

IIC 2433 Minería de Datos

https://github.com/marcelomendoza/IIC2433

- KMEANS -

Clustering permite entender como se agrupan los datos

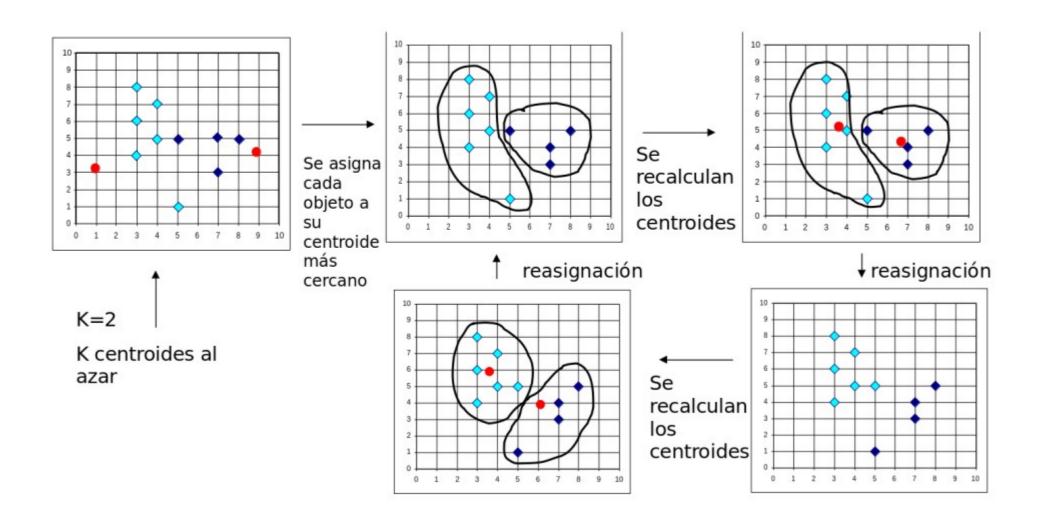
- Cada cluster en K-means es definido por un centroide.
- Objetivo: optimizar alguna noción de distancia:
 - Intra-cluster: (Minimizar) distancia entre objetos de un cluster a su centroide.
 - 2. Inter-cluster: (Maximizar) distancia entre objetos de clusters distintos.
- Centroide:

$$c_i = \frac{1}{m_i} \sum_{x \in C_i} x$$

donde C_i denota un cluster.

- Idea del algoritmo:
 - Asignación inicial: k centroides al azar.
 - Reasignación: asignar cada objeto a su centroide más cercano (algoritmo avaro).
 - Recomputación: recalcular los centroides.

Ejemplo



Hechos importantes:

- K-means converge. (McQueen, 67)
- Criterios de parada
 - 1. Iteraciones: (Máximo) número de iteraciones.
 - 2. Error tolerado: (Optimizar) alguna noción de distancia entre objetos.
- Complejidad:
 - K-means es NP hard en cualquier espacio d-dimensional con distancia Euclideana o coseno.
 - 2. K-means es NP hard para cualquier valor de k.

SSE: Suma de errores al ²

Clustering con k-means

k-means minimiza el SSE:
$$\mathrm{SSE} = \sum_{i=1}^K \sum_{x \in C_i} (c_i - x)^2$$
 implícitamente

implícitamente

k-means minimiza el SSE:
$$SSE = \sum_{i=1}^{K} \sum_{x \in C_i} (c_i - x)^2$$
 implícitamente

$$\frac{\partial}{\partial c_k} SSE = \frac{\partial}{\partial c_k} \sum_{i=1}^K \sum_{x \in C_i} (c_i - x)^2$$

$$= \sum_{i=1}^K \sum_{x \in C_i} \frac{\partial}{\partial c_k} (c_i - x)^2$$

$$= \sum_{x \in C_k} 2 * (c_k - x_k) = 0$$

implícitamente

k-means minimiza el SSE:
$$SSE = \sum_{i=1}^{K} \sum_{x \in C_i} (c_i - x)^2$$
 implícitamente

$$\frac{\partial}{\partial c_k} SSE = \frac{\partial}{\partial c_k} \sum_{i=1}^K \sum_{x \in C_i} (c_i - x)^2$$

