

# **PROCURA EM ESPAÇOS DE ESTADOS**

Luís Morgado

2024

# PROCURA MELHOR-PRIMEIRO (*BEST-FIRST*)

- Utiliza uma função  $f(n)$  para **avaliação** de cada nó  $n$  gerado
  - $f(n) \geq 0$
  - $f(n)$  representa uma **avaliação** do **custo** da solução através do nó  $n$ 
    - Quanto menor o valor de  $f(n)$  mais promissor é o nó  $n$
- A fronteira de exploração é **ordenada por ordem crescente de  $f(n)$**
- $f(n)$  pode ter diferentes formas
  - Baseada no custo dos nós explorados
  - Baseada em **estimativas** de custo
    - Com base em **heurísticas** – métodos expeditos de estimação de valores ou de resolução de problemas

# PROCURA MELHOR-PRIMEIRO (*BEST-FIRST*)

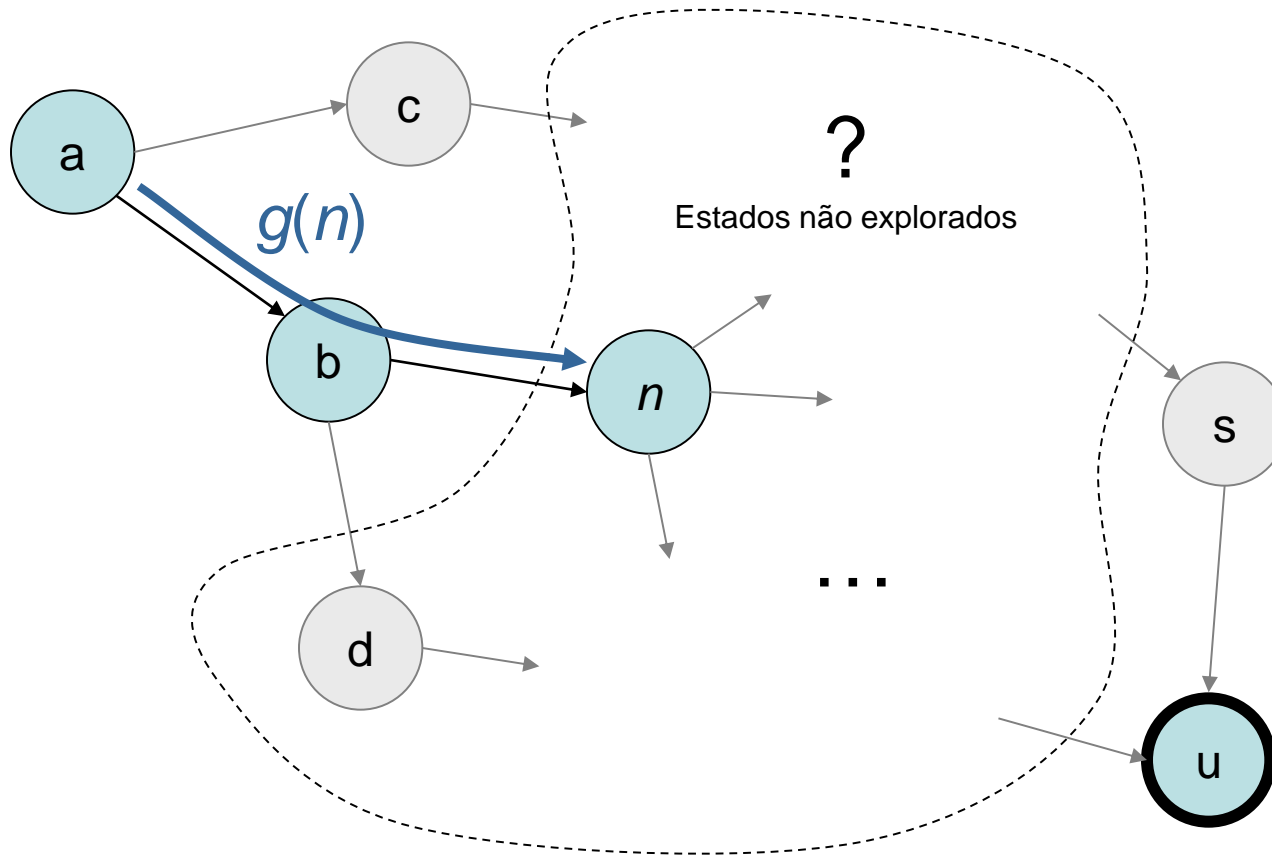
- Variantes principais de  $f(n)$

$$f(n) = g(n)$$

- Procura de *Custo Uniforme*
  - Minimização de custo acumulado até cada nó explorado

# PROCURA DE CUSTO UNIFORME

$f(n) = g(n)$ , representa uma **avaliação** do **custo**  $g(n)$  do percurso até ao nó  $n$



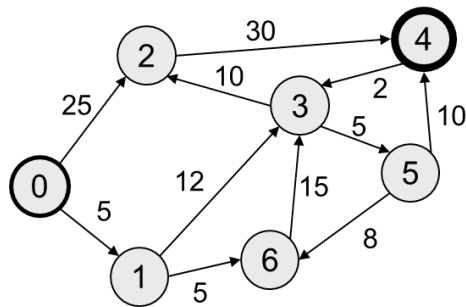
$g(n)$ : custo do percurso até  $n$

Custo calculado para a partir do estado inicial atingir o estado  $n$

# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

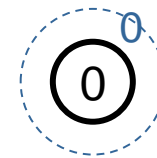
- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó:  $f(n) = g(n)$



Grafo do  
Espaço de Estados

Fronteira de exploração [ ]  
[0:0] Estado : Nó

Árvore de Procura

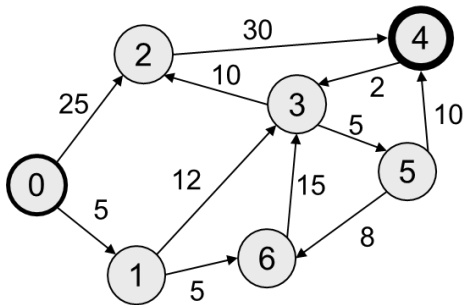


Fronteira de  
exploração

# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó



Grafo do  
Espaço de Estados

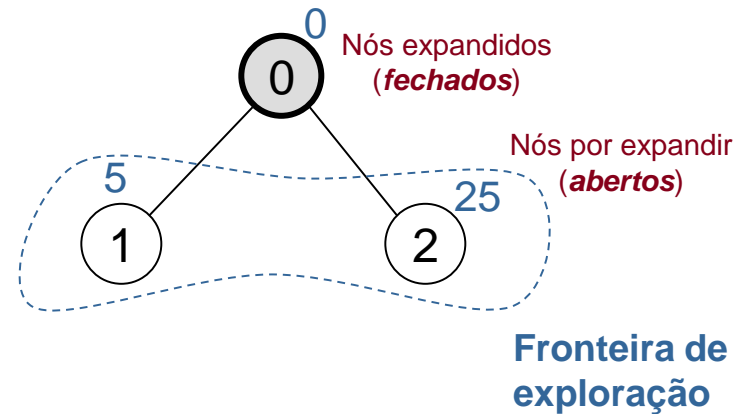
Fronteira de exploração [ ]

