

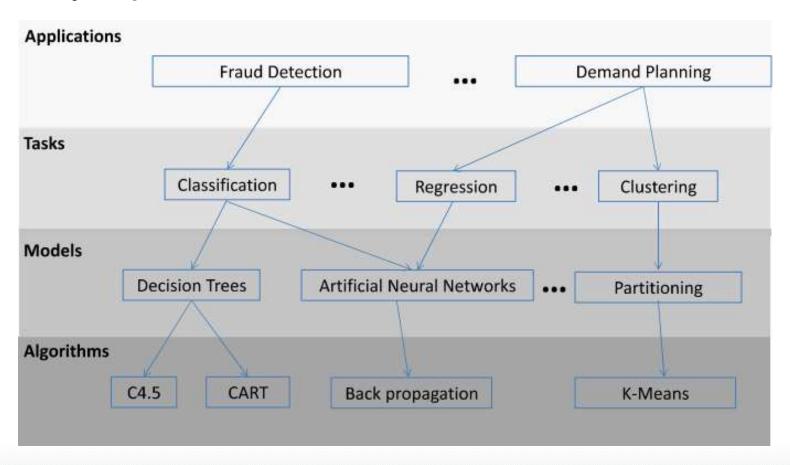
Universidad Nacional Autónoma de México Facultad de Ciencias Almacenes y Minería de Datos

Minería de datos: Clasificación

Gerardo Avilés Rosas gar@ciencias.unam.mx



- La minería de datos agrupa seis actividades: Clasificación, Estimación,
 Predicción, Asociación, Agrupación, Descripción y Visualización.
- Las tres primeras tareas son ejemplos de la minería de datos dirigida o aprendizaje supervisado.







- Las BD contienen una buena cantidad de información escondida que puede ser usada para tomar decisiones inteligentes.
- Clasificación y Predicción son dos formas de análisis de datos que se utilizan para extraer modelos que describan importantes clases de datos o predigan tendencias futuras en los mismos.
- Los modelos de clasificación predicen etiquetas categóricas (discretas y sin ordenar):











Los modelos de predicción trabajan con funciones continuas:

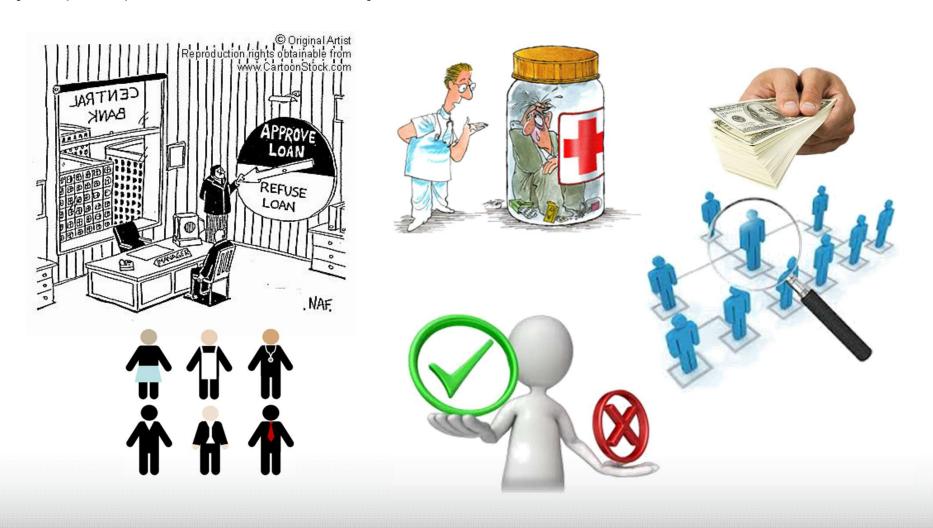


La mayoría de estos algoritmos han sido propuestos en los campos de máquinas de aprendizaje, reconocimiento de patrones y estadística; muchos de ellos residen en memoria (asumen un tamaño pequeño de los datos).



¿Qué es la clasificación?

- Consiste en predecir un resultado determinado con base en una entrada dada.
- Asignar a un objeto una cierta clase en función de la similitud con ejemplos previos de otros objetos.





¿Qué es la clasificación?

