Rastrigin

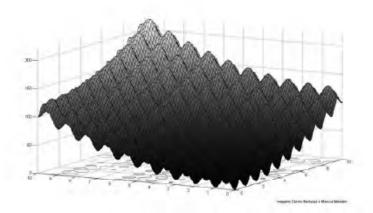
Mateus Fellipe Alves Lopes

Universidade Estadual de Montes Claros Computação Evolutiva

17 de Abril de 2017

000

Função Rastrigin



2 / 26 Mateus Lopes Computação Evolutiva

- Muito utilizadas em testes de algoritmos de otimização com variáveis discretas
- Apresentam diversos mínimos locais
- Um bom algoritmo de otimização deve ser capaz de escapar desses mínimos locais de forma a se aproximar do valor mínimo global

•00

Função Rastrigin - Problema 01

Rastrigin irrestrita com n variáveis:

$$Min f(x) = 10 n + \sum_{i=1}^{n} [x_i^2 - 10 \cos(2\pi x_i)],$$

$$onde - 5.12 \le x_i \le 5.12 i = 1, ..., n$$

Observe que em não havendo restrições, ng = nh = 0.

Utilizar os seguintes valores para n = 3, 5 e 10.

000

Função Rastrigin - Problema 02

Rastrigin restrita com n variáveis:

$$Min f(x) = 10 n + \sum_{i=1}^{n} [x_i^2 - 10\cos(2\pi x_i)], \text{ onde } -5.12 \le x_i \le 5.12,$$

$$i = 1, ..., n$$

Sujeito a:

$$g_i(x) = sen(2\pi x_i) + 0.5 \le 0$$
 $i = 1, 2, ..., ng$

$$h_i(x) = cos(2\pi x_i) + 0.5 = 0$$
 $j = 1, 2, ..., nh$

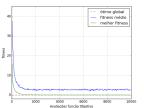
Neste caso, n = nq = nh. Mas, num problema genérico isto pode ser diferente.

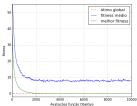
Para resolução do exercício, utilizar os seguintes valores para n = 3, 5 e 10.

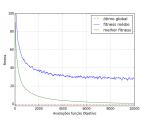
AG

- Tamanho da população 20
- Taxa de cruzamento 0.8
- Taxa de mutação 0.1
- Seleção Torneio Binário
- Cruzamento Média (gerando 20 filhos)
- Mutação Para cada gene do individuo gero atraves de uma distribuição normal N(0,2) um número que será acrescentado de acordo com a taxa de mutação
- Elitismo 10%

- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10

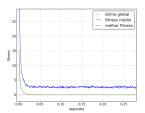


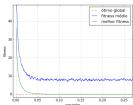


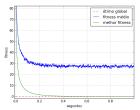


AG - Sem restrições

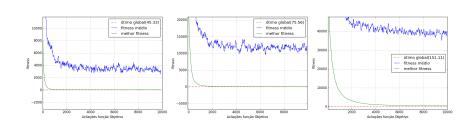
- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10





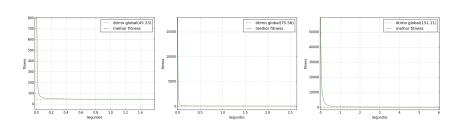


- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



AG - Com restrições

- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



Dados Obtidos

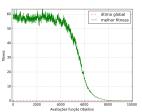
AG	Tem.Processamento	Av.fitness	ótimo
Sem rest./n=03	0.0 2s	0.0001	0.0
Sem rest./n=05	0.0 2s	0.0002	0.0
Sem rest./n=10	0.002 6s	0.719	0.0
Com rest./n=03	45.33 3s	48.004	45.33
Com rest./n=05	75.56 9s	91.62	75.56
Com rest./ $n=10$	151.87 30s	418.97	151.11

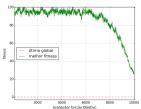
RS

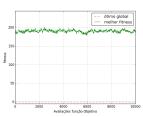
- T_0 1e5
- T_f 1e-10
- α 0.995
- iter_{max} número de variáveis
- Geração do vizinho Uma posição aleatória é escolhida e é acrescentado um valor aleatório entre -1 e 1

RS - Sem restrições

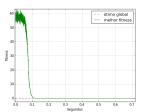
- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10