[0:0]

0:0 [ ]

[1:5, 2:25]

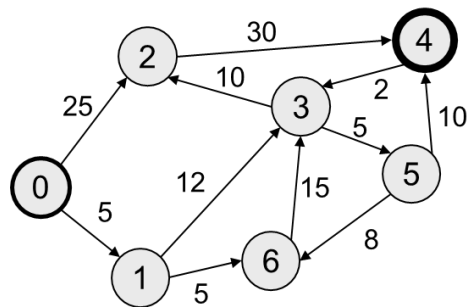
Árvore de Procura



# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó



Grafo do  
Espaço de Estados

Fronteira de exploração [ ]

[0:0]

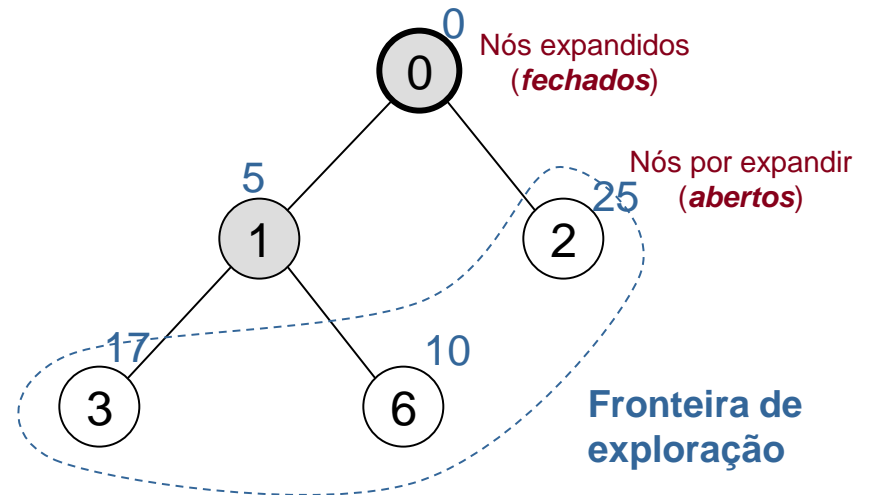
0:0 [ ]

[1:5, 2:25]

1:5 [2:25]

[6:10, 3:17, 2:25]

Árvore de Procura



# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó

Fronteira de exploração [ ]

[0:0]

0:0 [ ]

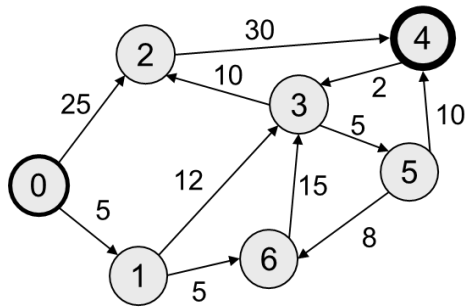
[1:5, 2:25]

1:5 [2:25]

[6:10, 3:17, 2:25]

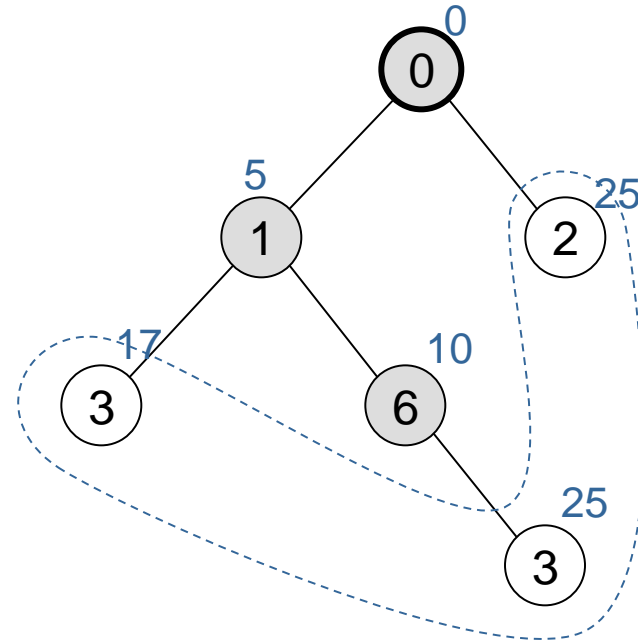
6:10 [3:17, 2:25]

[3:17, 3:25, 2:25]



Grafo do  
Espaço de Estados

Árvore de Procura



Sem eliminação  
de nós referentes  
ao mesmo estado

Fronteira de  
exploração



# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó

Fronteira de exploração [ ]

[0:0]

0:0 [ ]

[1:5, 2:25]

1:5 [2:25]

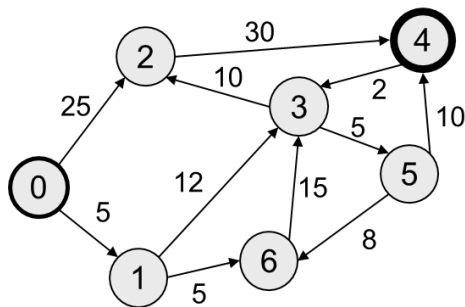
[6:10, 3:17, 2:25]

6:10 [3:17, 2:25]

[3:17, 3:25, 2:25]

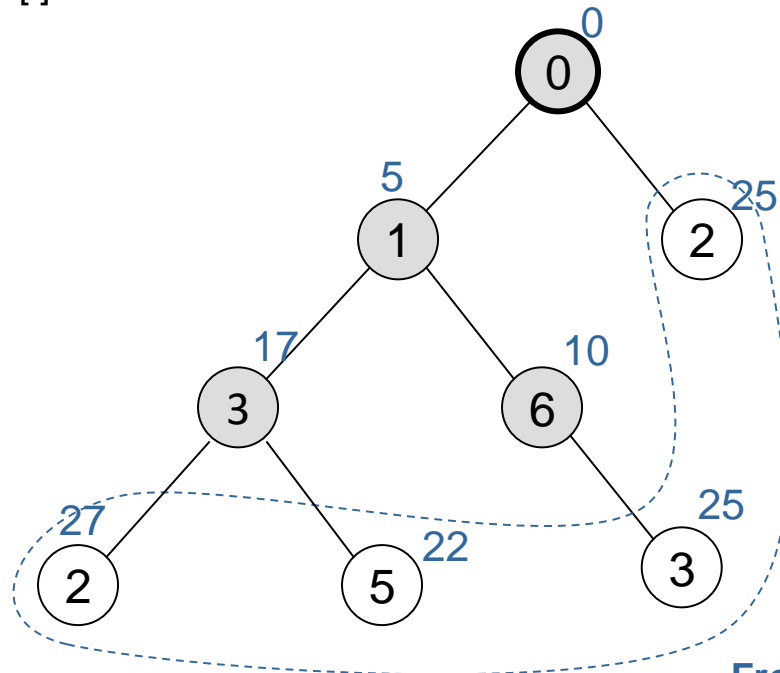
3:17 [3:25, 2:25]

[5:22, 3:25, 2:25, 2:27]



