Aprendizaje no supervisado

VC05: Agrupamiento basado en densidad - Propagación de Afinidad

Félix José Fuentes Hurtado felixjose.fuentes@campusviu.es

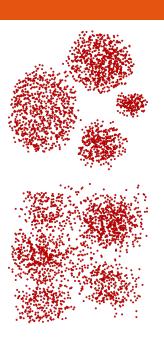
Universidad Internacional de Valencia



Agrupamiento

Tipos de algoritmos de agrupamiento

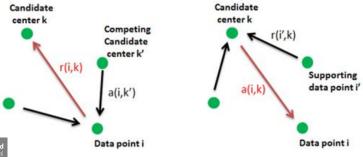
- ► Basados en particiones
- Jerárquicos
- Espectrales
- Basados en densidad
- ▶ Probabilísticos



Idea

Pase de mensajes:

- ▶ Responsabilidad (R): evidencia de que x_k es el centroide más apropiado para x_i
- ▶ Disponibilidad (A): evidencia de lo apropiado que x_i escoja x_k como su centroide habiendo sido elegido como centroide por otros puntos





Inicialización

- ► Matriz de similitud (S): Similitud entre todos los pares de ejemplos del conjunto de datos
- ▶ Preferencias: creencia (autoconfianza) de que un ejemplo x_k puede ser centroide

Se modifica la **matriz de similitud** S para incorporar en su diagonal principal los valores de **preferencia** de cada ejemplo.

Responsabilidad

$$r(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_k) = s(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_k) - \max_{k' \neq k} \left(a(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_{k'}) + s(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_{k'}) \right)$$

Disponibilidad

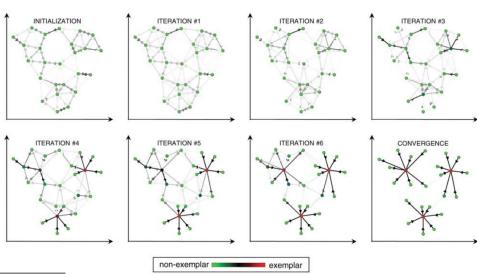
$$a(\boldsymbol{x}_i, \boldsymbol{x}_k) = \begin{cases} \min\left(0; r(x_k, x_k) + \sum_{i' \in \{1, \dots, n\}: i' \neq i \land i' \neq k} \max\left(0; r(x_{i'}, x_k)\right)\right), & i \neq k \\ \sum_{i' \in \{1, \dots, n\}: i' \neq k} \max\left(0; r(x_{i'}, x_k)\right), & i = k \end{cases}$$

Affinity propagation

Algoritmo

- 1. Inicializar S con las preferencias
- 2. Inicializar A todo a cero
- 3. Repetir hasta convergencia:
 - 3.1 Actualizar R
 - 3.2 Actualizar S

Affinity propagation





Affinity propagation

Representantes o centroides

Aquellos puntos que tienen una responsabilidad y disponibilidad hacia ellos mismos positiva:

$$E \subset \{1,\ldots,n\}: \forall k \in E, \left(r(\boldsymbol{x}_k,\boldsymbol{x}_k) + a(\boldsymbol{x}_k,\boldsymbol{x}_k)\right) > 0$$

Affinity propagation

Representantes o centroides

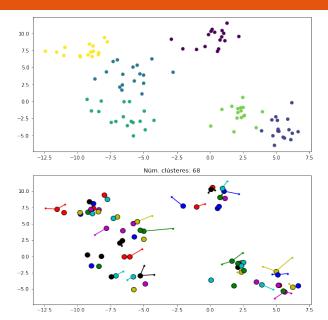
Aquellos puntos que tienen una responsabilidad y disponibilidad hacia ellos mismos positiva:

$$E \subset \{1,\ldots,n\}: \forall k \in E, \left(r(\pmb{x}_k,\pmb{x}_k) + a(\pmb{x}_k,\pmb{x}_k)\right) > 0$$

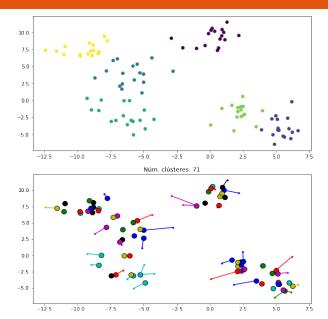
Asignación a clústeres (representantes)

Aquellos puntos que tienen una responsabilidad y disponibilidad hacia ellos mismos positiva:

