

## Tarefa 9

Implementar um algoritmo genético para resolver um problema de minimização.

### Autores

Renan Mateus Bernardo Nascimento  
Vinícius Magalhães D'Assunção

### Requisitos necessários

- python3
- numpy
- matplotlib
- python3-tk

### Configuração do ambiente

Instale o python3, numpym, matplotlib e o python3-tk:

```
sudo apt-get install python3  
pip3 install numpy  
pip3 install matplotlib  
sudo apt-get install python3-tk
```

### Instrução para execução

É possível executar o código de duas maneiras:

#### Jupyter notebook

- É necessário ter o Jupyter notebook
- Carregue o arquivo algoritmo\_genetico.ipynb

#### Terminal

Execute o seguinte comando no terminal:

```
python3 main.py tam_populacao, inicio_alelo, fim_alelo, tax_cruzamento, tax_mutacao,  
max_geracoes
```

### Decisões de implementação

Foi utilizada a função de aptidão para a avaliação, o método da roleta para seleção, o cruzamento aritmético, sendo os valores de  $\alpha$  gerados aleatoriamente no intervalo (0,1), a mutação CREEP, em que é somado um valor aleatório no intervalo [-2,2]. Todos os pais são substituídos pelos filhos ao final de cada iteração.

## Classe Cromossomo

Define o TAD de cromossomo, que possui como atributos uma lista de alelos e um valor de aptidão.

```
In [1]: import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import random
```

```
In [2]: class Cromossomo:

    def __init__(self, qtd_alelos):
        self.alelos = np.zeros(qtd_alelos)
        self.aptidao = 0.0
```

## Classe Ag

Possui a implementação do algoritmo genético, possuindo os métodos para de população, cálculo de aptidão, seleção, cruzamento e mutação.

```

In [29]: class Ag:

    def __init__(self, tam_populacao, inicio, fim, tax_cruzamento, tax_m
utacao, max_geracoes):
        self.tam_populacao = tam_populacao
        # valor inicial para alelos do cromossomo
        self.inicio = inicio
        # Valor final para alelos do cromossomo
        self.fim = fim
        self.tax_cruzamento = tax_cruzamento
        self.tax_mutacao = tax_mutacao
        self.max_geracoes = max_geracoes
        # offset da função de aptidão
        self.OFFSET = 1500
        self.MAX = 959.6407 + self.OFFSET
        self.OTD_ALELOS = 2
        self.ELITE = 5
        self.populacao = []

    ...
    ' Inicializa a lista de população
    ...
    def popular(self):
        self.populacao = []
        for c in range(0, self.tam_populacao):
            cromosomo = Cromossomo(self.OTD_ALELOS)
            for a in range(0, len(cromosomo.alelos)):
                cromosomo.alelos[a] = random.randrange(self.inicio, self.fim
+ 1)
            cromosomo.aptidao = self.calcAptidao(cromosomo.alelos[0], cromosom
os[1])
            self.populacao.append(cromosomo)

    ...
    ' Calcula a função de aptidão de toda a população
    ...
    def calcAptidao(self, x1, x2):
        return self.OFFSET + (x2 + 47) * np.sin(np.sqrt(abs(x2 + x1/2 + 4
7))) + x1 * np.sin(np.sqrt(abs(x1 - (x2 + 47))))

    ...
    ' Faz a seleção da população utilizando o método da roleta
    ' @return selecao
    ...
    def selecionar(self):
        selecao = []
        roleta = {}
        total = 0

        # Adiciona índice do cromossomo à roleta
        for i, c in enumerate(self.populacao):
            # A roleta possui a tupla inicio_intervalo e fim_intervalo c
omo índice do dicionário
            # 0 valor corresponde ao índice do vetor de população
            roleta[(total, total + c.aptidao)] = i
            total += c.aptidao

        # Sorteia tam_populacao/2 números para selecionar na roleta
        for i in range(0, self.tam_populacao):
            # Sorteia o número entre 0(fechado) e a aptidão total(aberto
)

            num = random.uniform(0, total)
            for intervalo, c in roleta.items():
                if num >= intervalo[0] and num < intervalo[1]:
                    selecao.append(c)
            return selecao

    ...

```

## Valor mínimo da função eggholder

Com a inversão de sinal da função e a soma de um OFFSET = 1500, o mínimo da função agora corresponde ao máximo **2459.6407**.