Grafo do Espaço de Estados

Árvore de Procura

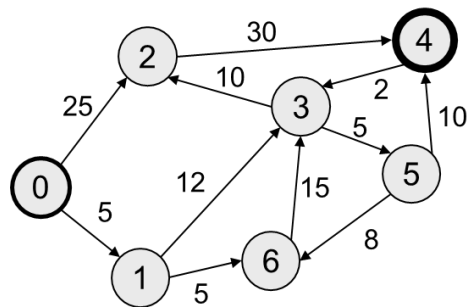


Fronteira de exploração

# MÉTODOS DE PROCURA

## Procura de *Custo Uniforme*

- Estratégia de controlo
  - Explorar primeiro os nós com **menor custo**
    - Fronteira ordenada por custo associado a cada nó



Grafo do Espaço de Estados

Fronteira de exploração [ ]

[0:0]

0:0 [ ]

[1:5, 2:25]

1:5 [2:25]

[6:10, 3:17, 2:25]

6:10 [3:17, 2:25]

[3:17, 3:25, 2:25]

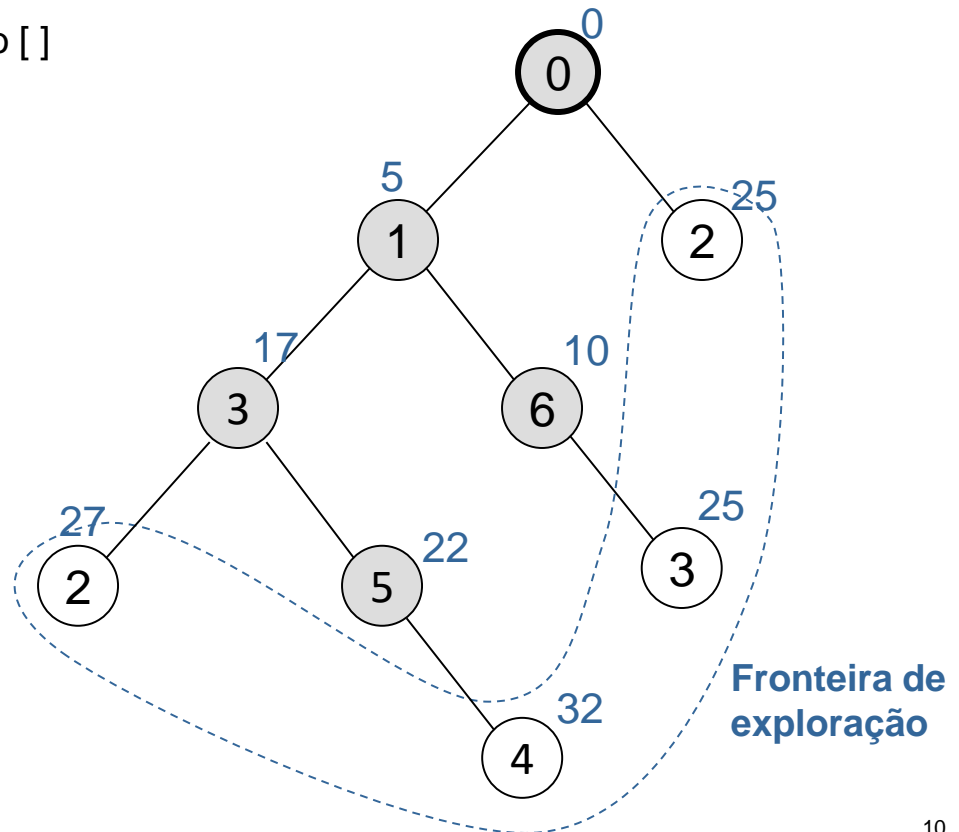
3:17 [3:15, 2:25]

[5:22, 3:25, 2:25, 2:27]

5:22 [3:25, 2:25, 2:27]

[3:25, 2:25, 2:27, 4:32]

Árvore de Procura



Fronteira de exploração

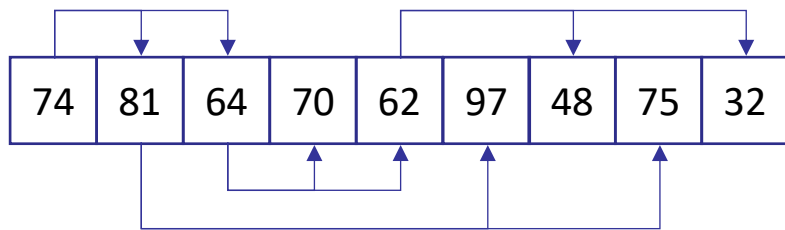
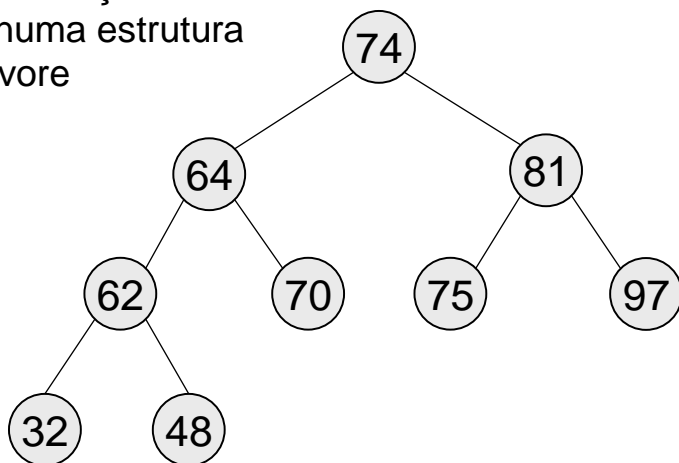
# Fronteira com relação de ordem entre nós

(*Prioridade de processamento*)

## Estrutura de dados *PriorityQueue*

(*Fila com prioridade*)

