Inteligência Artificial



Sumário

Introdução

Introdução

- Um problema pode ser definido por 5 componentes
 - Estado inicial
 - Ações
 - Modelo de transição
 - Teste de objetivo
 - Custo do caminho

Introdução

Solução

- Sequência de ações que levam do estado inicial para o estado objetivo

Solução ótima

- Solução com o menor **custo de caminho**

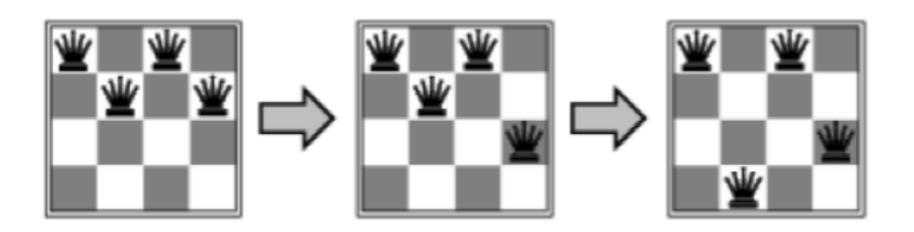
- Em muitos problemas de otimização o caminho para o objetivo é irrelevante
 - Queremos apenas encontrar o estado objetivo
 - Não importa a sequência de ações

Algoritmos de busca local

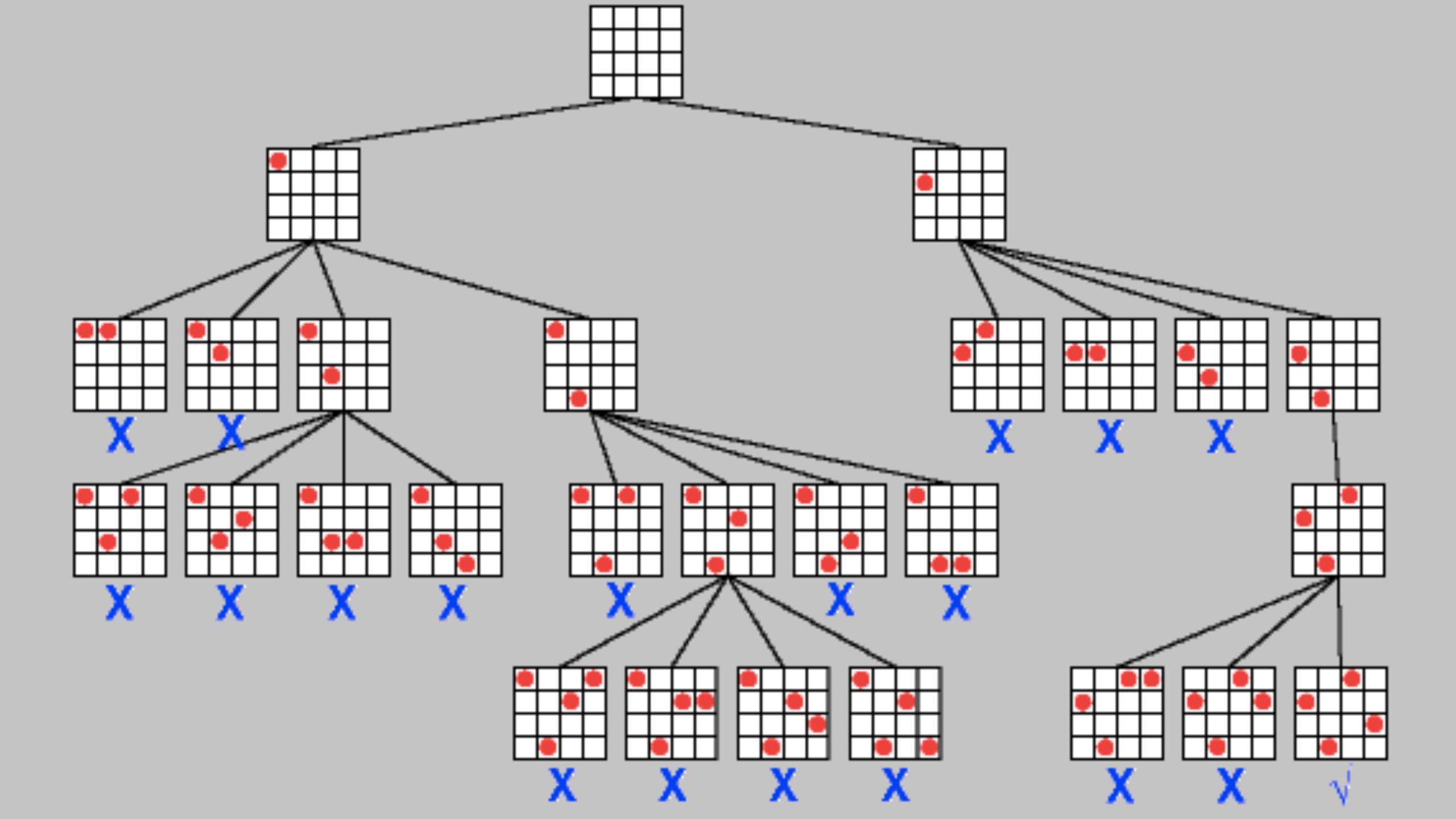
- Mantêm apenas o estado **atual**
- Sem a necessidade de manter a árvore de busca