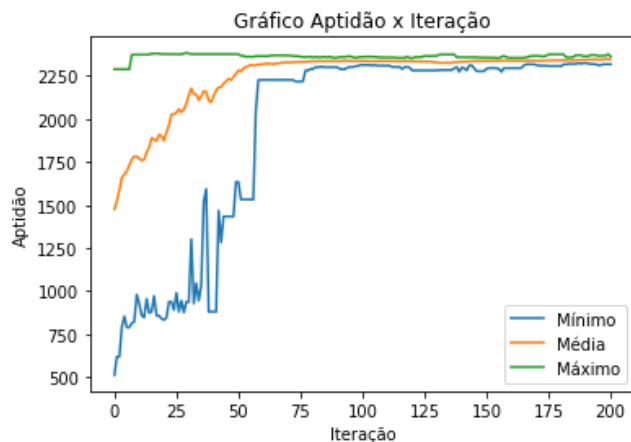
## Variando a taxa de cruzamento

É possível observar que uma menor taxa de cruzamento (0,2) faz com que o máximo, o mínimo e a média converjam para o valor máximo. Um aumento na taxa de cruzamento faz com que o valor convirja para uma aptidão de 1500.

```
In [27]: tam_populacao, inicio, fim, tax_cruzamento, tax_mutacao, max_geracoes =  
        (200, -600, 600, 0.2, 0.1, 200)  
  
        for i in range(1,4):  
            tax_cruzamento = 2*i/10  
            ag = Ag(tam_populacao, inicio, fim, tax_cruzamento, tax_mutacao, max_  
_geracoes)  
            print(ag.MAX)  
            print("Taxa de cruzamento: " + str(tax_cruzamento))  
            ag.executar()  
            print('-----\n')
```

2459.6407

Taxa de cruzamento: 0.2



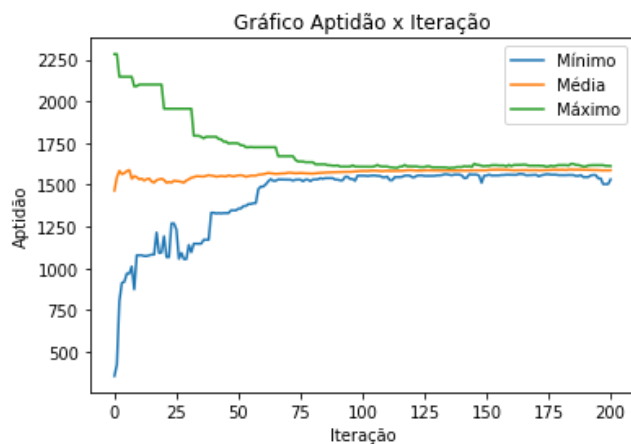
Melhores cromossomos:

[-456.89949334	375.95446835]	=	2364.5763751
[-453.11297173	377.17484424]	=	2363.27276665
[-453.11297173	377.17484424]	=	2363.27276665

-----

2459.6407

Taxa de cruzamento: 0.4



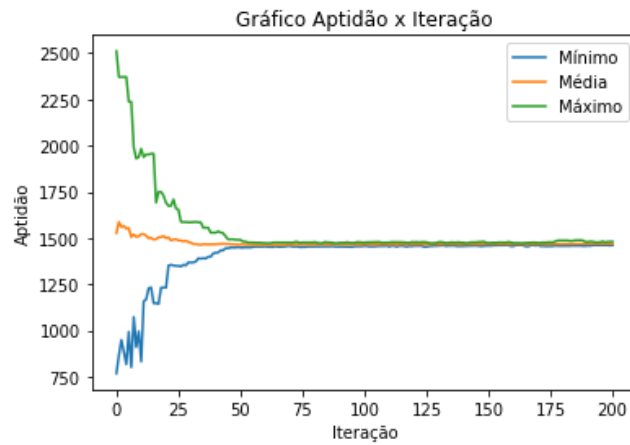
Melhores cromossomos:

[ 141.08799663	41.28557022]	=	1612.26041938
[ 140.0164139	41.26648949]	=	1611.85846742
[ 139.85303868	41.39246878]	=	1610.13707837

-----

2459.6407

Taxa de cruzamento: 0.6



Melhores cromossomos:

[ 43.94990003	14.30787912]	=	1480.4917747
[ 44.7251695	14.67038456]	=	1478.71039926
[ 43.88264275	14.73829872]	=	1478.10574277

