



Algoritmos genéticos

Curso de Especialización en
Inteligencia Artificial y Big Data

Modelos de Inteligencia Artificial

Introducción a la computación evolutiva

Los algoritmos evolutivos (AE) son **heurísticos** → Permiten encontrar **buenas soluciones en tiempos razonables** mediante el proceso de búsqueda de la solución final.

La heurística de los AE se inspira en la **evolución de los seres vivos** → Selección natural y genética.

Técnicas de **búsqueda** y **optimización**.

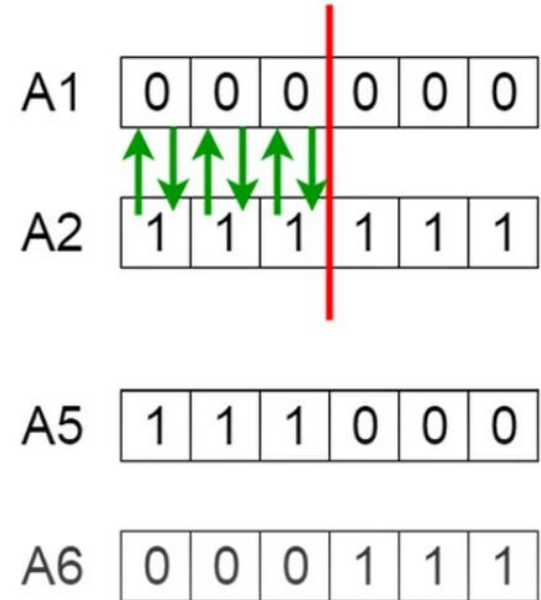
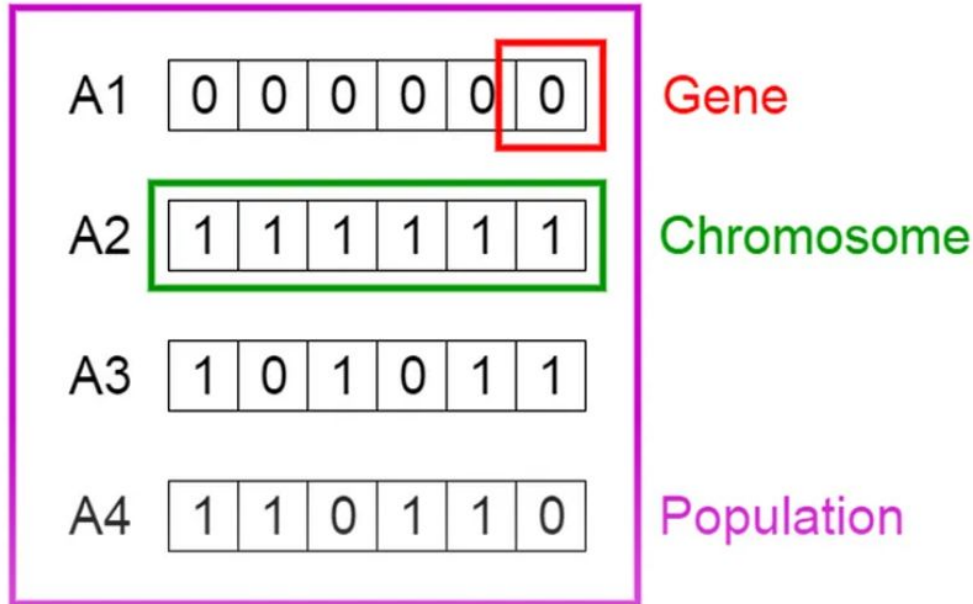
Negativo → Posible caída en óptimos locales.

Introducción a la computación evolutiva

Un AE típico mantiene:

- **Población** → soluciones potenciales (individuos) de un problema. Evolucionan mediante reglas de selección, recombinación y mutación.
- **Fitness** → evaluación de cada individuo de la población. Nos da una medida de cuán bueno es el individuo dentro de la población.
- **Recombinación y mutación** → Modifican los individuos (heurística general de exploración)

Introducción a la computación evolutiva



Introducción a la computación evolutiva

Pasos básicos:

- Inicialización de la población, de forma aleatoria $P(t)$
- Proceso iterativo (transcurso de generaciones):
 - Selección de mejores individuos (mediante evaluación)
 - Recombinación y mutación → Da lugar a un nuevo conjunto de individuos
 - Evaluación de nuevos individuos
 - Generación de nueva población $C(t)$
 - Proceso de selección entre la nueva generación y la población

¿Qué es un algoritmo evolutivo?

