

UAEM Universidad Autónoma del Estado de México



### Algoritmos Genéticos

Centro Universitario UAEM Valle de México



Unidad 1. Optimización: Introducción a la Optimización y los Algoritmos Evolutivos

Maestría en Ciencias de la Computación (MASCO)

Ph. D. Victor Manuel Landassuri Moreno vmlandassurim@uaemex.mx landassuri@gmail.com

Unidad 1. Optimización:
Introducción a la
optimización y los
algoritmos evolutivos

### Unidad 1

1.1 Introducción

1.2 Teoría de la Evolución

1.3 Búsqueda y optimización

1.4 Algoritmos Evolutivos

1.5 Aplicabilidad de los Algoritmos Evolutivos

### 1.1 Introducción

### Los Algoritmos Evolutivos (AEs) son:

- Técnicas de resolución de problemas de búsqueda y optimización
- Inspirada en la teoría de la evolución

#### Tienen:

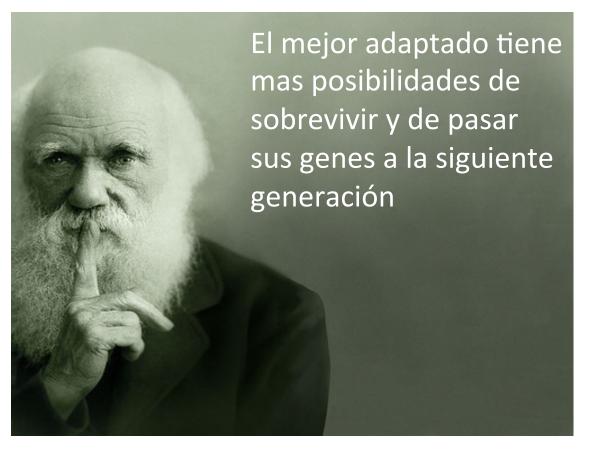
 Características de búsqueda aleatoria con características de búsqueda rígida para encontrar a los individuos mas adaptados

- Los AEs proporcionan un esquema general para la solución del problema
- Se pueden especificar ciertos componentes y puede ser aplicable a toda una clase de problemas
- La parte más delicada es el diseño de la función de adaptación
  - Usada en el proceso de selección del algoritmo

- Es fácil agregar conocimiento intrínseco del problema
  - Sí se conoce
  - Y puede ayudar a mejorar significativamente el rendimiento de él
- Se debe saber con exactitud que se desea:
  - Evolucionar un conjunto de posibles soluciones para entender los mecanismo evolutivos
    - e.g. entender como una especio llego a ser como es
  - Se desea resolver únicamente un problema o tarea
    - e.g. obtener una solución para aplicarla

- Los Algoritmos Evolutivos (AEs) son la rama principal de donde se desprenden los Algoritmos Genéticos (AGs)
  - Todos estos no garantiza llegar al óptimo
  - Pero si una aproximación, dependiendo de los recurso destinados a la búsqueda

## 1.2 Teoría de la Evolución



## Qué sabemos de la Evolución?

**Especies** 

**Individuos** 

#### Reproducción

- Recombinación
- Mutaciones

Proceso de Selección

Elitismo

#### **Charles Darwin**

Teoría de la Evolución

Selección natural

- 1. Nuevos individuos son generados
  - A pesar de que muchos mueran
- 2. Diferentes tasas de supervivencia y reproducción
- 3. Herencia

### Teoría de la Evolución

- Los AEs parten de la teoría de la evolución de Charles Darwin
  - La evolución de las especies se debe al principio de la selección natural
    - Favorecen la supervivencia y multiplicación de aquellas especies mejor adaptadas de su entorno
  - Otro elemento son las mutaciones
    - Pequeñas variaciones en los individuos
  - La reproducción produce nuevos individuos usando los genes de los padres

### Teoría de la Evolución

- La herencia de las características físicas de padres a hijos viene de la teoría del neodarwinismo
- Las características físicas de un individuo, su fenotipo, son consecuencias de su información genética, o genotipo
  - Cadenas de genes con relaciones complejas
  - Constituyen las unidades de transferencia de la herencia

### Teoría de la Evolución

 Los individuos están agrupados en poblaciones de ellos

 La adaptación de un individuo, es la tendencia relativa al resto de los individuos para sobrevivir y dejar descendencia

