

### SUMÁRIO

#### **Problema**

Explicação do problema escolhido

03

#### **Explicações**

Detalhes sobre os códigos das técnicas

20

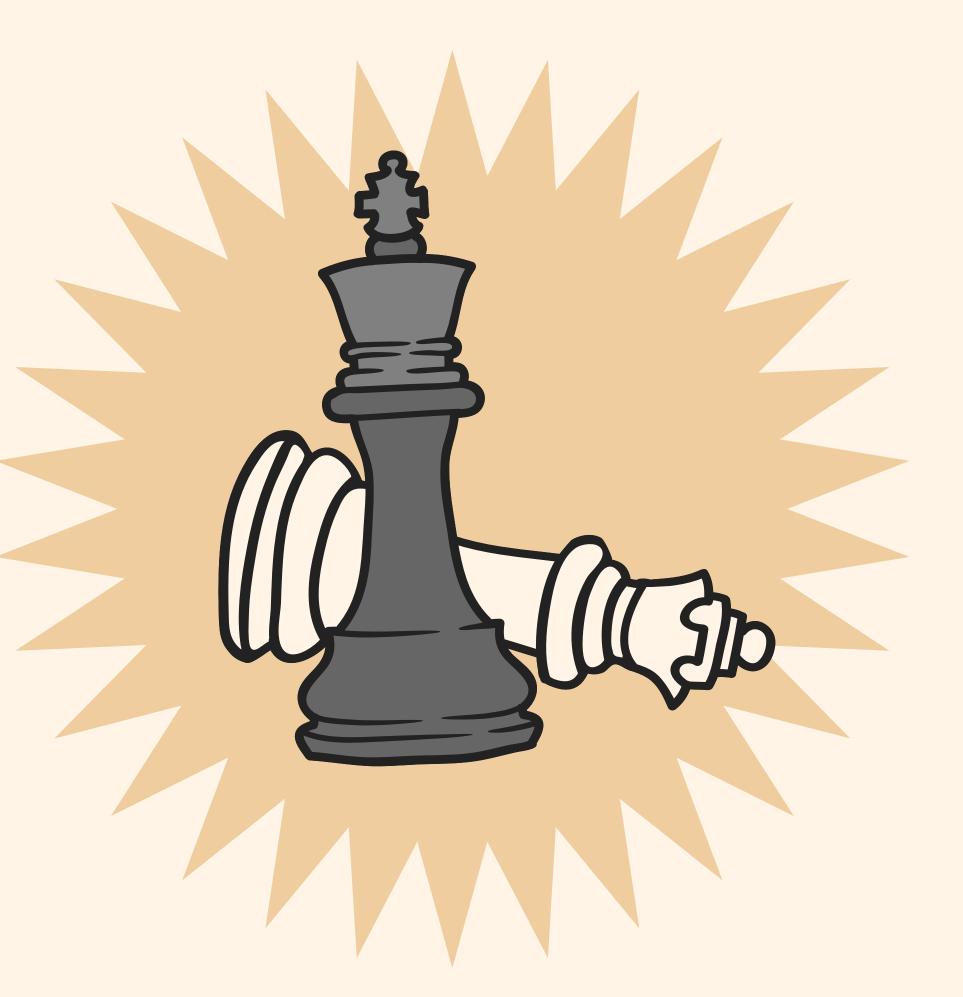
#### **Técnicas**

SObre as 2 ténica de resolução

04

#### Resultados

Juntamente com os gráficos resultantes



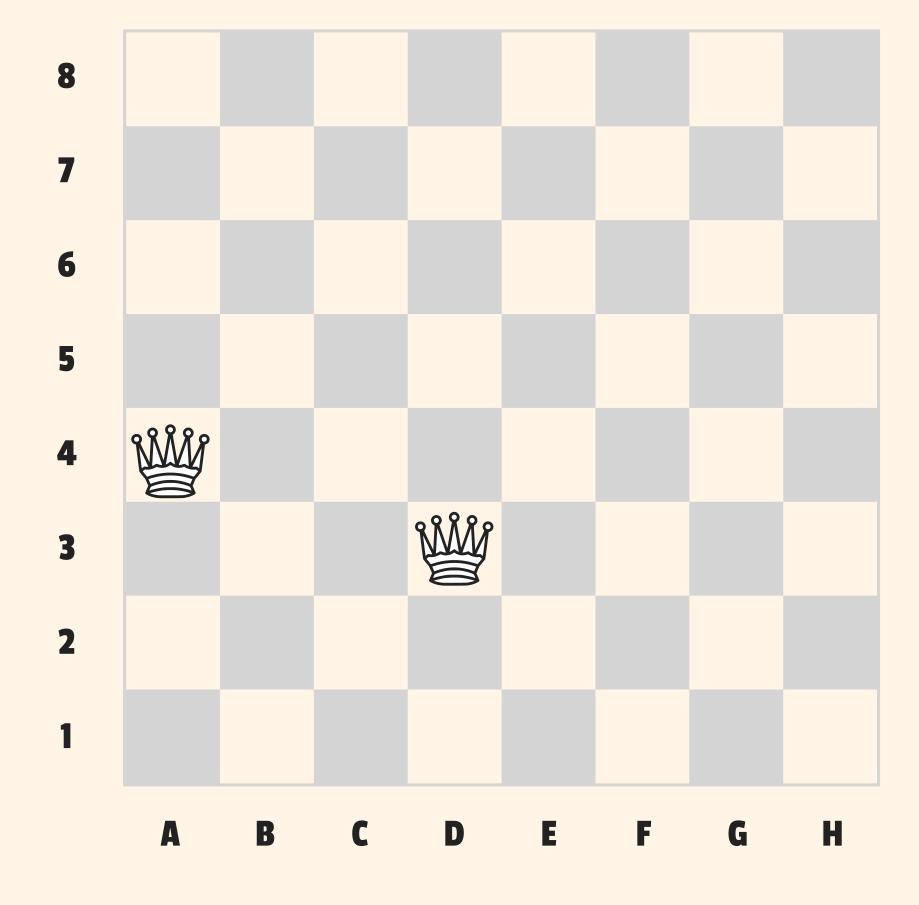
# T<br/>PROBLEMA

#### **N-RAINHAS**

Consiste em encontrar todas as combinações possíveis de N rainhas num tabuleiro de dimensão N por N tal que nenhuma das rainhas ataque qualquer outra

## COMO FUNCIONA N-RAINHAS

Num tabuleiro de N por N Máximo de Rainhas sem que esteja nas diagonais/vertical/horizontal entre elas



