Agenda

- Introducción
- Agrupamiento (clustering)
 - K-medias
- Reducción de dimensionalidad
 - PCA



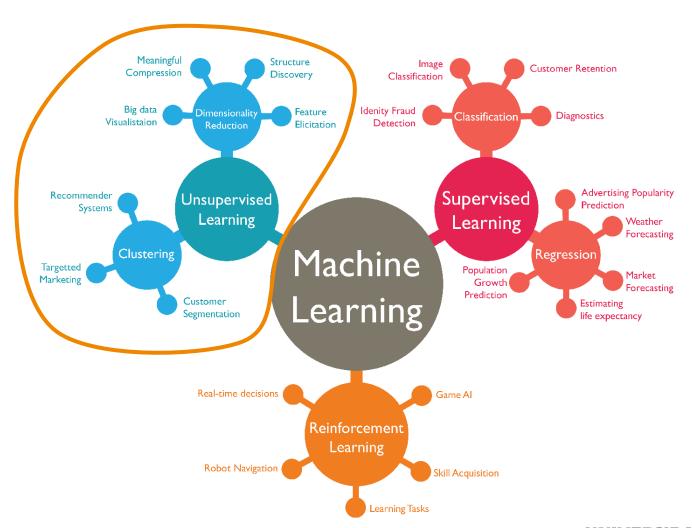
Introducción



Tipos de Aprendizaje en ML

Existen tres tipos principales de aprendizaje en ML:

- Aprendizaje supervisado
- Aprendizaje no supervisado
- Aprendizaje por refuerzo





Aprendizaje no supervisado

En el aprendizaje no supervisado no contamos con etiquetas a predecir, pero podemos tomar algunas decisiones sobre los datos mediante aprendizaje automático. Las tareas más comunes de aprendizaje no supervisado son:

- Agrupamiento (clustering)
- Reducción de dimensionalidad
- Detección de anomalías

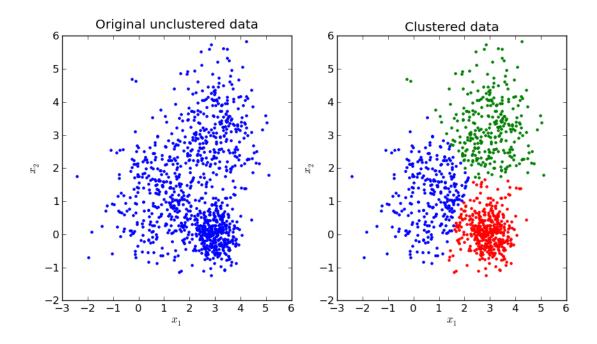


Agrupamiento (Clustering)



Agrupamiento (Clustering)

- Encontrar etiquetas (labels) a objetos sin etiquetas.
- Es el proceso de particionar un conjunto de objetos en subconjuntos.





Algoritmo K-Medias

Inicializar los centros
$$k=\{\overrightarrow{c_1},\overrightarrow{c_2},\ldots,\overrightarrow{c_k}\}$$

- 1. Para cada centro encontrar datos más cercanos.
- 2. Se recalcula el centro sacando la media de los puntos en el cluster.
- 3. Repetir desde el paso 1 hasta que los centros dejen de cambiar.



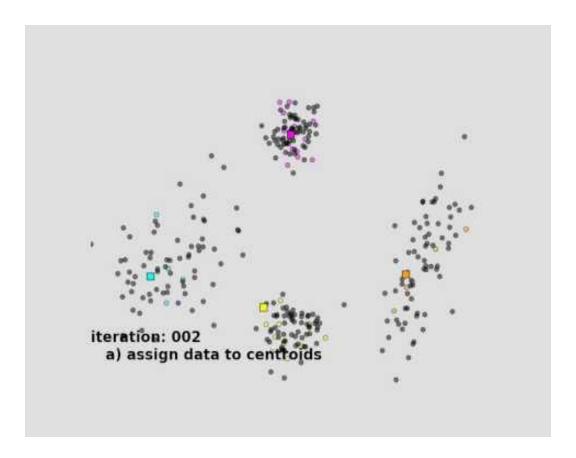
K-Medias: Función Objetivo

El procedimiento de K-medias equivale a intentar minimizar la **inercia**, desviación o dispersión del conjunto de datos con respecto a los centros.

$$rg\min_{\mathbf{S}} \sum_{i=1}^k \sum_{\mathbf{x} \in S_i} \|\mathbf{x} - oldsymbol{\mu}_i\|^2$$



K-Medias: Animación



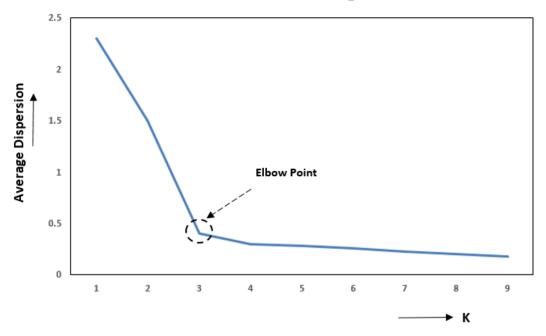
https://www.youtube.com/watch?v=5l3Ei69l40s



K-Medias: Criterio del Codo

Para decidir el número de clusters se puede utilizar el criterio del codo:

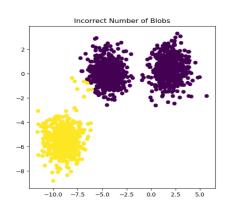
Elbow Method for selection of optimal "K" clusters

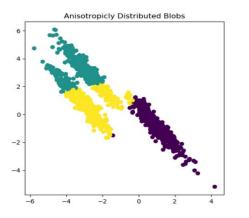


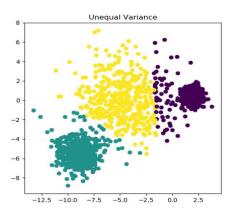


K-Medias: Desventajas

- No garantiza encontrar el agrupamiento óptimo.
- Depende de la distancia.
- Sensible a outliers.
- Problemas con muchas dimensiones.









