Aprendizaje no supervisado

VC03: Agrupamiento jerárquico: Aglomerativo

Félix José Fuentes Hurtado felixjose.fuentes@campusviu.es

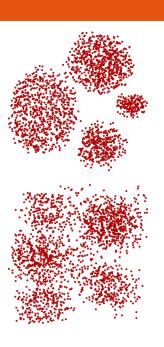
Universidad Internacional de Valencia



Agrupamiento

Tipos de algoritmos de agrupamiento

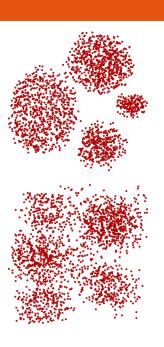
- ► Basados en particiones
- Jerárquicos
- Espectrales
- ► Basados en densidad
- ► Probabilísticos



Agrupamiento

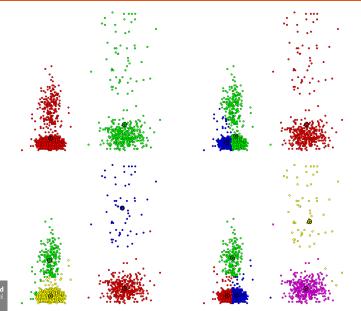
Tipos de algoritmos de agrupamiento

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



Agrupamiento

Elegir el número de clústeres (K)

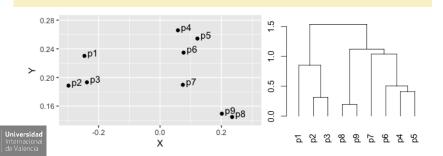




Un continuo de particiones de los datos

Se particiona el dataset desde K = 1 hasta K = n

** ¿Cuál es la mejor partición?



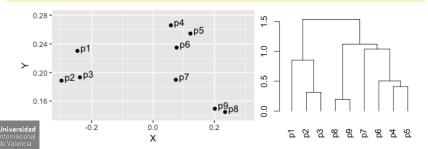
Un continuo de particiones de los datos

Se particiona el dataset desde K = 1 hasta K = n

** ¿Cuál es la mejor partición?

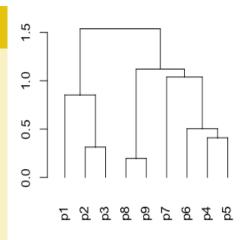
Algoritmos:

- ► Aglomerativo
- Divisivo



Representación gráfica de un agrupamiento jerárquico

- ► Cada nodo, es un conjunto de ejemplos (clúster)
- ► Los clústeres se van uniendo/separando según criterios de distancia
- La longitud de las líneas verticales indica la distancia entre los clústeres que se unen/separan





Intuición

Si no conozco cuántos grupos/clústeres hay, de entrada no voy a elegir el número ${\cal K}$

Los clústeres se forman de ejemplos que están cercanos entre ellos

El concepto de cercanía puede ser relativo:

- Términos absolutos: La similitud entre estos dos clústeres es...
- 2. **Términos relativos**: Los dos clústeres más similares entre sí son...
- ** De manera equivalente, podemos hablar de lejanía/diferencia



Aglomerativo

Aglomeración

Partiendo de K=n, se van uniendo iterativamente pares de clústeres hasta K=1 de manera voraz

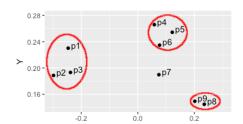
- 0. Al principio, cada ejemplo tiene su propio clúster
- 1. Tras la primera unión, existen K=n-1 clústeres (todos unitarios, menos uno clúster que tiene 2 elementos)
- i. Tras la i-ésima unión, existen K=n-i clústeres
- n-1. El algoritmo acaba cuando K=1 (se unen los dos últimos clústeres en un clúster con todos los ejemplos)

Aglomerativo

Dos cuestiones

A medida que avanza el algoritmo...

¿qué dos clústeres se deben unir en cada paso?



Aglomerativo

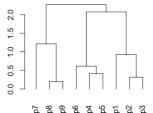
Dos cuestiones

A medida que avanza el algoritmo...

¿qué dos clústeres se deben unir en cada paso?

Al final del algoritmo, si queremos un partición concreta,

¿con qué partición nos quedamos?





Aglomerativo

Primera cuestión

A medida que avanza el algoritmo...

¿qué dos clústeres se deben unir en cada paso?

El par de clústeres, S_A^* y S_B^* , con menor disimilitud interclúster:

$$\{S_A^*, S_B^*\} = \arg\min_{\{S_A, S_B\}} d(S_A, S_B)$$

Aglomerativo

Primera cuestión

A medida que avanza el algoritmo...