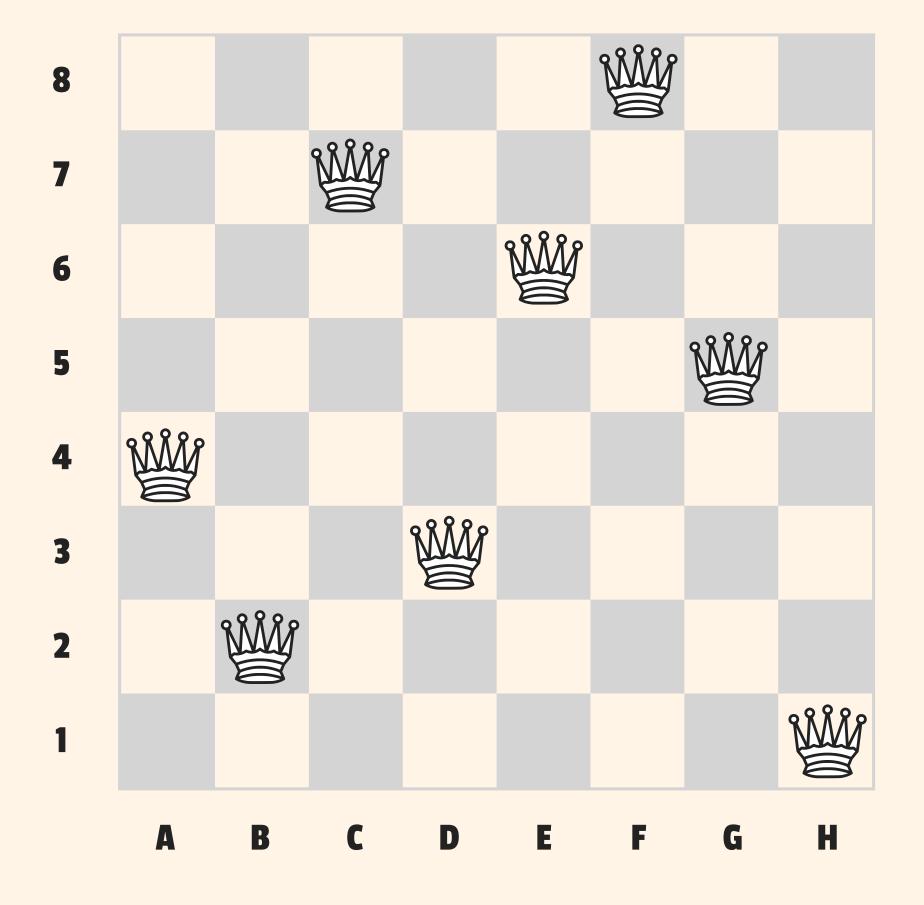
## COMO FUNCIONA N-RAINHAS

Num tabuleiro de N por N Máximo de Rainhas sem que esteja nas diagonais/vertical/horizontal entre elas



### COMO FUNCIONA N-RAINHAS

Exemplo de uma Solução



## 2 - TÉCNICAS

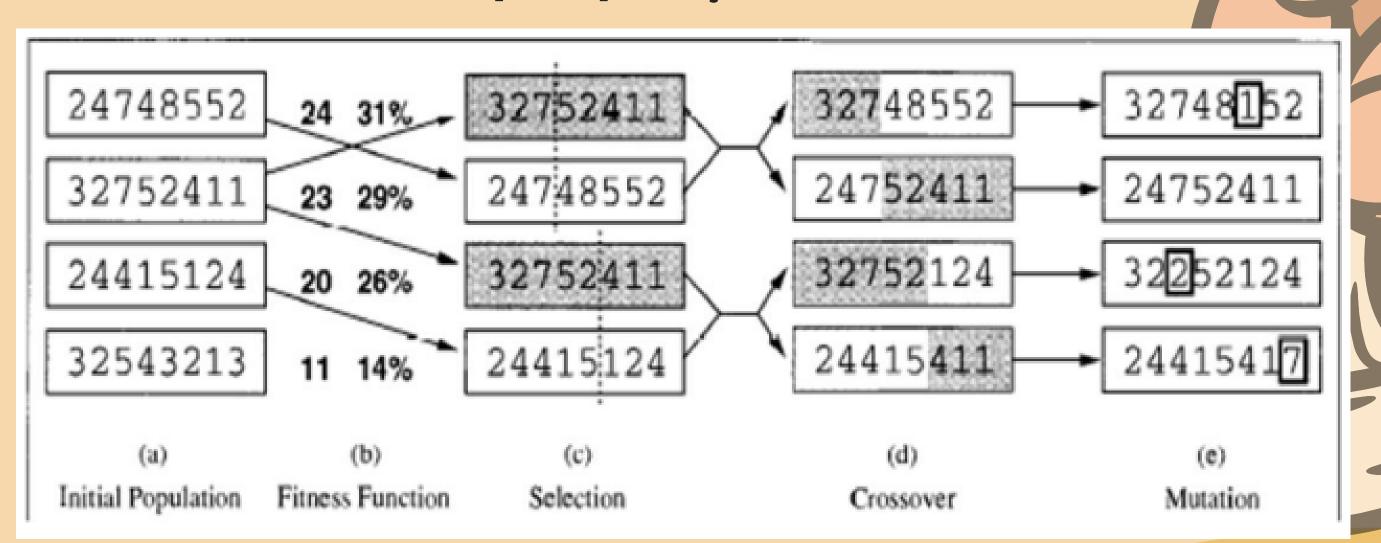
- Algoritmo Genético
- Busca Tabu



- Introduzido por Holland em 1975
- k estados melhores do que os seus pais são gerados.
  - Um estado é gerado pela combinação de dois ou mais estados pais.
  - Com cada geração:
    - Pares aleatóriamente (+ aptos)
    - Crossover
    - Mutar alguns valores



