

COMPUTACIÓN BIOLÓGICA

Pedro Isasi¹

¹Departamento de Informática
Universidad Carlos III de Madrid
Avda. de la Universidad, 30. 28911 Leganés (Madrid). Spain
email: isasi@ia.uc3m.es

Presentación

TEMARIO

- 1 INTRODUCCIÓN
- 2 ALGORITMOS GENÉTICOS
- 3 COMPUTACIÓN EVOLUTIVA
- 4 **COMPUTACIÓN CON INSPIRACIÓN BIOLÓGICA**
 - **Coevolución**
 - Enjambres de Partículas
 - Optimización mediante Colonias de Hormigas
- 5 BIOLOGÍA Y COMPUTACIÓN

TEMARIO

- 1 INTRODUCCIÓN
- 2 ALGORITMOS GENÉTICOS
- 3 COMPUTACIÓN EVOLUTIVA
- 4 COMPUTACIÓN CON INSPIRACIÓN BIOLÓGICA**
 - Coevolución
 - Enjambres de Partículas**
 - Optimización mediante Colonias de Hormigas
- 5 BIOLOGÍA Y COMPUTACIÓN

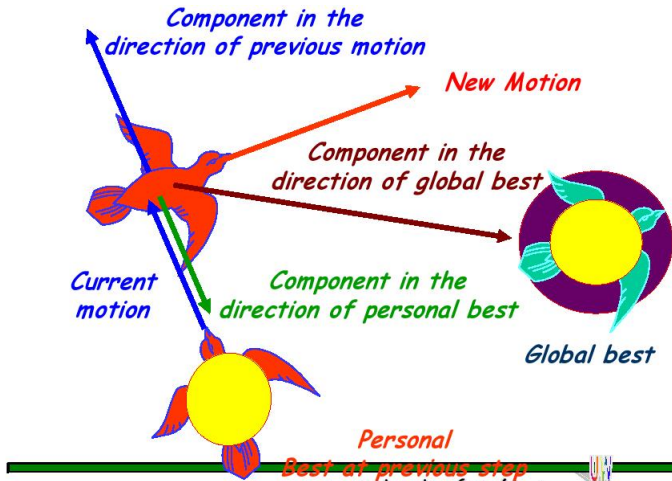
INTRODUCCIÓN

- Inventado por James Kennedy y Russell Eberhart
- Inspirado en el movimiento de las bandadas de pájaros o insectos
- Asume intercambio de información (Interacciones sociales) entre agentes de búsqueda
- Idea fundamental, balance entre:
 - Mejor global
 - Mejor actual

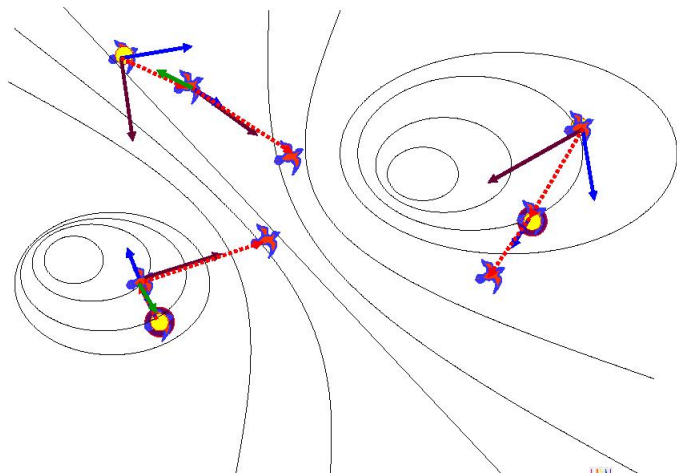
¿CÓMO FUNCIONA?

- Problema: Encontrar x que minimize $f(x)$
- Enjambre de partículas:
 - Inicio.- Conjunto aleatorio de vectores-solución
 - Experimentación.- Incluir aleatoriedad en la selección de nuevos estados
 - Memorización.- Codificar la información de las buenas soluciones
 - Improvisación.- Utilización de la información de la experiencia para iniciar la búsqueda en nuevas y prometedoras regiones

DINÁMICA



DINÁMICA



CODIFICACIÓN

- Cada solución es un vector:
 - Coordenadas.- Pájaro o partícula en un enjambre, la posición es la solución que dicha partícula propone
 - Todas las partículas tienen una velocidad distinta de cero
 - Nunca dejan de volar, siempre están surcando nuevas regiones
- Cada partícula memoriza:
 - Dónde está la mejor solución del enjambre
 - Dónde está la mejor solución propia

