o problema de encontrar caminhos:

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

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



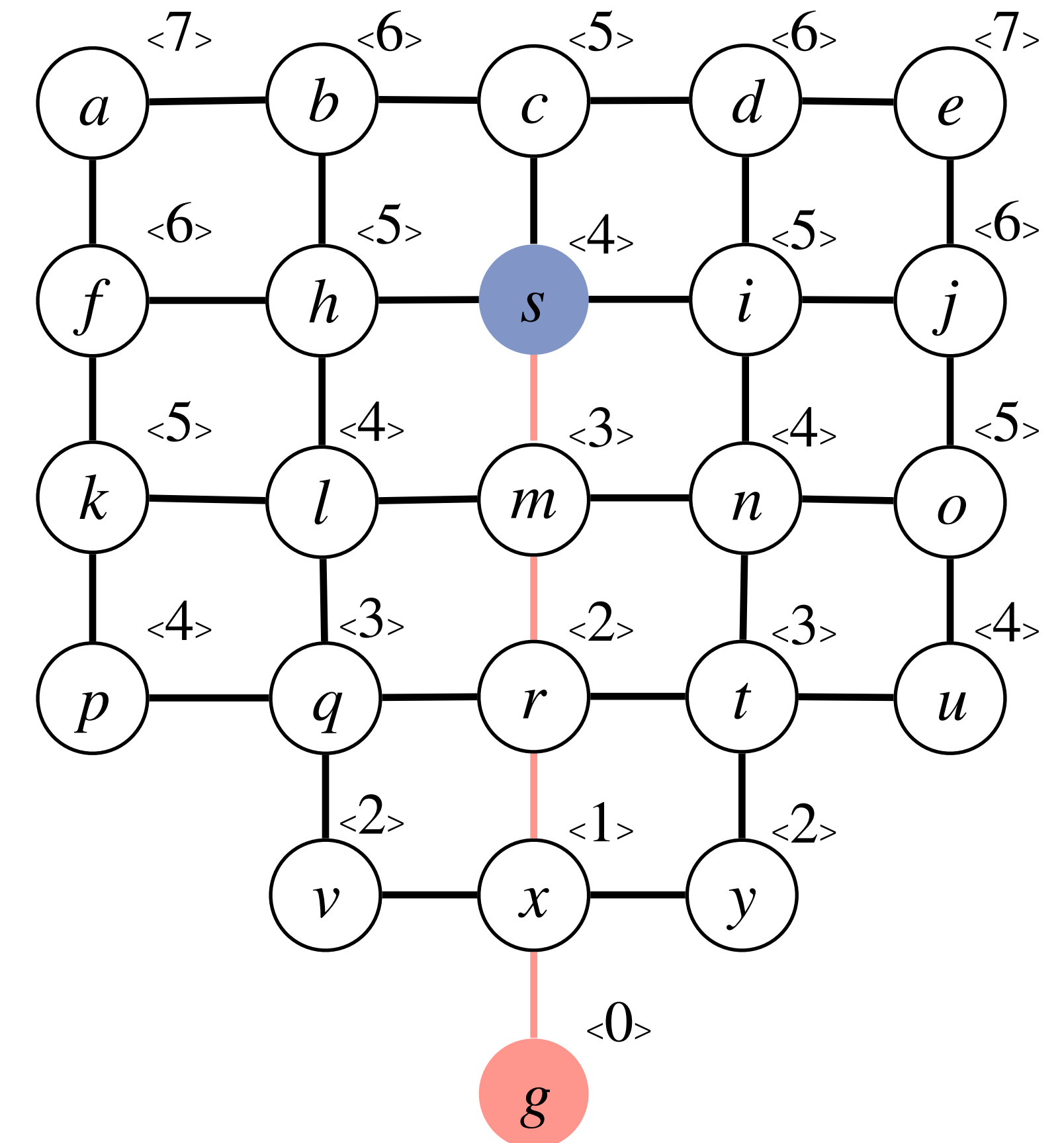
# Busca Gulosa de Melhor Escolha



## Fronteira é uma fila de prioridade

Expandir o nó  $n$  que parece estar mais próximo do estado final — aquele com menor  $h(n)$

- ▶ Nesse problema, o algoritmo de busca gulosa pela melhor escolha retorna a solução ótima **S-M-R-X-G** da forma mais rápida possível — explorando apenas os nós da **solução ótima**