# 1.3 Búsqueda y optimización

### Búsqueda - optimización

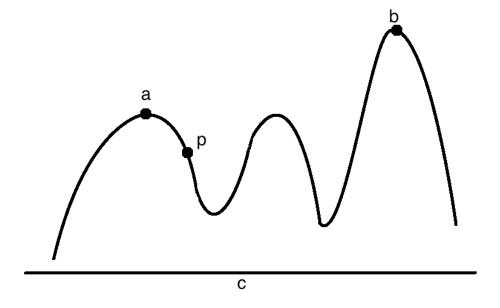
- La mayoría de los problemas de la industria se pueden ver como un problema de búsqueda u optimización:
  - Dado un sistema
    - Busca un conjunto de valores que lo configuren
    - Valores que permiten optimizar su comportamiento
      - Rendimiento, calidad, costo, etc.

### Espacio de búsqueda

- Se define como:
  - La caracterización de cada una de las soluciones para un problema en particular.
  - i.e., tener en cuenta todas las posibles combinaciones del problema, dadas las variables del mismo.

### Técnica de escalada

- Esta técnica consiste en determinar la pendiente de la vecindad y seleccionar el punto de mayor pendiente
- Si el valor de la función a optimizar en el nuevo punto es mejor que el anterior, este se convierte en el actual



### Espacio de búsqueda

- Sin embargo los problemas del mundo real, suelen ser de los mas complejos, computacionalmente hablando
  - No existe un método que los resuelva en un número de pasos que sea una función polinómica del tamaño del problema
- Por lo que métodos deterministas como el de la escalada no son capaces de resolver problemas a partir de cierto tamaño

### Espacio de búsqueda

- Una alternativa es usar búsqueda aleatoria
  - Tomando al azar puntos dentro de la zona de búsqueda
  - Sin embargo es ineficiente
  - De ahí, que una buena practica al hacer un AE, es crear un método de búsqueda aleatoria, y comparar los resultados, siendo el esperado, que el AE funcione más eficientemente.
- Los AEs están en un punto intermedio de la búsqueda aleatoria y la búsqueda dirigida por la selección

# 1.4 Algoritmos Evolutivos / Cómputo Evolutivo

### 1.4 Cómputo Evolutivo

### Contenido de la Sección 1.4

- 1.4.1 Cómputo Evolutivo
- 1.4.2 AE simple
- 1.4.3 Funcionamiento de un AE
- 1.4.4 Tipos de Algoritmos Evolutivos
  - 1.4.4.1 Algoritmos Genéticos
  - 1.4.4.2 Programación evolutivo
  - 1.4.4.3 Estrategias evolutivas
  - 1.4.4.4 Programación Genética

## 1.4.1 Cómputo Evolutivo

### ¿Porqué cómputo evolutivo?

### ¿Cómo son los algoritmos actuales?:

- Rígido e inflexible
- Frágil
- No generaliza ni aprende
- Es necesario dejar todo hecho
- Nunca crece
- No es autónomo
- Lento

•

### Se inspira, no es copia

Computación inspirada en la Naturaleza

### ¿Qué es el Cómputo Evolutivo?

- Es el estudio de sistemas de cómputo, el cual se inspira en la evolución natural
- Toma un principio básico: sobrevive el mas apto
- El cómputo evolutivo se emplea en aprendizaje, diseño y optimización
- No requiere un dominio completo de conocimiento de la tarea en cuestión
  - Sin embargo, este se puede incorporar en la solución de los problemas (previous domain knowlegde)

# 1.4.2 Un Algoritmo Evolutivo (AE) simple

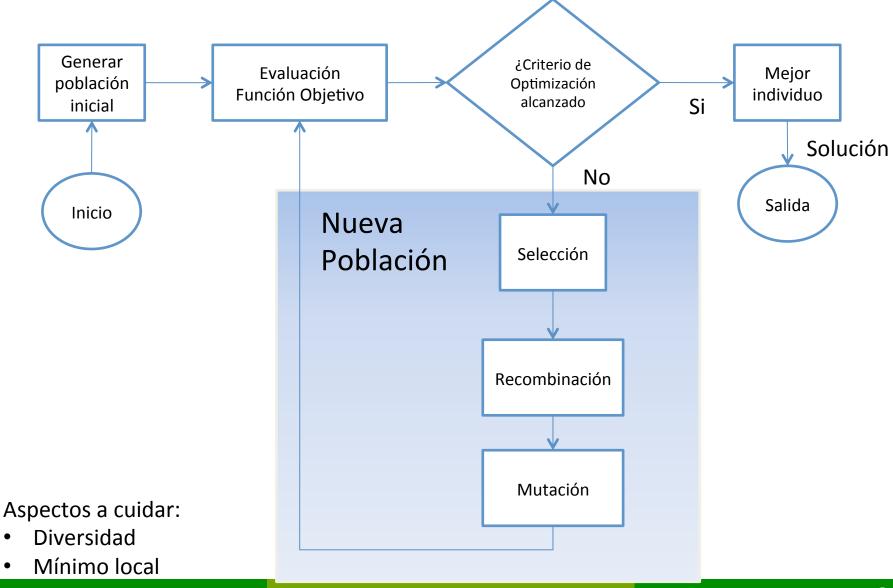
## Esquema general de un Algoritmo Evolutivo (AE)