Algoritmo 11.1 Algoritmo evolutivo.

```
1:  $t \leftarrow 0$ ; /* generación inicial */
2: inicializar  $P(t)$ ;
3: evaluar  $P(t)$ ;
4: mientras (no se cumpla la condición de terminación) hacer
5:   seleccionar padres de  $P(t)$ ;
6:   recombinar padres y mutar  $\Rightarrow C(t)$ ;
7:   evaluar  $C(t)$ ;
8:   seleccionar supervivientes de  $P(t) \cup C(t) \Rightarrow P(t+1)$ ; /* sustitución generacional */
9:    $t \leftarrow t + 1$ ; /* siguiente generación */
10: fin mientras
```

Componentes de un algoritmo evolutivo

- Una **representación apropiada** de las soluciones del problema. Este punto es muy importante en el diseño de un AE ya que establece el espacio de búsqueda y de su elección depende la eficiencia del algoritmo.
- Una forma de crear una **población inicial de soluciones**. Aunque usualmente la población inicial se genera de forma aleatoria dentro del espacio de búsqueda, la incorporación de conocimiento puede ayudar a guiar la búsqueda.

Componentes de un algoritmo evolutivo

- Una **función de evaluación** capaz de medir la adecuación de cualquier solución, y que hará el papel de “entorno”, en el cual las mejores soluciones, esto es, aquellas con mejor adecuación, tengan mayor probabilidad de selección y supervivencia.
- Un **conjunto de operadores evolutivos** que actúan como reglas de transición probabilísticas (no deterministas) para guiar la búsqueda, y que combinan entre sí las soluciones existentes con el propósito de obtener otras nuevas.
-
- El valor de unos **parámetros de entrada** que el AE usa para guiar su evolución (tamaño de la población, número de iteraciones, probabilidades de aplicación de los operadores evolutivos, etc.).

Algoritmo genético simple

Representación:

- Cadenas binarias de bits (0's y 1's) → Cromosoma compuesto por genes
- Longitud determinada

$$c_i^t = (b_{i1}^t \dots b_{i_{long}}^t)$$

Algoritmo genético simple

Representación:

- Cadenas binarias de bits (0's y 1's) → Cromosoma compuesto por genes
- Longitud determinada

Un individuo de nuestra población se representa como:

$$X_i^t = (c_i^t, x_i^t, f_i^t)$$

Algoritmo genético simple

Obtención de la población inicial:

- Asignación de 0's y 1's a cada gen de los individuos
- Crear colección de m individuos

$$P(t) = \{X_i^t, \dots, X_m^t\}$$

Algoritmo genético simple

Función de evaluación:

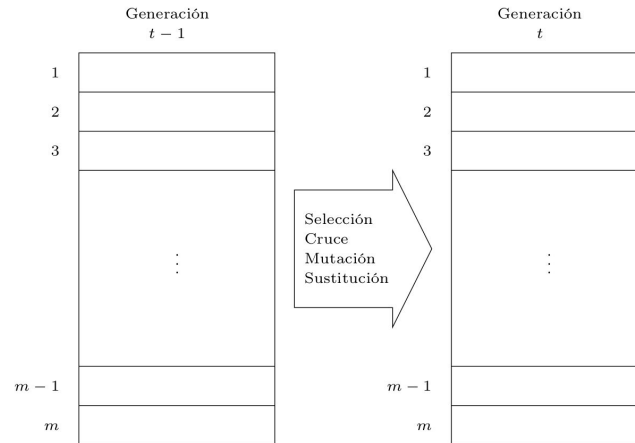
- Es la función objetivo del problema

$$f_i^t = eval(c_i^t) = f(x_i^t)$$

Algoritmo genético simple

Selección, muestreo, operadores genéticos y sustitución generacional:

1. Selección/muestreo de padres
2. Cruce
3. Mutación
4. Selección de supervivientes/sustitución generacional



Algoritmo genético simple

Esquemas de selección:

- Por **ranking**:
 - Ordenamos los individuos en una lista y la probabilidad de selección de un individuo se obtiene según su posición en la lista ordenada.

$$p_i^t = (a_{max} - (a_{max} - a_{min}) \cdot \frac{rank(c_i^t) - 1}{m - 1}) \cdot \frac{1}{m}$$

rank es la posición en la lista ordenada

amin = amax - 1

1 <= amax <= amin

$$p_i^t = q \cdot (1 - q)^{rank(c_i^t) - 1}$$

Otra opción: q es un valor introducido por el usuario

Algoritmo genético simple

- **Por torneo**

Se selecciona el individuo con mejor adecuación de un grupo de individuos (2 en el torneo binario) elegidos aleatoriamente de la población.

Algoritmo genético simple

Operaciones de cruce:

- **Cruce uniforme** → máscara binaria de cruce
 - Si 1 → Tomamos el valor del primer padre
 - Si 0 → Tomamos el valor del segundo padre
- **Cruce aritmético** → genes son variables continuas
 - Cada gen de un cromosoma se calcula como:
 - $c_i = a * b_i + (1 - a) * b_j$
- **Cruce plano** → cruce por un punto
 - Creamos un punto de pivote k gracias al cual vamos a utilizar los valores de la posición 1 hasta k del primer individuo y el resto del segundo para generar un primer hijo, el otro hijo se genera utilizando la inversa de lo generado para el primero.

Algoritmo genético simple

Operaciones de mutación:

- **Mutación uniforme** → Cambio del gen a mutar por un valor generado de forma aleatoria en el dominio de la variable.
- **Mutación por intercambio** → Intercambio de dos elementos elegidos aleatoriamente de una permutación.