FUNCIONAMIENTO

- La búsqueda está guiada mediante:
 - La “conciencia” colectiva del enjambre
 - La inclusión de aleatoridad en la dinámica de forma controlada
- Dinámica del enjambre de partículas:

$$\vec{x}(k + 1) = \vec{x}(k) + \vec{v}(k)$$

$$\vec{v}(k + 1) = w \cdot \vec{v}(k) + r(0, a_1) \cdot (\vec{x}_{maxX}(k) - \vec{x}(k)) + r(0, a_2) \cdot (\vec{x}_{maxG}(k) - \vec{x}(k))$$

- Donde:
 - \vec{x} .- Vector (partícula) solución
 - \vec{v} .- Vector velocidad. w .- Inercia
 - a_1 y a_2 .- Dos escalares
 - $r(0, a)$.- Número generado aleatoriamente entre 0 y a

DINÁMICA

- Movimiento $\vec{x}(k+1) = \vec{x}(k) + \vec{v}(k)$
La partícula se desplaza hacia donde le indica su vector de velocidad, calculado cada iteración
- Inercia $w \cdot \vec{v}(k)$
Tendencia a moverse en la misma dirección que se movió la última vez
- Memoria individual $r(0, a_1) \cdot (\vec{x}_{maxX}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora
- Memoria colectiva $r(0, a_2) \cdot (\vec{x}_{maxG}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora todo el enjambre

DINÁMICA

- Movimiento $\vec{x}(k+1) = \vec{x}(k) + \vec{v}(k)$
La partícula se desplaza hacia donde le indica su vector de velocidad, calculado cada iteración
- Inercia $w \cdot \vec{v}(k)$
Tendencia a moverse en la misma dirección que se movió la última vez
- Memoria individual $r(0, a_1) \cdot (\vec{x}_{maxX}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora
- Memoria colectiva $r(0, a_2) \cdot (\vec{x}_{maxG}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora todo el enjambre

DINÁMICA

- Movimiento $\vec{x}(k+1) = \vec{x}(k) + \vec{v}(k)$
La partícula se desplaza hacia donde le indica su vector de velocidad, calculado cada iteración
- Inercia $w \cdot \vec{v}(k)$
Tendencia a moverse en la misma dirección que se movió la última vez
- Memoria individual $r(0, a_1) \cdot (\vec{x}_{maxX}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora
- Memoria colectiva $r(0, a_2) \cdot (\vec{x}_{maxG}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora todo el enjambre

DINÁMICA

- Movimiento $\vec{x}(k+1) = \vec{x}(k) + \vec{v}(k)$
La partícula se desplaza hacia donde le indica su vector de velocidad, calculado cada iteración
- Inercia $w \cdot \vec{v}(k)$
Tendencia a moverse en la misma dirección que se movió la última vez
- Memoria individual $r(0, a_1) \cdot (\vec{x}_{maxX}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora
- Memoria colectiva $r(0, a_2) \cdot (\vec{x}_{maxG}(k) - \vec{x}(k))$
Tendencia a moverse hacia la mejor solución que ha encontrado hasta ahora todo el enjambre

PARÁMETROS

- a_1 y a_2
- w .- Tiene que estar entre 0.9 y 1.2
 - Valores altos de w -> Búsqueda global
 - Valores bajos de w -> Búsqueda local
- v_{max} .- Velocidad máxima, elegida de acuerdo a la naturaleza del espacio de búsqueda

TEMARIO

- 1 INTRODUCCIÓN
- 2 ALGORITMOS GENÉTICOS
- 3 COMPUTACIÓN EVOLUTIVA
- 4 **COMPUTACIÓN CON INSPIRACIÓN BIOLÓGICA**
 - Coevolución
 - Enjambres de Partículas
 - **Optimización mediante Colonias de Hormigas**
- 5 BIOLOGÍA Y COMPUTACIÓN

- 1 INTRODUCCIÓN
- 2 ALGORITMOS GENÉTICOS
- 3 COMPUTACIÓN EVOLUTIVA
- 4 COMPUTACIÓN CON INSPIRACIÓN BIOLÓGICA
 - Coevolución
 - Enjambres de Partículas
 - Optimización mediante Colonias de Hormigas
- 5 **BIOLOGÍA Y COMPUTACIÓN**