# Busca Gulosa de Melhor Escolha

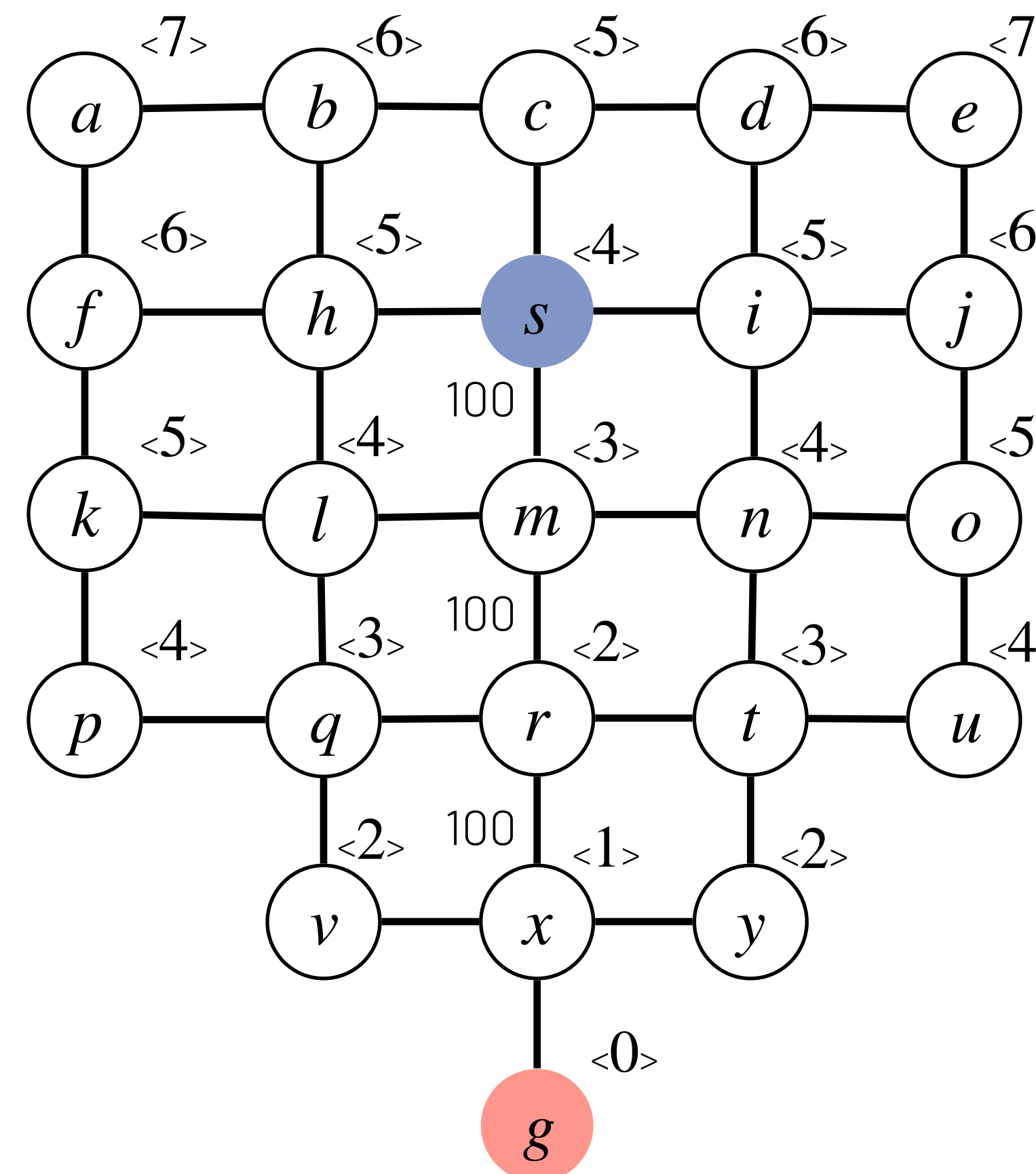


# Fronteira é uma fila de prioridade

Expandir o nó  $n$  que parece estar mais próximo do estado final — aquele com menor  $h(n)$

**Exercício:** Você consegue imaginar um problema onde esse algoritmo não seria ótimo?

*R: O algoritmo de busca gulosa pela melhor escolha não considera o custo  $g(n)$  dos estados. Nesse problema, ele retorna a mesma solução **S-M-R-X-G** mesmo ela sendo a pior!*