- Procesan un conjunto simultaneo de soluciones al mismo tiempo (individuos en la población).
- La composición de la población se va modificando en cada iteración del algoritmo
  - Generaciones
  - Su generación dependerá de los operadores genéticos
- La selección es clave para que individuos altamente adaptados tengan más probabilidades de pasar sus genes, contrario a los menos adaptados
  - Escapar de óptimos locales

### **AE simple**

- Generar la población inicial P(0) aleatoriamente y hacer i ← 0;
- 2. Repetir
  - a. Evaluar la adaptabilidad de cada individuo p(i);
  - b. Seleccionar padres de P(i) basados en la adaptabilidad de P(i);
  - c. Generar descendencia de los padres seleccionados usando cruzamiento y mutación para formar P(i+1)
  - d.  $i \leftarrow i + 1$ ;
- 3. Parar hasta que criterio de para sea satisfecho

### Diagrama de flujo



### Basados en población generar-probar

- Generación: Mutar o recombinar individuos en la población
- Probar: Selecciona a la siguiente generación de los padres e hijos
- Mientras que hacer una analogía hacia el aspecto biológico puede parecer novedoso, no hay que olvidar las raíces de la vieja IA y la nueva IA (GOFAI)

# 1.4.3 Funcionamiento de un AE simple

- X pertenece a los enteros, en el intervalo [0, 31]
  - Recordatorio de intervalos

$$(a,b) = ]a,b[ = \{x \in \mathbb{R} \mid a < x < b\},\$$
  
 $[a,b) = [a,b[ = \{x \in \mathbb{R} \mid a \le x < b\},\$   
 $(a,b] = ]a,b] = \{x \in \mathbb{R} \mid a < x \le b\},\$   
 $[a,b] = [a,b] = \{x \in \mathbb{R} \mid a \le x \le b\}.$ 

- X pertenece a los enteros, en el intervalo [0, 31],
   x = 0 ... 31
- Posteriormente es codificar: representación de los cromosomas
  - Representación binaria
  - 5 bit para representar hasta el 31
- Tamaño de la población es 4

- 1. Generar población aleatoria
  - 01101
  - 11000
  - 01000
  - 10011

Estos son los cromosomas o genotipos

- Calcular el valor de adaptabilidad de cada individuo
  - a. Decodificar los individuos en enteros (fenotipos)
    - $01101 \rightarrow 13$
    - $11000 \rightarrow 24$
    - $01000 \to 8$
    - $10011 \rightarrow 19$

- b. Evaluar la adaptabilidad de acuerdo a  $f(x)=x^2$ 
  - 13→ 169
  - $24 \rightarrow 576$
  - 8 <del>></del> 64
  - 19→ 361

# Maximizar $f(x) = x^2$

3. Seleccionar a dos individuos basados en su adaptabilidad, si se usa la selección de ruleta:

$$p_i = \frac{f_i}{\sum_j f_j}.$$

- $p_1(13) = 169/1170 = 0.14$
- $p_2(24) = 576/1170 = 0.49$
- $p_3(8) = 64/1170 = 0.06$
- $p_4(19) = 361/1170 = 0.31$

# Maximizar $f(x) = x^2$

Cruzamiento, punto aleatorio en 4

- 01101
- 11000

Descendencia 01100 y 11001

Cruzamiento con punto aleatorio en 2

- 10011
- 11000

Descendencia 10000 y 11011

Ahora la población intermedia es: 01100, 11001, 10000 11011

# Maximizar $f(x) = x^2$

- 4. Aplicar mutación a la población intermedia con una pequeña probabilidad.
  - Un método simple es el cambio de bit
  - Aleatoriamente se escoge y se tiene la nueva población P(1)

0110**1**, 11001, **0**0000 11011

5. ir al paso 2 si no hay paro

# 1.4.4 Tipos de Algoritmos Evolutivos

#### Variantes de AEs

- Las variantes principalmente están distinguidas por la forma de representación de los individuos:
  - AGs utilizan una representación binaria o de números reales.
  - Programación Evolutiva: Evolucionan una población de programas para resolver un problema en general.
  - Entre otros que más adelante se explican.