-----

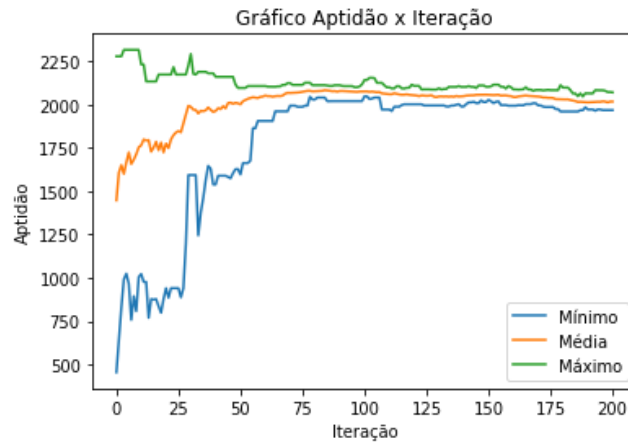
## Variando a taxa de mutação

Uma taxa de mutação de 0.1 fez com que tempo de subida da curva fosse menor. Ao aumentar a taxa de mutação observou-se que o tempo de subida aumentou, ou seja, foram necessárias mais iterações. Para um valor de mutação muito grande, os valores de aptidão começam a convergir para um valor menor do que o desejado.

```
In [25]: tam_populacao, inicio, fim, tax_cruzamento, tax_mutacao, max_geracoes =  
         (100, -600, 600, 0.2, 0.1, 200)  
  
         for i in range(1,4):  
             ag = Ag(tam_populacao, inicio, fim, tax_cruzamento, tax_mutacao, max_  
_geracoes)  
             print("Taxa de mutação: " + str(round(tax_mutacao, 2)))  
             ag.executar()  
             print('-----\n')  
             tax_mutacao += 0.2
```



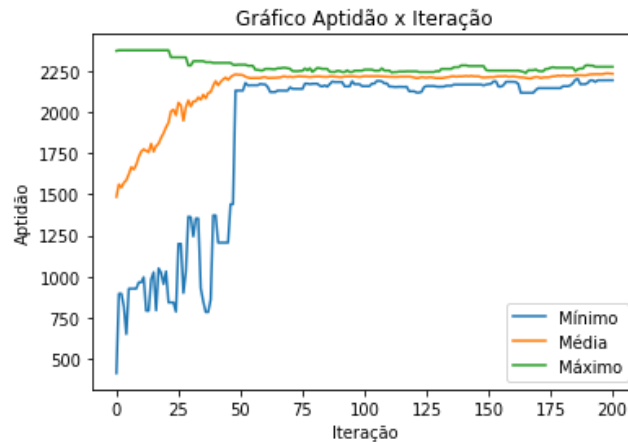
Taxa de mutação: 0.1



Melhores cromossomos:

```
[ 188.46164484  532.40326383] = 2069.72125688  
[ 188.46164484  532.40326383] = 2069.72125688  
[ 188.46164484  532.40326383] = 2069.72125688  
-----
```

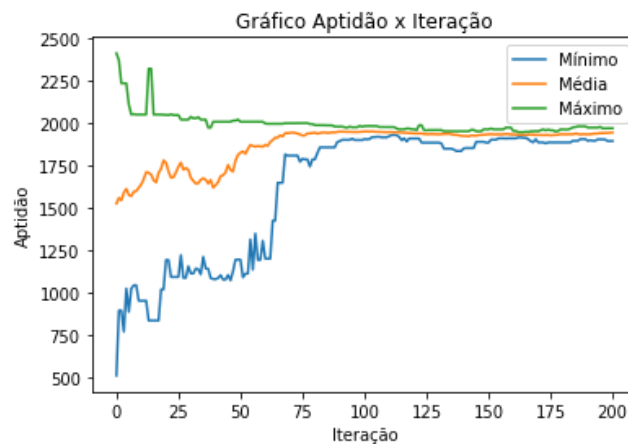
Taxa de mutação: 0.3



Melhores cromossomos:

```
[-435.84186849  371.93523928] = 2277.03782406  
[-435.84186849  371.93523928] = 2277.03782406  
[-435.11913658  368.14071961] = 2269.15872975  
-----
```

Taxa de mutação: 0.5



```
Melhores cromossomos:  
[ -54.02216205  399.05366375] =      1967.69451562  
[ -48.76773826  396.01471814] =      1967.23477481  
[ -48.76773826  396.01471814] =      1967.23477481  
-----
```