

Resolvendo Caixeiro Viajante com Algoritmo Genético

Projeto e Análise de Algoritmos

Alexandre Mendonça Fava¹; Gustavo Diel¹

¹Mestrado Acadêmico em Computação Aplicada - PPGCA

3 Dezembro de 2019



Caixeiro Viajante

- É um problema **NP-Hard**
- Dada uma lista de cidades, encontrar o menor caminho que passe por todas uma única vez e termine no início

Caixeiro Viajante - Exemplo

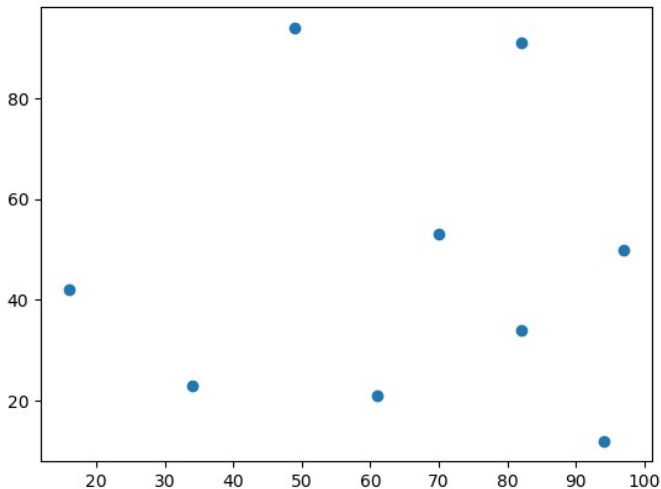


FIGURE – Mapa das cidades

Caixeiro Viajante - Exemplo resolvido

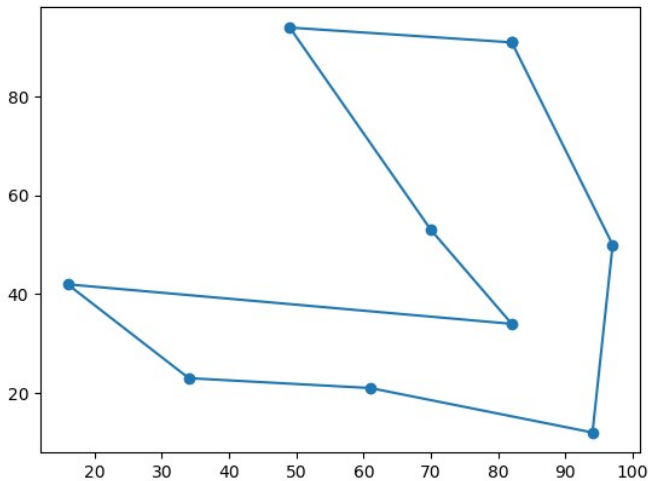


FIGURE – Resolução

Caixeiro Viajante - Força Bruta

```
1  def find_paths(current_city, cities, path, distance, routes):
2      path.append(current_city)
3
4      if len(path) > 1:
5          distance += Distance(path[-2], current_city)
6
7      if (len(cities) == len(path)):
8          intial_city = path[0]
9          path.append(intial_city)
10         distance += Distance(last_city, intial_city)
11         routes.append([distance, path])
12         return
13
14     for city in cities:
15         if (city not in path):
16             find_paths(city, cities, path.copy(), distance, routes)
```

Algoritmos Genéticos

- Inspirados nas teorias evolutivas do Darwinismo
- **Os mais fortes sobrevivem !**
- População com n indivíduos
- Cada indivíduo tem seus cromossomos aleatórios
- Depois de cada iteração, novos indivíduos baseados nos anteriores são gerados

Preparando o problema

Inicialmente uma população com n indivíduos é gerada :

1 7 10 4 5 3 9 8 1 2 6

2 4 5 8 3 1 9 4 6 10 2

⋮

n 5 3 7 6 1 8 9 4 2 10

Os indivíduos são os cromossomos, ou seja, soluções do problema

Cada gene do cromossomo equivale a uma instância do problema

Preparando o problema

Posteriormente é realizado o cálculo da aptidão de cada indivíduo :

1 7 10 4 5 3 9 8 1 2 6 [84%]

2 4 5 8 3 1 9 4 6 10 2 [24%]

⋮

n 5 3 7 6 1 8 9 4 2 10 [57%]

