# BIG DATA for BUSINESS

2.4 Introducción a Data Science y Machine Learning

# Conecta Empleo

Contenido desarrollado por Synergic Partners



# Índice del módulo

# 2.4 INTRODUCCIÓN DE DATA SCIENCE Y MACHINE LEARNING

- ¿Qué es Data Science?
- Etapas de un proyecto analítico
- ¿Qué es Machine Learning?
- Tipos de aprendizaje
- Técnicas básicas de Machine Learning
- Evaluación y selección de modelos analíticos



Introducción



En los últimos años se ha producido una explosión en el volúmen de los datos disponibles. La tecnología actual permite expresar las actividades comerciales, industriales, e individuales en datos digitales que son almacenados y procesados con el fin de extraer valor para las empresas y sus clientes.

¿Qué es Data Science?

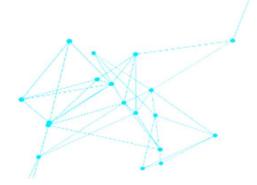


#### Diferencias con otras disciplinas

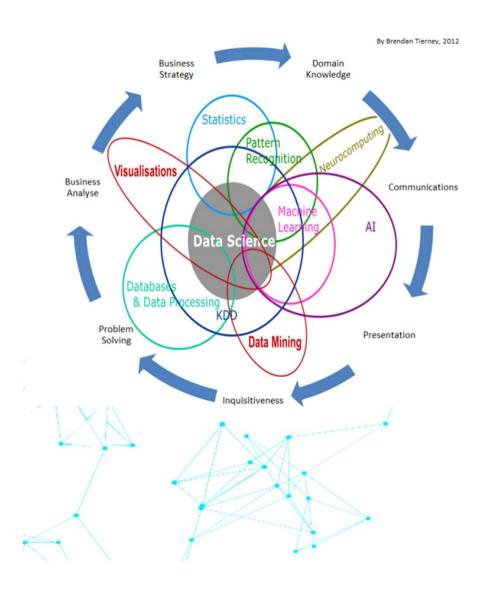


Data mining es el proceso de extraer patrones ocultos y desconocidos a partir de un conjunto de datos crudos, con el objetivo de transformar grandes cantidades de datos en información útil.

Ambos son términos que se refieren al proceso de transformar grandes volúmenes de datos en conocimiento; sin embargo, data science se entiende como un conjunto de principios fundamentales que sirven de guía para la extracción de conocimiento, mientras data mining se refiere a las tecnologías que incorporan estos principios.



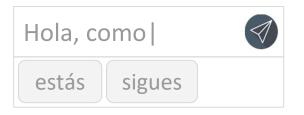
### Disciplinas de Data Science



En entornos Big Data el análisis de datos debe combinar métodos y técnicas de distintas disciplinas, como:

- Estadística
- Bases de Datos
- Informática
- Machine Learning
- Visualización, entre otras.

Data Science en el día a día







#### **Texto predictivo**

Anticipar la entrada de usuario presentándole sugerencia de la palabra que escribirá a continuación.

#### Web search / Internet

Los motores de búsqueda y el contenido personalizado en redes sociales representan sistemas interactivos inteligentes.

#### **Data Analytics**

Sugerir el mejor punto de encuentro entre el conductor y el pasajero.

Fuente:

#### **Data Scientist**



Data scientists aren't born-they're made. IT pros from all backgrounds are working to gain the types of skills companies need as the demand for data scientists outpaces the supply of qualified candidates. These are some common personality traits and skills of a data scientist.



#### Personality traits:

Intellectual curiosity combined with skepticism and good intuition. A tireless problem-solver driven to find a needle in a haystack. Creativity to guide further investigation with the goal of uncovering new information.



#### Interpersonal skills:

A storyteller who knows how to present data insights to drive business value and who can communicate with people at all levels of an organization.



#### **Business skills:**

Data scientists need knowledge far beyond data analysis and statistics. They need the business savvy to discover patterns that can be used to identify risks and opportunities and the leadership skills to influence business leaders to make datadriven decisions.



Bachelor's degree in statistics, data science, computer science or mathematics.

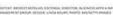
#### Specialized skills:

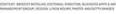
Data mining, machine learning and distributed computing. Ability to integrate structured and unstructured data. Experience with statistical research techniques, including modeling, data mining, clustering and segmentation.



