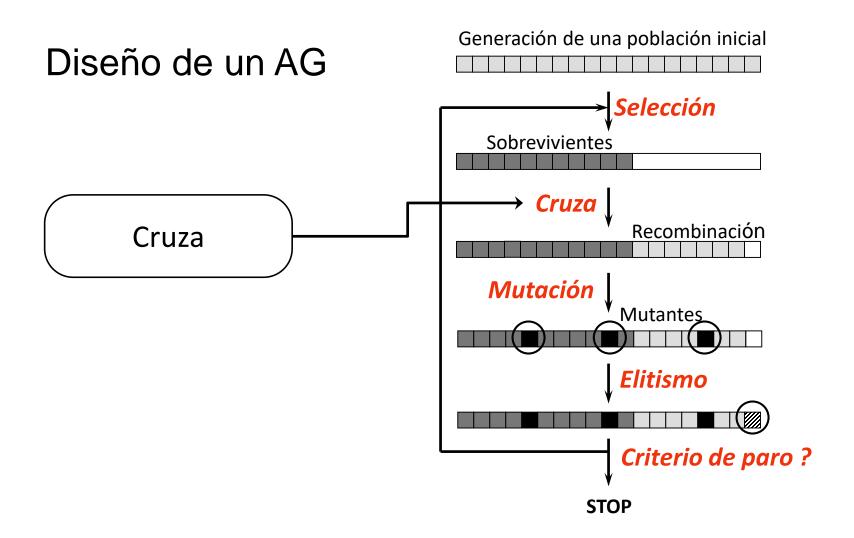
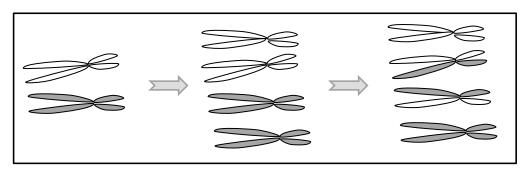
AGs: Técnicas de Cruza



Introducción

- Sistemas biológicos
 - ► Cruza = proceso complejo que ocurre entre parejas de cromosomas

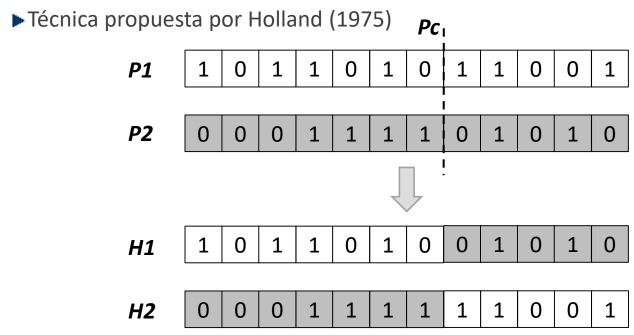
Meiosis o reproducción celular sexual



- Computación evolutiva
 - Cruza simulada mediante el intercambio de segmentos de cadenas lineales de longitud fija (= cromosomas)
 - ▶ Técnicas de cruza básicas normalmente aplicadas a representación binaria
 - ▶ Desarrollo de esquemas generalizables a alfabetos de cardinalidad mayor

Cruza de punto

Cruza de un punto



ightharpoonup Punto de cruza P_c elegido aleatoriamente

- Cruza de un punto
 - ► Muy popular en las primeras décadas de los AGs
 - ▶ Menos usada hoy en día debido a su incapacidad a formar ciertos esquemas
 - ▶ Ejemplo

$$E_1 = 11^{*****1}$$

 $E_2 = ****11^{**}$

Si aplicamos cruza de un punto a estos 2 esquemas, no hay manera de formar una instancia del esquema:

$$H = 11**11*1$$

- Definiciones
 - ▶ Orden *O* de un esquema *E*

O(E) = número de posiciones fijas en un esquema

$$E = 01**10*1$$

$$O(E) = 5$$

 \blacktriangleright Longitud de definición δ de un esquema E

 $\delta(E)$ = distancia entre la primera y la última posición fija de un esquema

$$E = 01**10*1$$

$$\delta(E) = 7$$

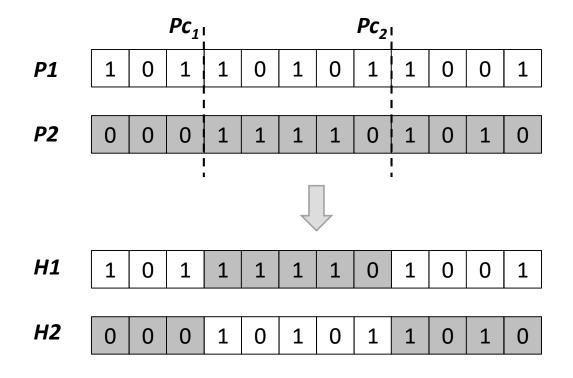
$$\delta(E) = 0$$

Aplicaciones reales suelen requerir cadenas largas: cruza de un punto no adecuada