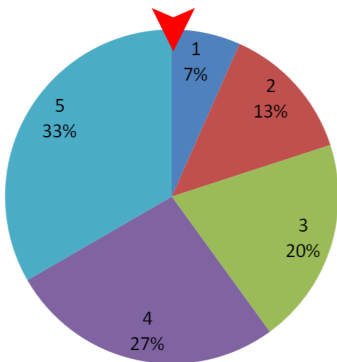
Como em muitos casos não se sabe os limites do problema, o cálculo da aptidão é um valor aproximado

Para o problema do Caixeiro Viajante, a aptidão é calculada por meio da distância euclidiana :

$$\sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

Preparando o problema

Em seguida é realizando um processo de seleção :



5 vs 4

1 vs 8

1 vs 2

FIGURE – Métodos de Seleção

Preparando o problema

Depois de selecionados, é realizado o cruzamento :

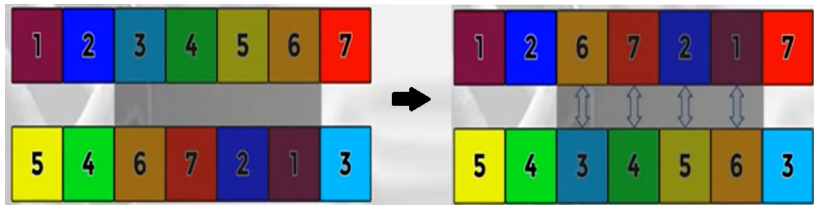


FIGURE – Cruzamento

Para alguns problemas quando utilizada a recombinação em dois pontos, é preciso realizar o PMX (Partially Matched Crossover)

Preparando o problema

Partially Matched Crossover :

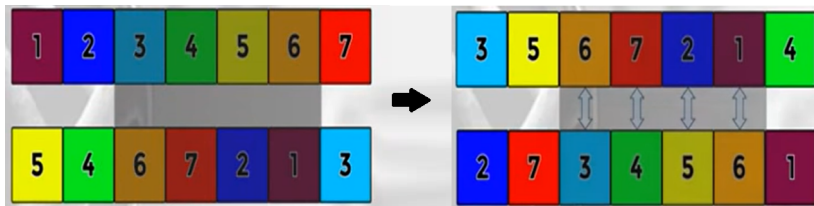


FIGURE – Cruzamento

À esquerda os pais e à direita os filhos

Preparando o problema

Ao término os filhos passam por um processo de mutação :

Antes : 3 5 6 7 2 1 4

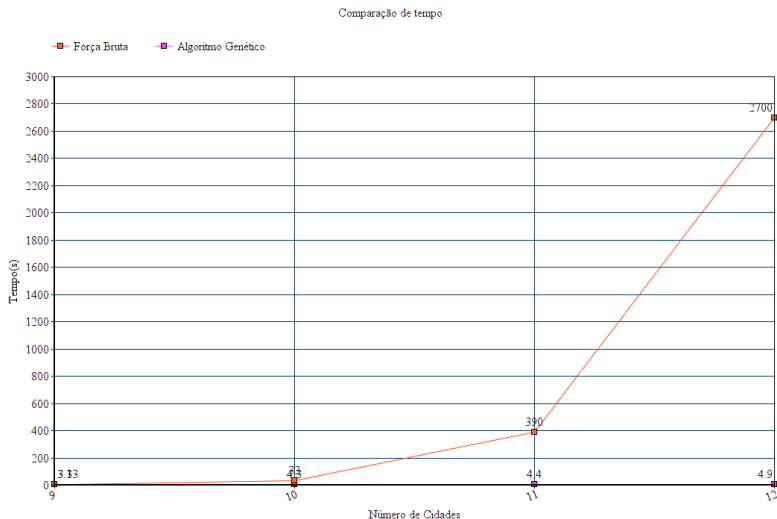
Depois : 3 1 6 7 2 5 4

Alterar o gene de número 5 para 1

Obrigatoriamente altera o gene de número 1 para 5

Como etapa adicional, pode ser incluído um processo de elitismo

Comparação de tempo



Caixeiro Viajante com 15, 29 e 38 cidades

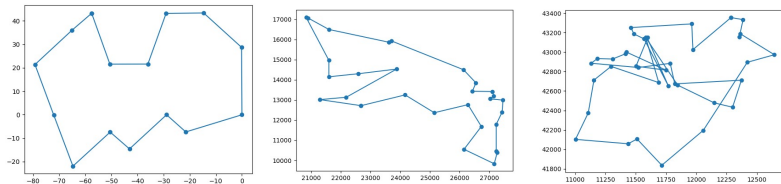


FIGURE – Melhores soluções do AG

Melhor 15 : 291 (ótima) 291 (AG)

