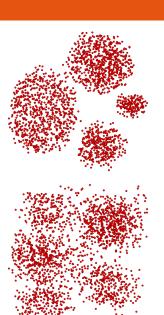
# Agrupamiento

### Tipos de algoritmos de agrupamiento

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



#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

Consideraciones previas

#### Matriz de similitud

- ▶ El algoritmo no funciona con la matriz original
- ► Se usa la matriz de similitud

Se transforma la matriz de ejemplos D ( $n \times v$ ) en... matriz de distancias, M ( $n \times n$ ), tal que:

$$M_{ij} = d(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)$$

y ésta, a su vez, en una matriz de similitudes,  $S(n \times n)$ :

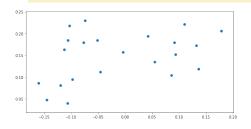
$$S_{ij} = \exp(-M_{ij}^2/2 \cdot \sigma^2)$$

Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- ► Todos los nodos están conectados con todos
- ▶ El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij} = S_{ij}$

## Grafo completo

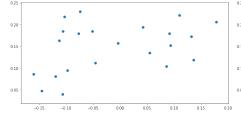


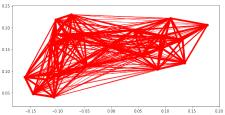
Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- Todos los nodos están conectados con todos
- ▶ El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij} = S_{ij}$

### Grafo completo



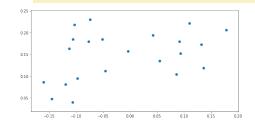


Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- ightharpoonup Existe una arista entre dos nodos si hay un mínimo de similitud entre ambos,  $S_{ij}>\epsilon$
- lacktriangle El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij}=S_{ij}$

### Grafo umbral

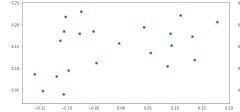


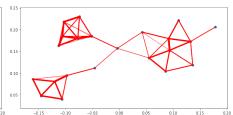
Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

#### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- ightharpoonup Existe una arista entre dos nodos si hay un mínimo de similitud entre ambos,  $S_{ii} > \epsilon$
- ▶ El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij} = S_{ij}$

### Grafo umbral



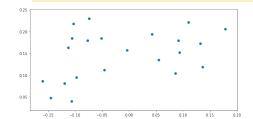


Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- ► Un nodo *i* tiene una arista con otro nodo *j* si *j* es uno de los *K* 'vecinos' más similar de *i* (o viceversa)
- lacktriangle El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij}=S_{ij}$

### Grafo KNN



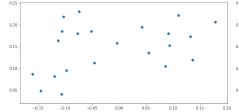
Obtener un grafo y su matriz de adyacencias

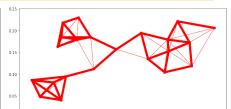
### Procedimientos de generación de un grafo

- ► Cada ejemplo de *D* es un nodo del grafo
- ► Un nodo *i* tiene una arista con otro nodo *j* si *j* es uno de los *K* 'vecinos' más similar de *i* (o viceversa)
- ▶ El peso de la arista entre dos nodos es su similitud,  $W_{ij} = S_{ij}$

#### Grafo KNN

-0.15





0.10

-0.05

#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

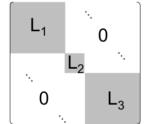
Obtener una representación alternativa de los datos

### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$L = D - W$$

- ► W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{j} W_{ij}$

## Matriz Laplaciana básica



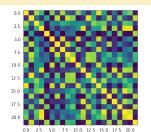
Obtener una representación alternativa de los datos

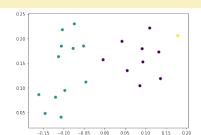
#### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$I = D - W$$

- ▶ W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{i} W_{ij}$

## Matriz Laplaciana básica





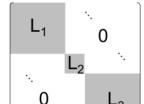
Obtener una representación alternativa de los datos

### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$L = I - D^{-1}W$$

- ▶ W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{j} W_{ij}$
- ▶ /: matriz identidad

Matriz Laplaciana normalizada (RW)



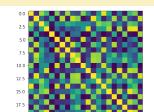
Obtener una representación alternativa de los datos

### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$L = I - D^{-1}W$$

- ► W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{i} W_{ij}$
- ► 1: matriz identidad

# Matriz Laplaciana normalizada (RW)





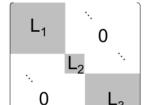
Obtener una representación alternativa de los datos

### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$L = I - D^{-1/2}WD^{-1/2}$$

- ► W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{j} W_{ij}$
- ▶ I: matriz identidad

Matriz Laplaciana normalizada simétrica



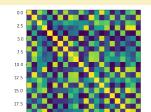
Obtener una representación alternativa de los datos

### Procedimientos de la matriz Laplaciana

$$L = I - D^{-1/2}WD^{-1/2}$$

- ▶ W: matriz representativa del grafo (paso anterior)
- ▶ D: matriz diagonal con  $D_{ii} = \sum_{j} W_{ij}$
- ► I: matriz identidad

### Matriz Laplaciana normalizada simétrica





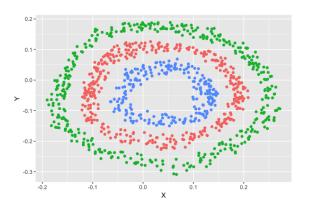
Obtener una representación alternativa de los datos