Representação com  
base numa estrutura  
em árvore



Representação com base numa lista

## Linguagem Python

### Biblioteca **heapq** (*HeapQueue*)

Possibilita o acesso a listas com relação de ordem entre os elementos

`heapq.heappush(heap, item)`

Insere *item* na pilha *heap*

`heapq.heappop(heap)`

Remove e retorna da pilha *heap* por ordem de prioridade

Utiliza a relação de ordem definida para os objectos manipulados

# PROCURA EM ESPAÇOS DE ESTADOS

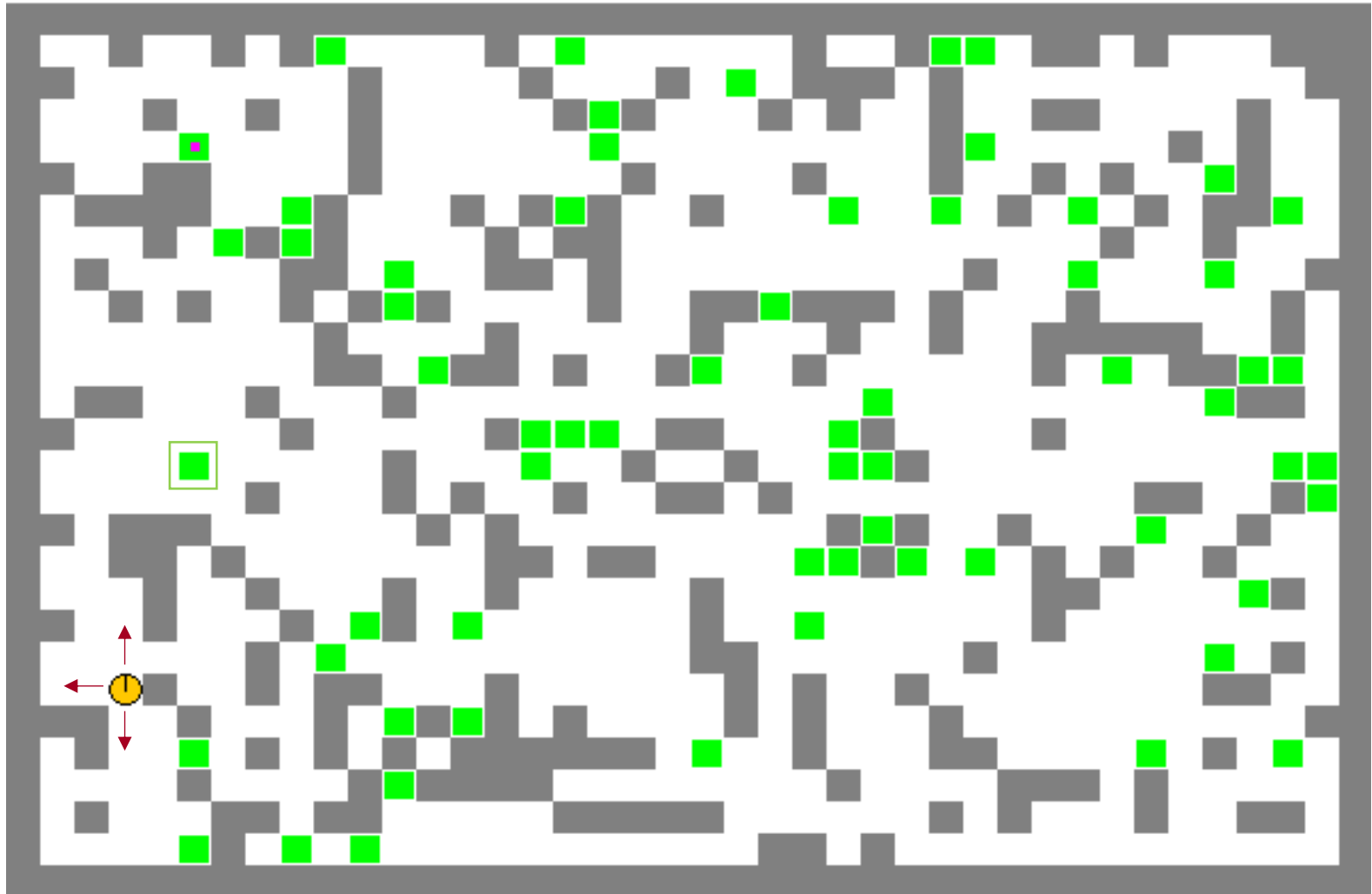
- **Métodos de Procura não Informada**

- Estratégias de exploração do espaço de estados (*controlo da procura*) não tiram partido de *conhecimento do domínio do problema* para ordenar a fronteira de exploração
- Procura não guiada
  - Exploração **exaustiva** do espaço de estados

- **Métodos de Procura Informada**

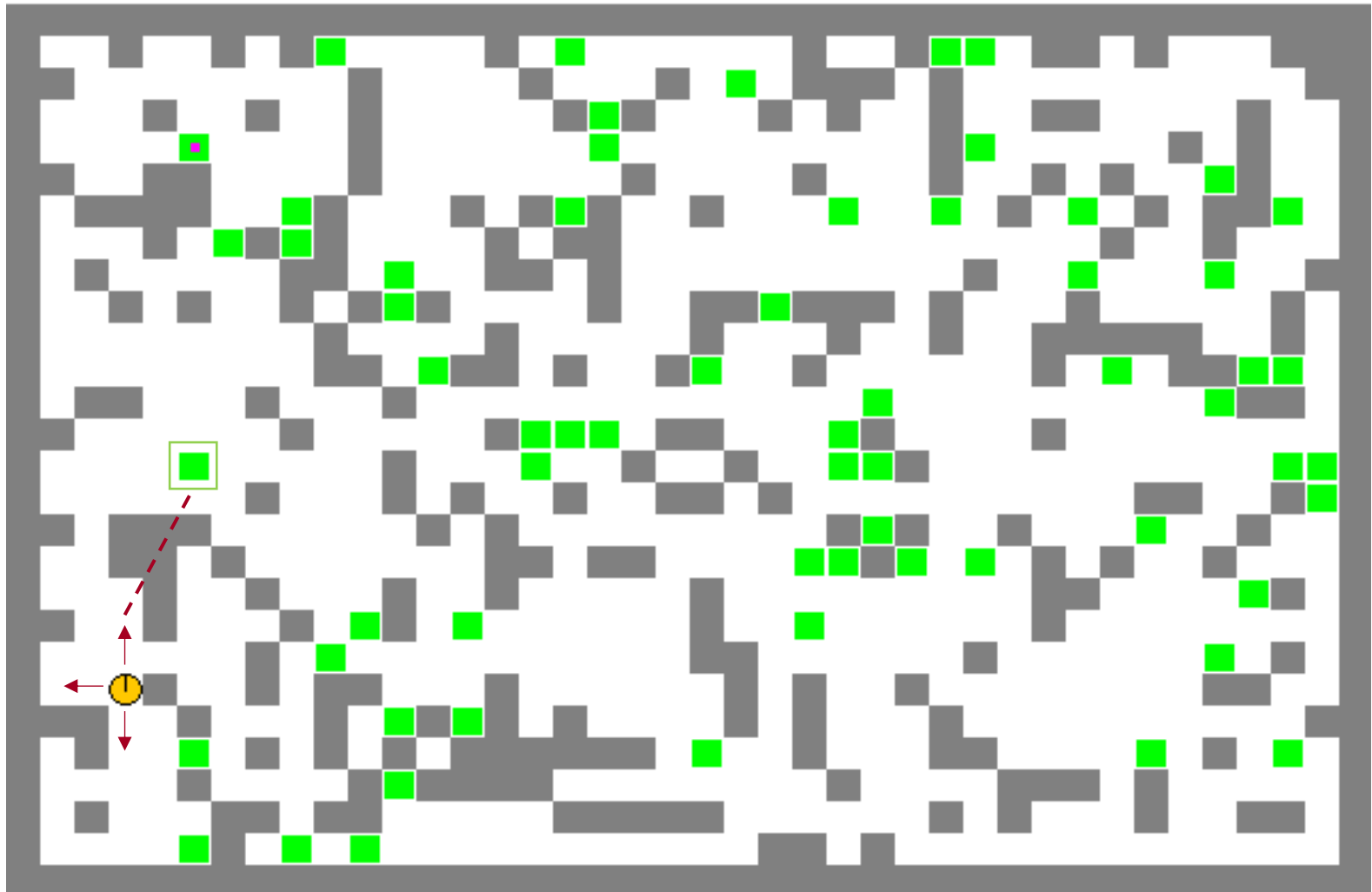
- Estratégias de exploração do espaço de estados (*controlo da procura*) tiram partido de *conhecimento do domínio do problema* para ordenar a fronteira de exploração
- Procura guiada
  - Exploração **selectiva** do espaço de estados

Qual a melhor acção a realizar em cada situação?



