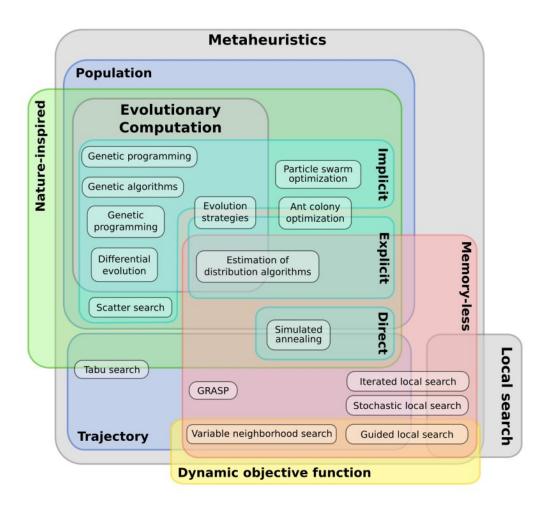
# Tema 6. PSO (*Particle Swarm Optimization*)

Profesor: Sebastián Ventura











# Índice

- Introducción a las nubes de partículas
- Tipos de algoritmos







- La Particle Swarm Optimization (PSO) es una metaheurística poblacional inspirada en el comportamiento social del vuelo de las bandadas de aves y el movimiento de los bancos de peces
- La población se compone de varias partículas que se mueven por el espacio de búsqueda durante la ejecución del algoritmo
- Este movimiento de cada partícula *p* depende de:
  - Su mejor posición desde que comenzó el algoritmo (pBest)
  - La mejor posición de las partículas de su entorno (IBest) o de toda la nube (gBest) desde que comenzó el algoritmo
- En cada iteración, se cambia aleatoriamente la velocidad de *p* para acercarla a las posiciones pBest y lBest/gBest.



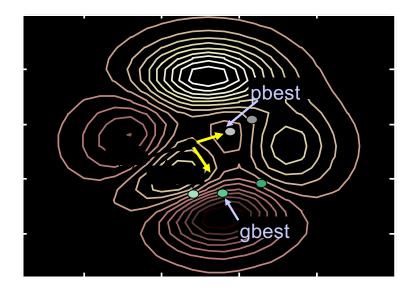


- Características atribuidas a PSO:
  - Asume un intercambio de información (interacciones sociales) entre los agentes de búsqueda
  - Implementación sencilla y con pocos parámetros
  - Convergencia rápida hacia buenas soluciones
- Cada partícula:
  - Puede interactuar con un numero de vecinos
  - Conoce el valor (fitness) y posición de cada uno de sus vecinos
  - Implementa los principios de <u>comparar</u> e <u>imitar</u>





- Cada partícula <u>aprende</u> ajustando su posición y velocidad:
  - Parcialmente atraído a su mejor posición (pBest) hasta el momento
  - Parcialmente atraído a la mejor posición (gBest) de la vecindad







- Movimiento de las partículas:
  - Se hace simplemente añadiendo el vector velocidad V<sub>i</sub> al vector posición X<sub>i</sub> para obtener un nuevo vector posición: X<sub>i</sub> = X<sub>i</sub> + V<sub>i</sub>
  - Una vez calculada la nueva posición de la partícula, se evalúa ésta. Si el nuevo fitness es mejor que el que la partícula tenía hasta ahora, pBestFitness, entonces:
    - pBest<sub>i</sub> = X<sub>i</sub>
    - pBestFitness = X<sub>i</sub>Fitness
  - El vector velocidad de cada partícula es modificado en cada iteración utilizando la velocidad anterior, un componente cognitivo y un componente social. El modelo matemático resultante, y que representa el corazón del algoritmo PSO, viene representado por las siguientes ecuaciones:

$$\mathbf{v}_{i}^{t} \leftarrow \boldsymbol{\omega}^{t-1} \cdot \mathbf{v}_{i}^{t-1} + \boldsymbol{\varphi}_{1} \cdot rand_{1} \cdot (\mathbf{mejorpos}_{i} - \mathbf{x}_{i}^{t-1}) + \boldsymbol{\varphi}_{2} \cdot rand_{2} \cdot (\mathbf{mejorpos} - \mathbf{x}_{i}^{t-1})$$