### **Diversos tipos:**

- Hay muchos AEs con diferentes
  - Bases históricas
  - Representaciones
  - Variaciones de operadores
  - Técnicas de selección
- En si, los AEs se refieren a toda una familia de algoritmos:
  - Algoritmos Genéticos
  - Programación evolutivo
  - Estrategias evolutivas
  - Programación Genética

### 1.4.4.1 Algoritmos Genéticos

- Formulados por Holland y sus alumnos a entre los 1960s y 1970s
  - Búsqueda adaptativa
  - Individuos de cadenas binarias (cromosomas)
  - Simula evolución Darwiniana
  - Los operadores de búsqueda se aplican solo a los genotipos
  - Enfatizan el cruzamiento, la mutación es un operador secundario
  - Usualmente se usa el método de selección de ruleta

#### 1.4.4.2 Programación Evolutiva

- Propuesto por Fogel, et. al. a mediados de los 1960s
  - Para simular inteligencia
- Maquinas de estado finito (FSMs)
  - Usadas para representar individuos
  - Así como, vectores de valores reales para optimización numérica
- Cercanos a la evolución Lamarckiana
- Operadores de búsqueda (solo mutaciones) son aplicados al fenotipo
- No usan recombinación (cruzamiento)
- Usualmente se usa selección por torneo.

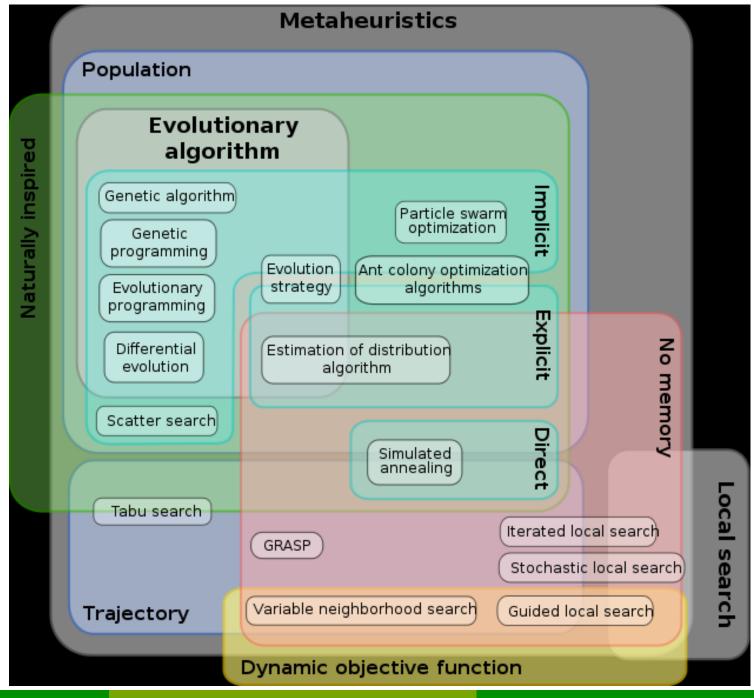
#### 1.4.4.3 Estrategias evolutivas

- Propuesto por Rechenberg and Schwefel a mediados de los 1960s
  - Optimización numérica
  - Vectores de valores reales son usados
  - Cercanos a la evolución Lamarckiana
  - No tienen recombinación
  - Usan mutaciones auto adaptativas

#### 1.4.4.4 Programación Genética

- Propuesto por Garis para la evolución de redes neuronales artificiales (RNAs)
- Usados por Koza para indicar como AG se aplican a evolucionar programas de computadora
- Representación de arboles
  - Expresiones LISP, son usualmente usados para representar individuos
- Cruzamiento y selección usados

# Volvamos a revisarlo



#### Termino preferido

- Los AEs tiene los mismo problemas que la IA
  - Representación
  - Búsqueda
- Todas las variantes se basan en población generar y probar, y tienen mas similitudes que diferencias
- El mejor termino para referirse a ellos es Algoritmos Evolutivos (AEs)

