Inteligência Artificial Métodos de Busca Local: Hill Climbing

João C. P. da Silva

Dept. Ciência da Computação - UFRJ

December 28, 2020

1/25

 Em muitos problemas de otimização, o caminho é irrelevante : o estado objetivo é a solução. Exemplo: problema das 8-rainhas

- Em muitos problemas de otimização, o caminho é irrelevante : o estado objetivo é a solução. Exemplo: problema das 8-rainhas
- Objetivo: Encontrar a configuração ótima ou encontrar a configuração que satisfaça as restrições do problema.

- Em muitos problemas de otimização, o caminho é irrelevante : o estado objetivo é a solução. Exemplo: problema das 8-rainhas
- Objetivo: Encontrar a configuração ótima ou encontrar a configuração que satisfaça as restrições do problema.
- Algoritmos de busca local que mantém um único estado corrente e tenta melhorá-lo, examinando somente seus vizinhos.

- Em muitos problemas de otimização, o caminho é irrelevante : o estado objetivo é a solução. Exemplo: problema das 8-rainhas
- **Objetivo**: Encontrar a configuração ótima ou encontrar a configuração que satisfaça as restrições do problema.
- Algoritmos de busca local que mantém um único estado corrente e tenta melhorá-lo, examinando somente seus vizinhos.
- Úteis para resolver problemas de otimização cujo objetivo é encontrar o melhor estado de acordo com uma função objetivo.

Busca local gulosa

- Busca local gulosa
- Utiliza apenas uma configuração do problema: nó corrente.

- Busca local gulosa
- Utiliza apenas uma configuração do problema: nó corrente.
- Considera apenas os nós vizinhos ao nó corrente.

- Busca local gulosa
- Utiliza apenas uma configuração do problema: nó corrente.
- Considera apenas os nós vizinhos ao nó corrente.
- Usando uma função objetivo, segue sempre em direção do nó cujo valor da função aumenta.

- Busca local gulosa
- Utiliza apenas uma configuração do problema: nó corrente.
- Considera apenas os nós vizinhos ao nó corrente.
- Usando uma função objetivo, segue sempre em direção do nó cujo valor da função aumenta.
- Termina quando atinge o máximo: nenhum vizinho tem um valor da função objetivo maior que o do nó corrente.

```
function HILL-CLIMBING(Estado_Inicial)

Corrente \leftarrow Estado_Incial

while true do

Vizinho \leftarrow sucessor(Corrente) com maior valor de f(sucessor(Corrente))

if f(Vizinho) \leq f(Corrente) then return Corrente

end if

Corrente \leftarrow Vizinho

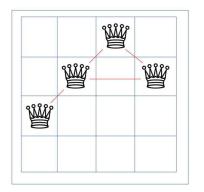
end while

end function
```

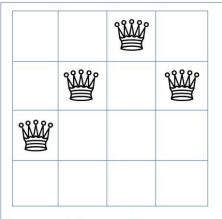
 $f(\cdot)$: função objetivo

• Função heurística h(n): número de ataques no tabuleiro n

- Função heurística h(n): número de ataques no tabuleiro n
- Função objetivo f(n): -h(n)

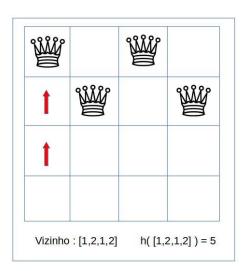


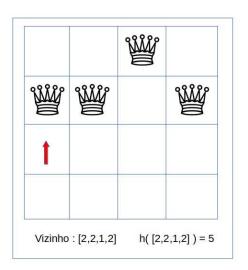
$$h(n) = 5 \to f(n) = -h(n) = -5$$

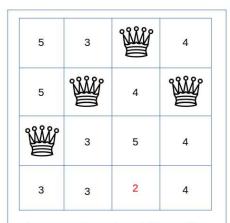


Nó corrente : [3,2,1,2]

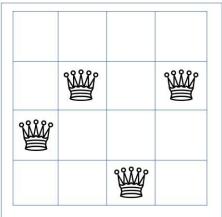
h([3,2,1,2]) = 5



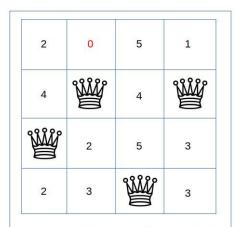




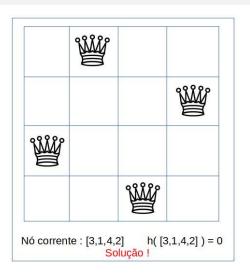
Nó corrente : [3,2,1,2] h([3,2,1,2]) = 5



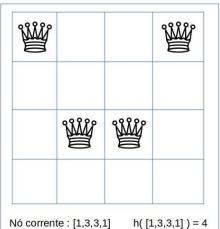
Nó corrente : [3,2,4,2] h([3,2,4,2]) = 2