¿qué dos clústeres se deben unir en cada paso?

El par de clústeres, S_A^* y S_B^* , con menor disimilitud interclúster:

$$\{S_A^*, S_B^*\} = \arg\min_{\{S_A, S_B\}} d(S_A, S_B)$$

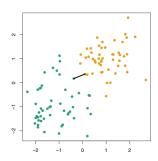
¿cómo se mide la disimilitud interclúster?

Aglomerativo

Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud mínima

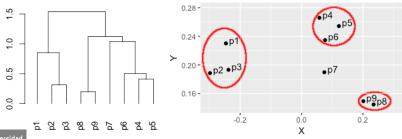


Aglomerativo

Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud mínima



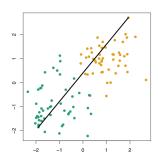


Aglomerativo

Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud máxima

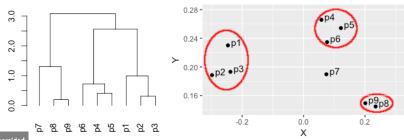


Aglomerativo

Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud máxima



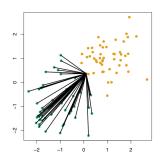


 ${\sf Aglomerativo}$

Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| \cdot |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud media

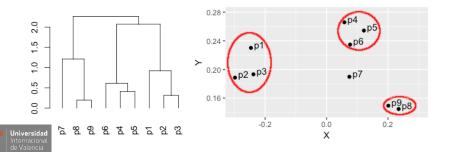


Aglomerativo

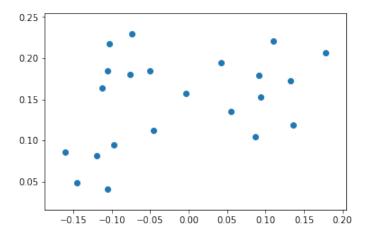
Criterios de unión

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| \cdot |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud media