#### Tools of the trade:

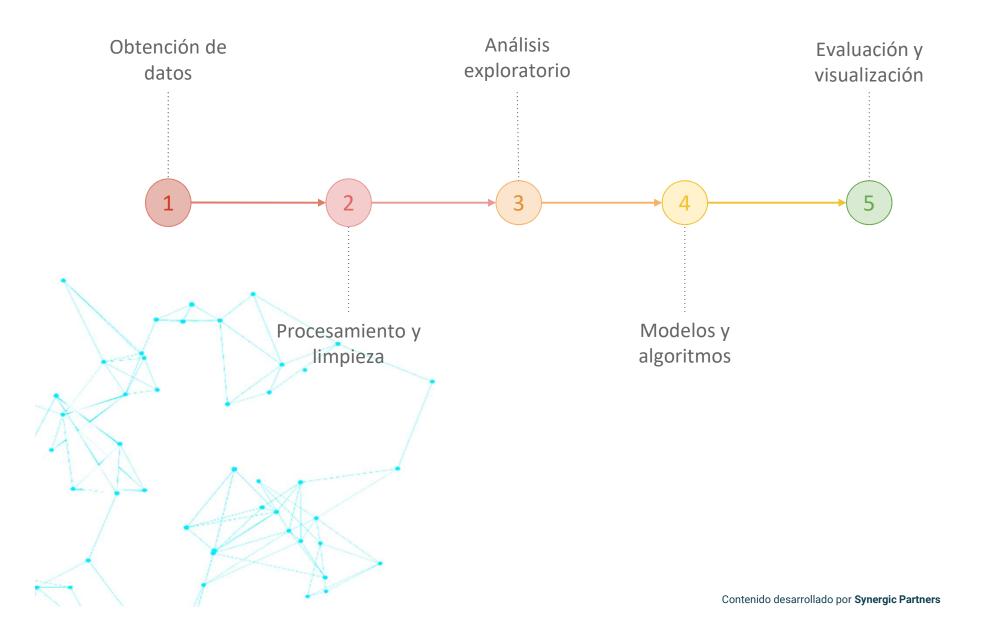
Familiarity with Hadoop, Pig, Hive, Spark and MapReduce. Comfortable with SQL, Python, Perl or other scripting languages, as well as statistical computing languages such as R.