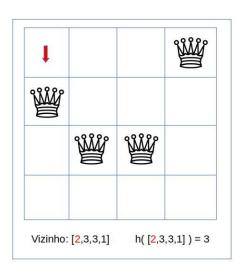


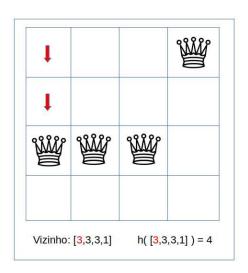
Nó corrente : [3,2,4,2] h([3,2,4,2]) = 2

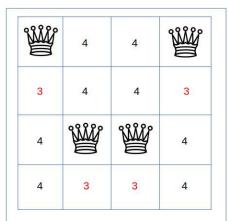


Progride rapidamente em direção a uma solução.

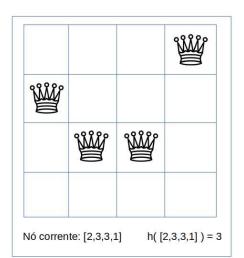




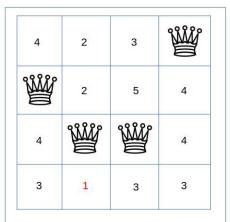




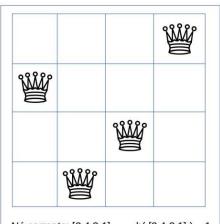
Nó corrente : [1,3,3,1] h([1,3,3,1]) = 4



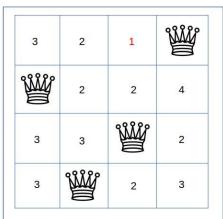
4D > 4B > 4B > 4B > B 990



Nó corrente: [2,3,3,1] h([2,3,3,1]) = 3



Nó corrente: [2,4,3,1] h([2,4,3,1]) = 1



Nó corrente: [2,4,3,1] h([2,4,3,1]) = 1

- O algoritmo para quando o melhor nó sucessor e o nó corrente tem o mesmo valor.
- O que poderia ocorrer se ele continuasse?

- O algoritmo para quando o melhor nó sucessor e o nó corrente tem o mesmo valor.
- O que poderia ocorrer se ele continuasse?
 Poderia entrar em loop se estivesse em um platô.
- Como resolver isso?

- O algoritmo para quando o melhor nó sucessor e o nó corrente tem o mesmo valor.
- O que poderia ocorrer se ele continuasse?
 Poderia entrar em loop se estivesse em um platô.
- Como resolver isso?
 Colocar um limite no número de passos que ele pode andar 'de lado'

Problemas

- Máximo local
- Platôs (flat) e Ressaltos (shoulders)

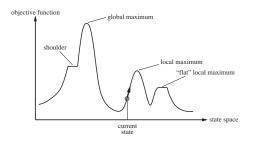
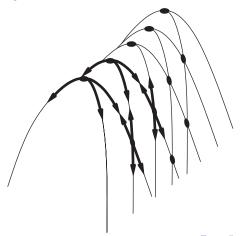


Figure: Artificial Intelligence: A Modern Approach - Russell and Norvig

Problemas

 Cordilheiras (Ridges): sequência de máximos locais que dificultam a navegação do algoritmo



Variações

Hill-climbing Estocástico: escolha aleatória entre os movimentos de subida. A
probabilidade varia de acordo com a inclinação do movimento de subida. Converge mais
lentamente, mas em certos casos encontra melhores soluções.

Variações

- Hill-climbing Estocástico: escolha aleatória entre os movimentos de subida. A
 probabilidade varia de acordo com a inclinação do movimento de subida. Converge mais
 lentamente, mas em certos casos encontra melhores soluções.
- First Choice Hill-climbing: implementa hill-climbing estocástico pela geração aleatória de sucessores até que um melhor que o nó corrente seja encontrado. Boa estratégia quando o nó corrente tem muitos sucessores.

Variações

- Hill-climbing Estocástico: escolha aleatória entre os movimentos de subida. A
 probabilidade varia de acordo com a inclinação do movimento de subida. Converge mais
 lentamente, mas em certos casos encontra melhores soluções.
- First Choice Hill-climbing: implementa hill-climbing estocástico pela geração aleatória de sucessores até que um melhor que o nó corrente seja encontrado. Boa estratégia quando o nó corrente tem muitos sucessores.
- Random-restart hill-climbing: faz uma séria de buscas hill-climbing, gerando estados iniciais aleatórios, até encontrar uma solução.
 - Se cada busca hill-climbing tem probabilidade p de sucesso, então o número esperado de buscas é ¹/_n.
 - 8-rainhas: $p \approx 0.14$, são necessários 7 buscas para encontrar uma solução.

Inteligência Artificial Métodos de Busca Local: Hill Climbing

João C. P. da Silva

Dept. Ciência da Computação - UFRJ

December 28, 2020