INTELIGENCIA COMPUTACIONAL:

COMPUTACIÓN EVOLUTIVA: ESTRATEGIAS EVOLUTI-VAS

Dr. Gregorio Toscano email: gtoscano@cinvestav.com

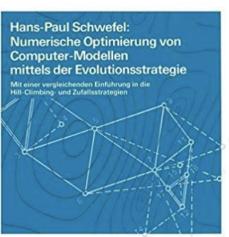


ESTRATEGIAS EVOLUTIVAS



Interdisciplinary Systems Research

Interdisziplinäre Systemforschung



Springer Basel AG

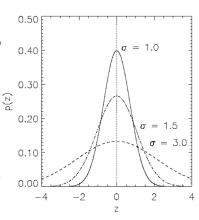


- Su operador principal es la mutación.
- La selección es determinista global.
- Una solución o poblacional.
- Autoadaptación.

 La mutación se lleva a cabo agregando ruido alestorio obtenido de una distribución normal.

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

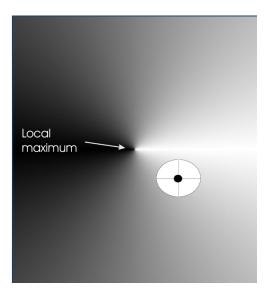
 \circ σ es parte del cromosoma $\langle x_1, ..., x_n, \sigma \rangle$. σ también es mutada (coevolución.



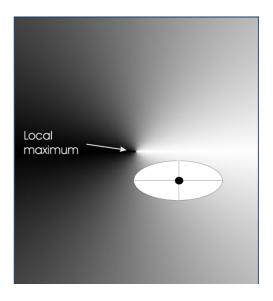
El orden de la mutación es improtante.

- 1. Primero mute σ . $\sigma \rightarrow \sigma'$.
- **2.** Posteriormente x. $x' = x + N(0, \sigma')$

- \bigcirc Cromosoma: $\langle x_1, ..., x_n, \sigma \rangle$
- $\sigma' = \sigma \times \exp(N(0, \tau))$
- $\bigcirc x' = x + N(0, \sigma')$
- O Típicamente la tasa de aprendizaje τ es $\frac{1}{\sqrt{n}}$.

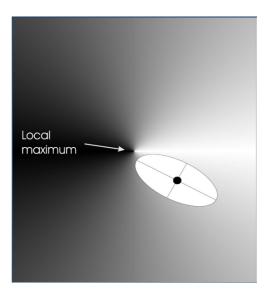


- \bigcirc Cromosoma: $\langle x_1, ..., x_n, \sigma_1, ..., \sigma_n \rangle$
- $\bigcirc x_i' = x_i + N(0, \sigma_i')$
- O Dos parámetros para tasa de aprendizaje. τ' tasa de aprendizaje global. τ tasa de aprendizaje coordinada.
- O Típicamente la tasa de aprendizaje τ' es $\frac{1}{\sqrt{2n}}$, mientras que τ es $\frac{1}{\sqrt{2\sqrt{n}}}$.



- Cromosoma: $\langle x_1, ..., x_n, \sigma_1, ..., \sigma_n, \alpha_1, ..., \alpha_k \rangle$, donde k = n(n-1)/2
- La matriz de covarianza *C* es definda como:
 - $c_{ij} = \sigma_i^2$
 - $C_{ij} = 0$ si i y j no están correlacionadas.
 - $C_{ij} = \frac{1}{2}(\sigma_i^2 \sigma_j^2) \tan(2\alpha_{ij})$ si i y j están correlacionadas.