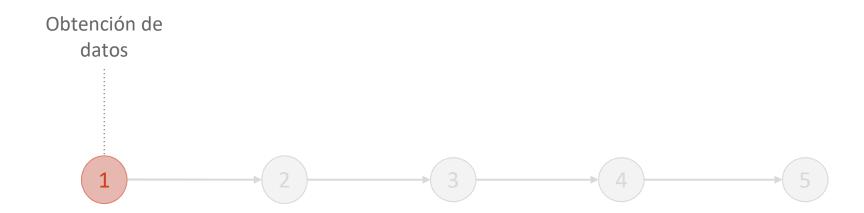


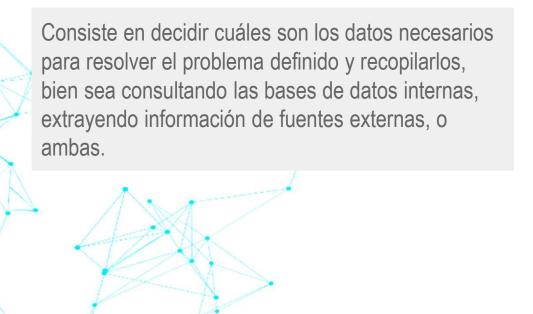


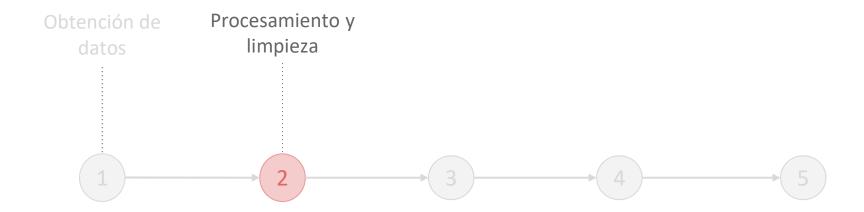










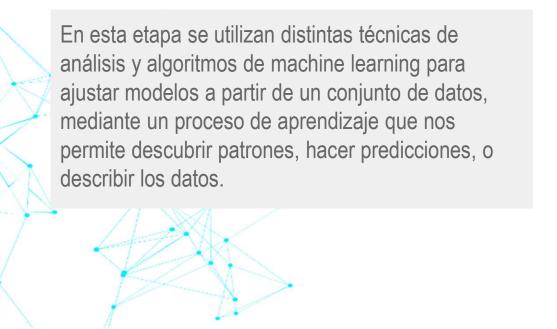




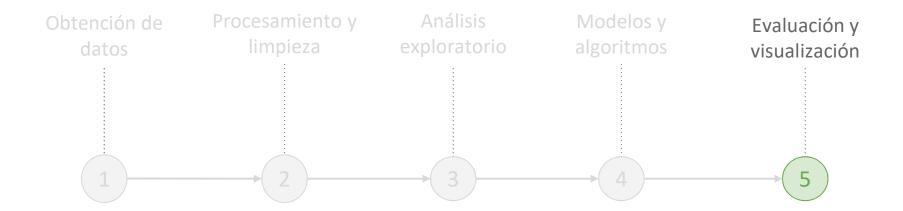




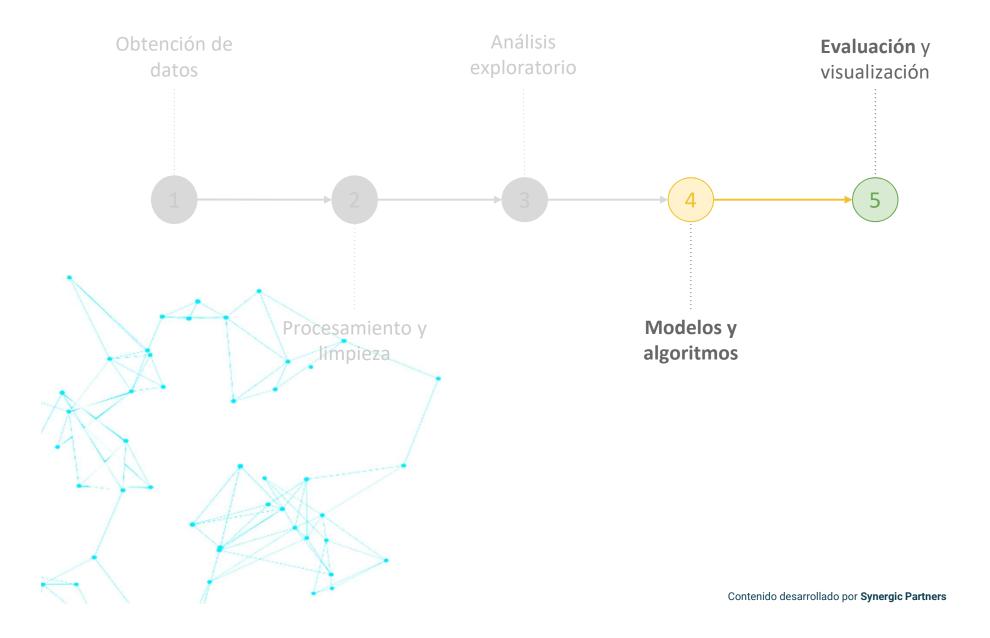




#### Etapas del proceso analítico

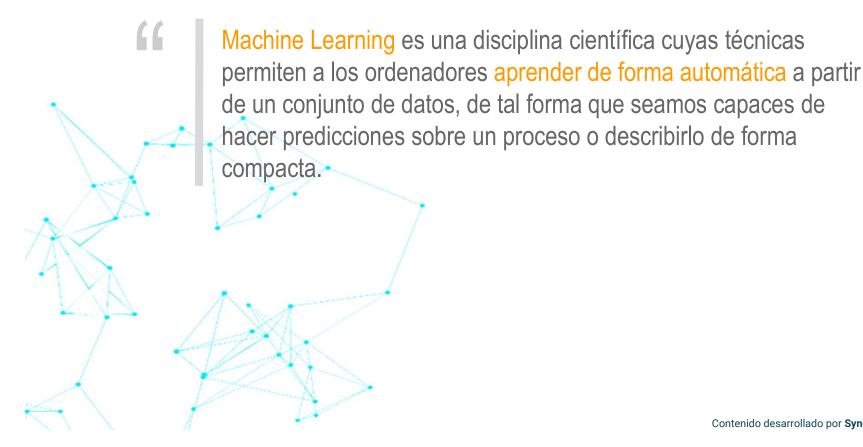


Se determina si el modelo obtenido ha sido satisfactorio y cumple con los objetivos preestablecidos. Se presentan los resultados mediante técnicas de visualización y representación de la información. Finalmente se extraen conclusiones y el valor para el negocio.