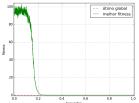


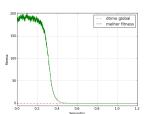




- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



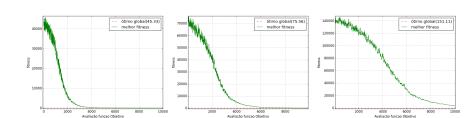




Mateus Lopes

RS - Com restrições

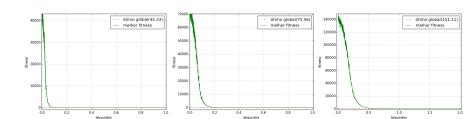
- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



Mateus Lopes

Computação Evolutiva

- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



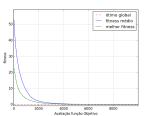
RS	Tem.Processamento	Av.fitness	ótimo
Sem rest./n=03	0.0 2s	0.018	0.0
Sem rest./n=05	0.0 2s	27.83	0.0
Sem rest./n=10	0.0 2s	186.39	0.0
Com rest./n=03	45.33 2s	51.58	45.33
Com rest./n=05	75.56 2s	125.97	75.56
Com rest $/n=10$	151 11 8s	3920.28	151 11

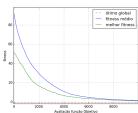
- Tipo $(\mu + \lambda)$
- Tamanho da população 20
- Recombinação igual solicitado no trabalho, gerando 10 filhos
- Atualização do desvio padrão (um para cada variável de decisão):

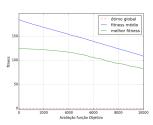
$$\sigma_i^{(k+1)} = \sigma_i^{(k)} e^{N(0,2\sqrt{n})} e^{N(0,(1/\sqrt{2n})^2)}$$

• Mutação - $x_i^2 = x_i + N(0, \sigma_i)$

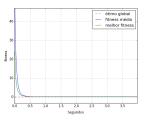
- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10

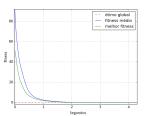


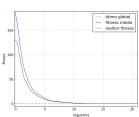




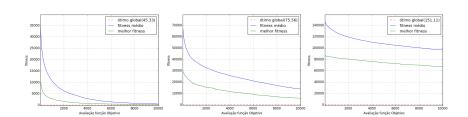
- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10





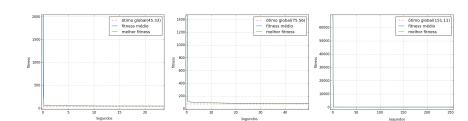


- Condição de parada: 10.000 avaliações da função fitness
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



Mateus Lopes Computação Evolutiva 21 / 26

- Condição de parada: 03 minuto(s) de processamento
- Quantidade de variáveis: 3, 5 e 10



Mateus Lopes

Computação Evolutiva

Dados Obtidos

EE	Tem.Processamento	Av.fitness	ótimo
Sem rest./n=03	0.0 6s	0.139	0.0
Sem rest./n=05	0.0 7s	1.156	0.0
Sem rest./n=10	0.0 25s	82.027	0.0
Com rest./n=03	45.46 70s	165.45	45.33
Com rest./n=05	76.67 150s	5746.31	75.56
Com rest./ $n=10$	155.08 400s	67322.13	151.11

Conclusões - Sem restrição

• Tempo de processamento

Num. de Variáveis	AG	RS	EE	ótimo
03	0.0 2s	0.0 2s	0.0 6s	0.0
05	0.0 2s	0.0 2s	0.0 7s	0.0
10	0.002 6s	0.0 2s	0.0 25s	0.0

• Quantidade de avaliações da função Objetivo

Num. de Variáveis	AG	RS	EE	ótimo
03	0.0001	0.018	0.139	0.0
05	0.0002	27.83	1.156	0.0
10	0.719	186.39	82.027	0.0

Mateus Lopes Computação Evolutiva 24 / 26

Conclusões - Com restrição

• Tempo de processamento

Num. de Variáveis	AG	RS	EE	ótimo
03	45.33 3s	45.33 2s	45.46 70s	45.33
05	75.56 9s	75.56 2s	76.67 150s	75.56
10	151.87 30s	151.11 8s	155.08 400s	151.11

• Quantidade de avaliações da função Objetivo

Num. de Variáveis	AG	RS	EE	ótimo
03	48.004	51.58	165.46	45.33
05	91.62	125.97	5746.31	75.56
10	418.97	3920.28	67322.13	151.11

Mateus Lopes Computação Evolutiva 25 / 26

Dúvidas?

Rastrigin

Mateus Fellipe Alves Lopes

Universidade Estadual de Montes Claros Computação Evolutiva

17 de Abril de 2017