Vector velocidad:

$$\mathbf{v}_{i}^{t} \leftarrow \boldsymbol{\omega}^{t-1} \cdot \mathbf{v}_{i}^{t-1} + \boldsymbol{\varphi}_{1} \cdot rand_{1} \cdot (\mathbf{mejorpos}_{i} - \mathbf{x}_{i}^{t-1}) + \boldsymbol{\varphi}_{2} \cdot rand_{2} \cdot (\mathbf{mejorpos} - \mathbf{x}_{i}^{t-1})$$

componente cognitivo

componente social

 $x_i^t$  es el vector posición de la partícula i en la iteración t  $v_i^t$  es el vector velocidad de la partícula i en la iteración t  $\omega^t$  es el vector de inercia en la iteración t  $\varphi_1$   $\varphi_2$  son los pesos que controlan los componentes cognitivo y social  $rand_1$  y  $rand_2$  son números aleatorios entre 0 y 1  $mejorpos_i$  es la mejor posición encontrada por la partícula i hasta el momento mejorpos representa la posición de la partícula con la mejor solución





- Componente cognitivo: indica la decisión que tomará la partícula y depende de su propia experiencia. Representa la distancia entre la posición actual y la mejor conocida por esa partícula
- Componente social: apunta la decisión que tomará la partícula en base a la influencia del resto de partículas que componen la nube.
   Representa la distancia entre la posición actual y la mejor posición encontrada por vecindario





## Índice

- Introducción a las nubes de partículas
- Tipos de algoritmos







#### Tipos de algoritmos

- Según la importancia de los pesos cognitivo y social:
  - **Completo**, si  $\varphi_1 \varphi_2 > 0$ . Tanto el componente cognitivo como el social intervienen en el movimiento
  - Cognitivo, si  $\varphi_1 > 0$  y  $\varphi_2 = 0$ . Sólo interviene el componente cognitivo en el movimiento
  - **Social**, si  $\varphi_1 = 0$  y  $\varphi_2 > 0$ . Sólo interviene el componente social en el movimiento
  - **Social exclusivo**, si  $\varphi_1$ =0,  $\varphi_2$ >0, y *mejorpos* no es igual que la posición de la partícula.repre. La posición de la partícula en sí no puede ser la mejor de su entorno
- Según el tipo de vecindario utilizado (cantidad y posición de las partículas que intervienen en el cálculo de la distancia en la componente social):
  - Local. Calcula la distancia entre la posición actual de la partícula y la posición de la mejor partícula perteneciente al entorno local de aquella. El entorno local consiste en las partículas inmediatamente cercanas
  - **Global**. La distancia se obtiene entre la posición actual de la partícula y la posición de la mejor partícula considerando la nube completa





#### Tipos de algoritmos

#### **PSO Clásico**

```
t=0
Nube ← Inicializar Nube de Partículas
Mientras no se alcance la condición de parada hacer
       t=t+1
       Para i = 1 hasta tamaño (Nube) hacer
              Evaluar cada partícula x<sub>i</sub> de la Nube
              Si fitness x_i es mejor que fitness mejorpos, entonces
                             mejorpos_i \leftarrow x_i
                             fitness mejorpos<sub>i</sub> \leftarrow fitness x
               Fin Si
              Si fitness _mejorpos<sub>i</sub> es mejor que fitness _mejorpos entonces
                             mejorpos \leftarrow mejorpos_i;
                             fitness _mejorpos ← fitness _mejorpos<sub>i</sub>
              Fin Si
       Fin Para
       Para i = 1 hasta tamaño (Nube) hacer
              Calcular la velocidad v<sub>i</sub> de x<sub>i</sub>, en base a los valores x<sub>i</sub>, mejorpos
              Calcular la nueva posición de x<sub>i</sub>, de su valor actual y v<sub>i</sub>
       Fin Para
Fin Mientras
Salida: Devuelve la mejor solución encontrada.
```