¿Qué es machine learning?

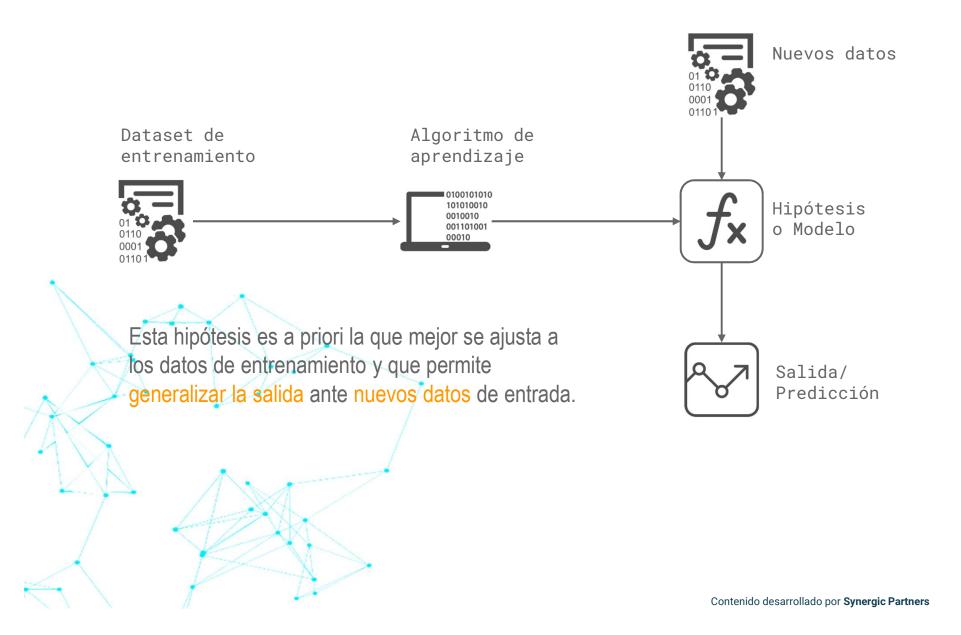


¿En qué consiste el aprendizaje?



En los sistemas de *machine learning* se dispone un conjunto de datos de entrenamiento o *training dataset*, que son utilizados para obtener una hipótesis (modelo o función) mediante un proceso de aprendizaje.

¿En qué consiste el aprendizaje?



¿En qué consiste el aprendizaje?



#### **Datos**

En general, los datos utilizados para entrenar un modelo de *machine learning* se organizan de forma tabular.

#### Terminología



**Atributo** 

Es cualquier aspecto distintivo o característica medible de un sistema o entidad.



Instancia

Entidad sobre lo que se quiere hacer la predicción. Consiste en una colección de valores que representa a una observación, generalmente mediante un vector de atributos.



Respuesta

Es la variable de salida u objetivo a predecir.



**Etiqueta** 

Es el valor real de salida en una tarea de predicción.





### Terminología



**Ejemplo** 



Modelo ó hipótesis



Métrica



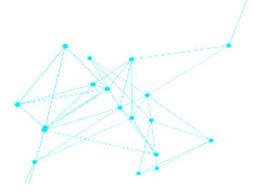
Una medida de interés que cuantifica el desempeño del modelo.

Es una métrica que optimiza el algoritmo de aprendizaje.

