

# COMPUTACIÓN BIOLÓGICA

Pedro Isasi<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Departamento 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

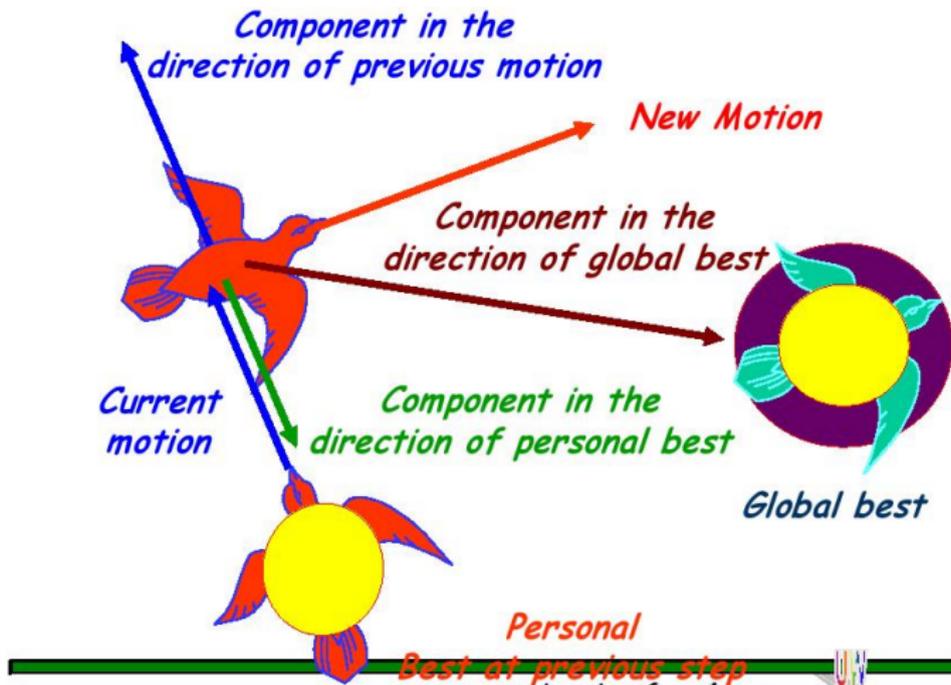
# INTRODUCCIÓN

- 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

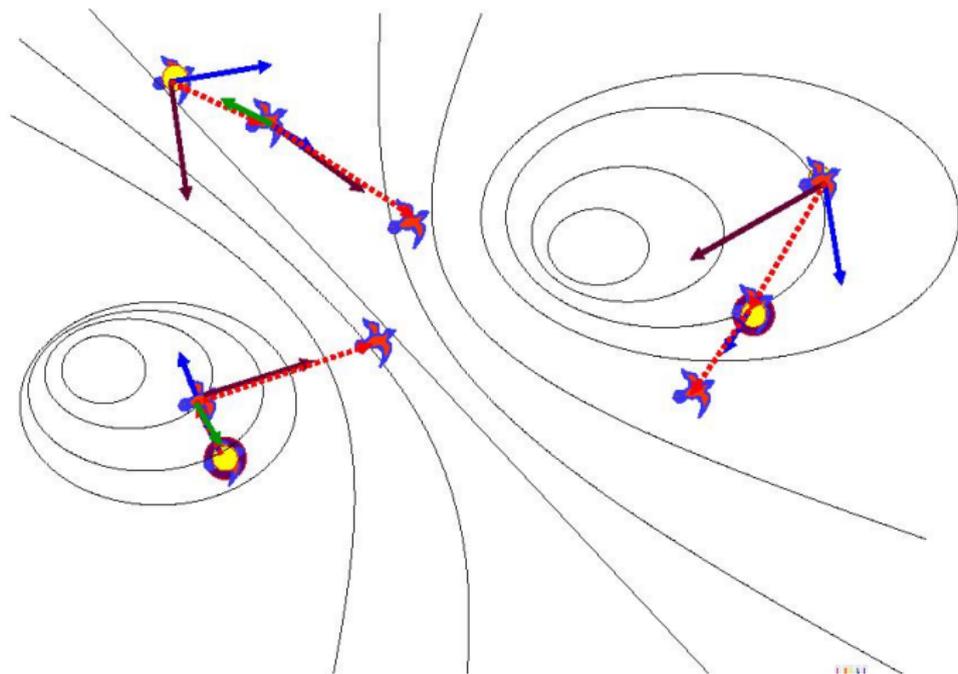
# ¿CÓMO FUNCIONA?

- 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 BIOLÓGÍA 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**