# Algoritmo A\*

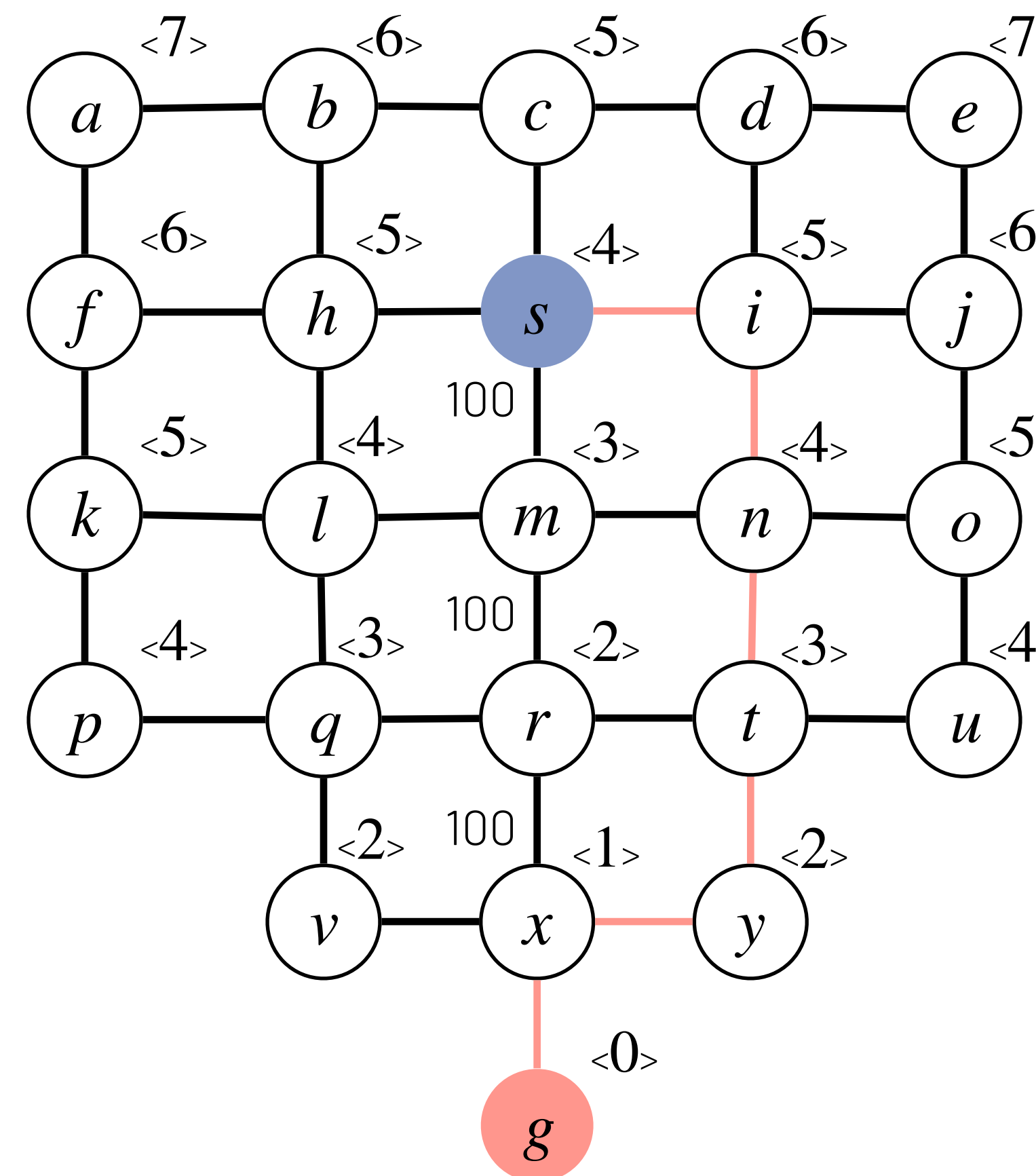


## Fronteira é uma fila de prioridade

Expandir o nó  $n$  com caminho de menor custo que parece mais próximo pela heurística – 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  $h(n)$



