

Exercício: Algoritmo Genético para Alocação de Gateways em Aeroportos

Objetivo:

Usar um **Algoritmo Genético (AG)** para otimizar a alocação de **gateways** (pontos de acesso) em um aeroporto, minimizando o tempo médio de deslocamento dos passageiros entre os terminais e os gateways, considerando restrições de capacidade e distância.

Problema:

Um aeroporto possui:

- **5 terminais** (T1 a T5) com demanda de passageiros:
 - T1=200, T2=150, T3=300, T4=250, T5=100 (passageiros/hora).
- **3 gateways disponíveis** (G1,G2,G3), cada um com capacidade máxima de **500 passageiros/hora**.
- **Matriz de distâncias** (em metros) entre terminais e gateways:

| | G1 | G2 | G3 |
|----|-----|-----|-----|
| T1 | 100 | 300 | 500 |
| T2 | 200 | 100 | 400 |
| T3 | 300 | 200 | 100 |
| T4 | 400 | 500 | 200 |
| T5 | 500 | 400 | 300 |

Objetivo:

Alocar cada terminal a **um único gateway**, respeitando a capacidade, de forma a **minimizar a distância total ponderada**:

$$\text{Minimizar } Z = \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 d_{ij} \cdot x_{ij} \cdot p_i$$

Onde:

- d_{ij} : distância entre terminal i e gateway j .
 - $x_{ij}=1$ se T_i está alocado a G_j , senão 0.
 - p_i : demanda do terminal i .
-

Implementação do Algoritmo Genético:

1. Representação do Cromossomo (Solução):

- **Codificação binária:** Cada gene representa a alocação de um terminal a um gateway.
 - Exemplo: [1, 0, 0 | 0, 1, 0 | 0, 0, 1 | 1, 0, 0 | 0, 1, 0]
 - T1→G1, T2→G2, T3→G3, T4→G1, T5→G2.

2. População Inicial:

- Gerar aleatoriamente **6 cromossomos** válidos (respeitando a capacidade dos gateways).

3. Função de Fitness:

- Avaliar cada solução usando:

$$\text{Fitness} = 11 + Z \quad \text{Fitness} = 1 + Z1$$

(Quanto maior o fitness, melhor a solução).

4. Seleção (Método da Roleta):

- Selecionar pais com probabilidade proporcional ao fitness.

5. Crossover (Recombinação):

- **Ponto de corte aleatório:** Trocar partes dos cromossomos dos pais.
 - Exemplo:
 - Pai 1: [1, 0, 0 | 0, 1, 0 | 0, 0, 1 | 1, 0, 0 | 0, 1, 0]
 - Pai 2: [0, 1, 0 | 1, 0, 0 | 0, 1, 0 | 0, 0, 1 | 1, 0, 0]
 - Filho: [1, 0, 0 | 0, 1, 0 | 0, 1, 0 | 0, 0, 1 | 0, 1, 0]

6. Mutação:

- Trocar aleatoriamente um gene (ex.: T3 de G3 para G1).

7. Critério de Parada:

- **Nº máximo de gerações (ex.: 50) ou solução estável por 10 gerações.**
-

Exemplo de Solução Ótima Esperada:

- **Alocação:**

- $G_1: T_1, T_4$ (Total = $450 \leq 500$)

- $G_2: T_2, T_5$ (Total = $250 \leq 500$)

- $G_3: T_3$ (Total = $300 \leq 500$)

- **Distância Total Ponderada:**

$$Z = (100 \cdot 200) + (100 \cdot 150) + (100 \cdot 300) + (200 \cdot 250) + (100 \cdot 100) = 140.000 \text{ metros}$$

Tarefas:

1. Implemente o AG em Python e mostre a evolução das soluções.
2. Verifique se a solução encontrada respeita as restrições de capacidade.
3. Modifique o problema para **5 gateways** e compare os resultados.

Dica: Use penalizações no fitness para soluções inválidas (ex.: gateway superlotado).