Aprendizaje no supervisado

Agrupamiento basado en densidad – Mean shift

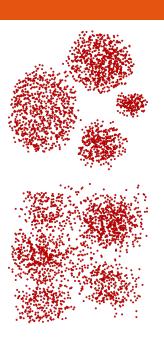
Javier Sevilla



Agrupamiento

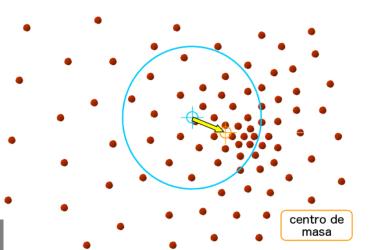
Tipos de algoritmos de agrupamiento

- ► Basados en particiones
- Jerárquicos
- Espectrales
- Basados en densidad
- ▶ Probabilísticos



Idea

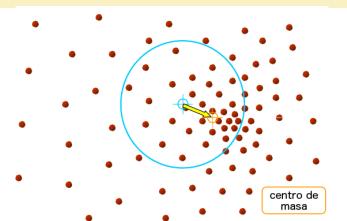
Si desplazamos cada punto al centro de masa de su vecindario, los puntos se acaban agrupando de manera natural en grupos





Conceptos

- ► Vecindario, ¿qué casos se usan para calcular el centro?
- ► Kernel, ¿cómo se ponderan los casos usados para calcular el centro?





Media ponderada:

$$m(\mathbf{x}) = \frac{\sum_{i=1}^{n} k\left(\frac{||\mathbf{x}-\mathbf{x}_i||^2}{h^2}\right) \cdot \mathbf{x}_i}{\sum_{i=1}^{n} k\left(\frac{||\mathbf{x}-\mathbf{x}_i||^2}{h^2}\right)}$$

Media ponderada:

$$m(\mathbf{x}) = \frac{\sum_{i=1}^{n} k\left(\frac{||\mathbf{x}-\mathbf{x}_{i}||^{2}}{h^{2}}\right) \cdot \mathbf{x}_{i}}{\sum_{i=1}^{n} k\left(\frac{||\mathbf{x}-\mathbf{x}_{i}||^{2}}{h^{2}}\right)}$$

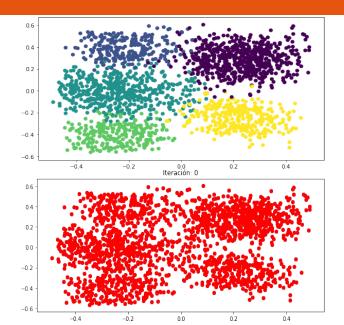
Kernel plano:

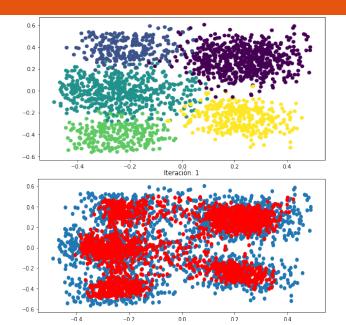
$$k(x) = \begin{cases} 1, & x \le \lambda \\ 0, & x > \lambda \end{cases}$$

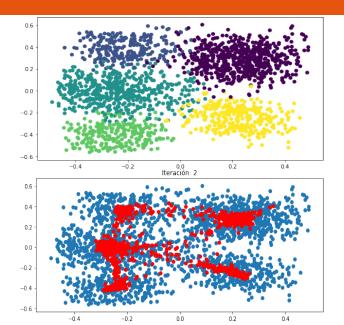
normalmente, $\lambda = 1$.

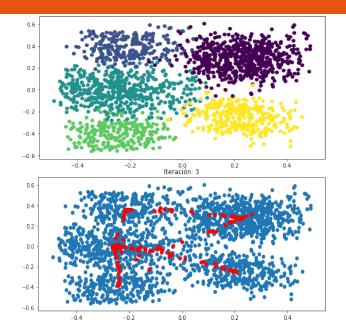
Kernel Gaussiano:

$$k(x) = e^{-x}$$

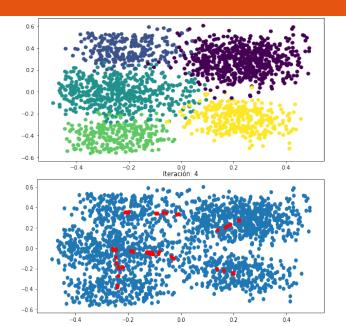




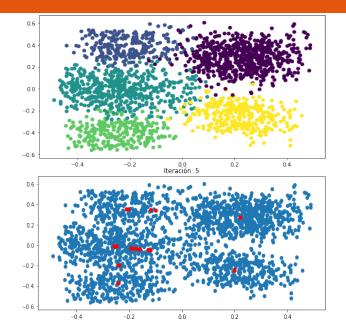




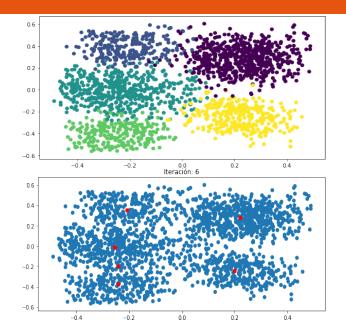




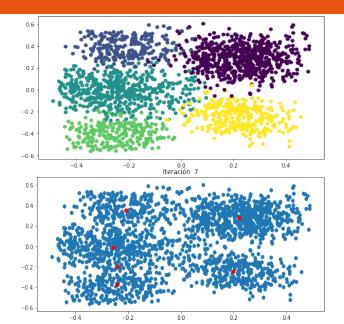




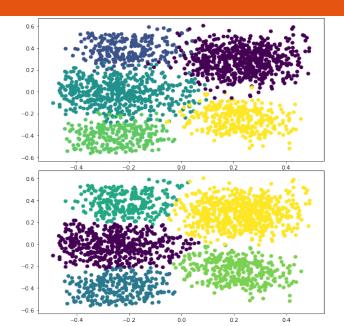






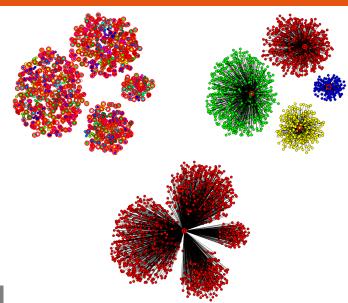






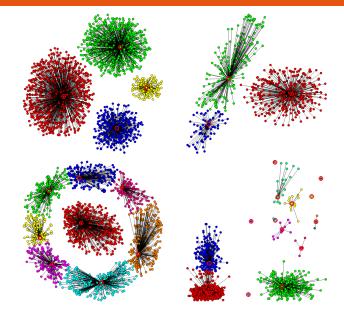


Mean-shift: efecto de h





Mean-shift: efecto de h











Ventajas

- ► Conceptualmente sencilla
- ► No es necesario especificar *K*
- Definición basada en densidad
- ► Funciona con clústeres de diferente tamaño y formas
- ► Diferentes kernels

Desventajas

- ► Clústeres no máximos
- Problemas al lidiar con clústeres de diferente densidad
- ► Sin demostración de convergencia en entornos reales

Gracias