Problema das 8 rainhas

Colocar n rainhas em um tabuleiro n \times n, sendo que cada linha coluna ou diagonal pode ter apenas uma rainha

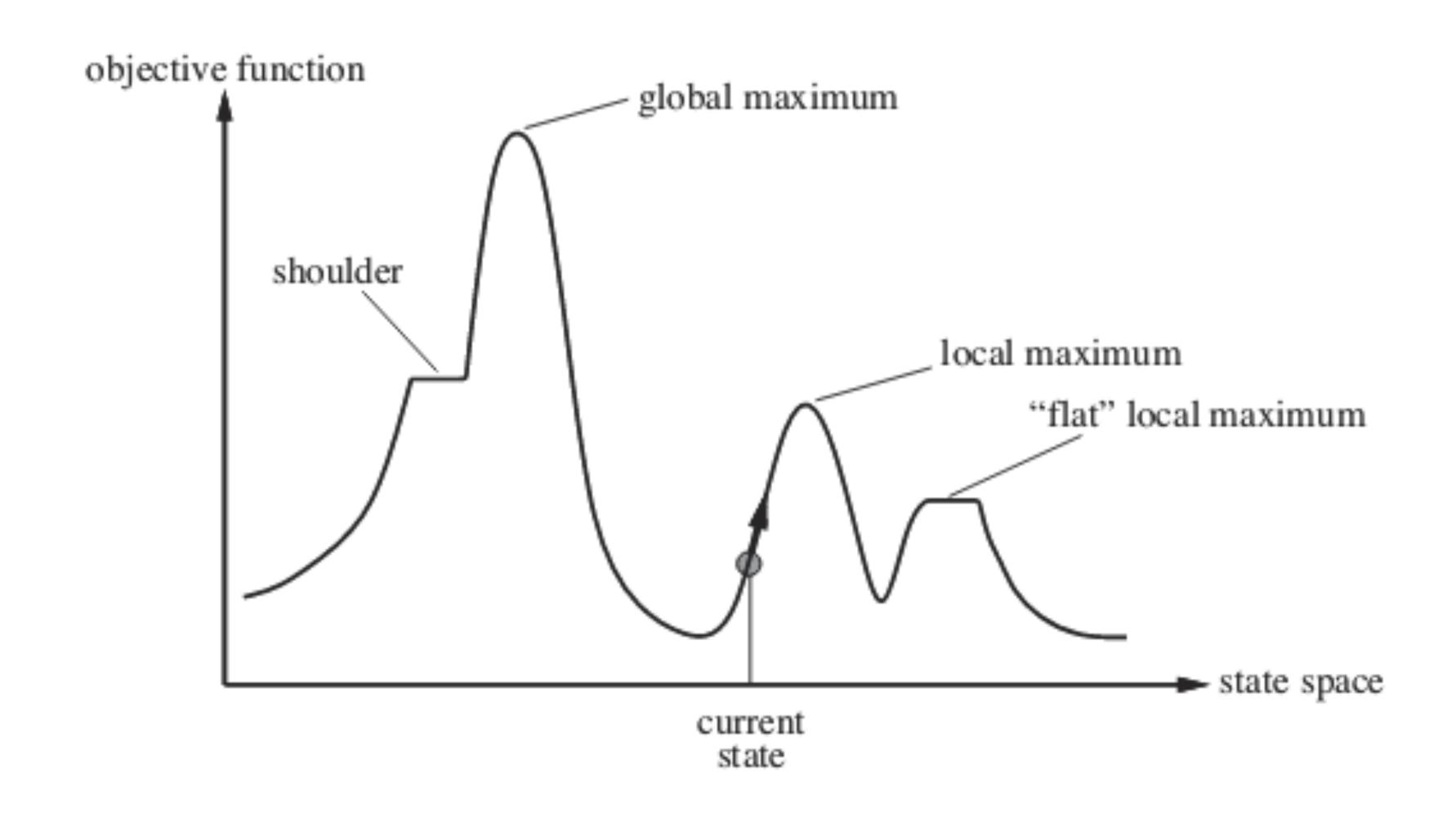








```
    i = initial solution
    While f(s) ≤ f(i) s ∈ Neighbours (i) do
    Generates an s ∈ Neighbours (i);
    If fitness (s) > fitness (i) then
    Replace s with the i;
    End If
```