En cualquiera de estos ejemplos, la tarea de análisis es la clasificación, donde un modelo o clasificador se construye para predecir etiquetas categóricas:

seguro, riesgo, si, no, tratamiento A, tratamiento B, tratamiento C

 Estas categorías pueden se pueden representar por valores discretos, donde el ordenamiento entre los mismos no tiene ningún significado.





Se trata de un proceso de dos pasos, en el **primero:**

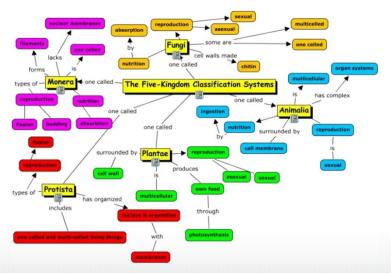
- Se construye un clasificador que permita describir un número predeterminado de clases o conceptos (se conoce como aprendizaje o fase de entrenamiento).
- Un algoritmo de clasificación construye el clasificador a través de analizar o aprender de un conjunto de entrenamiento hecho a partir de tuplas de una BD y sus etiquetas de clase asociadas.
- Una tupla X representa un vector de atributos n-dimensional que representa n mediciones hechas sobre la tupla de n atributos.
- Cada tupla X se supone que pertenece a una clase predefinida y determinada por un atributo de la BD llamado etiqueta de clase (atributo categórico en el que cada valor sirve como una categoría o clase).
- Las tuplas que componen el conjunto de entrenamiento se conocen como tuplas de entrenamiento (se seleccionan de la BD a través de un análisis).



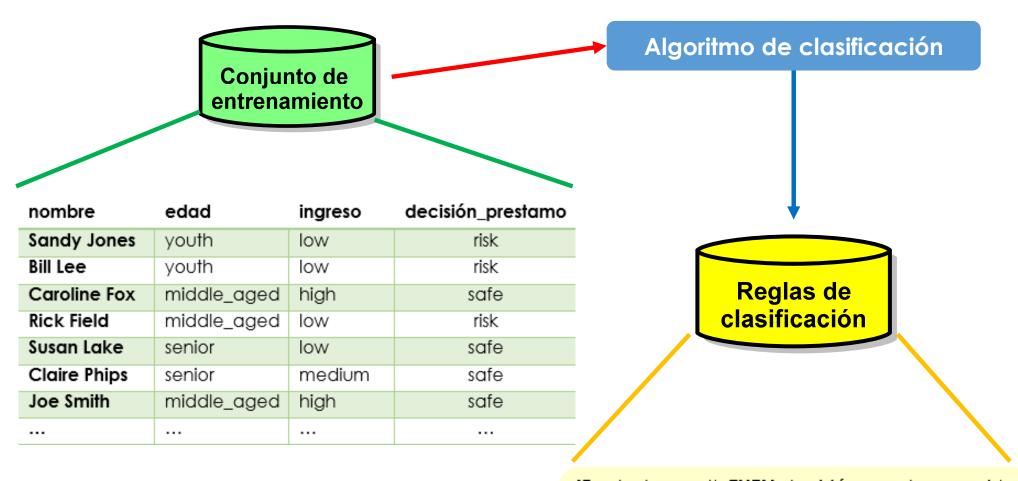
- Dado que las etiquetas de clase son proporcionadas para cada entrenamiento, este paso es también conocido como aprendizaje supervisado.
- Este primer paso puede verse como un mapeo o función y = f(X), que puede predecir las etiquetas de clase asociadas y de una tupla X dada:

El objetivo del mapeo debe permitir **separar las clases de datos**.

