

# Algoritmo Genético - Problema da Mochila

André Minoro Fusioka

## 1 Penalização

Para a penalização de indivíduos da população avaliada, foi adotada a seguinte métrica:

$$fitness\_ajustado(x_n) = \begin{cases} fitness(x_n) & \text{se } peso(x_n) \leq C \\ \frac{1}{peso(x_n)} & \text{se } peso(x_n) > C \end{cases}$$

onde  $fitness\_ajustado$  é o valor do fitness após a penalização, os valores mais altos são selecionados para a próxima geração. O  $peso(x_n)$  é a soma do peso de todos os itens na mochila do n-ésimo indivíduo. Desse modo, quanto maior o peso da mochila de um indivíduo, menor o fitness e por consequência são menores as chances de ser selecionado para a próxima geração.

O código abaixo ilustra o cálculo:

---

**Algorithm 1** Fitness Ajustada

---

```
1: function FITNESSAJUSTADA(população)
2:    $fitness\_ajustado \leftarrow []$ 
3:   loop  $\forall$  indivíduo da populao:
4:      $peso \leftarrow calcular\_peso(indiv\u00edduo)$ 
5:     if  $peso < C$  then
6:        $fitness \leftarrow calcular\_fitness(indiv\u00edduo)$ 
7:     else
8:        $fitness \leftarrow \frac{1}{peso}$ 
9:     adicione o  $fitness$  à lista  $fitness\_ajustado$ 
10:  end loop
11:  return  $fitness\_ajustado$ 
```

---

Cada indivíduo tem o seu peso calculado, se estiver abaixo do limite o fitness real é adicionado à lista de fitness ajustado (sem realizar operação nenhuma), caso esteja acima do limite o fitness penalizado será calculado conforme descrito e então adicionado à lista de fitness ajustado.

## 2 Reparação

Para a reparação o peso de cada mochila de cada indivíduo é avaliado e enquanto for maior que o limite um item aleatório é retirado. Quando o peso estiver dentro do limite o fitness dessa mochila é avaliada e adicionada a lista de fitness reparada. O pseudocódigo é exibido abaixo:

---

**Algorithm 2** Fitness Reparado

---

```
1: function FITNESSREPARADO(população)
2:    $fitness\_reparado \leftarrow []$ 
3:   loop  $\forall$  indivíduo da populao:
4:      $peso \leftarrow calcular\_peso(indiv\u00edduo)$ 
5:     loop enquanto  $peso > C$ 
6:        $indiv\u00edduo \leftarrow remove\_item\_aleatorio(indiv\u00edduo)$ 
7:        $peso \leftarrow calcular\_peso(indiv\u00edduo)$ 
8:     end loop
9:     adicione o fitness à lista fitness_reparado
10:  end loop
11:  return fitness_reparado
```

---

Dessa forma, caso os itens da mochila do indivíduo estejam dentro do limite permitido seu fitness é adicionado à lista de fitness reparados (sem realizar operação nenhuma), caso esteja acima do limite um item aleatório é removido da mochila até estar dentro do limite, quando estiver dentro do limite seu fitness é calculado e adicionado à solução.

## 3 Penalização x Reparação

A figura 1a exibe um exemplo da comparação das abordagens de desenvolvimento em que o tamanho da população ( $Np = 500$ ) é igual ao número de gerações, com uma probabilidade de crossover de  $Pc = 90\%$  e  $Pm = 10\%$  de mutação. A curva vermelha representa a penalização e a azul a reparação.

A figura 1b exibe os resultados para  $Np = 500$  e gerações igual ao número de gerações, com  $Pm = 80\%$  e  $Pc = 5\%$ .

A figura 2 exibe o gráfico para tamanho da população ( $Np = 100$ ) **inferior** ao número de gerações ( $Ng = 500$ ). A figura 2a representa uma configuração com  $Pc = 90\%$  e  $Pm = 10\%$  e a figura 2b ilustra  $Pc = 80\%$  e  $Pm = 5\%$  de mutação.