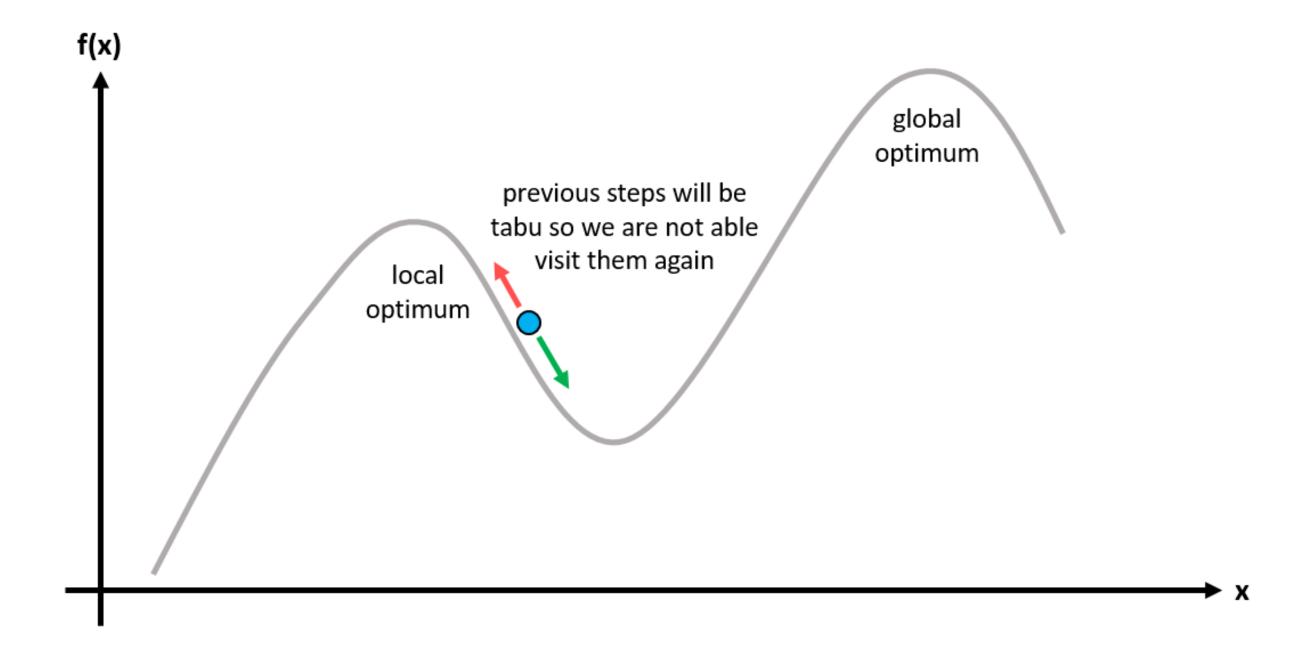
- Elevação
 - Função objetivo: queremos encontrar o máximo global
 - Custo: queremos encontrar o mínimo global
- O algoritmo consiste em uma repetição que percorre o espaço de estados no sentido do valor crescente (ou decrescente)
- **Termina** quando encontra um **pico** (ou **vale**) em que nenhuma vizinho tem valor mais alto

Variantes

- Steepest-Ascent Hill climbing
 - Examina todos os vizinhos e escolhe o melhor
- Stochastic Hill climbing
 - Seleciona k vizinhos aleatórios e escolhe o melhor
- Hill Climbing Random Restart
 - Inicializa o Hill Climbing em diferentes pontos do espaço de busca

Busca Tabu

- Utiliza uma memória auxiliar com estados já visitados → Lista tabu
- Estados na lista tabu não são visitados de novo



Busca Tabu

```
MAXITER: the maximum number of iterations x' \leftarrow \text{produce an initial solution } x initialize tabu list T
```

