

Facultad de Ciencias

Licenciatura en Ciencias de la Computación

Cómputo Evolutivo

Algoritmo Genético

M. en C. Oscar Hernández Constantino (constantino92@ciencias.unam.mx)

Contenido de la Presentación

- 1. Esquema General
- 2. Selección de Padres
- 3. Operadores Genéticos
- 4. Pseudocódigo

Esquema General

Diseño de Metaheurísticas

Conceptos Comunes

- Representación

Métodos basados en una solución

- · Solución Inicial
- Vecindad
- Evaluación
- Condición de término.

Métodos basados en poblaciones

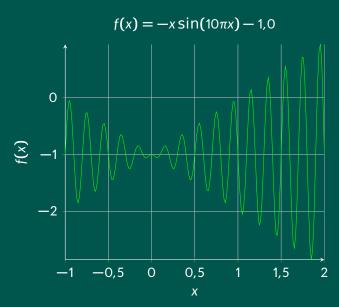
- · Población Inicial

- Estrategias de Selección
- Condición de término



Metáfora

- Una población de individuos (soluciones) existen en un ambiente (problema) con recursos limitados
- La competencia por los recursos fuerza una selección de los individuos mejor adaptados (función de evaluación) al ambiente
- Estos individios (padres) se reproducen (cruza y mutación)
- Se evalua la aptitud de los nuevos individuos (hijos) y compiten (posiblemente también con los padres) para sobrevivir
- Con el tiempo, la selección natural provoca un aumento en la aptitud de la población



Representación

- Cromosoma: vector binario v, para representar número real x
- la longitud de v determina la precisión

Ejemplo, $x \in [-1,0,2,0]$ con 6 dígitos de precisión:

- Necesitamos dividir el intervalo en 3 × 10⁶
- Se requieren 22 bits para representar el vector binario (cromosoma):

$$2097152 = 2^{21} < 3 \times 10^6 \le 2^{22} = 4194304.$$

Mapeo

El mapeo de la cadena binaria $< b_{21}b_{20}\dots b_0 >$ a un número real x es como sigue:

1.
$$(< b_{21}b_{20} \dots b_0 >)_2 = (\sum_{i=0}^{21} b_i 2^i)_{10} = x'$$

2.
$$x = -1.0 + x' \frac{3}{2^{22} - 1}$$

Ejemplo: (1000101110110101000111)

- $x' = (1000101110110101000111)_2 = 2288967$
- $x = -1.0 + 2288967 \frac{3}{4194303} = 0.637197$

Inicialización de la Población

Cada bit se inicializa de manera independiente y uniformemente aleatoria.

Ejemplo de 3 Individuos en la Población:

- $v_1 = (100010111011010000111)$, $eval(v_1) = f(x_1) = f(0,637197) = -1,586345$
- $v_2 = (000000111000000010000)$, $eval(v_2) = f(x_2) = f(-0.958973) = -0.078878$
- $v_3 = (1110000000111111000101)$, $eval(v_3) = f(x_3) = f(1,627888) = -2,250650$

Selección de Padres

Selección Proporcional (Ruleta)

- 1. Calcular el valor de aptitud $eval(v_i)$ para todo $v_i(i = 1...pop_{size})$
- 2. Encontrar la aptitud total de la población:

$$F = \sum_{i=1}^{pop_{size}} eval(v_i)$$

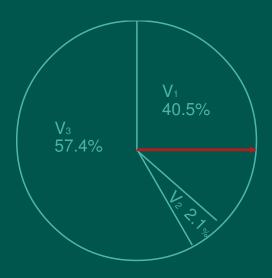
3. Calcular la probabilidad de selección p_i para cada individuo v_i

$$p_i = eval(v_i)/F$$

4. Calcular la probabilidad acumulativa q_i para cada individuo v_i

$$q_i = \sum_{j=1}^l p_j$$

Selección Proporcional



Selección Proporcional (Ruleta) II

Girar la ruleta:

- Generar un número aleatorio $r \in [0, 1]$
- Si $r < q_1$, seleccionar a v_1
- En otro caso, seleccionar a v_i ($2 \le i \le pop_{size}$) tal que $q_{i-1} < r \le q_i$

Algunas observaciones:

- Los mejores individuos obtienen más copias
- El promedio se mantiene uniforme
- Los peores no sobreviven

Operadores Genéticos

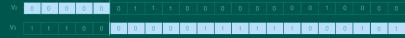
Cruza de 1 punto

- Se generarán dos nuevos individuos (hijos)
- De manera aleatoria se selecciona 1 punto para dividir los genes de ambos padres
- El primer hijo se genera utilizando los genes de la primera mitad del primer padre y los genes de la segunda mitad del segundo
- El segundo hijo se genera utilizando los genes de la primera mitad del segundo padre y los genes de la segunda mitad del primero

Cruza de 1 punto (II)

Ejemplo:

 Supongamos que seleccionas a v₂ y v₃ como padres, además, se ha seleccionado el quinto gen como punto de cruza:



• Hijos:



Mutación

La mutación altera uno o más genes con una probabilidad igual a la taza de mutación p_m .

Ejemplo:

Supongamos que se mutará el quinto gen de v₃:

• Ahora supongamos que se mutará el décimo gen de *v*₃:

$$eval(v_3'') = f(x_3) = f(1,630818) = -2,343555$$

Reemplazo Generacional

Población Actual:

- v₁ =
 (1000101110110101000111),

 eval(v₁) =
 f(0,637197) =
 -1.586345
- $v_2 =$ (000000111000000010000), $eval(v_2) =$ f(-0.958973) = -0.078878
- $v_3 =$ (1110000000111111000101), $eval(v_3) =$ f(1,627888) = -2.250650

Nueva Población (Hijos):

- H₁ =
 (0000000000111111000101),
 eval(H₁) = f(-0,998113) =
 -0,940865
- H₂ =
 (111000111000000010000),
 eval(H₂) = f(1,666028) =
 -2,459245
- $v_3'' =$ (11100000011111111000101), $eval(v_3'') = f(1,630818) =$ -2,343555

Pseudocódigo

```
Algoritmo 1: Algoritmo Genético
 Entrada: función objetivo f: \to \mathbb{R}
1 P = Inicializar Población();
2 evaluar Población(P);
3 mientras Condición de Término hacer
     /* Selección de padres, por Ruleta
     P' = Seleccionar Padres (P):
     /* Recombinación, cruza de 1 pto con prob p_c
     H = Generar Hijos(P');
     /* Mutación, intercambio 1 bit con prob p_m
     H'' = Mutar Hijos(H');
     /* Reemplazo, generacional
     P = H''
8 devolver Mejor solución encontrada
```

5

Parámetros

- pop_{size}, tamaño de la población
- p_c , probabilidad de cruza
- p_m , probabilidad de mutación

Componentes del AG:

- Estrategia de Selección de Padres: Selección Proporcional (Ruleta)
- Operador de Recombinación: cruza de 1 pto
- Operador de Mutación: Intercambio aleatorio de 1 bit
- Estrategia de Reemplazamiento: Generacional

¿ Preguntas ?