

# Aprendizaje no supervisado

## VC04: Agrupamiento espectral – Conocimientos básicos

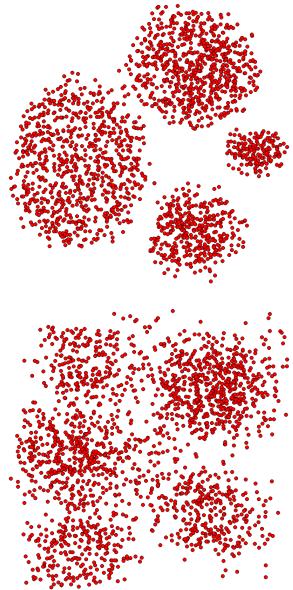
Félix José Fuentes Hurtado

[felixjose.fuentes@campusviu.es](mailto:felixjose.fuentes@campusviu.es)

Universidad Internacional de Valencia

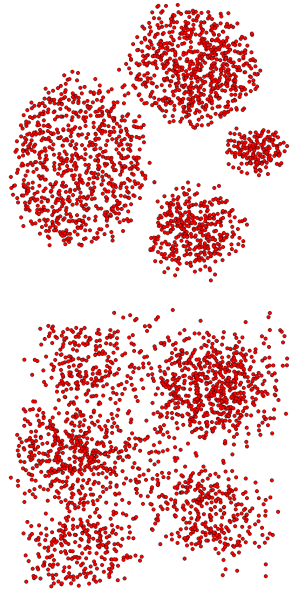
## Tipos de algoritmos de agrupamiento

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



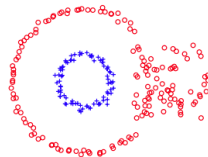
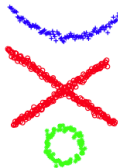
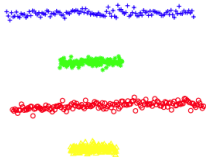
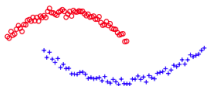
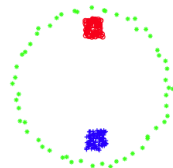
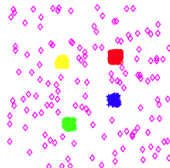
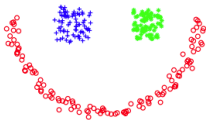
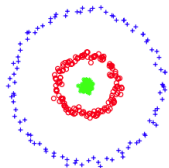
## Tipos de algoritmos de agrupamiento

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



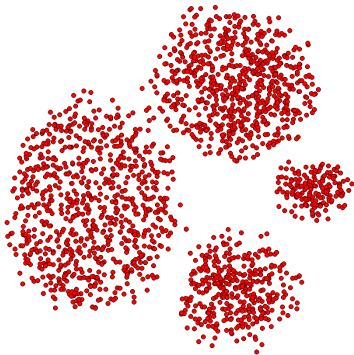
# Agrupamiento

Clústeres de formas diversas

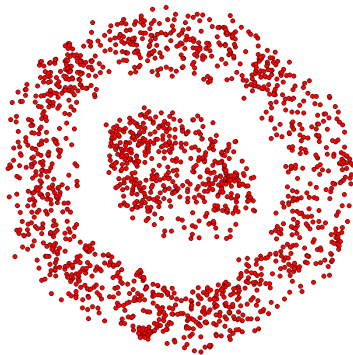


# Agrupamiento

## Tipos de clústeres



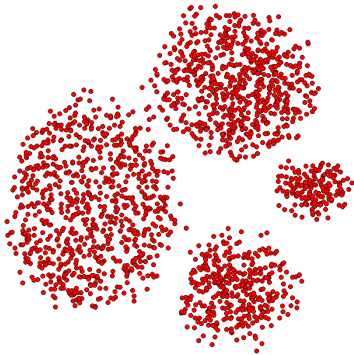
Grupos compactos



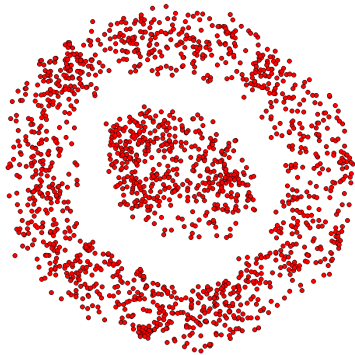
Grupos conexos

# Agrupamiento

## Tipos de clústeres



Grupos compactos  
***K*-means**



Grupos conexos  
**Espectral**

# Agrupamiento

## Definición

### Definición

Dado un conjunto de datos, el agrupamiento trata de identificar **subgrupos homogéneos** de ejemplos que manifiestan **diferencias relevantes con los otros subgrupos** que se formen.