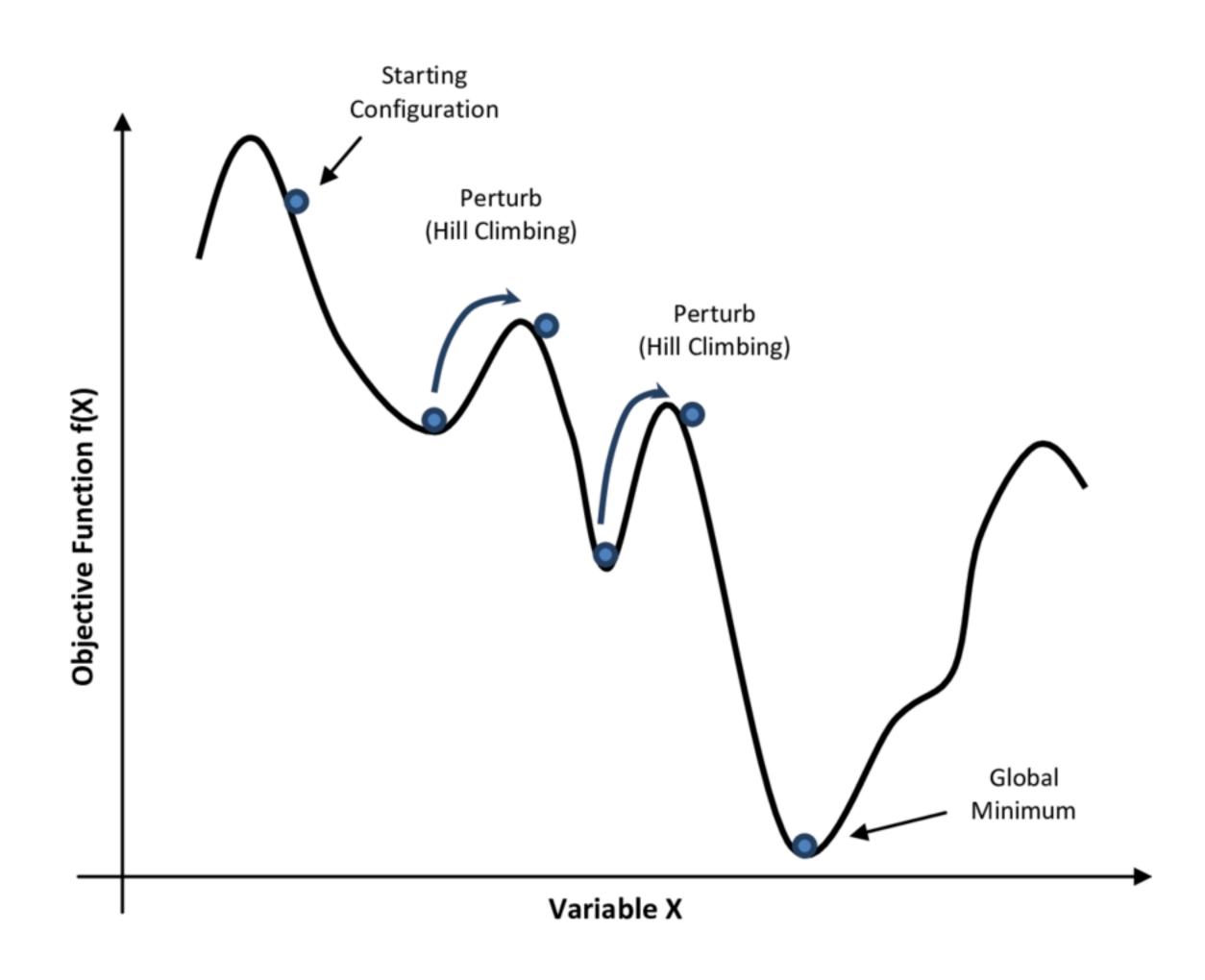
- 1. for i = 1 to MAXITER do
- 2. identify Neighborhood set *N*
- 3. identify Candidate set C = N T + AC
- 4. find the best *x* from *C*
- 5. **if** f(x) > f(x') **then**
- 6. $x' \leftarrow x$
- 7. **end if**
- 8. update T with FIFO policy
- 9. End for

Simulated annealing

- Analogia com o processo de arrefecimento dos metais
 - Um metal é aquecido e resfriado lentamente
 - A medida que resfria, as moléculas se organizam em uma estrutura mais sólida

- A escolha dos vizinhos é definida de acordo com a temperatura
 - Temperatura alta: maior chance de selecionar soluções candidatas piores
 - Temperatura baixa: sistema estabiliza e menor chance de escolher soluções piores

Simulated annealing



Simulated annealing

```
Construct the initial solution S
 S^* = S, T = T_0, T_b = T_0
    while time limit is not exceeded
         for k = 1 to Len
              Select a neighborhood structure NS randomly
             Generate a feasible solution S' from S with NS
             if cost(S') < cost(S)
                  S = S'
             else
                  Set S = S' with probability p, where p = exp(-\frac{cost(S') - cost(S)}{T})
10
             if S' is better than S*
                  S^* = S', T_b = T
         T = \alpha * T
         if T < 0.01
      T_b = 2 * T_b, T = \min\{T_b, T_{max}\}
16 return S*
```

Referências Bibliográficas

Referências Bibliográficas

• S. J. Russell & P. Norvig. **Artificial Intelligence: A Modern Approach**. Prentice Hall, 3rd edition, 2010.