# Qual a melhor acção a realizar em cada situação?

Utilização de conhecimento do domínio do problema, por exemplo, distância ao objectivo

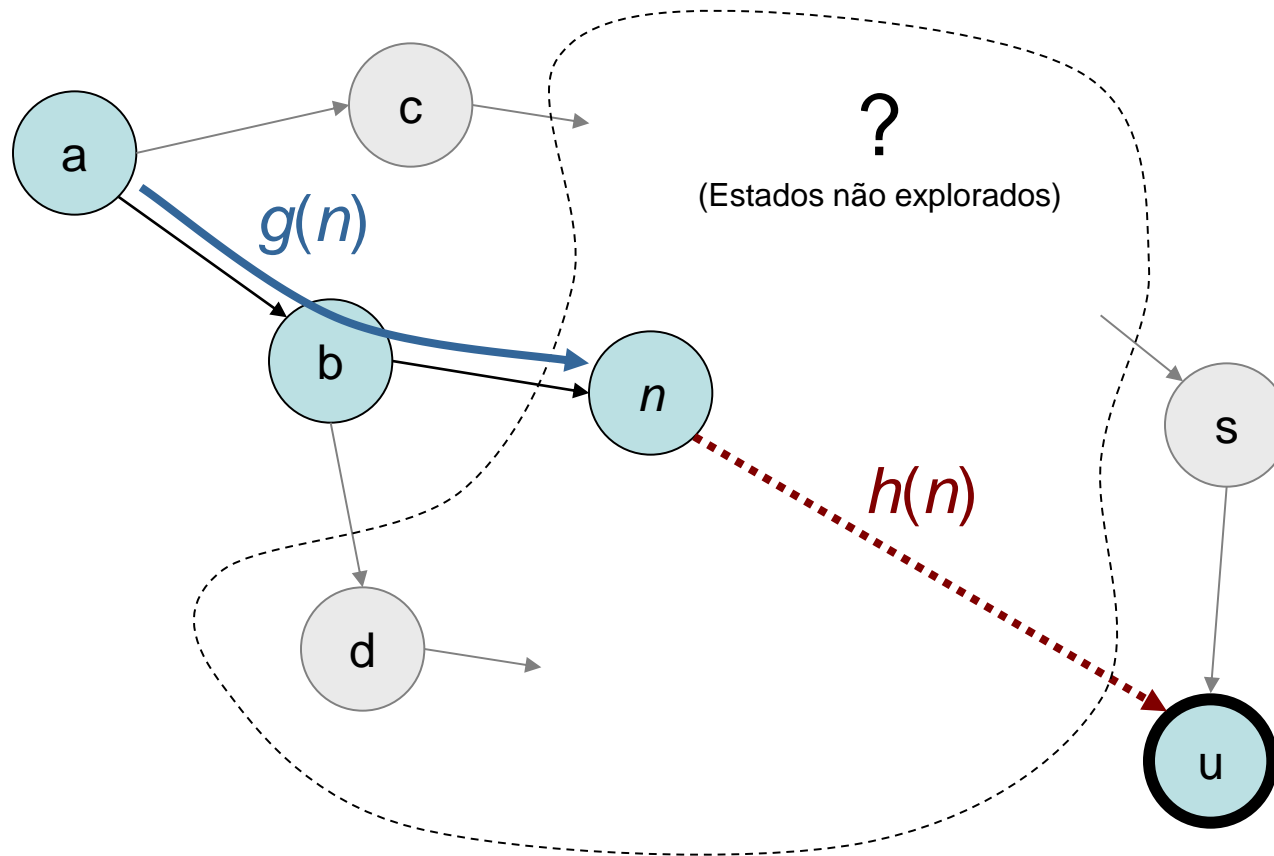


# FUNÇÃO HEURÍSTICA $h(n)$

- Representa uma **estimativa** do custo do percurso desde o nó  **$n$**  até ao nó objectivo
  - **Pode não corresponder ao valor real**
- Reflecte conhecimento acerca do domínio do problema, para guiar a procura
- O seu valor é independente do percurso até  **$n$** 
  - Depende apenas de:
    - **Estado** associado a  **$n$**
    - **Objectivo**

# MÉTODOS DE PROCURA INFORMADA

$f(n)$  baseada em dois tipos de funções de avaliação de custo  $g(n)$  e  $h(n)$



**$g(n)$ :** Custo do percurso até  $n$

Custo calculado para a partir do estado inicial atingir o estado  $n$

**$h(n)$ :** Estimativa de custo de  $n$  até ao objectivo

Estimativa de custo (heurística) para a partir do estado  $n$  atingir o estado objectivo  $u$  (sem que o percurso respectivo tenha sido explorado)



# PROCURA MELHOR-PRIMEIRO (*BEST-FIRST*)

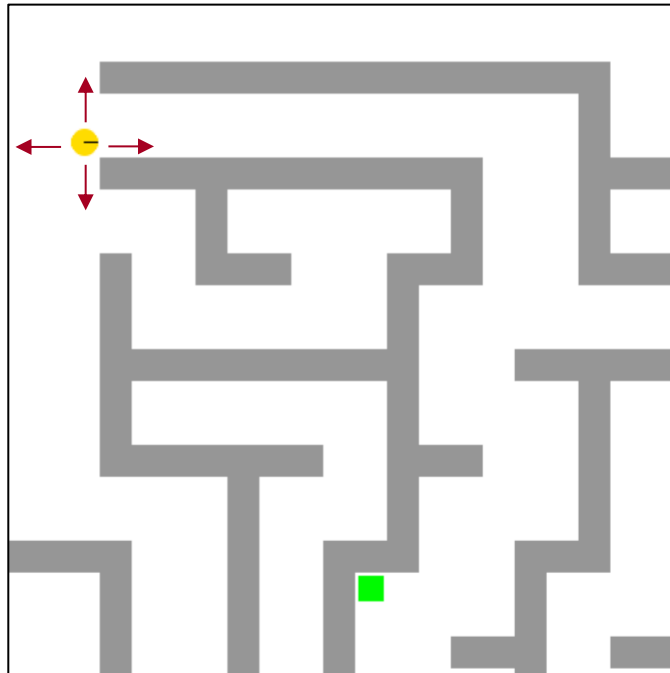
- Variantes principais de  $f(n)$ 
  - $f(n) = g(n)$ 
    - Procura de Custo Uniforme
      - Minimização de custo acumulado até cada nó explorado
      - Não tira partido de conhecimento do domínio do problema expresso através da função  $h(n)$
  - $f(n) = h(n)$ 
    - Procura Sôfrega (*Greedy Search*)
      - Minimização da estimativa de custo para atingir o objectivo
      - Não tem em conta o custo do percurso explorado
      - Soluções sub-óptimas
  - $f(n) = g(n) + h(n)$ 
    - Procura A\* (heurística admissível)
      - Minimização de custo global  
(custo acumulado até ao nó  $n$  + custo estimado até ao objectivo)