Cruza de dos puntos

Cruza de dos puntos

▶ Propuesta por De Jong (1975): generalización de la cruza de un punto



Cruza de dos puntos

- ▶ n = 2 puntos de cruza: valor que minimiza los efectos disruptivos (o destructivos) de la cruza. Técnica muy utilizada.
- ▶ Para n > 2, no existe consenso sobre valor más adecuado (a pesar de varios estudios empíricos)

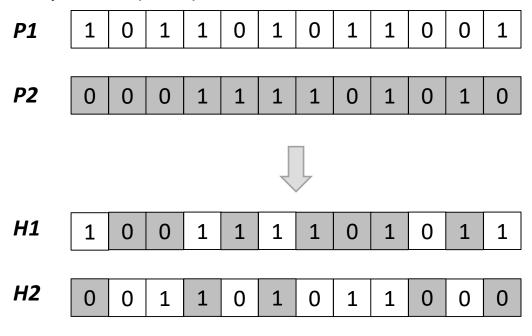
Generalmente se considera que

- ► La cruza de dos puntos es mejor que la cruza de un punto
- ▶ Incrementar el valor de *n* implica un mayor efecto disruptivo de la cruza

Cruza uniforme

Cruza uniforme

► Técnica fue propuesta originalmente por Ackley (1987), aunque a veces atribuida a Syswerda (1989)



Cruza uniforme

- ▶ Equivalente a una cruza de *n* puntos, donde *n* no se fija previamente
- ► Mayor efecto disruptivo que cualquiera de las 2 cruzas anteriores.
- ► Suele usarse una probabilidad de cruza P_c = 0.5
 - Algunos investigadores, sin embargo, sugieren usar valores más pequeños (para disminuir el efecto disruptivo)

Cruza acentuada

Cruza acentuada

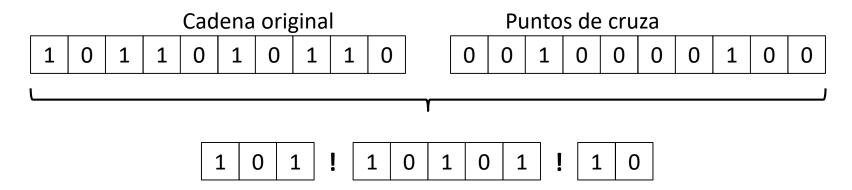
- ► Técnica propuesta por Schaffer y Morishima (1987), sugerida por Holland (1975)
- ► Objetivo: desarrollo de un mecanismo de auto-adaptación para la generación de patrones favorables (bloques constructores) en la cruza

Metodología de la cruza acentuada

- ► Usa una cadena binaria de "marcas" indicando la localización de los puntos de cruza
- ▶ Información extra (de la cruza acentuada) agregada al cromosoma
 - ■El número y localizaciones de los puntos de cruza puede ser objeto de manipulación por el AG
 - Las cadenas tendrán por tanto una longitud del doble de su tamaño original

Cruza acentuada

- ► Convención clásica
 - Marcar con '1' las posiciones donde hay cruza y con '0' las posiciones donde no la hay
 - Usar signos de admiración para facilitar la ubicación de los puntos de cruza



Algoritmo de la cruza acentuada

- ► Copiar los bits de cada padre hacia sus hijos, de uno en uno
- ► Cuando se encuentra un signo de admiración (en cualquiera de los padres), se efectúa la cruza (es decir, se invierte la procedencia de los bits en los hijos)
- ► Cuando esto ocurre, los signos de admiración se copian también a los hijos, justo antes de que la cruza se efectúe



```
H1 = a a a a! d d d! b b b! e e e e 
H2 = c c c c! a a a! d d d! b b b
```

Análisis de la cruza acentuada

- ► Se usa sólo la primera parte de la cadena para calcular la aptitud
- ► Se espera que los operadores genéticos tengan un efecto positivo sobre los puntos de cruza
- ► La mutación actúa sobre los dos segmentos cromosómicos
- ► Inspiración biológica
 - Marcas de cruza existen en la naturaleza y co-evolucionan junto con los cromosomas
- ▶ Bueno resultados reportados (Schaffer & Morishima, 1987) sobre algunas funciones de prueba
 - No hay evidencia contundente acerca de su efectividad

Comportamiento deseable

Comportamiento deseable de la cruza

- ▶ Operadores descritos anteriormente siguen el principio Mendeliano de la herencia: cada gene de un hijo es una copia de un gene heredado de alguno de sus padres. Pero esto no necesariamente tiene que ser así en computación evolutiva
- ► Énfasis de la cruza: ser capaz generar todas las posibles combinaciones de bits (de longitud *L*) que hayan en el espacio de búsqueda del problema