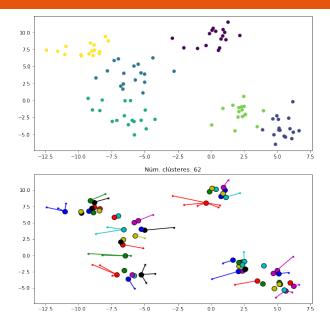
$$C(\mathbf{x}_i) = \arg\max_{k} \left(r(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_k) + a(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_k) \right)$$



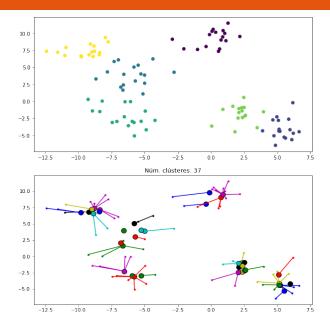




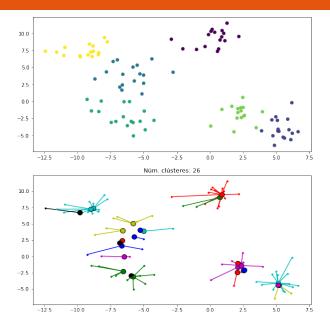




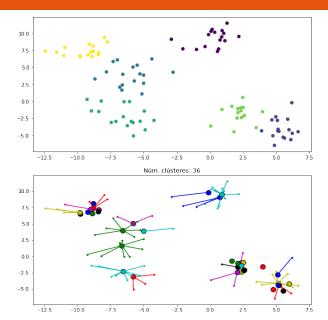




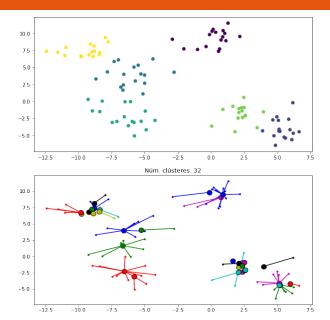




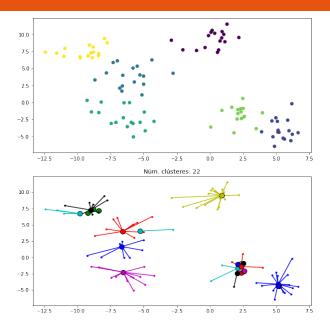




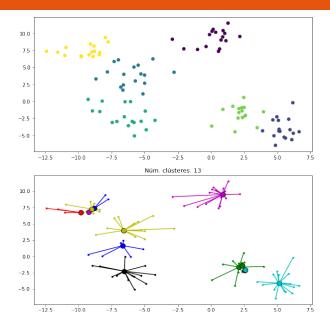




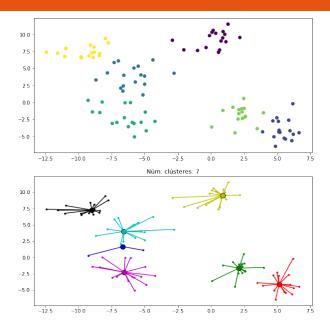




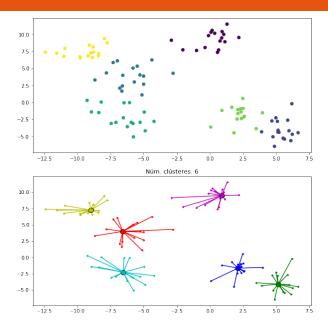




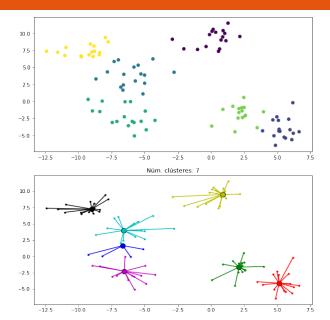




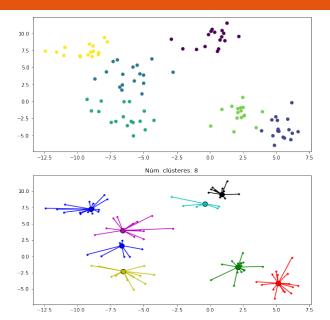














Affinity propagation

Ventajas

- ► No es necesario especificar *K*
- Definición basada en similitud
- ► Podría incorporar diferentes medidas de similitud
- ► Funciona con clústeres de diferente tamaño

Affinity propagation

Desventajas

- ► Conceptualmente difícil de explicar
- Problemas para lidiar con clústeres de formas diversas
- Selección de las preferencias

Aprendizaje no supervisado

VC05: Agrupamiento basado en densidad - Propagación de Afinidad

Félix José Fuentes Hurtado felixjose.fuentes@campusviu.es

Universidad Internacional de Valencia

