

#### **SUMÁRIO**

- Estratégias evolutivas
- Algoritmos
- Operadores

## Introdução

- Estratégias evolutivas: Rechenberg et al. (1960)
- Objetivo
- Otimização de parâmetros de valores reais
- Indivíduo
- Vetor de valores reais

# **Algoritmo** $(\mu, \lambda)$

2

- 1)  $\mu$  = número de pais selecionados
- 2)  $\lambda$  = número de filhos gerados, onde  $\lambda \ge \mu$
- 3) Inicializa a população inicial
- 4) t = 0
- 5) Inicializar população  $P_{\boldsymbol{\theta}}$
- 6) Enquanto critério de parada == falso
  - a) Avaliar população (Pt)
  - b) P' = Selecionar  $\mu$  pais com melhor avaliação ( $P_t$ )
  - c) Para cada individuo  $p \in P'$
  - i.F = Aplicar mutação  $\mu/\lambda$  vezes
  - d)  $P_{t+1} = F$
- e) t = t + 1

4

## Algoritmo $(\mu, \lambda)$

- Normalmente a proporção é 7 filhos para cada pai
- Os pais não participam da seleção
- Os filhos substituem os pais
- A melhor solução pode ser perdida

### **Algoritmo** $(\mu + \lambda)$

- 1)  $\mu$  = número de pais selecionados
- 2)  $\lambda$  = número de filhos gerados, onde  $\lambda \ge \mu$
- 3) Inicializa a população inicial
- 4) t = 6
- 5) Inicializar população P<sub>θ</sub>
- 6) Enquanto critério de parada == falso
  - a) Avaliar população (P<sub>t</sub>)
  - b) P' = Selecionar  $\mu$  pais com melhor avaliação ( $P_t$ )
  - c) Para cada individuo  $p \in P'$

i.F = Aplicar mutação  $\mu/\lambda$  vezes

- d)  $P_{t+1}$  = Selecionar sobreviventes(P' + F)
- e) t = t + 1

5

6

#### **Algoritmo** $(\mu + \lambda)$

- Os pais e filhos participam da seleção
- Na versão original (1 + 1)
- Um pai gera um filho quem tiver melhor fitness sobrevive
- Essa versão já não é mais utilizada

#### Mutação

Dado um cromossomo

$$C = \{x_1, x_2, x_3, \dots, x_n\}$$

O novo valor do filho é dado por

$$x_i' = x + N(0, \sigma, x_i)$$

onde, N é distribuição de probabilidades Gaussiana de média 0

## Mutação

Distribuição de probabilidades Gaussiana de média 0

$$N(0,\sigma,x) = \frac{e^{-\frac{1}{2}(\frac{x}{\sigma})^2}}{\sigma\sqrt{2\pi}}$$

O valor do desvio padrão  $\sigma$  deve ser definido de acordo com o intervalo em que os dados se concentram

#### Mutação

Regra do 1/5

- Teorema de convergência
- Se a taxa de sucesso filhos melhores que os pais
- aumenta o desvio padrão
- Senão
- diminui o desvio padrão

9

10

### Mutação

Regra do 1/5

$$\sigma = \begin{cases} \sigma, p_s = \frac{1}{5} \\ \sigma^* c, p_s < \frac{1}{5} \\ \frac{\sigma}{c}, p_s > \frac{1}{5} \end{cases}$$

- $p_s$  = frequência de mutações bem sucedidas
- c = parâmetro escolhido de forma  $ad\ hoc,\ onde\ 0.817 \le c \le 1$

#### **REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS**

- Engelbrecht, Andries. Computational intelligence: an introduction. Wiley, ed. 2, 2007.
- Linden, Ricardo. Algoritmos Genéticos. Ciência Moderna, ed. 3, 2012.