$$= \sum_{i=1}^K \sum_{x \in C_i} \frac{\partial}{\partial c_k} (c_i - x)^2$$

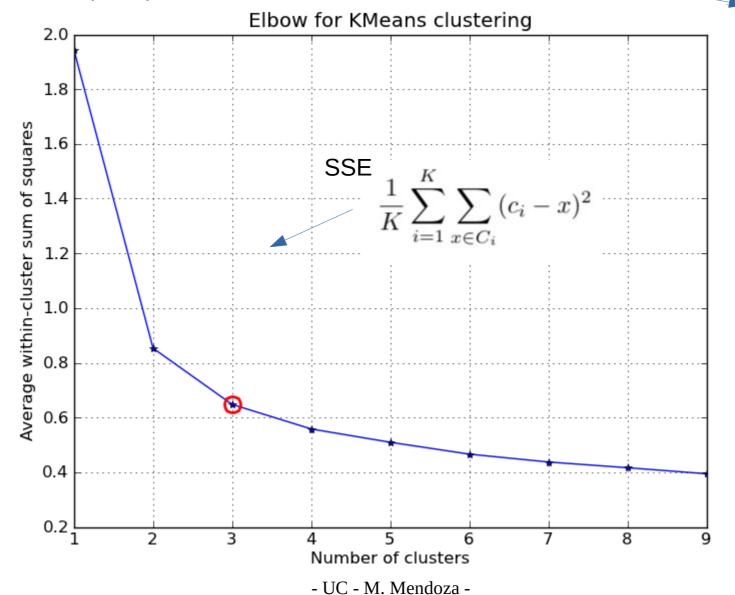
$$= \sum_{x \in C_k} 2 * (c_k - x_k) = 0$$

$$\sum_{x \in C_k} 2 * (c_k - x_k) = 0 \Rightarrow m_k c_k = \sum_{x \in C_k} x_k \Rightarrow c_k = \frac{1}{m_k} \sum_{x \in C_k} x_k$$

elementos en el clúster

Variar k buscando el codo

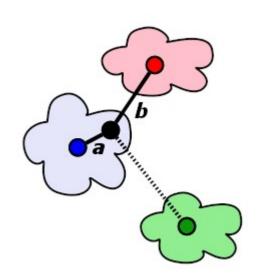
ELBOW (codo):



Silhouette:

Congruencia de x_i a C_i:
$$a(i) = \frac{1}{|C_i|-1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i,j)$$

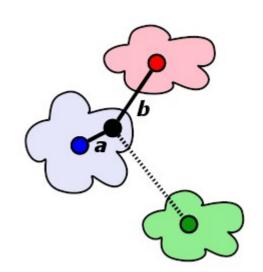
Congruencia de
$$x_i$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{i \in C_k} d(i, j)$



Silhouette:

Congruencia de
$$\mathbf{x_i}$$
 a $\mathbf{C_i}$: $a(i) = \frac{1}{|C_i|-1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i,j)$

Congruencia de
$$\mathbf{x_i}$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{j \in C_k} d(i, j)$



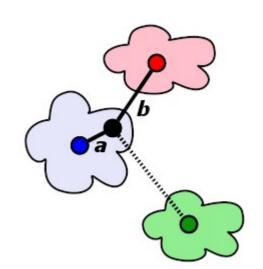
Silhouette Coef.:
$$s(i) = \frac{b(i) - a(i)}{\max\{a(i), b(i)\}}$$
, si $|C_i| > 1$,

$$s(i) = 0$$
, si $|C_i| = 1$.

Silhouette:

Congruencia de
$$\mathbf{x_i}$$
 a $\mathbf{C_i}$: $a(i) = \frac{1}{|C_i|-1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i,j)$

Congruencia de
$$\mathbf{x}_i$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{j \in C_k} d(i, j)$



Silhouette Coef.:
$$s(i) = \frac{b(i) - a(i)}{\max\{a(i), b(i)\}}$$
, si $|C_i| > 1$,

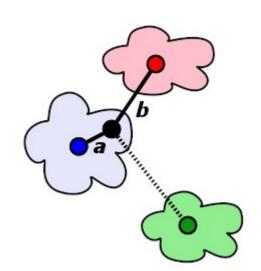
$$s(i) = 0, \quad \text{si} \quad |C_i| = 1$$

¿Intervalo?

Silhouette:

Congruencia de
$$\mathbf{x_i}$$
 a $\mathbf{C_i}$: $a(i) = \frac{1}{|C_i|-1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i,j)$

Congruencia de
$$\mathbf{x}_i$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{j \in C_k} d(i, j)$



Silhouette Coef.:
$$s(i) = \frac{b(i) - a(i)}{\max\{a(i), b(i)\}}$$
, si $|C_i| > 1$,

$$s(i) = 0$$
, si $|C_i| = 1$.

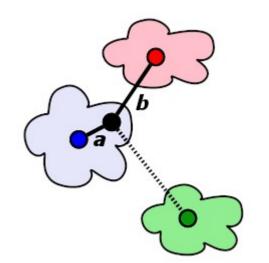
$$[-1, 1]$$

Silhouette:

Un valor alto indica poca congruencia

Congruencia de x_i a C_i:
$$a(i) = \frac{1}{|C_i| - 1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i, j)$$

Congruencia de
$$x_i$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{j \in C_k} d(i, j)$



Silhouette Coef.:

$$s(i) = \frac{b(i) - a(i)}{\max\{a(i), b(i)\}}, \text{ si } |C_i| > 1,$$

$$s(i) = 0$$
, si $|C_i| = 1$.