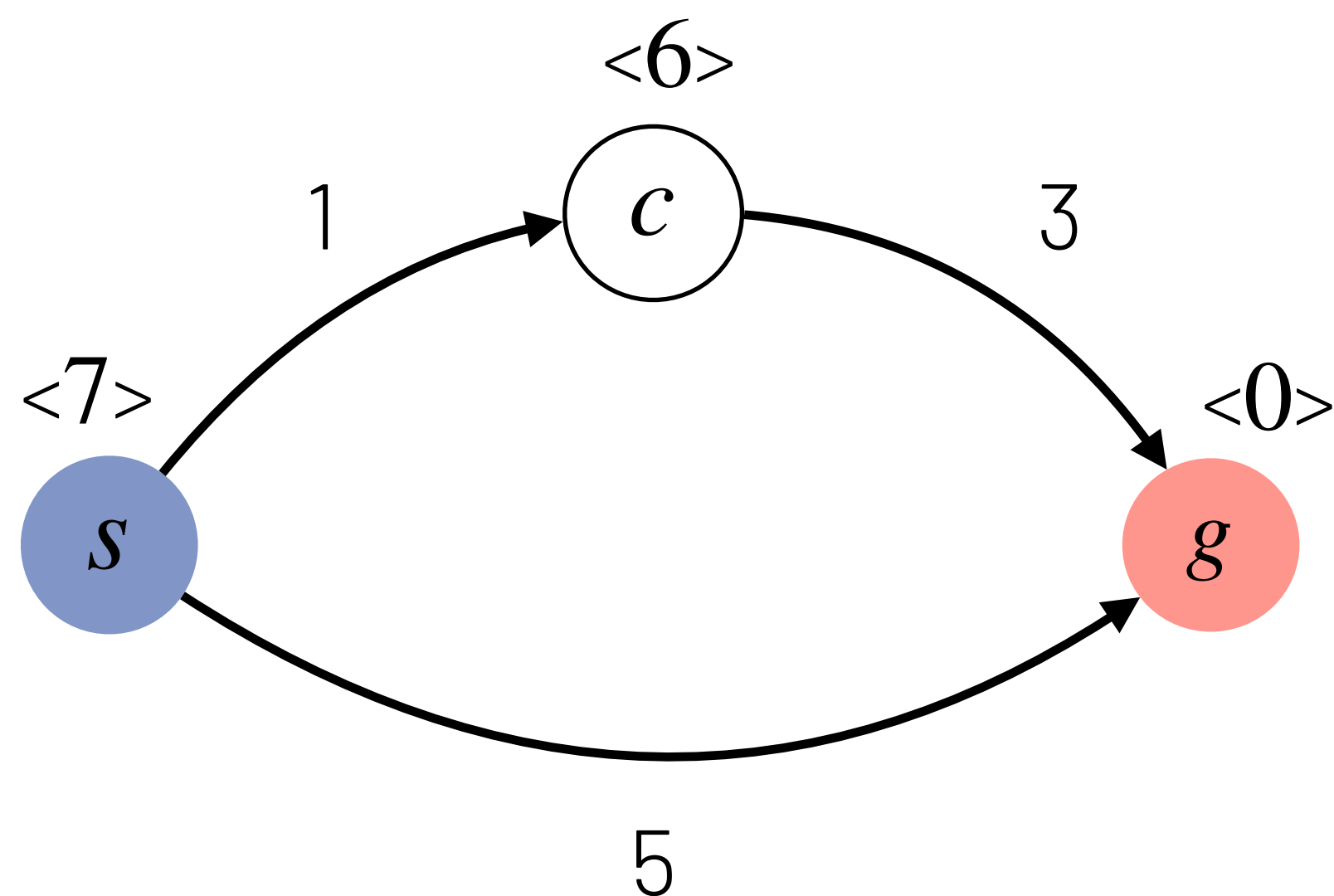


```
def A_star(s, g, A, T, C, h):  
    1. heap = [(s, h(s, g))]  
    2. alcancado = {s}  
    3. custo[s] = 0  
    4. while heap não estiver vazia:  
        5.     n = heap.pop()           # Escolher o último nó da fila para expandir  
        6.     if n == g:               # Verificar se o nó n 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.            heap.push((filho, custo_filho + h(filho, g)))  
        12.            alcancado.append(filho)  
        13.            custo[filho] = custo_filho
```

# 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  $g$

Essa função heurística não é **admissível**!