# MÉTODOS DE PROCURA INFORMADA

## Problema

Sendo as *heurísticas estimativas* de custo, podem induzir em erro levando a soluções sub-óptimas

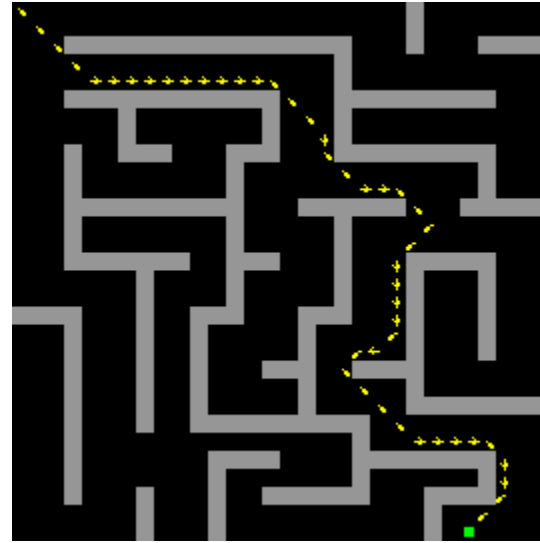
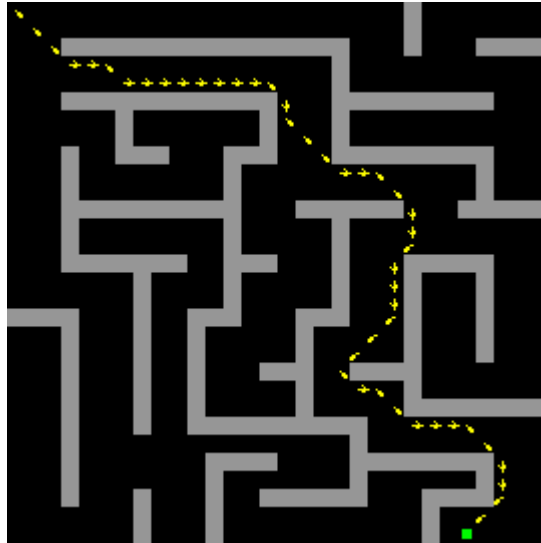
**Exemplo:** qual a melhor acção a realizar?



# PROCURA MELHOR-PRIMEIRO (*BEST-FIRST*)

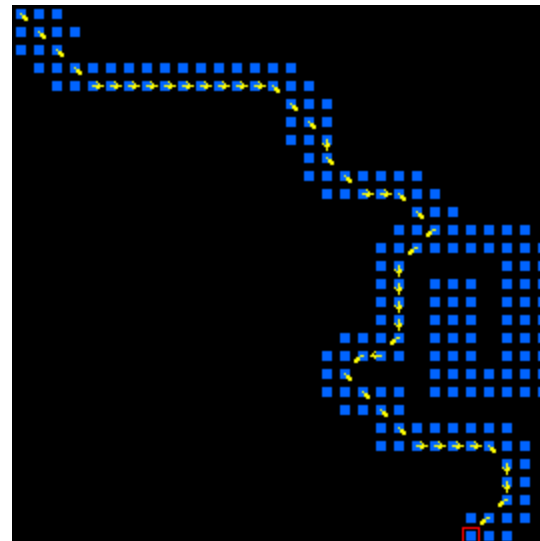
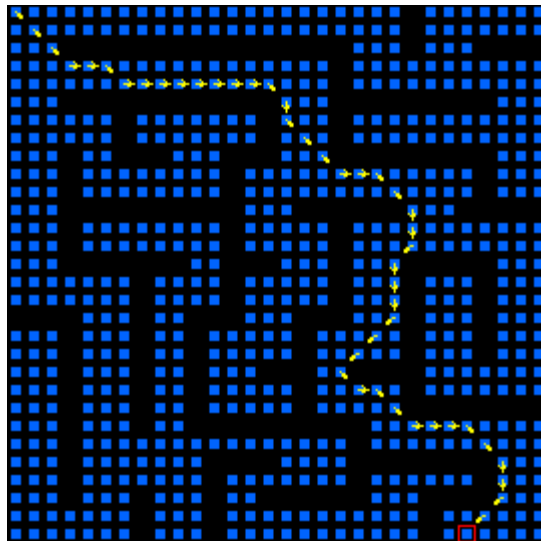
Procura de custo uniforme

- Solução óptima
- Maior complexidade computacional



Procura sôfrega

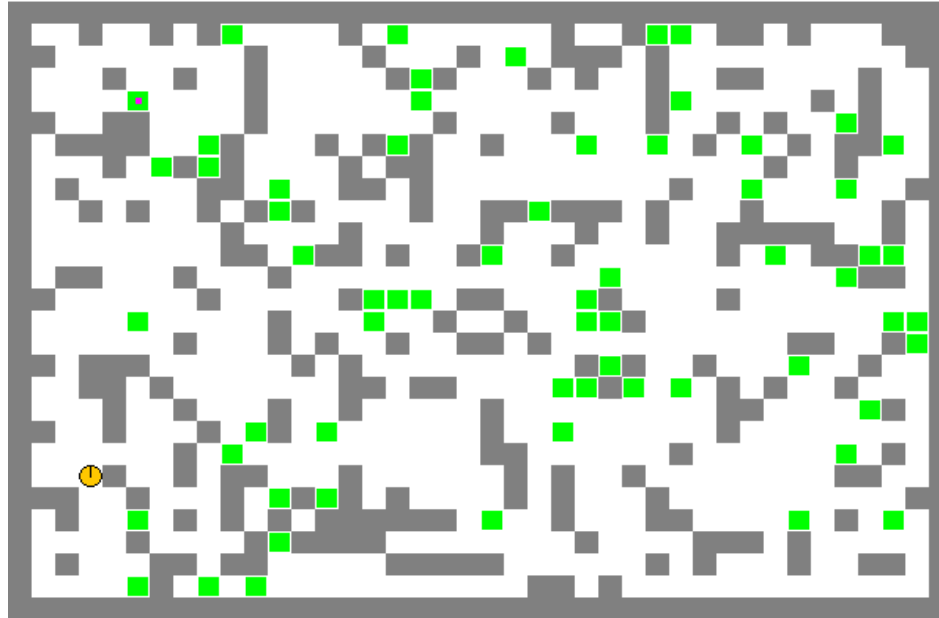
- Solução sub-óptima
- Menor complexidade computacional



# PROCURA A\*

- **Heurística admissível**
  - $0 \leq h(n) \leq h^*(n)$
  - $h^*(n)$ 
    - Custo mínimo do nó  $n$  até ao objectivo (percurso óptimo)
- Uma heurística **admissível** é *optimista*
  - A estimativa de custo é **sempre inferior ou igual** ao custo efectivo **mínimo**
  - Para um nó objectivo  $n_{\text{obj}}$ 
    - $h(n_{\text{obj}}) = 0$