Melhor 29 : 27.603 (ótima) 29.654 (AG)

Melhor 38 : 6.656 (ótima) 9.354 (AG)

Caixeiro Viajante com 48 cidades

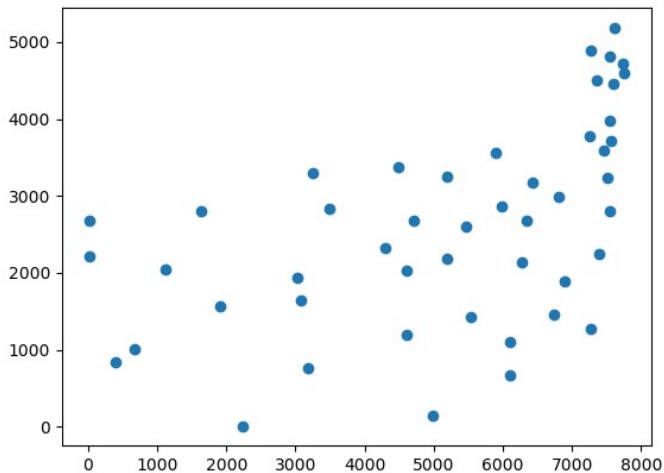


FIGURE – Mapa das 48 cidades

Caixeiro Viajante com 48 cidades

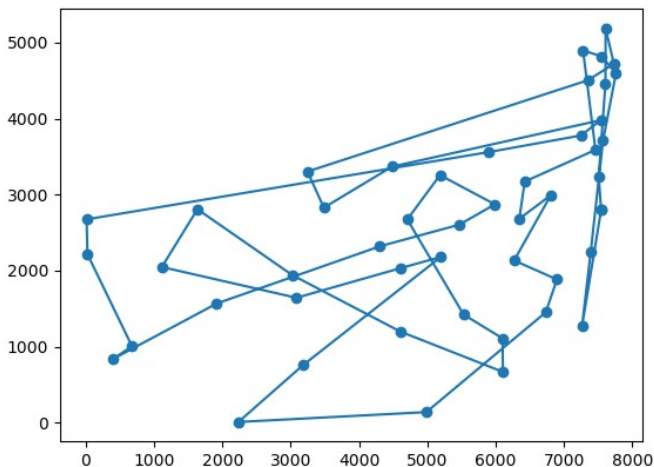


FIGURE – Resposta encontrada

Caixeiro Viajante com 48 cidades

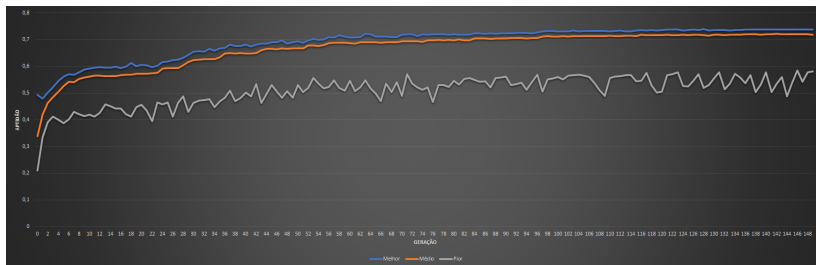


FIGURE – Fitness

Conclusão

- Utilizando o algoritmo genético, é possível resolver instâncias grandes do caixeiro viajante
- Como é possível determinar os parâmetros do algoritmo, tais como número de iterações, taxa de mutação ou tamanho da população, resultados mais precisos podem ser obtidos
- Deve-se lembrar que existem métodos com heurísticas que também são rápidos e entregam soluções melhores
- Contudo, destaque-se inúmeras aplicações para os algoritmos genéticos, desde a medicina até a engenharia

"Não é o mais forte que sobrevive, nem o mais inteligente. Quem sobrevive é o mais disposto à mudança" - Charles Darwin

Obrigado !

Alexandre Mendonça Fava - alexandre.fava@hotmail.com

Gustavo Diel - gustavodiel@hotmail.com