# 1.5 Aplicabilidad

## Aplicabilidad de los AEs

- Las áreas principales donde se suelen usar son:
  - Optimización
  - Aprendizaje
  - Diseño
  - Teoría

### **Optimización Evolutiva**

- Optimización numérica (global)
- Optimización combinatoria (problemas NP duros)
- Optimización Mixta
- Optimización con restricciones
- Optimización Multiobjetivo
- Optimización en tareas dinámicas y/o en escenarios inciertos

#### **Aprendizaje Evolutivo**

- Se puede dividir en supervisado, no supervisado y en aprendizaje reforzado
  - 1. Learning classifier systems (sistemas basados en reglas)
  - 2. Evolución de Redes Neuronales Artificiales
  - 3. Evolutivos de Sistemas de lógica difusa
  - 4. Aprendizaje co-Evolutivo
  - Modularización automática de sistemas de aprendizaje (Machine Learning) por nichos y creación de especies

#### Diseño Evolutivo

- Computación evolutiva es particularmente buena en la exploración de entornos no convencionales
  - Difíciles de obtener a mano
- Diseño evolutivo de:
  - RNAs
  - Circuitos electrónicos
  - Hardware Evolutivo
  - Diseño creativo interactivo usando AEs

## Teórica de cómputo evolutivo

- Explica
  - Cómo
  - Cuándo y
  - Porqué

#### los AEs funcionan

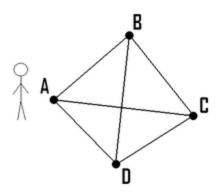
#### **Otros**

#### General:

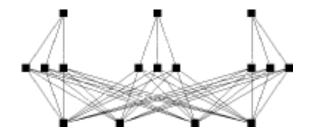
Optimización - Problemas NP completos

- Diseño automatizado
- Diseño de sistemas de distribución de aguas
- En Teoría de juegos, resolución de equilibrios.
- Análisis de expresión de genes.
- Optimización de estructuras moleculares.
- Predicción.
- Aplicaciones en planificación de procesos industriales.
- Selección óptima de modelos matemáticos para la descripción de sistemas biológicos.

- Construcción de horarios en grandes universidades, evitando conflictos de clases.
- Problema del viajante.



Optimización de Redes Neuronales



#### Resumen

- Existen problemas realmente difíciles de resolver, los cuales no se pueden aproximar con una solución de forma polinomial
- Se puede discretizar el problema, en soluciones mas pequeñas (individuos de un AE), las cuales se puedan evaluar en tiempo polinomial
- Usando ideas de la Evolución Natural, se tienen a los Algoritmos Evolutivos (AE) los cuales son toda una familia de técnicas enfocadas a diversas áreas.

#### Resumen

- Los algoritmos Evolutivos son técnicas de búsqueda y optimización basadas en población, generación y prueba
- El cómputo evolutivo puede usarse en el diseño, optimización y aprendizaje
- El cómputo evolutivo es flexible y robusto
- Son técnicas útiles, pero puede haber otras mas apropiadas al problema

### **Guión explicativo**

- Este juego de diapositivas proporciona la introducción a los AE así como a los conceptos de optimización
- Se deben de leer en el orden en el que aparecen
- El siguiente bloque de diapositivas (no mostradas aquí), ahondaremos en los pasos fundamentales de los AGs.

#### Referencias sugeridas

- Au, W.-H.; Chan, K.C.C.; Xin Yao, "A novel evolutionary data mining algorithm with applications to churn prediction," *IEEE Transactions on Evolutionary Computation*, vol.7, no.6, pp.532,545, Dec. 2003.
- 1997. *Handbook of Evolutionary Computation* (1st ed.). Thomas Back, David B. Fogel, and Zbigniew Michalewicz (Eds.). IOP Publ. Ltd., Bristol, UK.
- Mitchell Melanie. An introducction to Genetic Algorithms, A bradford book The MIT Press, 1999.
- Marcos Gestal Pose. Introducción a los algoritmos Genéticos, Universidad de Coruña, Depto. Tecnologías de la Información y las Comunicaciones.
- X. Yao. Evolutionary computation: A gentle introduction. In Evolutionary Optimization, R. Sarker, M. Mohammadian and X. Yao (eds.), Chapter 2, pp. 27-53, Kluwer Academic Publishers, Boston, 2002. (ISBN 0-7923-7654-4)