# PROCURA A\*



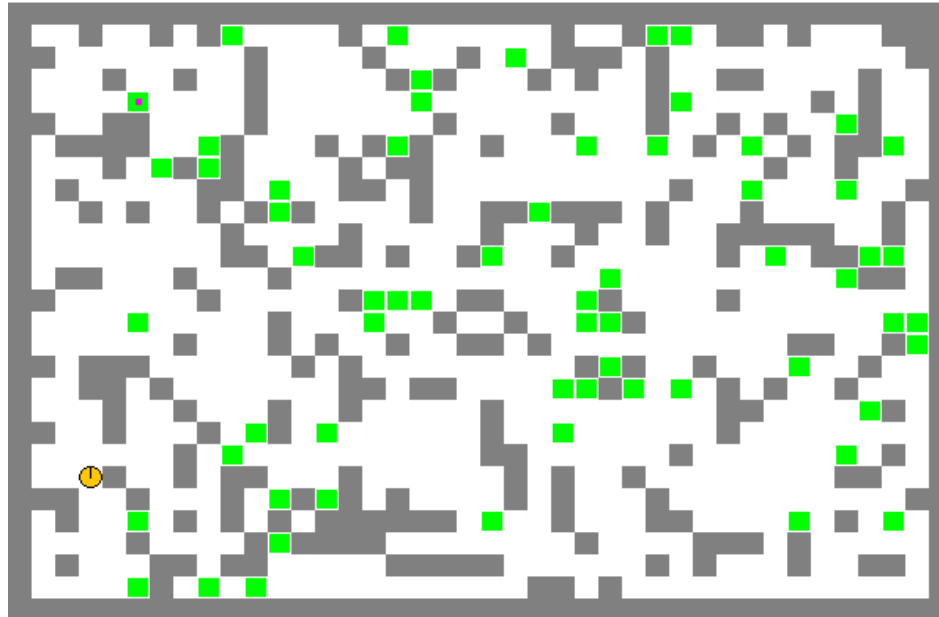
$h_1$  – Distância Euclidiana

$$h_1(n) = \sqrt{(x_n - x_{obj})^2 + (y_n - y_{obj})^2}$$

Admissível?

**SIM**

# PROCURA A\*



$h_2$  – Distância de Manhattan

$$h_2(n) = |x_n - x_{obj}| + |y_n - y_{obj}|$$

Admissível?

- SIM : Se não forem possíveis movimentos diagonais
- NÃO : Caso contrário

# PROCURA A\*

- **Como definir uma heurística admissível**
  - No caso geral, uma heurística admissível é obtida através da remoção de restrições associadas ao problema
  - **Exemplo: Navegação autónoma**
    - **$h_1$  - Distância de Manhattan**
      - Corresponde a retirar a restrição:
        - » Não movimentação através de obstáculos
    - **$h_2$  - Distância de Euclidiana**
      - Corresponde a retirar as restrições:
        - » Não movimentação através de obstáculos
        - » Não movimentação em diagonal

# PROCURA A\*

- $C^*$  - Custo da solução óptima
- $n$  - Nó na fronteira de exploração

$$f(n) = g(n) + h(n) \leq C^* \quad (\text{se } h(n) \text{ admissível})$$

- $m$  - Nó sub-óptimo na fronteira de exploração

$$f(m) = g(m) + h(m)$$

- Se  $m$  for um nó objectivo

$$h(m) = 0$$

$$f(m) = g(m) > C^*$$

- Então

$$f(n) \leq C^* < f(m)$$

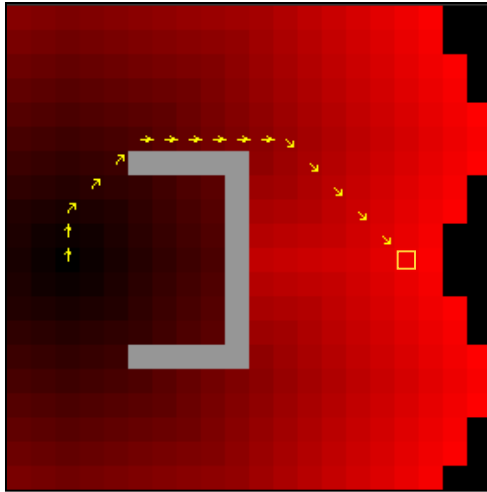
$m$  não será expandido e a **solução encontrada será óptima**



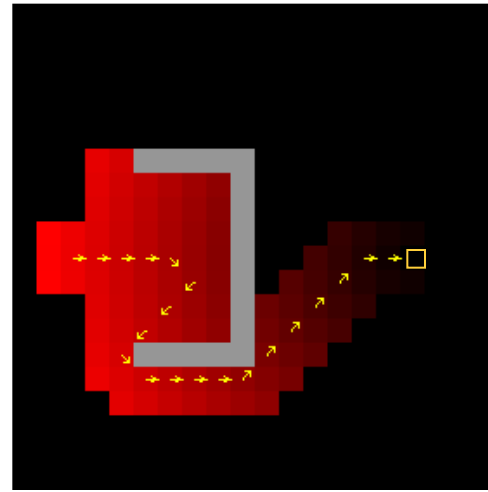
# PROCURA EM ESPAÇOS DE ESTADOS

## COMPARAÇÃO DE MÉTODOS DE PROCURA

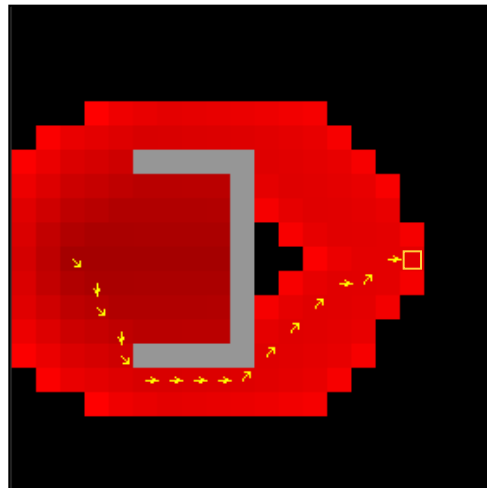
Procura de  
custo uniforme  
(solução ótima)



Procura sôfrega  
(solução sub-ótima)



Procura A\*  
(solução ótima)

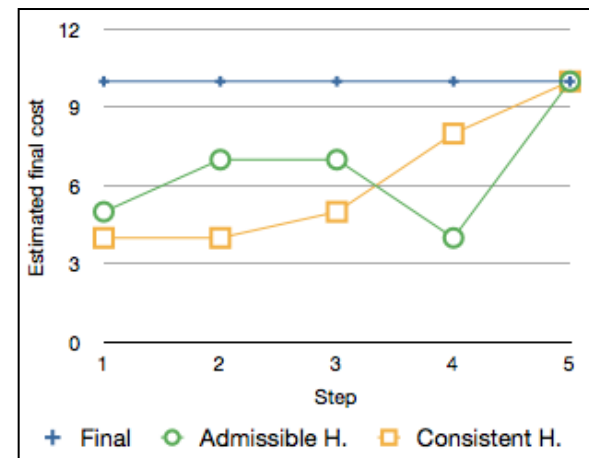


# PROCURA A\*

- O método de procura A\* é
  - Completo
  - Óptimo
- Se os nós já visitados forem mantidos
  - Porque a heurística pode não ser *consistente*
    - O seu valor pode variar ao longo do processo de procura de forma não-monótona, ou seja, **não preserva uma relação de ordem** (crescente ou decrescente)
    - Logo não há garantia de que um nó mais recente seja melhor que nós anteriores, ou seja, que esse nó esteja necessariamente no caminho óptimo, pelo que **é necessário manter os nós anteriormente explorados para comparação**

