

SIMULATED BINARY CROSSOVER (SBX)

Cómputo Evolutivo

Arturo Márquez Flores

26 Marzo 2019

Maestría en Inteligencia Artificial

Universidad Veracruzana

CIIA – Centro de Investigación en Inteligencia Artificial

Sebastián Camacho No 5, Xalapa, Ver., México 91000

<https://github.com/arturomf94/ce-mia>

- Motivación
- SBX
- Ejemplos

MOTIVACIÓN

- La cruce es el operador principal.
- La cruce sirve para explorar nuevas y mejores alternativas.

- La cruza es el operador principal.
- La cruza sirve para explorar nuevas y mejores alternativas.
- **La codificación importa.**

- Representación binaria.
- Cruza de un punto.

B_1				A_1		
1	0	1	0	1	0	1
0	1	1	0	0	1	1
B_2				A_2		

Figura: Padres

B_1				A_2		
1	0	1	0	0	1	1
0	1	1	0	1	0	1
B_2				A_1		

Figura: Hijos

En general:

$$x_i = B_i 2^k + A_i$$

$$y_i = B_i 2^k + A_{-i}$$

Y

$$\frac{x_1 + x_2}{2} = \frac{y_1 + y_2}{2}$$

PROPIEDAD IMPORTANTE I

B_1				A_1			DV	B_1				A_2			DV
1	0	1	0	1	0	1	85	1	0	1	0	0	1	1	83
0	1	1	0	0	1	1	51	0	1	1	0	1	0	1	53
B_2				A_2			Avg. $\frac{68}{68}$	B_2				A_1			Avg. $\frac{68}{68}$

Figura: Promedio se Mantiene

Esto se cumple incluso con una transformación lineal como:

$$p_i = mx_i + t$$

$$c = my_i + t$$

$$\beta = \frac{|c_1 - c_2|}{|p_1 - p_2|}$$

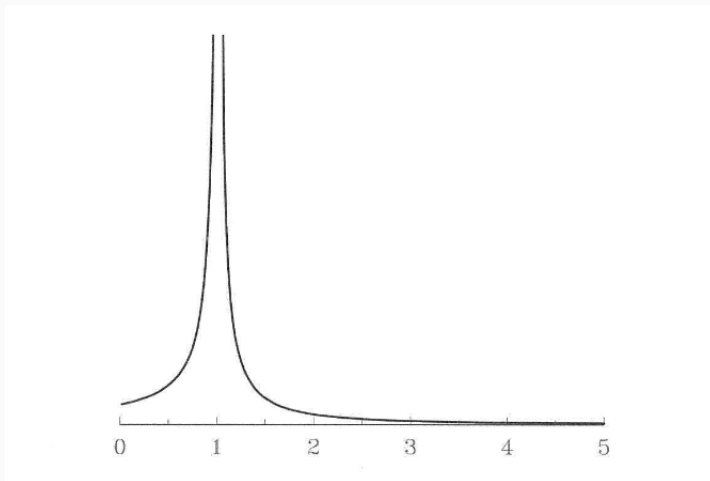


Figura: Distribución de β

Intuición:

La dispersión de los padres es heredada a los hijos.

Dificultades:

- Hamming Cliffs.
- Precisión.

SBX

Simulated Binary Crossover for Continuous Search Space

Kalyanmoy Deb*

Ram Bhushan Agrawal

*Department of Mechanical Engineering,
Indian Institute of Technology,
Kanpur, UP 208 016, India,*

Abstract. The success of binary-coded genetic algorithms (GAs) in problems having discrete search space largely depends on the coding used to represent the problem variables and on the crossover operator that propagates building blocks from parent strings to children strings. In solving optimization problems having continuous search

Figura: SBX

- Importante replicar el poder de búsqueda de la representación binaria.
- Diseño de SBX simula este poder de búsqueda.

- Importante replicar el poder de búsqueda de la representación binaria.
- Diseño de SBX simula este poder de búsqueda.
- **Preservar las propiedades importantes.**

$$C(\beta) = 0,5(n + 1)\beta^n$$

$$E(\beta) = 0,5(n + 1)\frac{1}{\beta^{n+2}}$$

SIMULACIÓN

Para valores altos de n hay menos varianza en la distribución. Los hijos pueden tener más dispersión que los padres.

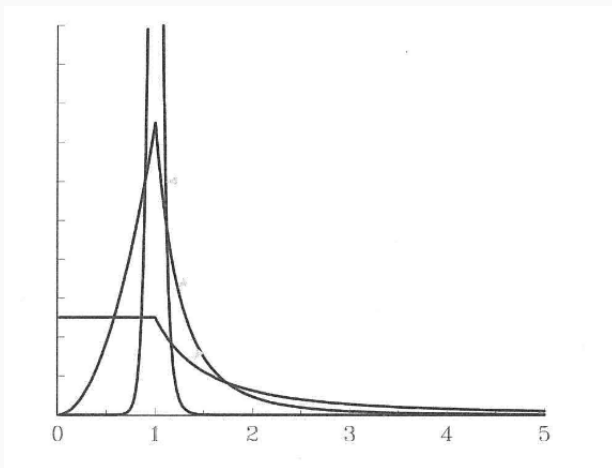


Figura: Distribución de β para diferentes n

Para ajustar una $\hat{\beta}$ basta con generar un número u aleatorio en el intervalo $[0, 1]$ y tomar la β tal que $\Pr(x \leq \beta) = u$.

Luego los hijos se generan de la siguiente manera:

$$c_1 = \hat{x} - \frac{\hat{\beta}(p_2 - p_1)}{2}$$

$$c_2 = \hat{x} + \frac{\hat{\beta}(p_2 - p_1)}{2}$$

EJEMPLOS

En **este colab** podemos experimentar con el operador SBX.