#### Exemplo reprodução de estados



- População: conjunto de k estados gerados aleatoriamente;
- Um estado é chamado de indivíduo/cromossomo
  - o Estrutura de dados que representa uma possível solução.
  - Representado por uma cadeia de valroes



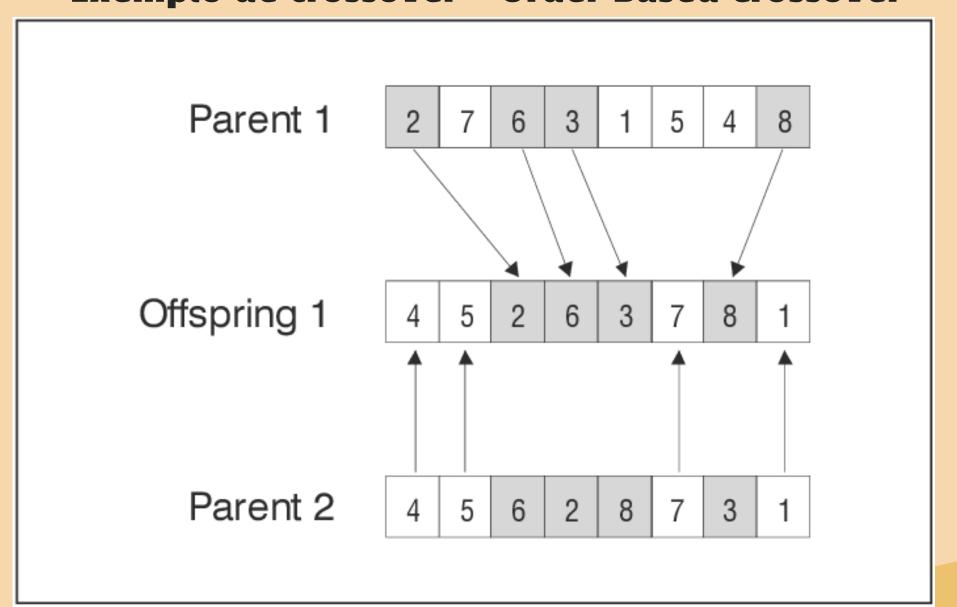
- Função de aptidão (fitness)
  - Função para avaliar cada estado/indivíduo
- Em nossa implementação a aptidão é dada pela quantidade de rainhas que não se atacam.
- A aptidão máxima é dada pelo somatório de 1 até (numero de rainhas -1)



- Reprodução dos indivíduos selecionados Crossover
  - Cria novos indivíduos misturando características de dois ou mais indivíduos pais (crossover) - variação.
- Objetivo
  - Combinar o material genético dos mais adaptados
  - Explorar estados longe dos pais iniciais
  - Principais mecanismo de busca do AG



#### Exemplo de crossover - Order Based Crossover





#### Exemplo dos tipos de mutação

#### Estamos utilizando o Swap

- Gerativa
- Destrutiva
- Swap
- Swap de sequência



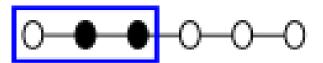


















#### Critério de parada

- Número de gerações
- Encontrou a solução (quando se sabe)
- Perda de diversidade
- Convergência



• Meta-heurística é uma estratégia geral que é usada para guiar e controlar heurísticas reais

• Search Tabu então é usada para otimizar os parâmetros do modelo escolhido

integra estruturas de memória em estratégias de busca local.
Como a pesquisa local tem muitas limitações, o Tabu Search foi projetado para combater muitos desses problemas.