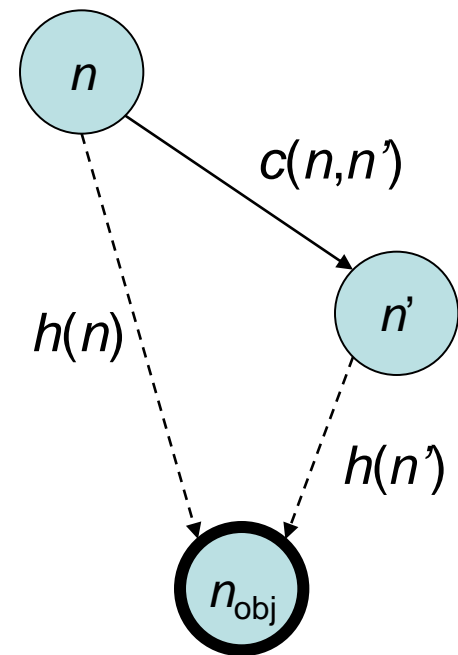
Exemplo de estimativa de custo para atingir o objectivo num processo de procura em espaço de estados, considerando uma **heurística admissível** **não consistente** e uma **heurística consistente**

**Final:** Custo final real



# PROCURA A\*

- **Heurística consistente (ou monótona)**
  - Para cada nó  $n$ , seu sucessor  $n'$  e custo de transição  $c(n,n')$ 
    - $h(n) \leq c(n,n') + h(n')$
  - Para um nó objectivo
    - $h(n_{\text{obj}}) = 0$
- **Uma heurística consistente é também admissível**
- **Uma heurística admissível pode não ser consistente**



# PROCURA A\*

- Se  $h(n)$  for consistente os valores de  $f(n)$  nunca diminuem ao longo de um caminho

- Consideremos  $n'$  um sucessor de  $n$

$$g(n) + c(n, n') + h(n') \geq g(n) + h(n)$$



- Qualquer **nó selecionado para expansão tem de estar num percurso óptimo**, pois qualquer outro caminho terá um custo no mínimo igual

# PROCURA A\*

- Com uma heurística consistente o método de procura A\* é
  - Completo
  - Óptimo
- Mesmo se os nós já visitados forem eliminados
  - Redução da complexidade da procura

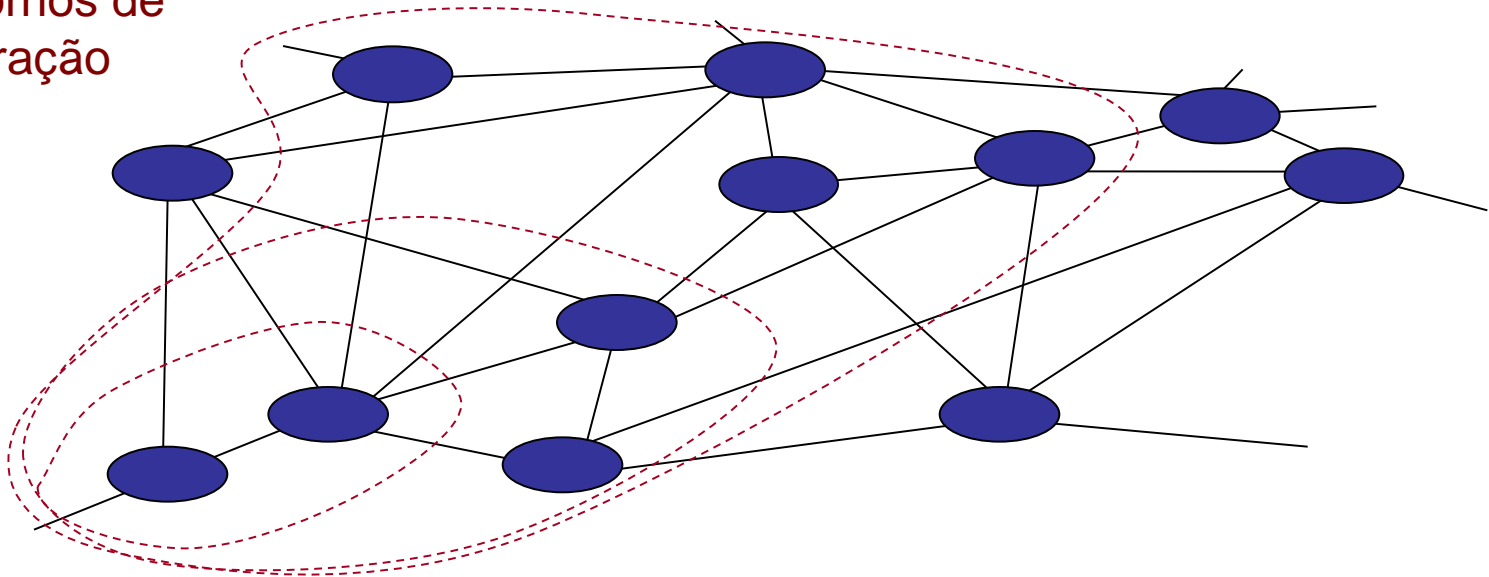
# PROCURA A\* COM HEURÍSTICA CONSISTENTE

Ao gerar novo nó sucessor *noSuc*:

- $noSuc \notin Abertos \wedge noSuc \notin Fechados$ 
  - Inserir *noSuc* em *Abertos*
- $noSuc \in Abertos$ 
  - Se *noSuc* foi atingido através de um caminho mais curto
    - Remover nó anterior de *Abertos*
    - inserir *noSuc* em *Abertos*
- $noSuc \in Fechados$ 
  - Eliminar *noSuc*

# PROCURA A\*

Contornos de  
exploração



- **Para uma heurística consistente**
  - Sempre que é expandido um nó o percurso desse nó é óptimo
  - São expandidos todos os nós com  $f(n) < C^*$
  - São eventualmente expandidos nós com  $f(n) = C^*$  antes do nó objectivo

# PROCURA A\*

- Método de procura de **eficiência óptima** para qualquer função heurística
  - Nenhum outro algoritmo expandirá menos nós, mantendo as características de ser **completo** e **óptimo**, excepto nas situações de escolha entre nós com  $f(n) = C^*$
- **No entanto, não resolve o problema da complexidade combinatória**
  - O número de nós expandidos dentro do contorno do nó objectivo continua a ser uma **função exponencial** da **dimensão do percurso** até ao objectivo
  - Função heurística possibilita a exploração selectiva do espaço de estados
    - Reduz o número de nós explorados
    - Pode não ser suficiente para a resolução prática de problemas de elevada complexidade



# REFERÊNCIAS

[Russel & Norvig, 2003]

S. Russell and P. Norvig, “Artificial Intelligence: A Modern Approach”, 2nd Edition, Prentice Hall, 2003

[Pearl, 1984]

J. Pearl, “Heuristics: Intelligent Search Strategies for Computer Problem Solving”, Addison-Wesley, 1984