# Função heurística admissível



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

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

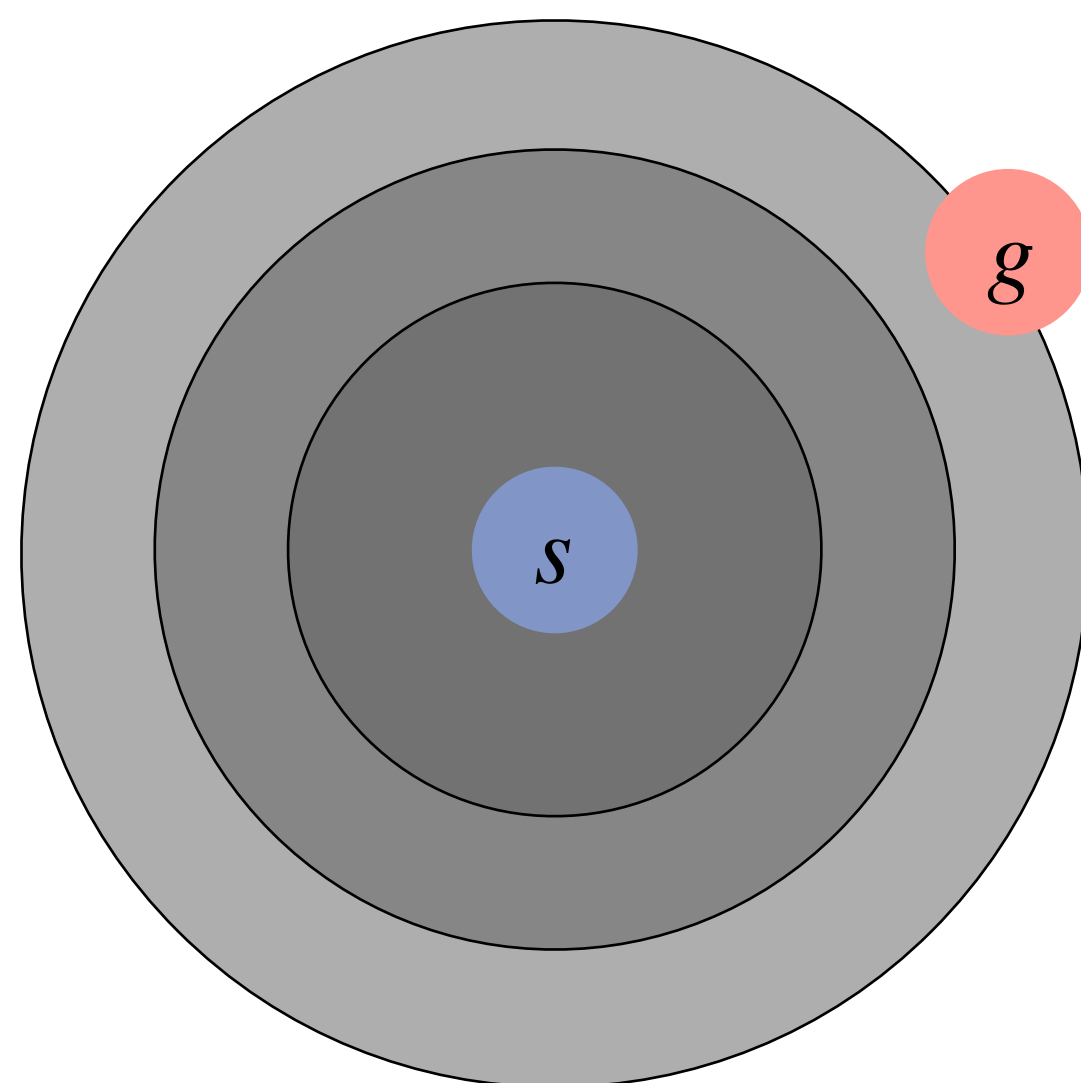
**O algoritmo A\* é ótimo apenas se  $h$  for admissível!**