# Agrupamiento

## Definición

### Definición

Dado un conjunto de datos, el agrupamiento trata de identificar **subgrupos homogéneos** de ejemplos que manifiestan **diferencias relevantes con los otros subgrupos** que se formen.

Buscar el agrupamiento que maximiza la **dispersión interclúster**:

y minimiza la **dispersión intraclúster**:



# Agrupamiento

## Definición

### Definición

Dado un conjunto de datos, el agrupamiento trata de identificar **subgrupos homogéneos** de ejemplos que manifiestan **diferencias relevantes con los otros subgrupos** que se formen.

Buscar el agrupamiento que maximiza la **dispersión interclúster**:

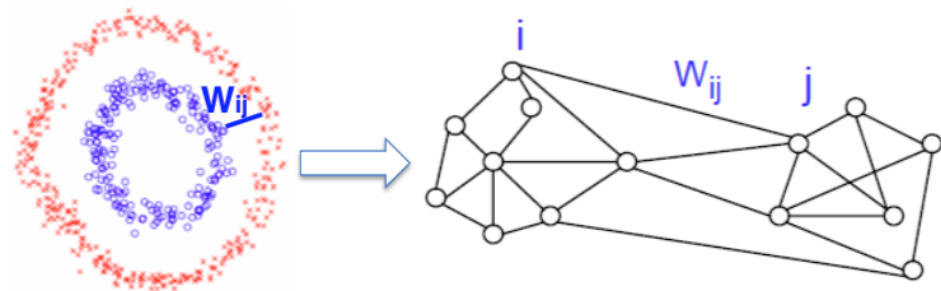
$$O(C) = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^K \sum_{i: C(x_i)=k} \sum_{i': C(x_{i'}) \neq k} d(x_i, x_{i'})$$

y minimiza la **dispersión intraclúster**:

$$I(C) = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^K \sum_{i: C(x_i)=k} \sum_{i': C(x_{i'})=k} d(x_i, x_{i'})$$

# Agrupamiento espectral

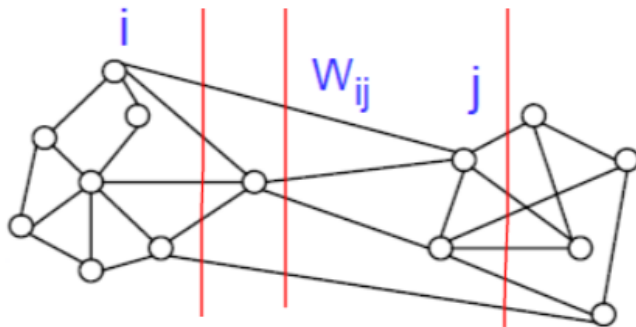
Dataset a grafo



El peso  $W_{ij}$  será mayor cuanto más parecidos sean dos elementos

# Agrupamiento espectral

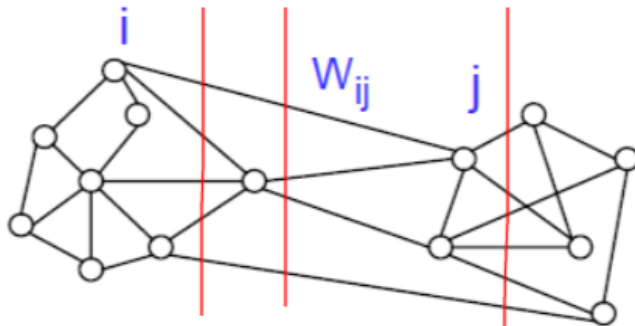
## Corte mínimo de un grafo



Separar en dos el grafo de tal manera que se eliminen el mínimo número de aristas

# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo



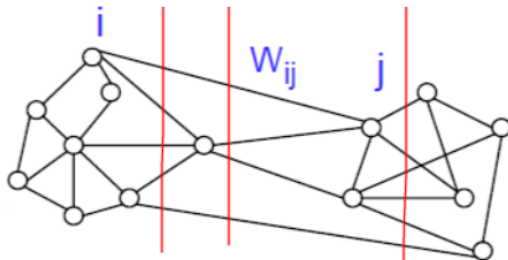
Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima

# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima

$$\arg \min_{\{A,B\}} \text{corte}(A, B) = \arg \min_{\{A,B\}} \sum_{i \in A} \sum_{j \in B} W_{ij}$$

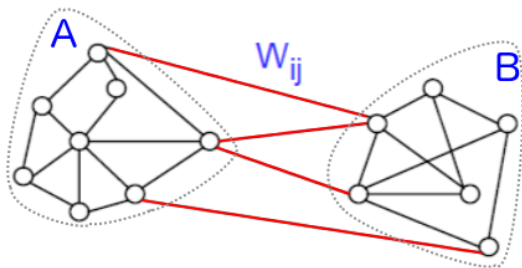


# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima

$$\arg \min_{\{A,B\}} \text{corte}(A, B) = \arg \min_{\{A,B\}} \sum_{i \in A} \sum_{j \in B} W_{ij}$$

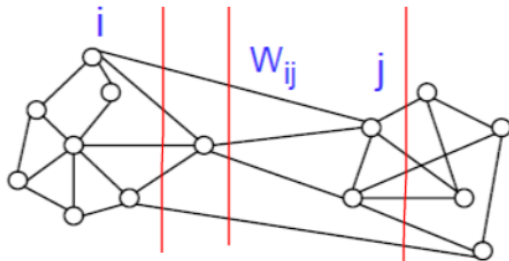


# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima

$$\arg \min_{\{A,B\}} \text{corte}(A, B) = \arg \min_{\{A,B\}} \sum_{i \in A} \sum_{j \in B} W_{ij}$$

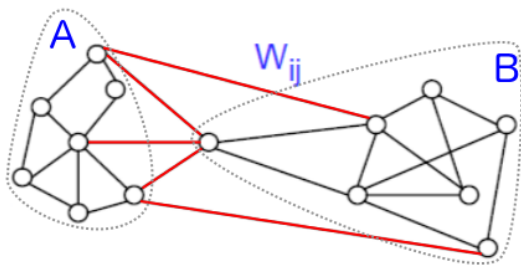


# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima

$$\arg \min_{\{A,B\}} \text{corte}(A, B) = \arg \min_{\{A,B\}} \sum_{i \in A} \sum_{j \in B} W_{ij}$$





# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

### Características

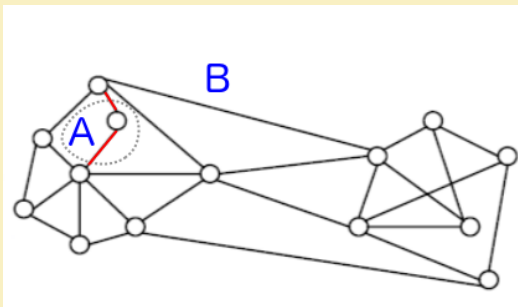
- ▶ Fácil de obtener en tiempo razonable
- ▶ Cortes mínimos, no esperados

# Agrupamiento espectral

## Corte mínimo de un grafo

### Características

- ▶ Fácil de obtener en tiempo razonable
- ▶ Cortes mínimos, no esperados



# Agrupamiento espectral

Corte **normalizado** mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima  
y los grupos resultantes sean de tamaño similar

$$\arg \min_{\{A,B\}} \left( \frac{1}{\text{vol}(A)} + \frac{1}{\text{vol}(B)} \right) \text{corte}(A, B)$$

$$\text{vol}(A) = \sum_{i \in A} \text{grado}_i = \sum_{i \in A} \sum_{j \neq i} W_{ij}$$

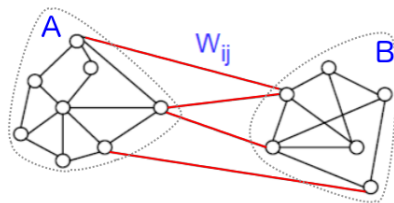
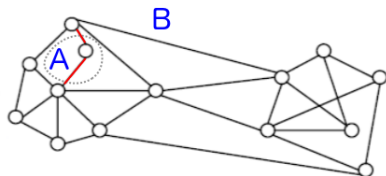
# Agrupamiento espectral