#### Ideia

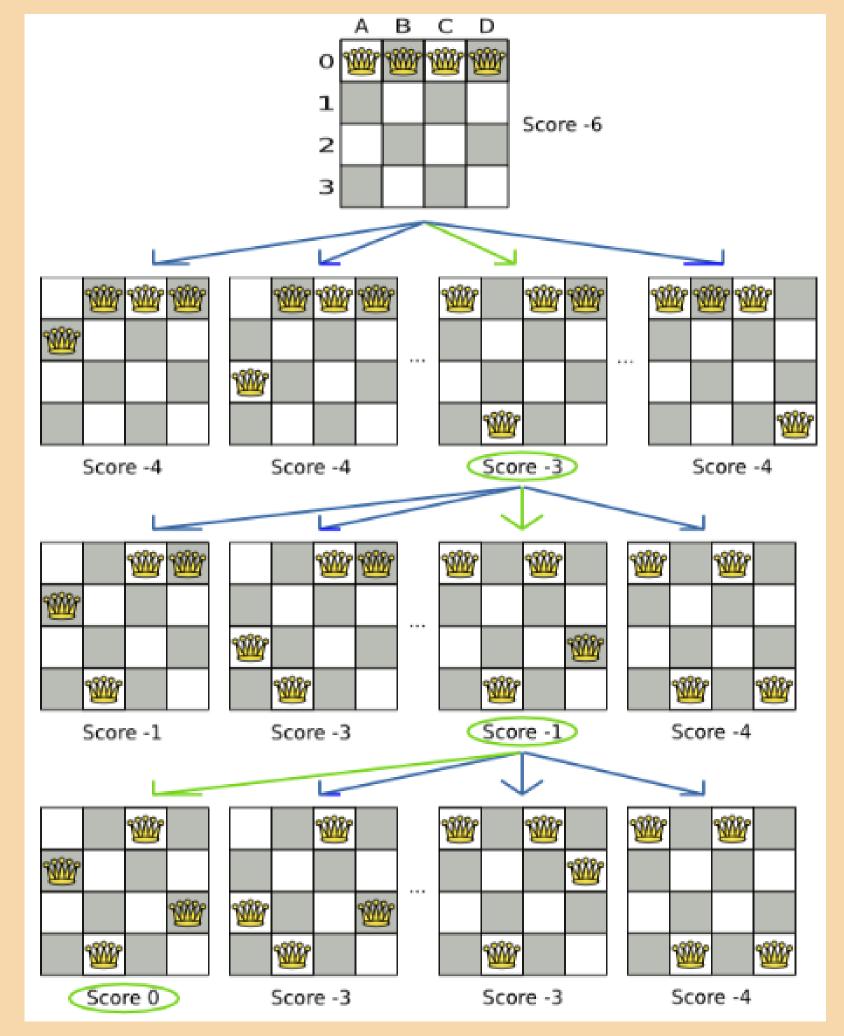
- Penalização de movimentos que levem a solução a espaços de busca visitados anteriormente
- As vezes aceita determinísticas soluções q não melhoram para não ficar preso em mínimos locais



- Memória de curto prazo
  - Baseada na recência da ocorrência
  - Usada para evitar que o algoritmo de busca revisite as soluções visitadas anteriormente
  - Usada para retornar a bons componentes a fim de localizar e intensificar uma busca
- Memória de longo prazo
  - Baseada na frequência de ocorrência
  - Diversificar a pesquisa evitando áreas exploradas



• Exemplo com n-rainhas 4x4



ALGORITMO GENÉTICO

**Linguagem = Python3** 

#### Complexidade do Problema

- Baixa (6 damas)
- Média (8 damas)
- Alta (10 damas)

#### Tamanho da População

100

#### Probabilidade Mutação

• 0.1

#### **Max. Fitness**

- Somatório de pares de rainhas que não se atacam
- Num. de rainha \* (Num. de rainha -1) / 2