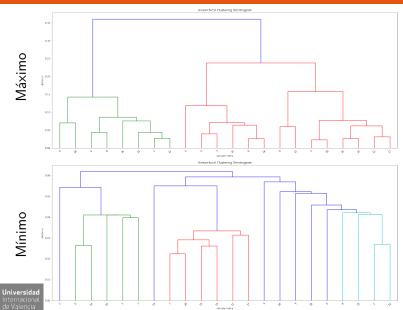


Aglomerativo



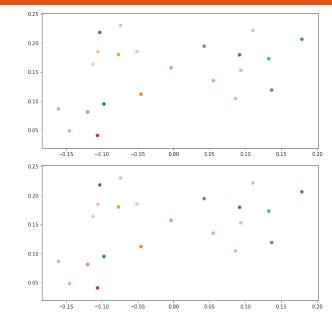


 ${\sf Aglomerativo}$



Aglomerativo

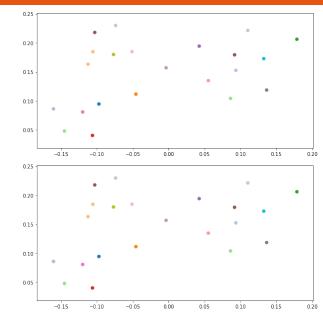






Aglomerativo

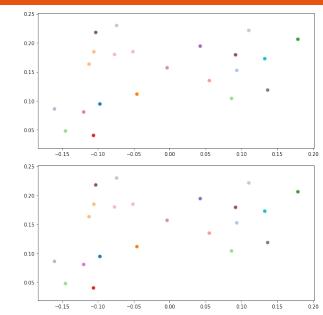






Aglomerativo

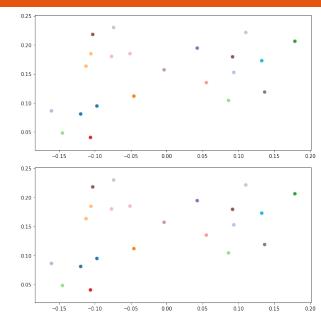






Aglomerativo

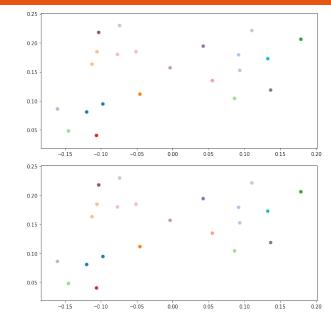






Aglomerativo

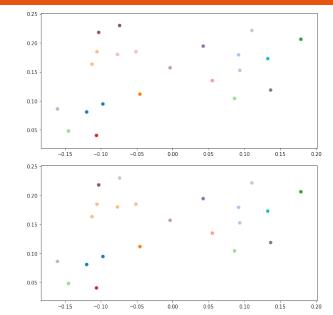






Aglomerativo

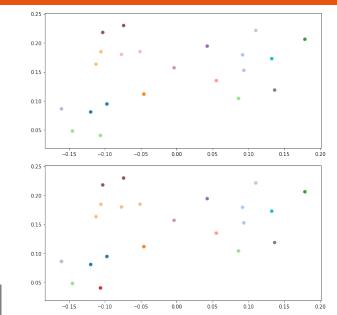






Aglomerativo



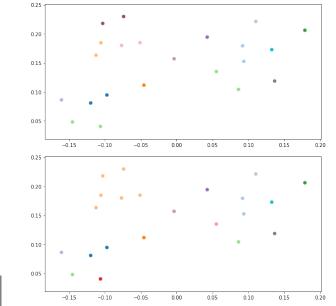




Aglomerativo



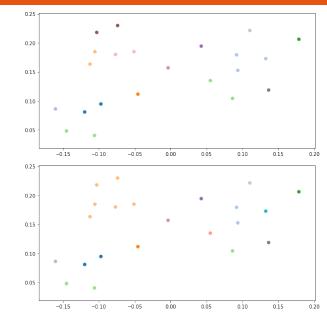






Aglomerativo



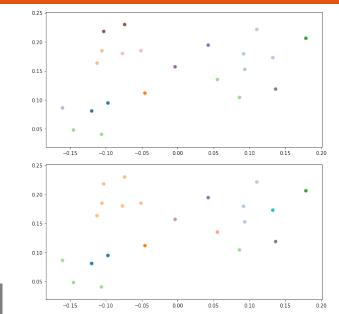




Aglomerativo







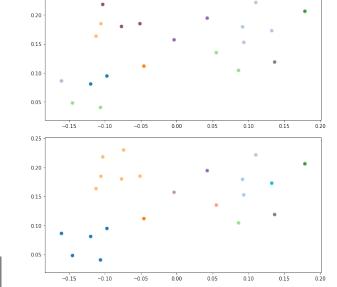


0.25

Aglomerativo







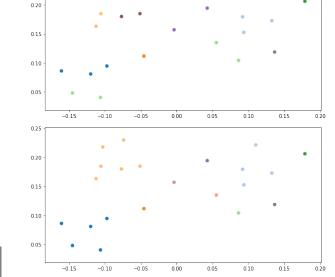


0.25

Aglomerativo





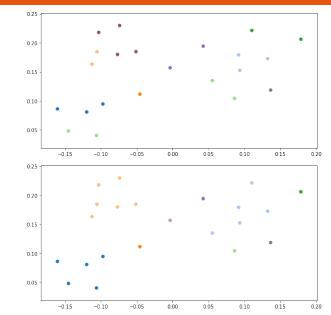




Aglomerativo







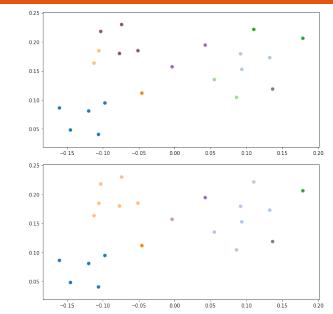


Aglomerativo



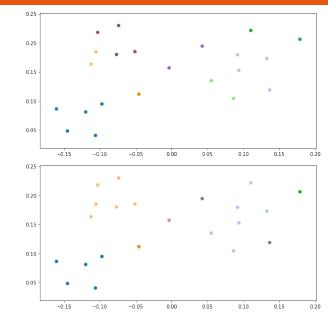


Universidad



Aglomerativo





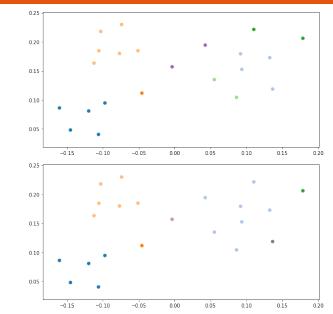


Aglomerativo



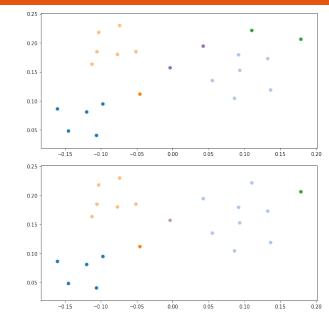
Mínimo

Universidad



Aglomerativo

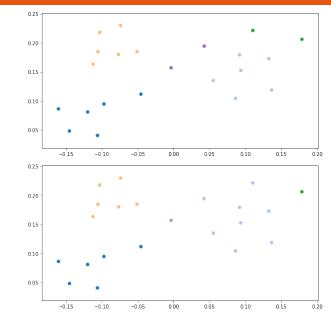






Aglomerativo

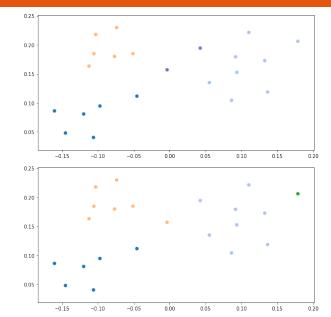






Aglomerativo

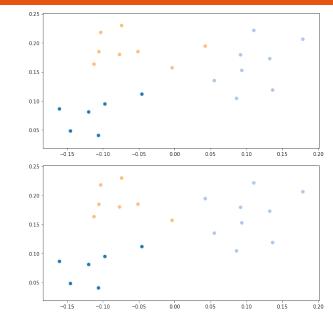






Aglomerativo





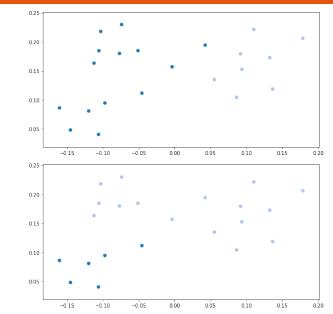


Aglomerativo



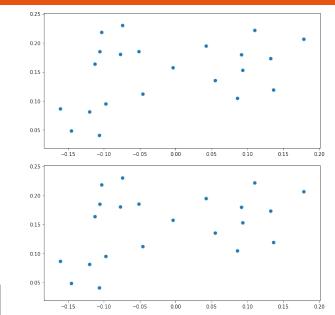


Universidad



Aglomerativo



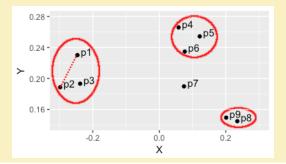




Definamos el concepto de diámetro de un clúster, S_K :

$$d(S_K) = \max_{x_i, x_j \in S_K} d(x_i, x_j)$$

Disimilitud máxima entre dos elementos del clúster S_K



Disimilitud mínima:

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud máxima:

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| + |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud mínima:

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