Em todos os casos o comportamento a reparação se mostrou superior, enquanto subindo rapidamente para um valor ótimo, enquanto a penaliza-

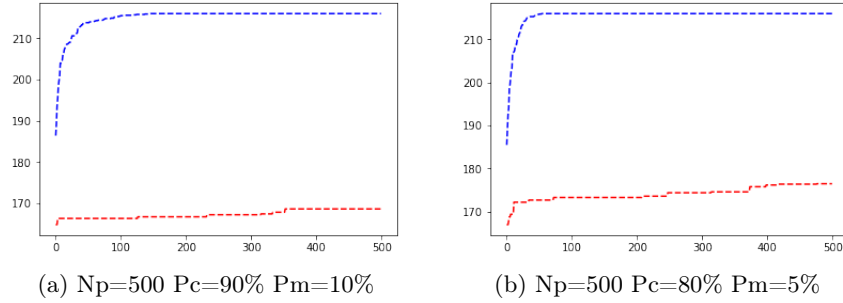


Figura 1: Gráficos de comparação entre as abordagens de penalização e reparação com população **igual** ao número de gerações

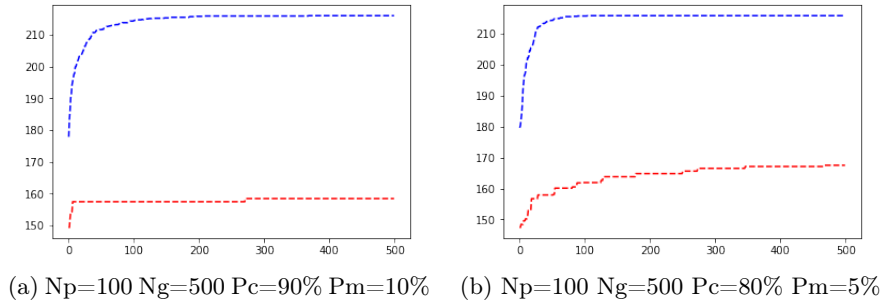


Figura 2: Gráficos de comparação entre as abordagens de penalização e reparação com população **menor** que o número de gerações

ção teve um crescimento mais lento, com uma melhora lenta e inferior à reparação.

Para a reparação nota-se um crescimento rápido nas primeiras gerações e então uma estabilização na solução ótima, enquanto para a penalização possui um leve crescimento durante as gerações com alguns crescimentos mais abruptos dando o comportamento de "degrau" à curva.

A vantagem da reparação é não permitir que indivíduos não factíveis passem para as próximas gerações, sempre havendo uma melhora (ou estabilização) de uma geração para a outra. Enquanto que o uso penalização pode haver indivíduos não factíveis, principalmente nas primeiras gerações. Então, caso haja uma inicialização ruim (com muitos indivíduos inactíveis) pode haver uma demora maior para a melhora das soluções.

## 4 Soluções encontradas

Todos os testes foram executados dez vezes, com um número máximo de 500 gerações. O número de mochilas apresentados leva em consideração todas as execuções. Nessa seção só será exibida uma mochila devido o tamanho da saída.

Abordagem: Penalização; Tamanho População (Np): 500; P. Crossover (Pc): 90%; P. Mutação (Pm): 10%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 496 mochilas com valor igual a melhor solução. Exemplos de mochila:

< 19, 118.000000, 179.000000, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1 >

Abordagem: Reparação; Tamanho População (Np): 500; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 90%; P. Mutação (Pm): 10%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 3936 mochilas com valor igual a melhor solução. Exemplos de mochila:

< 14, 120.000000, 216.000000, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 1 >

Abordagem: Penalização; Tamanho População (Np): 500; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 80%; P. Mutação (Pm): 50%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 499 mochilas com valor igual a melhor solução. Exemplos de mochila:

< 14, 114.000000, 186.000000, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1 >