- Enquanto não chegar ao Fitness Máximo dos crossover dentre a população
- => Continua a busca com a próxima geração
  - Realiza o cruzamento
    - Tendo como escolha o fitness de cada cromossomo
    - Verifica a não repetição dos elementos
  - Adiciona na nova população
  - Fitness atual



**SEARCH TABU** 

**Linguagem = Python3** 

#### Complexidade do Problema

- Baixa (12 damas)
- Média (18 damas)
- Alta (22 damas)

Prazo de Memória

• 100



**SEARCH TABU** 

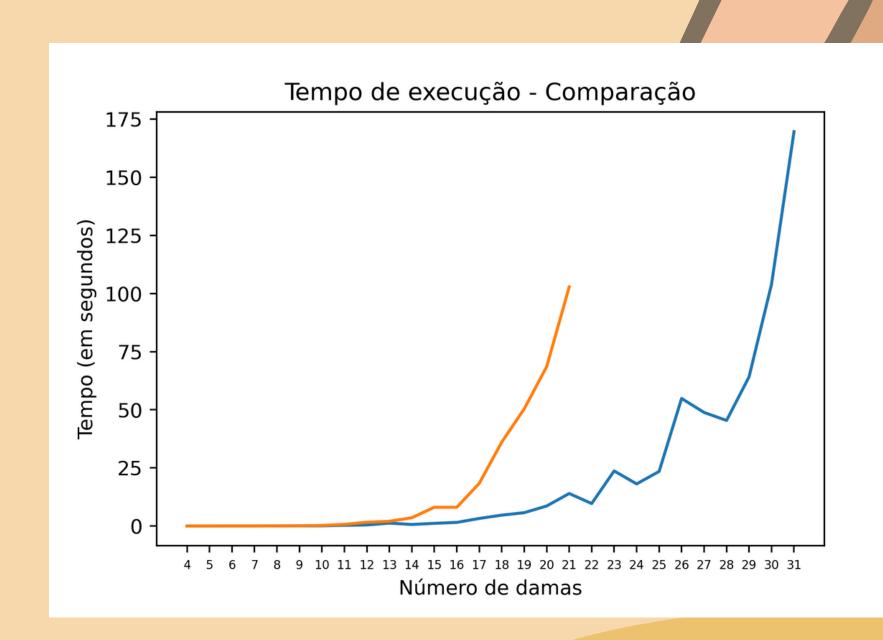
- Enquanto houve conflitos de damas, continue a busca
  - Selecione aleatoriamente uma dama
  - o Considera a melhor e realiza a troca de posição
    - Verifica a quantidade de conflitos
    - Se melhor, troca, se não mantenha a anterior
  - Verifique os vizinhos
    - Repita os trocas de posição
    - Verifica se conflito diminuiu
  - Selecione a opção de menor conflito e sega com a iteração



### 4 - RESULTADOS

#### Comparação entre

- Algoritmo Genético (laranja)
- Busca tabu (azul)
- Sendo:
  - Tempo em segundos x
  - Número de damas



## CONCLUÇÕES

- Ambas soluções chegaram no resultado, utilizando heurísticas diferentes.
- Tabu foi mais eficiente, tendo encontrado soluções ótimas em tempo menor
- Já no genético, poderia ser mais otimizado porém fora suficiente a medida apesar de demorar mais a medida que se tem maiores soluções ótimas
- Ampliação do conhecimento sobre problemas de busca



### REFERENCIAS

- Slides Aula
- www.cin.ufpe.br/~if684/aulas/algoritmosgeneticostbl.ppt
- RUSSEL, Stuart Jonathan; NORVIG, Peter. Inteligência Artificial. Tradução por Regina Célia Simille, Artificial intelligence, 3rd ed. Rio de Janeiro: Elsevier, 2013.
- https://towardsdatascience.com/optimization-techniquestabu-search-36f197ef8e25
- https://docs.optaplanner.org/7.0.0.Beta1/optaplannerdocs/html/ch10.html



# OBRIGADO

