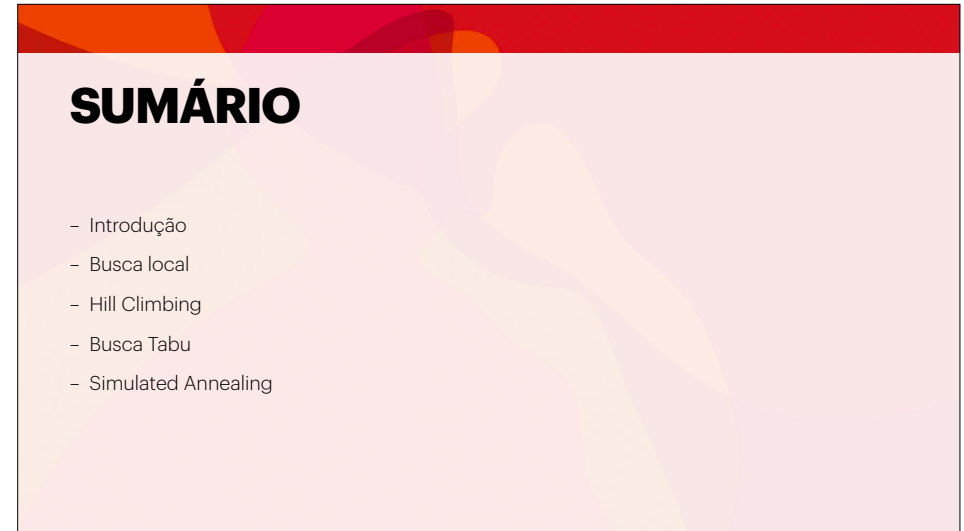
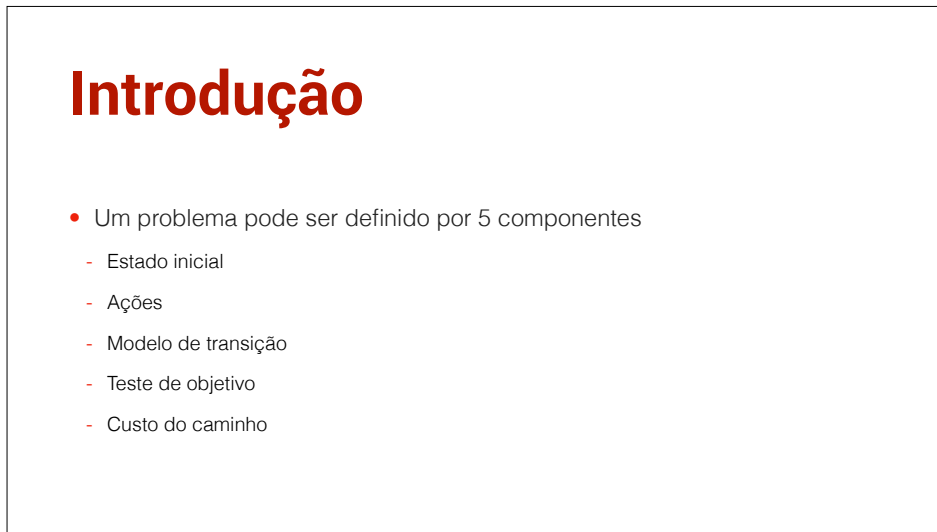