Abordagem: Reparação; Tamanho População (Np): 500; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 80%; P. Mutação (Pm): 50%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 4584 mochilas com valor igual a melhor solução. Exemplos de mochila:

< 13, 120.000000, 216.000000, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 1 >

Abordagem: Penalização; Tamanho População (Np): 100; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 90%; P. Mutação (Pm): 10%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 993 mochilas com valor igual a melhor. Exemplos de mochila:

< 14, 117.000000, 173.000000, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 1, 1 >

Abordagem: Reparação; Tamanho População (Np): 100; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 90%; P. Mutação (Pm): 10%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 3312 mochilas com valor igual a melhor. Exemplos de mochila:

< 13, 120.000000, 216.000000, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1 >

Abordagem: Penalização; Tamanho População (Np): 100; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 80%; P. Mutação (Pm): 5%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 418 mochilas com valor igual a melhor. Exemplos de mochila:

< 16, 117.000000, 175.000000, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 1 >

Abordagem: Reparação; Tamanho População (Np): 100; Máximo gerações: 500; P. Crossover (Pc): 80%; P. Mutação (Pm): 5%

Executando o algoritmo dez vezes obteve-se um total de 3946 mochilas com valor igual a melhor. Exemplos de mochila:

< 13, 120.000000, 216.000000, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, 1, 0, 1 >

Observando tanto o valor fitness encontrado como o número de mochilas com melhor valor podemos observar que o método de reparação obteve um número muito maior de soluções. As saídas omitidas podem ser vistas em: <https://github.com/Minoru/data-science-theory/tree/master/IA>

## 5 Comparação de Cálculo de Fitness

Para as análises a seguir assume-se a função fitness como sendo apenas a soma dos valores dos itens da mochila, e também que é permitido a geração de

uma população inicial com indivíduos inactiváveis, sendo assim a penalização e reparação também devem ser aplicados aos pais.

Para a solução de penalização o cálculo de fitness é realizado na seleção por roleta para cada indivíduo (pais) e durante a penalização para cada pai e filho que estiver dentro do peso limite, pois caso seja penalizado o valor da mochila não é levado em consideração, apenas seu peso. Nesse caso em que a soma dos pesos não está sendo considerada para a análise, temos:

$$O(n) = Np_{pais} + (Np_{pais} + Np_{filhos} - Nc) \quad (1)$$

Onde  $Nc$  é o número de indivíduos que precisam ser penalizados, pois estão fora do limite de peso.

Assumindo o pior caso para o número de cálculos de fitness (não para a solução do problema), em que todos os filhos precisam ter o fitness calculado, temos  $Nc = 0$  e como o número de filhos é o mesmo que o número de pais ( $Np$ ), então:

$$O(n) = Np_{pais} + (Np_{pais} + Np_{filhos} - Nc) = Np + (Np + Np - 0) = 3Np \quad (2)$$

Ou seja, três vezes para cada indivíduo de uma geração, sendo um  $Np$  para a roleta e as demais avaliações para a penalização.

Já para a abordagem de reparação temos a avaliação fitness realizada para todos os indivíduos para a roleta (pais) e para cada indivíduo da população (pais e filho) que passe do peso é necessário calcular mais uma vez mais uma vez

Dessa forma temos:

$$O(n) = Np_{pais} + Np_{pais} + Np_{filhos} = 3Np \quad (3)$$

Comparando as abordagens, nesse cenário, para o pior caso temos para ambas as soluções  $O(n) = 3Np$ . Porém, o caso de de todos os indivíduos precisarem ser penalizados temos  $Nc = Np$  aplicando em (1):

$$O(n) = Np + (Np + Np - Np) = 2Np \quad (4)$$

Dessa forma, temos que o cálculo da penalização é mais eficiente, pois há chances que não aplicar o cálculo de fitness a todos os indivíduos.

Vale lembrar que o cálculo do peso da mochila não está sendo levado em consideração, caso este cálculo seja considerado a reparação se torna ainda pior na comparação. Uma vez que é necessário calcular o peso da mochila para cada item removido.