PROCURA EM ESPAÇOS DE ESTADOS

Luís Morgado

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 (exaustiva)

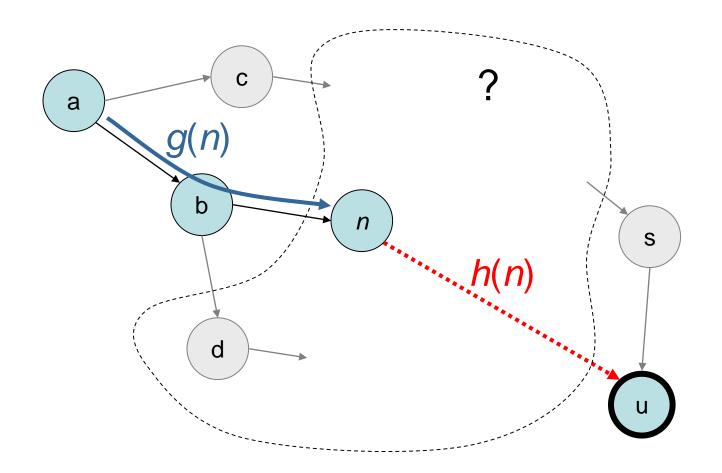
Métodos de Procura Informada

- 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 (selectiva)

Função heurística *h*(*n*)

- Representa uma estimativa do custo do percurso desde o nó n até ao nó objectivo
- 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



- **g**(**n**) Custo do percurso até **n**
- h(n) Estimativa de custo de n até ao objectivo

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)

Procura Melhor-Primeiro (Best-First)

3 variantes principais

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

- Procura de Custo Uniforme
 - Não tira partido de conhecimento do domínio do problema expresso através da função h(n)

$$- f(n) = h(n)$$

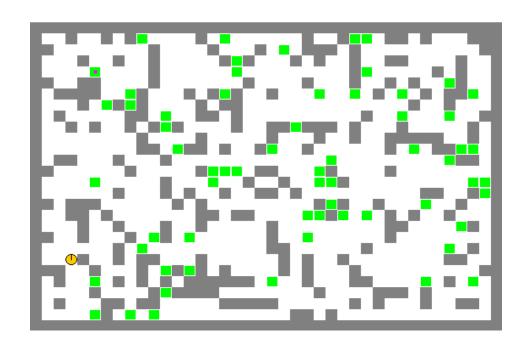
- Procura Sôfrega (Greedy Search)
 - Não tem em conta o custo do percurso explorado
 - Minimização de custo local
 - Soluções sub-óptimas (problema dos óptimos locais)

$$- f(n) = g(n) + h(n)$$

- Procura A* (heurística admissível)
 - Minimização de custo global

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_{obj}
 - $h(n_{\text{obj}}) = 0$

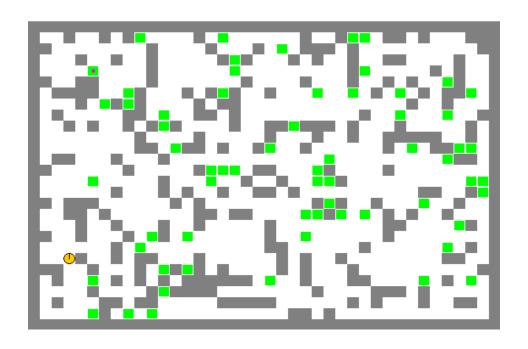


h₁ – Distância Euclidiana

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

Admissível?

SIM



h₂ – 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

- Como definir uma heurística admissível
 - No caso geral, uma heurística admissível é obtida através da remoção de restrições associadas ao problema
 - Exemplo: Navegação autónoma
 - h₁ Distância de Manhattan
 - Corresponde a retirar a restrição:
 - » Não movimentação através de obstáculos
 - h₂ Distância de Euclidiana
 - Corresponde a retirar as restrições:
 - » Não movimentação através de obstáculos
 - » Não movimentação em diagonal

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

$$f(n) = g(n) + h(n) \le C^*$$
 (se $h(n)$ admissível)

m - Nó sub-óptimo na fronteira de exploração

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

Se *m* for um nó objectivo

$$h(m) = 0$$

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

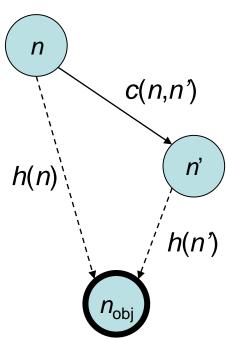
Então

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

m não será expandido e a solução encontrada será óptima

- O método de procura A* é
 - Completo
 - Óptimo
- Se os nós já visitados não forem eliminados
 - A heurística pode não ser consistente

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



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

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

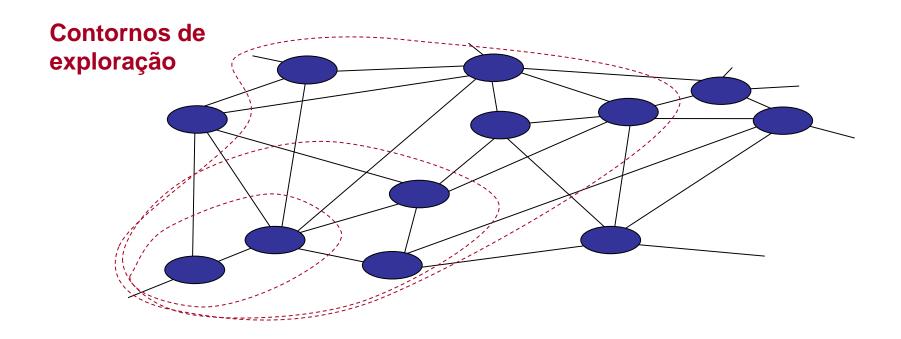
 Qualquer nó seleccionado para expansão tem de estar num percurso óptimo, pois qualquer outro caminho terá um custo no mínimo igual

- 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 ∉ Abertos ∧ noSuc ∉ Fechados
 - Inserir noSuc em Abertos
- noSuc ∈ Abertos
 - Se noSuc foi atingido através de um caminho mais curto
 - Remover nó anterior de Abertos
 - inserir noSuc em Abertos
- noSuc ∈ Fechados
 - Eliminar noSuc



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

- 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 contínua a ser uma função exponencial da dimensão do percurso até ao objectivo
 - Função heurística afecta o contorno de procura
 - Pode n\u00e3o ser suficiente

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