Corte **normalizado** mínimo de un grafo

Separar en dos el grafo de tal manera que la suma de los pesos de las aristas eliminadas sea mínima  
y los grupos resultantes sean de tamaño similar

$$\arg \min_{\{A,B\}} \left( \frac{1}{\text{vol}(A)} + \frac{1}{\text{vol}(B)} \right) \text{corte}(A, B)$$

$$\text{vol}(A) = \sum_{i \in A} \text{grado}_i = \sum_{i \in A} \sum_{j \neq i} W_{ij}$$



# Agrupamiento espectral

Corte **normalizado** mínimo de un grafo

Problema:

$$\arg \min_{\{A,B\}} \left( \frac{1}{\sum_{i \in A} \sum_{j \neq i} W_{ij}} + \frac{1}{\sum_{i \in B} \sum_{j \neq i} W_{ij}} \right) \sum_{i \in A} \sum_{i \in B} W_{ij}$$

## Características

- ▶ Los casos aislados no serán detectados como cortes mínimos
- ▶ No se puede resolver en un tiempo razonable

# Agrupamiento espectral

Corte **normalizado** mínimo de un grafo

Problema:

$$\arg \min_{\{A,B\}} \left( \frac{1}{\sum_{i \in A} \sum_{j \neq i} W_{ij}} + \frac{1}{\sum_{i \in B} \sum_{j \neq i} W_{ij}} \right) \sum_{i \in A} \sum_{i \in B} W_{ij}$$

## Características

- ▶ Los casos aislados no serán detectados como cortes mínimos
- ▶ No se puede resolver en un tiempo razonable

El agrupamiento espectral aproxima esta optimización mediante una transformación de los datos a partir de la matriz de adyacencias del grafo

# Agrupamiento espectral

## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

### Idea

Probabilidad de alcanzar un nodo del grafo transitando por él de manera aleatoria.

En cada momento (nodo  $i$ ), se selecciona el siguiente nodo  $j$  de manera aleatoria según el peso de las aristas de  $i$

$$P_{ij} = \begin{cases} \frac{W_{ij}}{\sum_{j' \neq i} W_{ij'}} & , \text{ si el nodo } j' \text{ está conectado con el } i \\ 0 & , \text{ si no} \end{cases}$$

# Agrupamiento espectral

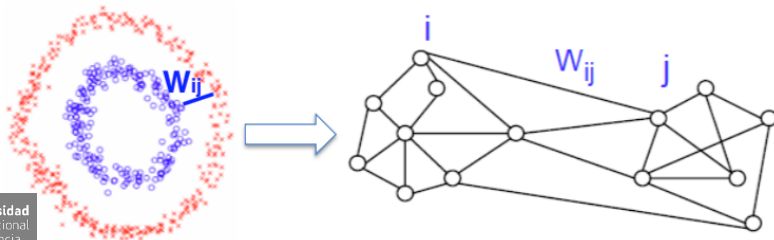
## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

### Idea

Probabilidad de alcanzar un nodo del grafo transitando por él de manera aleatoria.

En cada momento (nodo  $i$ ), se selecciona el siguiente nodo  $j$  de manera aleatoria según el peso de las aristas de  $i$

$$P_{ij} = \begin{cases} \frac{W_{ij}}{\sum_{j' \neq i} W_{ij'}} & , \text{ si el nodo } j' \text{ está conectado con el } i \\ 0 & , \text{ si no} \end{cases}$$





# Agrupamiento espectral

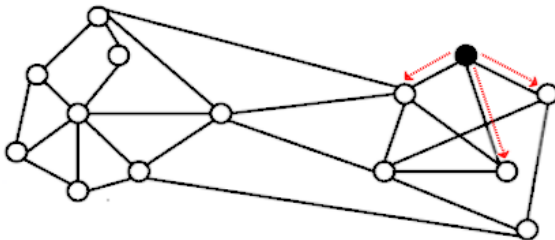
## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

### Idea

Probabilidad de alcanzar un nodo del grafo transitando por él de manera aleatoria.