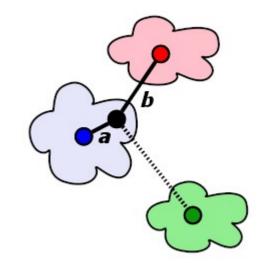
$$[-1, 1]$$

Silhouette:

Un valor alto indica poca congruencia

Congruencia de
$$\mathbf{x_i}$$
 a $\mathbf{C_i}$: $a(i) = \frac{1}{|C_i|-1} \sum_{j \in C_i, i \neq j} d(i,j)$

Congruencia de
$$x_i$$
 a otros clusters: $b(i) = \min_{k \neq i} \frac{1}{|C_k|} \sum_{j \in C_k} d(i, j)$



Silhouette Coef.:

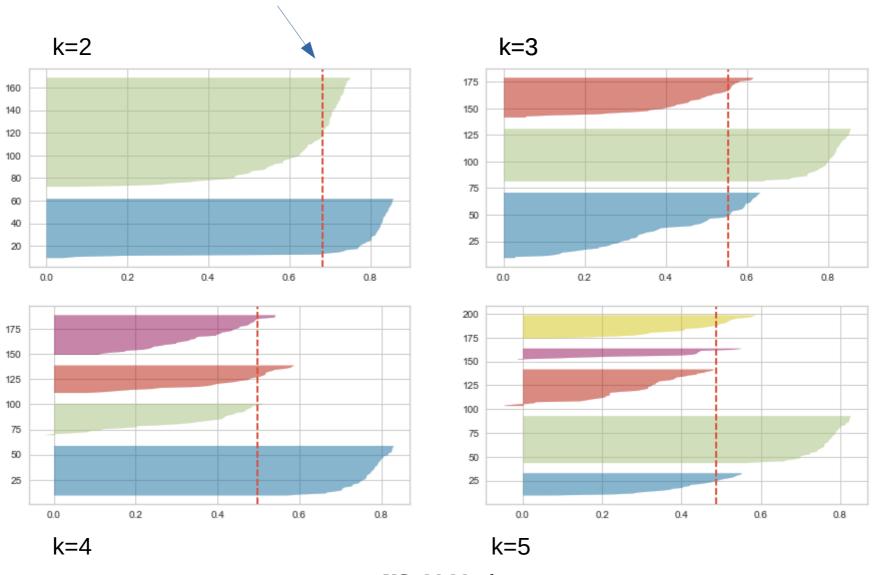
$$s(i) = \frac{b(i) - a(i)}{\max\{a(i), b(i)\}}, \text{ si } |C_i| > 1,$$

$$s(i) = 0, \quad \text{si} \quad |C_i| = 1$$

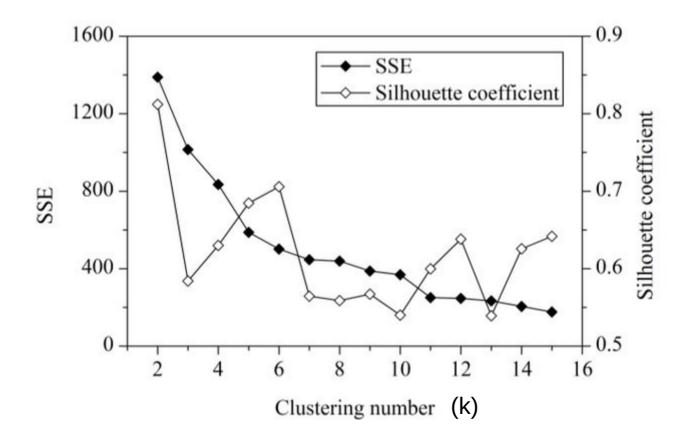
Un valor alto indica alta congruencia

$$[-1, 1]$$

Silhouette promedio:

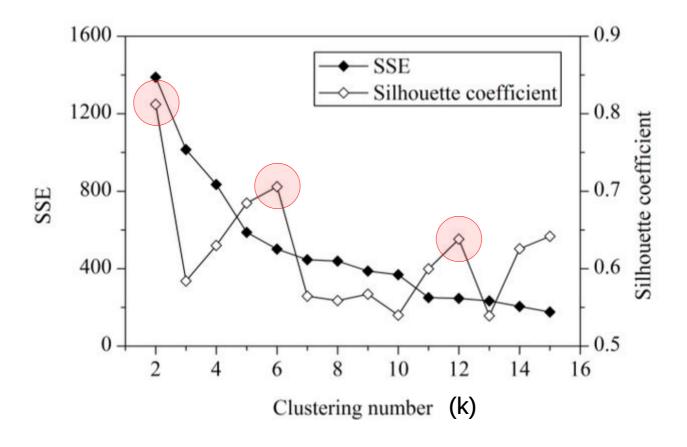


Silhouette v/s ELBOW:



¿Con cuál **k** se quedan?

Silhouette v/s ELBOW:



¿Con cuál **k** se quedan?