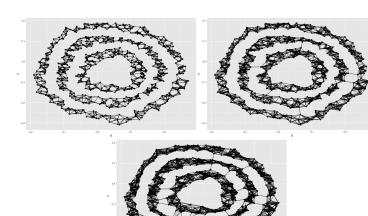
#### Obtener datos transformados

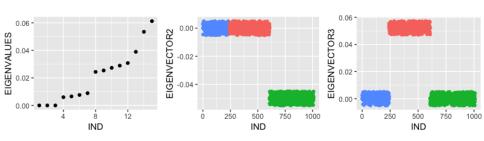
- 1. Descomponer la matriz L en vectores propios
- 2. Ordenar los vectores propios según el valor propio correspondiente (ascendente)
- 3. Seleccionar los primeros K vectores propios

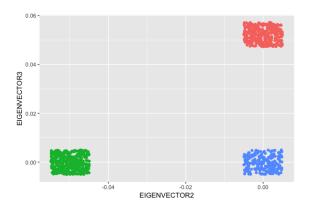
Cada vector propio es una "variable" en el dataset transformado, que tiene n filas (tantas como ejemplos) y K variables (vectores propios):

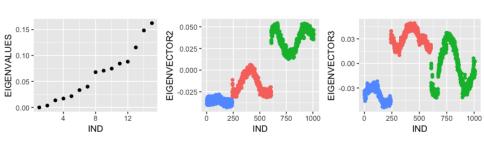
$$D(n \times v) \rightarrow M(n \times K)$$

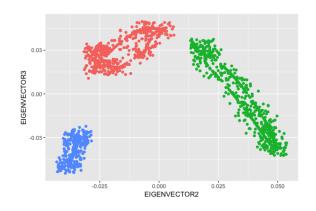


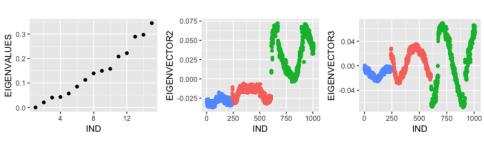


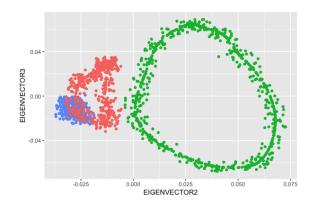


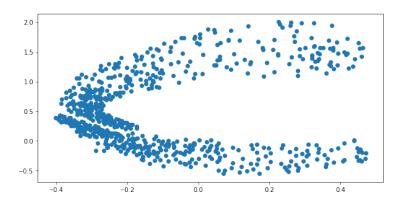


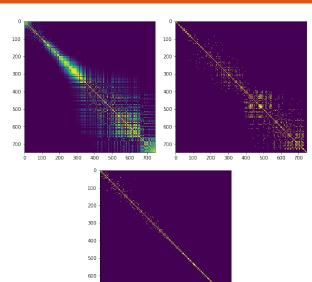


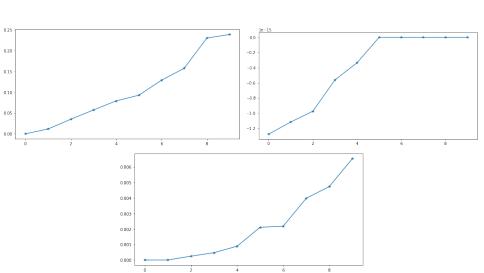


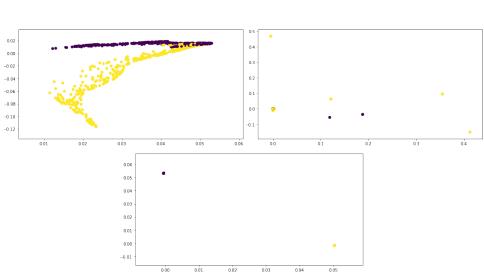


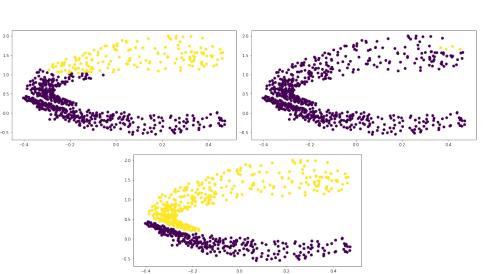












#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

#### Puntos básicos

- 1. Obtener un grafo y su matriz de adyacencias
- 2. Obtener una representación alternativa de los datos
- 3. Aplicar un algoritmo de agrupamiento estándar (K-means)

#### Ventajas

- Sólida base matemática
- ► Funciona con clústeres de diversa forma
- ▶ Diferentes criterios y maneras de crear el grafo de similitudes
- ▶ Puede funcionar con diferentes medidas de distancia
- Se pueden usar diferentes algoritmos sobre la matriz transformada

**Problemas** 

#### Obtener datos transformados

- ▶ Elegir el tipo de grafo (y K en KNN, o  $\epsilon$  en umbral)
- ► Elegir el tipo de matriz Laplaciana
- ► Elegir el número de vectores propios

**Problemas** 

#### Obtener datos transformados

- ▶ Elegir el tipo de grafo (y K en KNN, o  $\epsilon$  en umbral)
- ► Elegir el tipo de matriz Laplaciana
- ► Elegir el número de vectores propios
  - ► En la práctica, el número de clústeres
  - Salto máximo entre dos valores propios consecutivos