En cada momento (nodo  $i$ ), se selecciona el siguiente nodo  $j$  de manera aleatoria según el peso de las aristas de  $i$

$$P_{ij} = \begin{cases} \frac{W_{ij}}{\sum_{j' \neq i} W_{ij'}} & , \text{ si el nodo } j' \text{ está conectado con el } i \\ 0 & , \text{ si no} \end{cases}$$



# Agrupamiento espectral

## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

De manera natural, se construye una matriz de transiciones  $P_{ij}$

La  $n$ -ésima potencia de una matriz de transiciones,  $P^n$ , recoge en cada celda  $P_{ij}^n$  la probabilidad de llegar del nodo  $i$  al nodo  $j$  en  $n$  pasos tomados aleatoriamente

# Agrupamiento espectral

## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

De manera natural, se construye una matriz de transiciones  $P_{ij}$

La  $n$ -ésima potencia de una matriz de transiciones,  $P^n$ , recoge en cada celda  $P^n_{ij}$  la probabilidad de llegar del nodo  $i$  al nodo  $j$  en  $n$  pasos tomados aleatoriamente

$P$	1	2	3	4	5	6
1	0.00	0.00	0.37	0.00	0.31	0.32
2	0.35	0.36	0.00	0.00	0.00	0.28
3	0.00	0.00	0.40	0.27	0.33	0.00
4	0.21	0.32	0.16	0.31	0.00	0.00
5	0.52	0.00	0.00	0.18	0.30	0.00
6	0.17	0.27	0.00	0.23	0.14	0.18

# Agrupamiento espectral

## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

De manera natural, se construye una matriz de transiciones  $P_{ij}$

La  $n$ -ésima potencia de una matriz de transiciones,  $P^n$ , recoge en cada celda  $P_{ij}^n$  la probabilidad de llegar del nodo  $i$  al nodo  $j$  en  $n$  pasos tomados aleatoriamente

$P$	1	2	3	4	5	6
1	0.00	0.00	0.37	0.00	0.31	0.32
2	0.35	0.36	0.00	0.00	0.00	0.28
3	0.00	0.00	0.40	0.27	0.33	0.00
4	0.21	0.32	0.16	0.31	0.00	0.00
5	0.52	0.00	0.00	0.18	0.30	0.00
6	0.17	0.27	0.00	0.23	0.14	0.18

$P^2$	1	2	3	4	5	6
1	0.21	0.08	0.15	0.23	0.26	0.06
2	0.18	0.21	0.13	0.07	0.15	0.27
3	0.23	0.09	0.20	0.25	0.23	0.00
4	0.18	0.22	0.19	0.14	0.12	0.16
5	0.19	0.06	0.22	0.11	0.25	0.16
6	0.25	0.22	0.10	0.14	0.12	0.16

# Agrupamiento espectral

Interpretación de camino aleatorio en un grafo

## Resultado

La probabilidad de transitar entre nodos de distintos clústeres, si están separados, será menor que la de transitar entre los nodos de un mismo clúster

Si los diferentes clústeres están conectados, la matriz es única

# Agrupamiento espectral

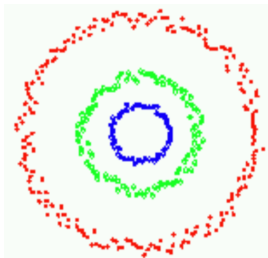
Interpretación de camino aleatorio en un grafo

## Resultado

La probabilidad de transitar entre nodos de distintos clústeres, si están separados, será menor que la de transitar entre los nodos de un mismo clúster

Si los diferentes clústeres están conectados, la matriz es única

Si están desconectados, la matriz tiene una forma...



# Agrupamiento espectral

## Interpretación de camino aleatorio en un grafo

### Resultado

La probabilidad de transitar entre nodos de distintos clústeres, si están separados, será menor que la de transitar entre los nodos de un mismo clúster

Si los diferentes clústeres están conectados, la matriz es única

$$\begin{bmatrix} L_1 & & \ddots & & 0 \\ & L_2 & & \ddots & \\ \ddots & & 0 & & \\ & & & \ddots & \\ 0 & & & & L_3 \end{bmatrix}$$

# Aprendizaje no supervisado

## VC04: Agrupamiento espectral – Conocimientos básicos

Félix José Fuentes Hurtado

[felixjose.fuentes@campusviu.es](mailto:felixjose.fuentes@campusviu.es)

Universidad Internacional de Valencia