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

# Contornos de Busca

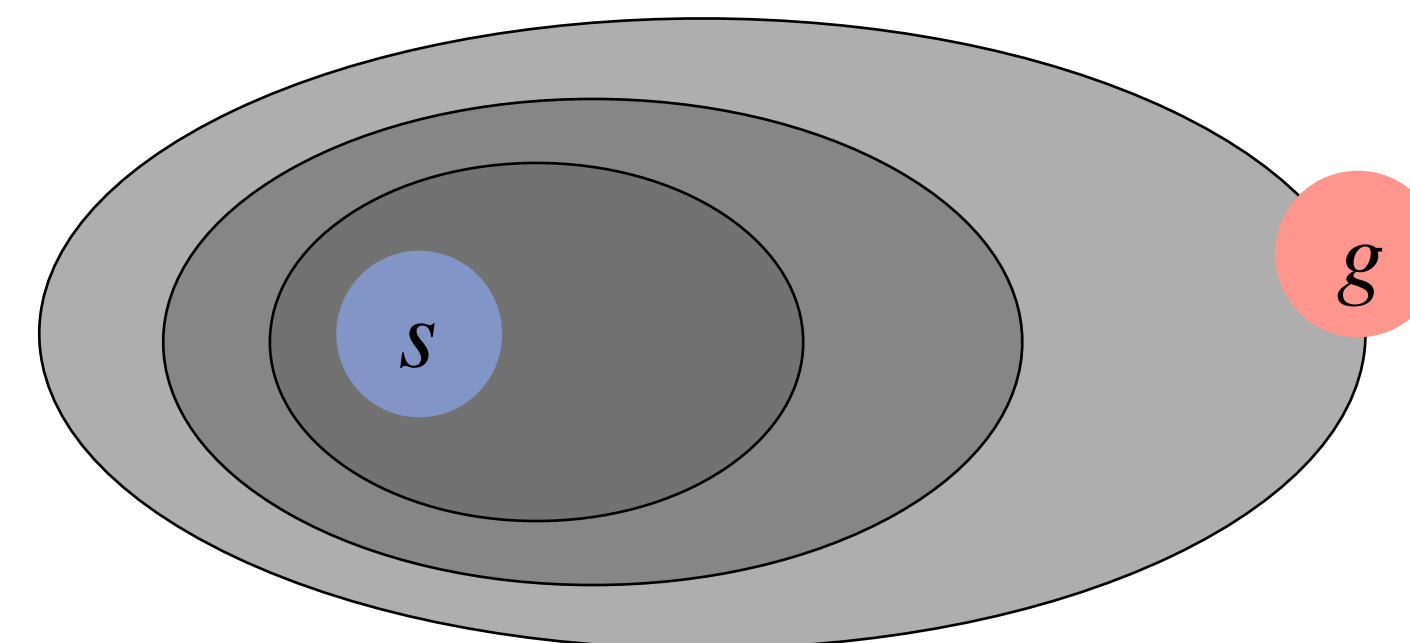


## Busca de custo uniforme



Expande igualmente em todas as direções.

## Algoritmo A\*



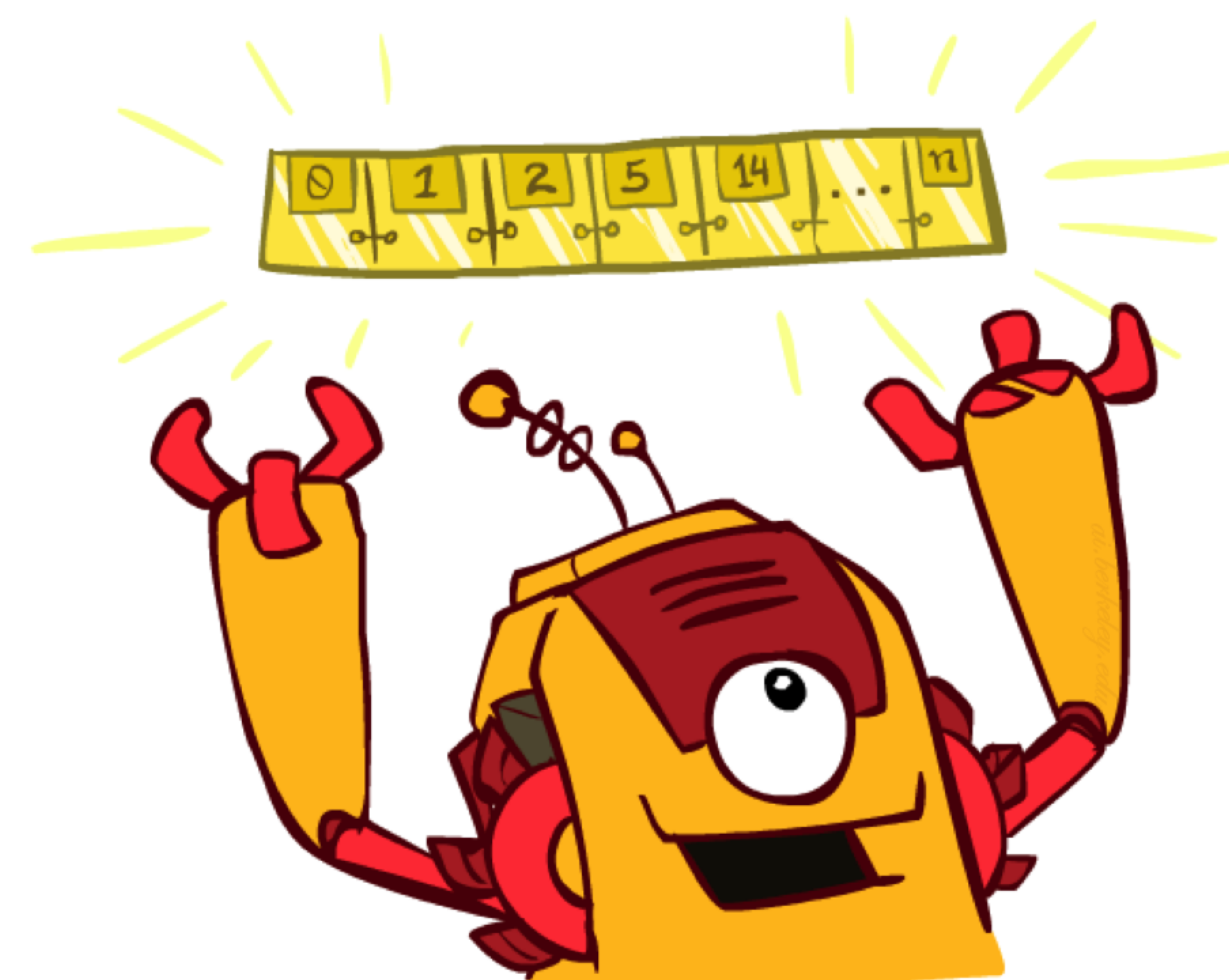
Expande principalmente em direção ao estado final, mas protege suas apostas para garantir a otimização