- Típicamente este mapeo se representa a través de:
 - □ Reglas de clasificación
 - □ Árboles de decisión
 - □ Fórmulas matemáticas







IF edad = youth THEN decisión_prestamo = risk
IF ingreso = high THEN decisión_prestamo = safe
IF edad = middle_aged AND ingreso = low
THEN decisión_prestamo = risk

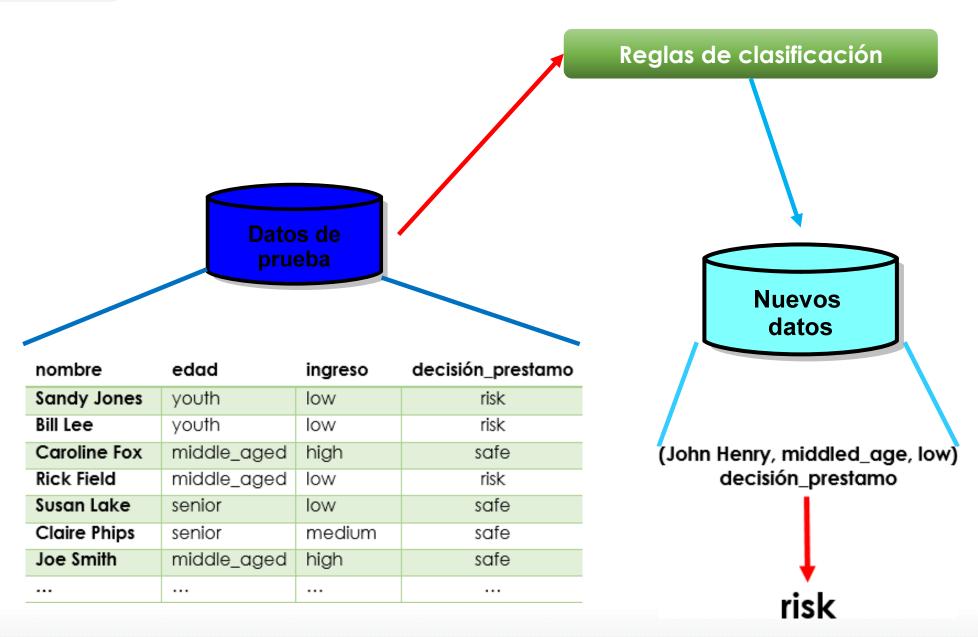
...



En el **segundo paso**:

- El modelo se utiliza para clasificar (se debe estimar la exactitud predictiva del clasificador).
- Si se utiliza el conjunto de entrenamiento para medir la exactitud, se obtiene una estimación bastante optimista, debido a que el clasificador tiende a sobreajustar los datos.
- Por esta razón se utiliza un conjunto de prueba (tuplas de prueba y sus etiquetas de clase asociadas). Las tuplas se seleccionan de manera aleatoria y son independientes de conjunto de tuplas de entrenamiento.
- La exactitud del clasificador en un conjunto de prueba dado es el porcentaje de tuplas que son correctamente clasificadas por el clasificador. Las etiquetas de clase asociadas de cada tupla son comparadas con las clases que predijo el clasificador en la fase de aprendizaje.
- Si la exactitud es aceptable, se puede utilizar para clasificar futuras tuplas.







Preprocesamiento de datos

Limpieza de datos:

Es necesario *preprocesar* los datos a fin **de remover o reducir el ruido** y tratar los **valores perdidos** (*missing values*), pues aunque la mayoría de los métodos de clasificación disponen de algunos mecanismos para para manejar este tipo de datos, esto puede ayudar a **reducir la confusión** durante el aprendizaje.

Análisis de relevancia:

Muchos de los atributos en los datos pueden ser redundantes o bien irrelevantes, de manera que es importante detectar a aquellos que no contribuyen con la tarea de clasificación. Este tipo de análisis nos puede ayudar a mejorar la eficiencia y escalabilidad.

Transformación y reducción de datos:

Los datos se pueden **normalizar** (para datos que involucran mediciones de distancia) o bien **generalizar** (principalmente utilizado para atributos que poseen valores continuos).



Comparación y evaluación

Exactitud:

Habilidad de predecir las etiquetas de clase de datos nuevos (previamente invisibles). Se estimada usando uno o más conjuntos de prueba que son independientes del conjunto de entrenamiento.

Velocidad:

Costo computacional involucrado en la generación y uso del clasificador.

Robustez:

Habilidad del clasificador de realizar predicciones correctas dados datos con ruido o con valores perdidos.

Escalabilidad:

Habilidad de construir un clasificador que pueda trabajar con grandes cantidades de datos.

Interpretabilidad:

Nivel de entendimiento y de visión que es proporcionado por el clasificador. Se trata de un aspecto subjetivo y por lo tanto es más difícil de asegurar.