Comportamiento deseable de la cruza

- ► Representación binaria: capacidad de generar todas las combinaciones de bits
 - Cruza de n puntos ($n \ge 1$) no es capaz de lograrlo
 - Cruza uniforme sí puede hacerlo

De acuerdo a esta observación, otras variantes propuestas

Forma de apareamiento

Formas de apareamiento. Se decide "quien se puede recombinar con quien"

- ► Formas más comunes de apareamiento (según Golberg, 1989)
 - Random Mating (aleatorio). Se eligen los individuos aleatoriamente, con la misma probabilidad
 - Inbreeding (entre parientes). Se recombinan individuos similares
 - Line Breeding (semental). Un solo super-individuo (aptitud alta) se recombina con una población base y sus hijos se seleccionan como padres

Formas de apareamiento

- ► Formas más comunes de apareamiento (según Golberg, 1989)
 - Outbreeding (entre desconocidos). Sólo se recombinan individuos muy diferentes
 - Self-fertilization (auto-fertilización). Un individuo se recombina con sí mismo.
 - Cloning (clonación). Un individuo se copia sin modificaciones

Recombinación con padres múltiples

- ► Algunos desarrollos aunque esta técnica no es muy común
- ▶ Diagonal crossover (Eiben et al., 1995)
 - Creación de *p* hijos a partir de *p* padres
 - Se elige un número de puntos de cruza $N \ge 1$
 - El primer hijo contiene el *i*-ésimo segmento del padre *i, i*=1,...,p
 - Otros hijos: construidos de una rotación de segmentos de los padres

Generalidades

- ► Permutaciones frecuentemente usadas en problemas de optimización combinatoria (viajero, sceduling, etc.)
- Cruzas antes descritas entre cadenas de permutaciones produce invariablemente hijos no válidos
 - ▶ Procedimientos de reparación de las cadenas inválidas
 - ► Cruzas adaptadas

Order Crossover (OX)

- ► Técnica propuesta por Davis (1985)
- ► Algoritmo (con padres P1 y P2)
 - Seleccionar (aleatoriamente) una sub-cadena de P1
 - Producir un hijo copiando la sub-cadena en las posiciones correspondientes a P1. Las posiciones restantes se dejan en blanco
 - Borrar los valores que ya se encuentren en la sub-cadena de P2. La secuencia resultante contiene los valores faltantes
 - Colocar los valores en posiciones no conocidas del hijo de izquierda a derecha
 - Para obtener el segundo hijo, se repiten los pasos del 1 al 4, pero tomando ahora la sub-cadena de P2

Order Crossover: ejemplo

P1 = 9 8 4 5 6 7 1 2 3 10

P2 = 8 7 1 2 3 10 9 5 4 6

Sub-cadena elegida: 5 6 7 1 (de P1)

Primer hijo: H1 = X X X 5 6 7 1 X X X

Borrar de P2 la sub-cadena tomada de P1:

P2' = 8 X X 2 3 10 9 X 4 X

Finalmente: H1 = 8 2 3 5 6 7 1 10 9 4

Para H2: procedimiento similar tomando la sub-cadena de P2 y sustituyendo partir de P1'

Partially Mapped Crossover (PMX)

- ► Técnica propuesta por Goldberg y Lingle (1985), tiene ciertas similitudes con OX
- ► Algoritmo
 - Elegir aleatoriamente dos puntos de cruza
 - Intercambiar segmentos centrales como la cruza de 2 puntos convencional
 - Resto de las cadenas obtenido realizando mapeos entre los 2 padres
 - a) Si un valor no está contenido en el segmento intercambiado, permanece igual
 - b) Si está contenido en el segmento intercambiado, entonces se sustituye por el valor que tenga dicho segmento en el otro padre, de derecha a izquierda

Partially Mapped Crossover: ejemplo

```
P1 = 9 8 4 | 5 6 7 | 1 3 2 10

P2 = 8 7 1 | 2 3 10 | 9 5 4 6

Hijos H1 = X X X | 2 3 10 | X X X X

H2 = X X X | 5 6 7 | X X X X
```

Copiar primero los valores que no están en el segmento intercambiado

Mapeamos los valores restantes

Order-based Crossover: ejemplo

P1 = 9 8 4 5 6 7 1 2 3 10

P2 = 8 7 1 2 3 10 9 5 4 6

Valores elegidos de P1: 8 6 2 10

Remover estos valores de P2: P2' = X 7 1 X 3 X 9 5 4 X

Producir un hijo: H1 = X 7 1 X 3 X 9 5 4 X

Insertar ahora la secuencia elegida de P1:

H1 = 8 7 1 6 3 2 9 5 4 10