- Cromosoma: $\langle x_1, ..., x_n, \sigma_1, ..., \sigma_n, \alpha_1, ..., \alpha_k \rangle$, donde k = n(n-1)/2
- $\bigcirc \sigma'_i = \sigma_i \exp(\tau' N(0,1) + \tau N(0,1))$
- $\bigcirc \alpha'_j = \alpha_j + \beta N(0, 1)$
- $\bigcirc x_i' = x_i + N(0, C')$
- \bigcirc Típicamente la tasa de aprendizaje τ' es $\frac{1}{\sqrt{2n}},\,\tau$ es $\frac{1}{\sqrt{2\sqrt{n}}},\,y$ $\beta\approx 5^\circ$



"La razón entre mutaciones exitosas y el total de mutaciones debe ser 1/5. Si es mayor, entonces debe incrementarse la desviación estándar. Si es menor, entonces debe decrementarse".

$$\sigma = \begin{cases} \sigma/c & \text{si } p_s > 1/5 \\ \sigma * c & \text{si } p_s < 1/5 \\ \sigma & \text{si } p_s = 1/5 \end{cases}$$

donde n es el número de dimensiones, t es la generación, p_s es la frecuencia relativa de mutaciones exitosas medida sobre intervalos de individuos, y c = 0.817.



- El operador de selección está determinado por el tipo de estrategia: "," o "+"
- \bigcirc (1 + 1)-EE
- \bigcirc (μ + 1)-EE
- \bigcirc $(\mu + \lambda)$ -EE
- \bigcirc (μ, λ) -EE
- Selección determinista

```
    Inicializar parámetros;

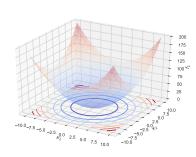
t \leftarrow 0:
 3 Crear población inicial \mathcal{P}(0) con \mu individuos;
   for each x_i \in \mathcal{P}(0) do
          Evaluar individuo x_i;
6 repeat
          for i \leftarrow 1, ..., \lambda do
                if \mu \geq 2 then
 8
                       Elegir \rho \geq 2 padres aleatoriamente;
 9
                       Crear un hijo x'_i mediante la recombinación de los padres;
10
                Aplicar mutación a x'_i;
11
                Evaluar individuo x_i';
12
                \mathcal{P}'(t) \leftarrow \mathcal{P}'(t) \cup x'_i;
13
          if estrategia (\mu, \lambda) then
14
                Selectionar P(t + 1) de \mathcal{P}'(t);
15
          else
16
                Seleccionar P(t + 1) de \mathcal{P}(t) \cup \mathcal{P}'(t);
17
          t \leftarrow t + 1:
18
   until se cumpla criterio de terminación;
```

```
Inicializar parámetros;
 t \leftarrow 0:
     Crear el individuo \mathbf{x}^0;
     Evaluar \mathbf{x}^0;
    repeat
             \mathbf{x}' \leftarrow \mathbf{x}^t + N(0, \sigma);
             Evaluar individuo x';
 7
            if f(\mathbf{x}') < f(\mathbf{x}^t) then
 8
                    \mathbf{x}^{t+1} \leftarrow \mathbf{x}';
 9
             else
10
                     \mathbf{x}^{t+1} \leftarrow \mathbf{x}^t;
11
             t \leftarrow t + 1:
12
```

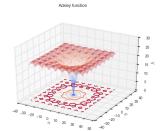
until se cumpla criterio de terminación;

$f(x) = \sum_{i=1}^{n} x_i^2$

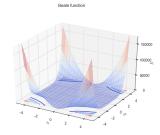
Sphere function



$$f(x,y) = -20 \exp\left(-0.2\sqrt{0.5(x^2 + y^2)}\right)$$
$$-\exp\left(0.5(\cos(2\pi x) + \cos(2\pi y))\right)$$
$$+ e + 20$$
$$x, y \in [-32.768, 32.768]$$



$$f(x,y) = (1.5 - x + xy)^{2} + (2.25 - x + xy^{2})^{2}$$
$$+ (2.625 - x + xy^{3})^{2}$$
$$x, y \in [-4.5, 4.5]$$
$$f(x^{*} = 3, y^{*} = 0.5) = 0$$



 $\verb|https://en.wikipedia.org/wiki/Test_functions_for_optimization|\\$

- A Survey of Evolution Strategies (1991) by Thomas Bäck , Frank Hoffmeister, Hans-Paul Schwefel.
- http://citeseerx.ist.psu.edu/viewdoc/summary?doi=10.1.1.42.3375

- Evolution strategies A comprehensive introduction (2002) by Hans-Georg BeyerHans-Paul Schwefel.
- https://link.springer.com/article/10.1023/A:1015059928466

gtoscano@cinvestav.mx