- Clústeres de ejemplos similares que pueden no formar una unidad compacta Idea de la cadena
- El diámetro puede salir perjudicado

Disimilitud máxima:

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| + |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud mínima:

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud máxima:

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

- Clústeres compactos con diámetro reducido
- Se minimiza el diámetro, precisamente
 La disimilitud máxima intraclúster es, tras la unión, el diámetro del nuevo clúster
- ▶ Puede separar en clústeres diferentes a ejemplos muy similares

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| + |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud mínima:

$$d(S_A, S_B) = \min_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

Disimilitud máxima:

$$d(S_A, S_B) = \max_{x_a \in S_A; x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

$$d(S_A, S_B) = \frac{1}{|S_A| + |S_B|} \sum_{x_a \in S_A} \sum_{x_b \in S_B} d(x_a, x_b)$$

- Escenario intermedio
- Clústeres relativamente compactos
- ▶ Junta elementos no necesariamente muy similares

Aglomerativo

Ventajas

- ► Intuitivo
- Conceptualmente sencillo
- ► Funciona con clústeres de diferente tamaño
- Una decisión de entrenamiento: criterio de unión
- Diferentes criterios
- ▶ Puede funcionar con diferentes medidas de distancia

Aglomerativo

Desventajas

- ► Lento
- ▶ Problemas al lidiar con clústeres de diferente densidad

Aglomerativo

Desventajas

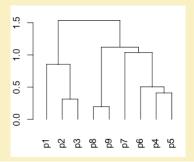
- ► Lento
- ▶ Problemas al lidiar con clústeres de diferente densidad
- ► ¿Qué partición elegir?

 ${\sf Aglomerativo}$

Elección de una partición

Elegir una altura en la jerarquía donde cortar

- ▶ Número de clústeres concreto (fijando K)
- Máxima distancia en la unión de clústeres



Aprendizaje no supervisado

VC03: Agrupamiento jerárquico: Aglomerativo

Félix José Fuentes Hurtado felixjose.fuentes@campusviu.es

Universidad Internacional de Valencia