# 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

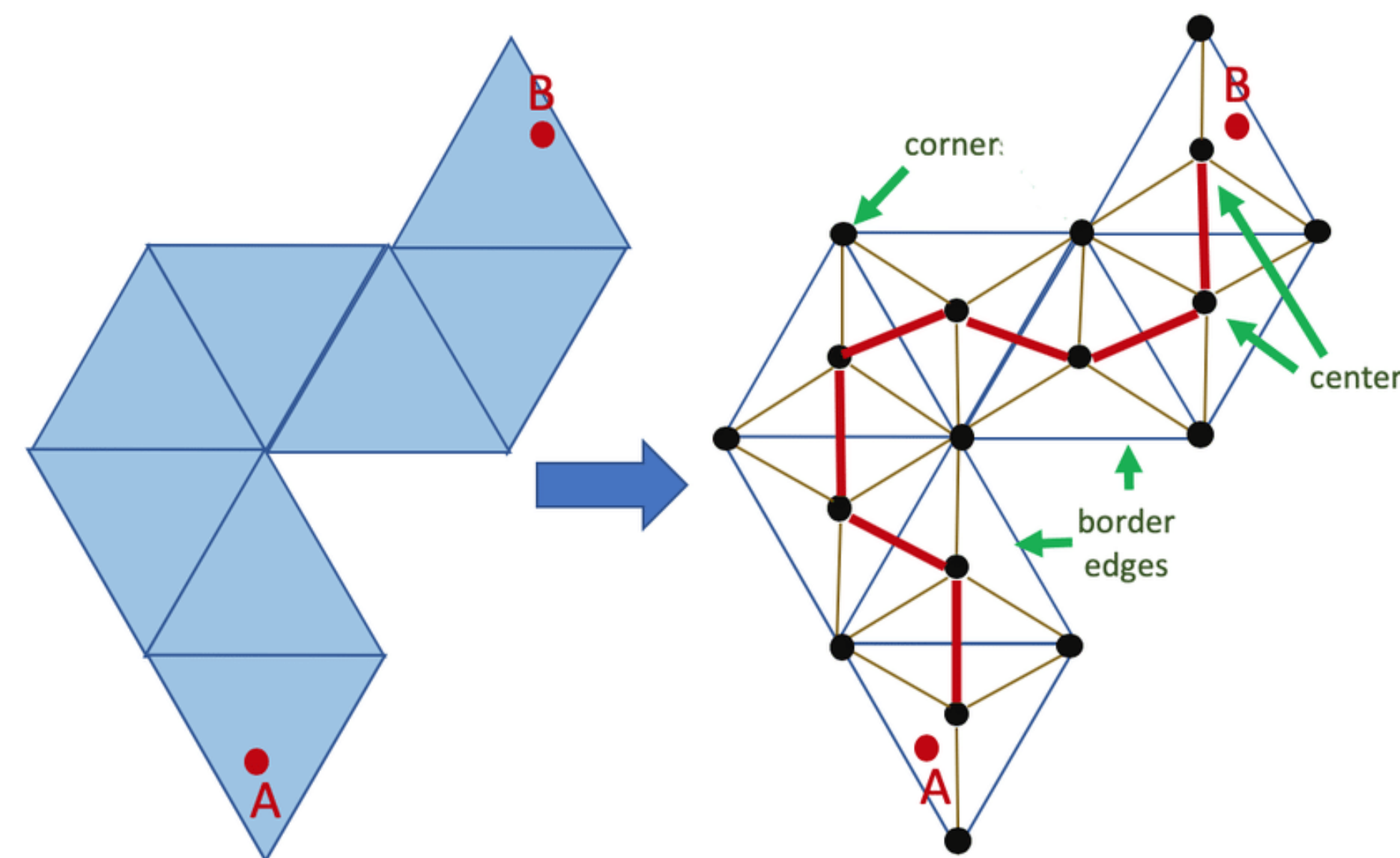
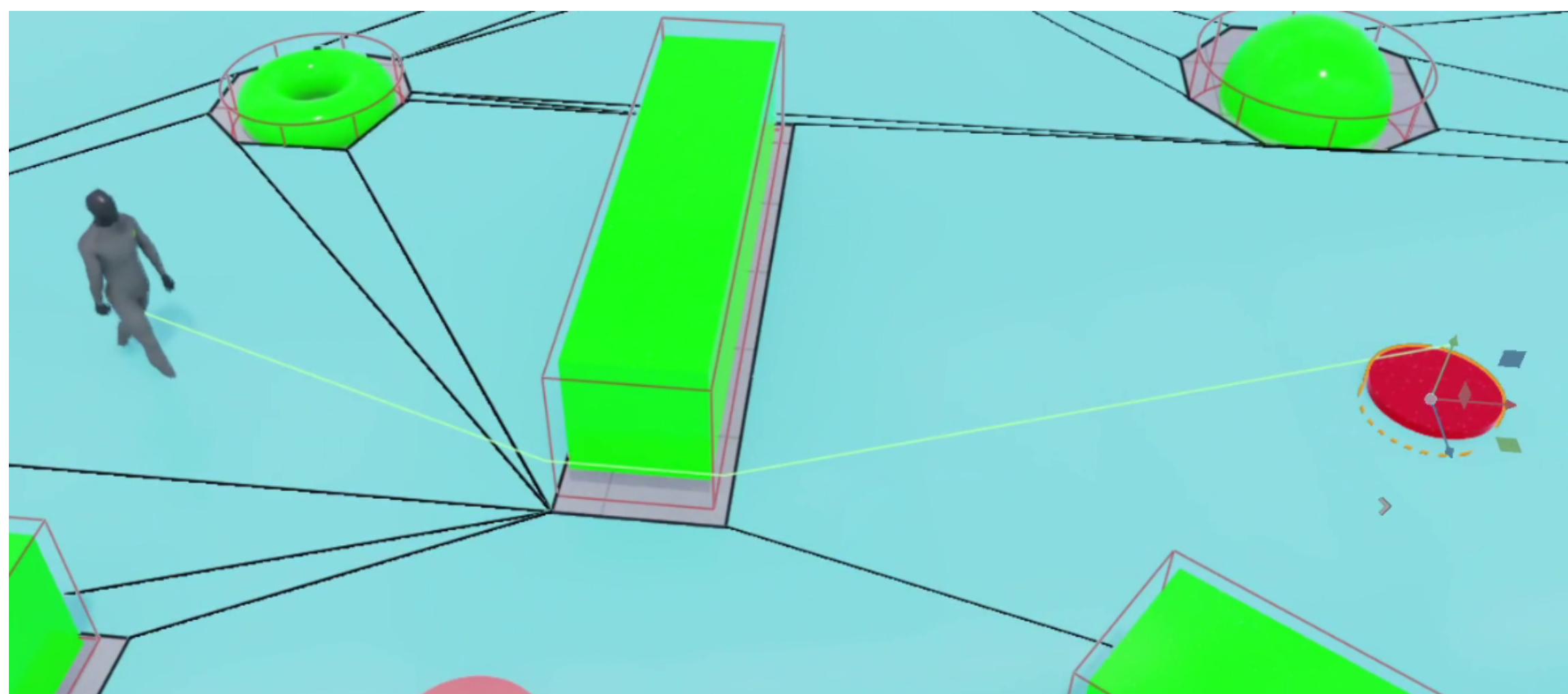


# NavMesh: Malha de Navegação



Muitas vezes um grid não é suficiente para representar bem o espaço de navegação do jogo. Uma alternativa é utilizar uma malha de navegação:

- ▶ Cada triângulo é um vértice no grafo e triângulos vizinhos possuem uma aresta entre si
- ▶ Dado um ponto qualquer na malha, temos que calcular em que vértice ele pertence
- ▶ Os algoritmos de busca funcionam da mesma forma que na representação em grade



# 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
  - ▶  $A^*$