Reducción de Dimensionalidad



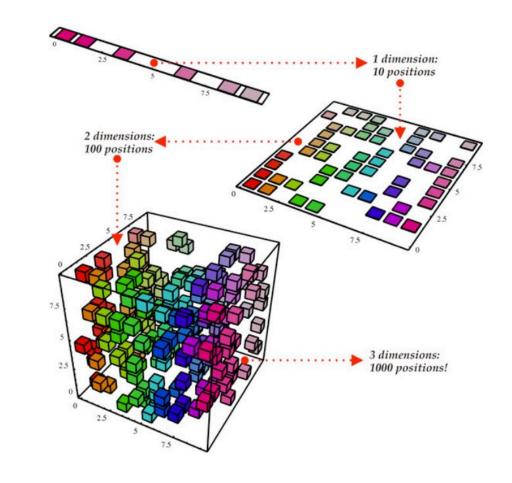
Reducción de Dimensionalidad

Como su nombre lo indica, busca llevar un conjunto de variables :

$$x_1,\ldots,x_n$$

a una representación más pequeña de ellas:

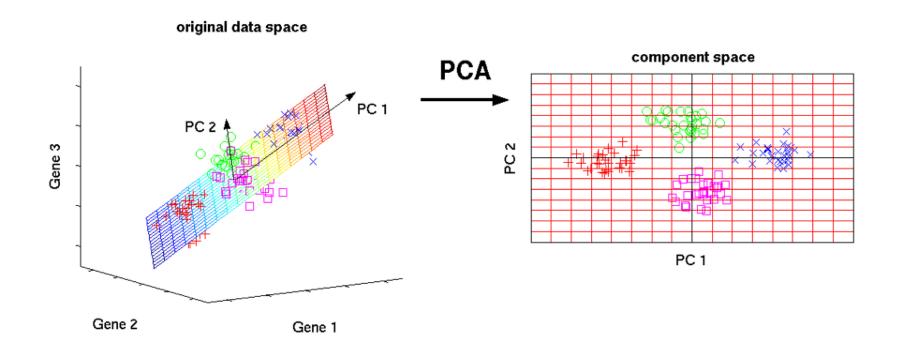
$$z_1, \ldots, z_k, \quad k < n$$





Principal Component Analysis (PCA)

Es un método para reducir la dimensionalidad de los datos conservando las direcciones que mayor varianza tienen.



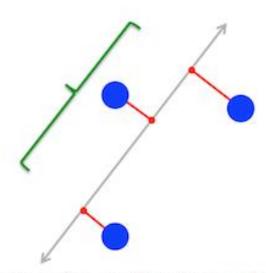


PCA: Algoritmo

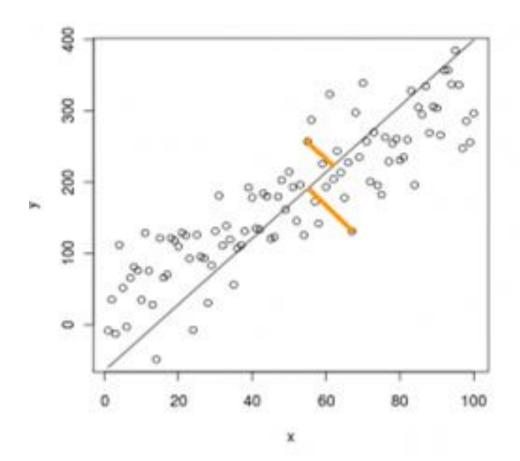
- 1. Calcular la media de cada variable.
- 2. Centrar los datos para que tengan media cero.
- 3. Calcular la matriz de covarianza.
- 4. Encontrar la descomposición en valores singulares.
- 5. Elegir el número de variables a conservar.
- 6. Proyectar.



PCA: Proyección



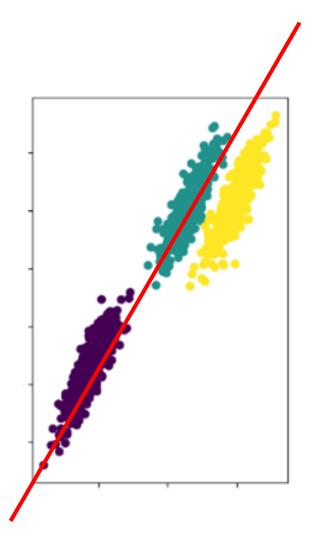
This axis produces the smallest total projection error and the largest variance





PCA: Clusters

En general, PCA no preserva clusters a la hora de reducir la dimensionalidad de los datos.





Ejemplos de agrupamiento y reducción de dimensionalidad