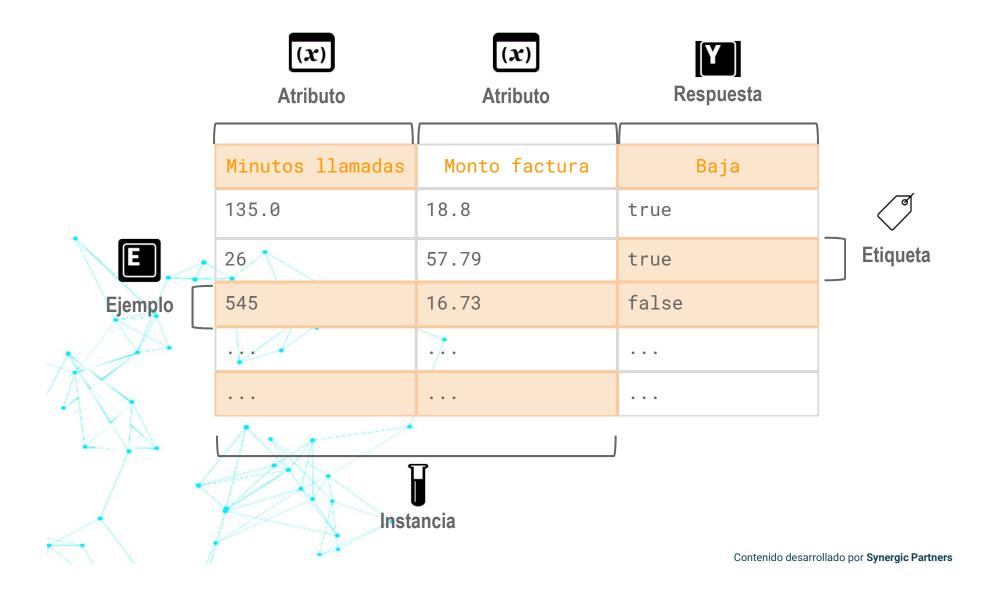
Es una instancia (conjunto de atributos) y la etiqueta correspondiente.

Es una estructura que resume un conjunto de datos para predicción o descripción.





Terminología



Ejemplo. Mercado inmobiliario



Tenemos acceso a datos de ventas del mercado inmobiliario de la ciudad de *Nueva York*, con las siguientes variables:

- Nombre del barrio
- Categoría catastral del edificio
- Categoría fiscal
- Dirección
- Código Postal
- Superficie
- Año de construcción
- Precio de venta
- Fecha de venta

Con estos datos queremos construir un modelo predictivo que nos permita estimar el precio de venta de la propiedad.

Ejemplo. Mercado inmobiliario



#### **Atributos**

- Nombre del barrio
- Categoría catastral del edificio
- Categoría fiscal
- Dirección
- Código Postal
- Superficie
- Año de construcción
- Precio de venta
- Fecha de venta

Ejemplo. Mercado inmobiliario



#### Instancia

- Nombre del barrio → Chinatown
- Categoría catastral del edificio → *Unifamiliar*
- Categoría fiscal → Clase 1 (residencial)
- Dirección → 53-55 Division Street
- Código Postal →10002
- Superficie → 1708 ft<sup>2</sup>
- Año de construcción → 1920
- Precio de venta
- Fecha de venta  $\rightarrow$  27/06/2013

Ejemplo. Mercado inmobiliario



#### Salida

- Nombre del barrio
- Categoría catastral del edificio
- Categoría fiscal
- Dirección
- Código Postal
- Superficie
- Año de construcción
- Precio de venta
- Fecha de venta

Ejemplo. Mercado inmobiliario



# Etiqueta

- Nombre del barrio
- Categoría catastral del edificio
- Categoría fiscal
- Dirección
- Código Postal
- Metros cuadrados
- Año de construcción
- Precio de venta → \$2.800.000
- Fecha de venta

Ejemplo. Mercado inmobiliario



# Ejemplo

- Nombre del barrio → Chinatown
- Categoría catastral del edificio → *Unifamiliar*
- Categoría fiscal → Clase 1 (residencial)
- Dirección → 53-55 Division Street
- Código Postal →10002
- Superficie  $\rightarrow$  1708
- Año de construcción → 1920
- Precio de venta  $\rightarrow$  \$2.800.000
- Fecha de venta  $\rightarrow$  27/06/2013

Ejemplo. Mercado inmobiliario



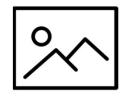
### **Dataset**

Nombre del barrio	Categoría catastral	 Fecha de venta	Precio de venta
Chinatown	Unifamiliar	 27/06/2013	2800000
	· :		

Tipos de datos



**Texto.** Tipo de datos más simple, se compone de cadenas de caracteres (números y letras).



Imágen. Contiene información bidimensional, además puede contener información del color (RGB, HSV). Suele requerir preprocesamiento para poder ser usado en sistemas de aprendizaje automático.



Sonido. Una señal de sonido puede contener varios canales por lo que su complejidad a la hora de ser usada en machine learning también es considerable, requiere preprocesamiento.



Video. Consiste en un conjunto de imágenes (frames) consecutivas a una determinada tasa de imágenes por segundo, introduce una nueva dimensión, el tiempo.