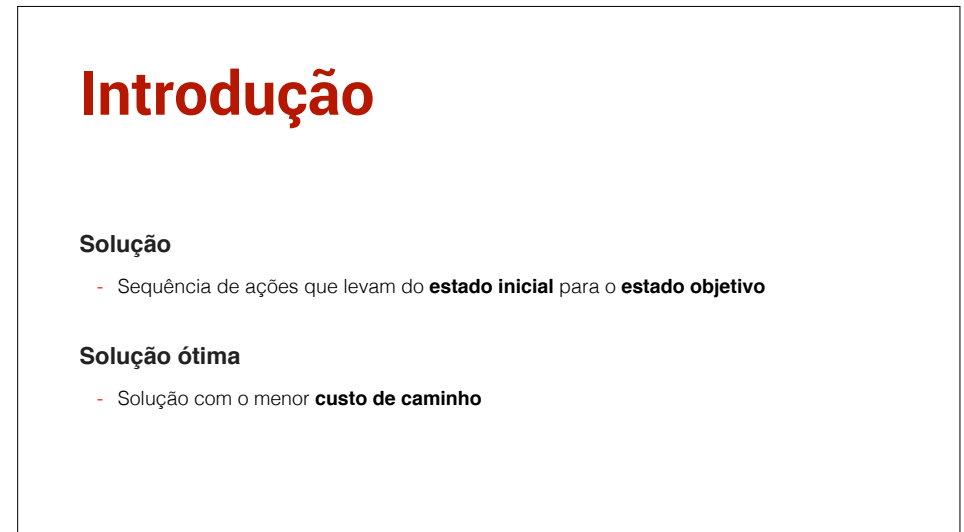
1



2



3



4

# Busca local

5

## Busca local

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

6

## Busca local

### Algoritmos de busca local

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

7

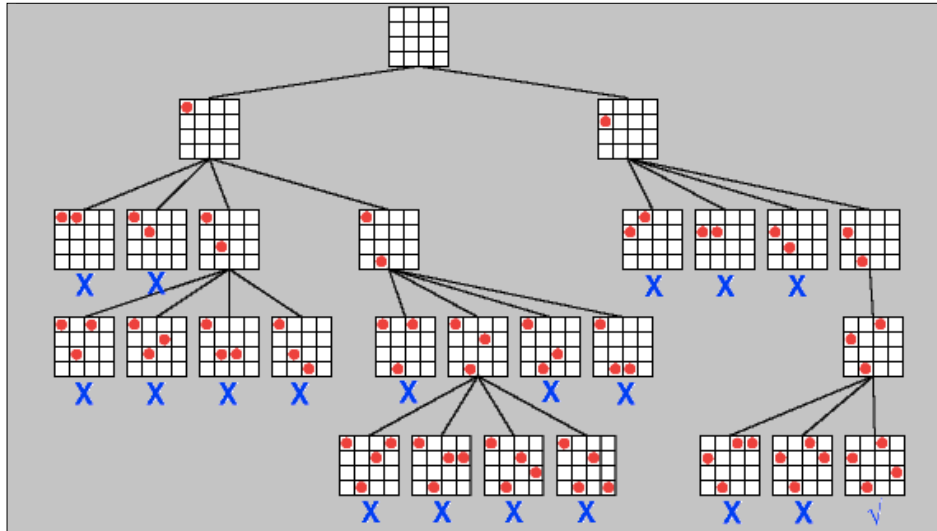
## Busca local

### *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



8



9



10

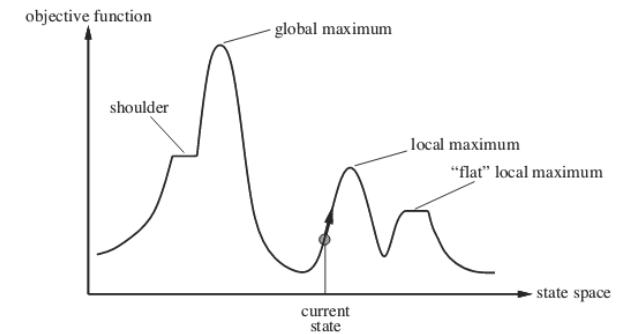
## Hill Climbing

```

1:  $i$  = initial solution
2: While  $f(s) \leq f(i)$   $s \in \text{Neighbours}(i)$  do
3:   Generates an  $s \in \text{Neighbours}(i)$ ;
4:   If  $\text{fitness}(s) > \text{fitness}(i)$  then
5:     Replace  $s$  with the  $i$ ;
6:   End If
  
```

11

## Hill Climbing



12

# Hill Climbing

- 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

13

# Hill Climbing

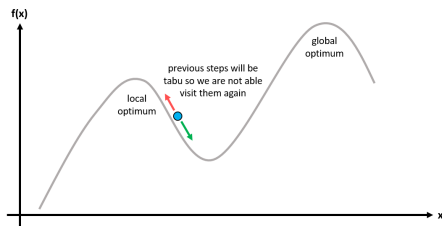
## Variantes

- 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

14

# Busca Tabu

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



15

# Busca Tabu

```
MAXITER : the maximum number of iterations
x' ← 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' ← x
7.   end if
8.   update T with FIFO policy
9. End for
```

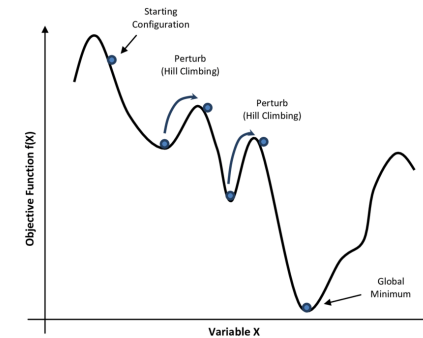
16

# Simulated annealing

- Analogia com o processo de arrefecimento dos metais
  - Um metal é aquecido e resfriado lentamente
  - A medida que resfia, 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

17

# Simulated annealing



18

# Simulated annealing

```

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

19

## REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

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

20