### Tipos de variables

#### Variables Cuantitativas

Son variables numéricas que se pueden ordenar y medir. Las variables cuantitativas pueden ser:

- Continuas (en intervalos)
- Discretas (valores concretos)

Superficie (m²)	232.26, 993.78, 469.62
Precio de venta (\$)	5380000, 53183682, 41250000
Año de construcción	1905, 1920, 1991,



## Tipos de variables

#### Variables Categóricas

También se denominan variables cualitativas o variables de atributos. Los valores de una variable categórica se pueden colocar en un número contable de categorías o grupos diferentes. Los datos categóricos pueden tener o no algún orden lógico.

Categoría Fiscal	1: Residencial 2: Residencial Coop 3:	
Código Postal	10038, 10013, 10002,	
Barrio	Alphabet City, Chinatown, Chelsea,	

Tipos de variables

#### Variables Indicadoras (*Dummies*)

Las variables dummy son variables cualitativas. Sólo pueden asumir los valores 0 y 1, indicando respectivamente ausencia o presencia de una cualidad o atributo.

Derecho a usufructo

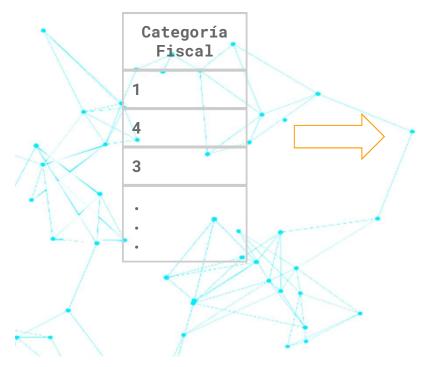
0: No 1: Si



### Tipos de variables

### Variables Indicadoras (*Dummies*)

Es usual generar variables *dummy* a partir de una variable categórica.



Categoría Fiscal 1	Categoría Fiscal 2	Categoría Fiscal 3	Categoría Fiscal 4
1	0	0	0
0	0	0	1
0	0	1	0
•			•
•			•

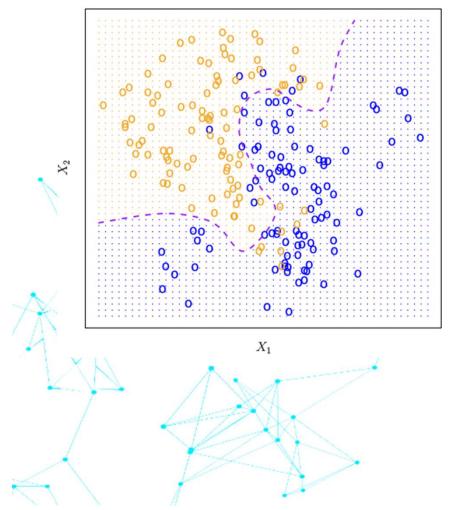


Tipos de aprendizaje

Existen diferentes estrategias de aprendizaje automático. En general el proceso de aprendizaje consiste en modificar los parámetros del modelo en función de los datos. Se suelen agrupar en:



Tipos de aprendizaje. Aprendizaje supervisado

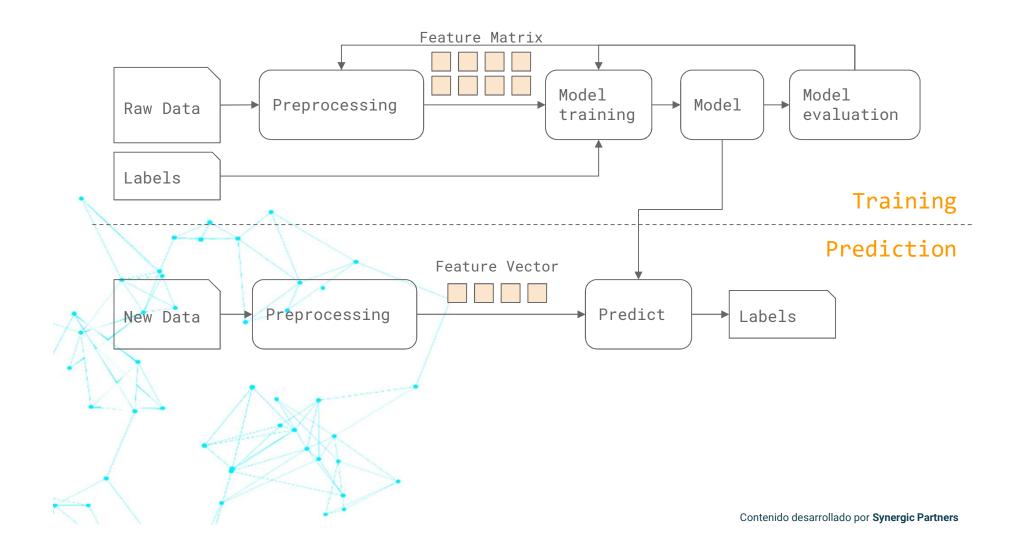


### Aprendizaje Supervisado

Consiste en inferir a partir de ejemplos una función que relacione un conjunto de atributos con una variable de respuesta. El objetivo es predecir (generalizar) la respuesta ante futuras observaciones de los atributos.

Ejemplo. Clasificación binaria. El mapa de colores muestra la frontera de decisión aprendida por el algoritmo.

Tipos de aprendizaje. Aprendizaje supervisado

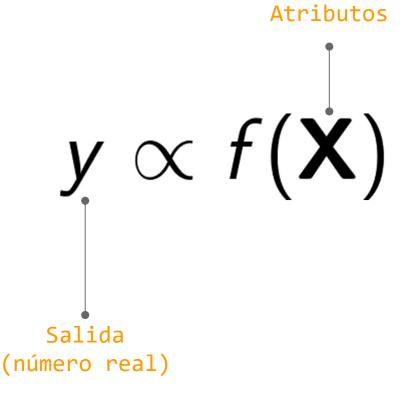


Aprendizaje supervisado. Regresión

### Regresión

Los métodos de regresión estudian la construcción de modelos para explicar la dependencia entre una variable respuesta dependiente (Y) y la(s) variable(s) explicativa(s) o dependiente(s), X.

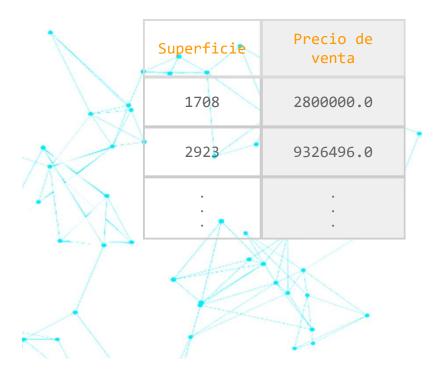
Es un modelo óptimo para patrones de demanda con tendencia (creciente o decreciente), es decir, patrones que presenten una relación de linealidad entre la demanda y el tiempo.

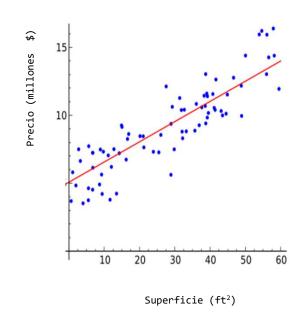


Aprendizaje supervisado. Regresión



Ejemplo. Predecir precio de una vivienda en función de los ft<sup>2</sup>.





Aprendizaje supervisado. Clasificación

#### Clasificación

Un sistema de clasificación predice una categoría o etiqueta; es decir, asigna una clase a un objeto.

La categoría puede ser binaria (dos valores, por ejemplo; churn/no churn, residencial/no residencial) o un rango de valores (A, B, C, D, ..).



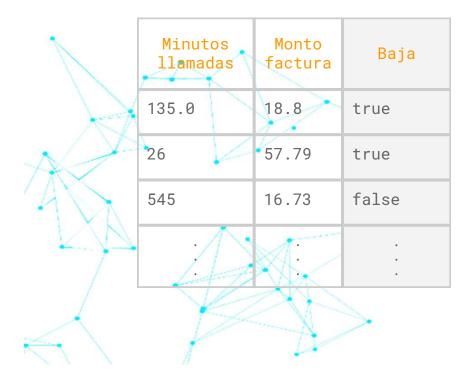
**Atributos** 

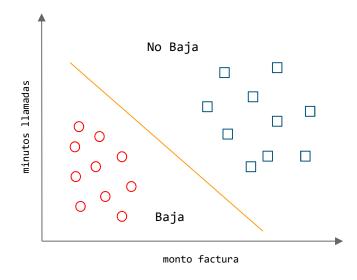


Aprendizaje supervisado. Clasificación

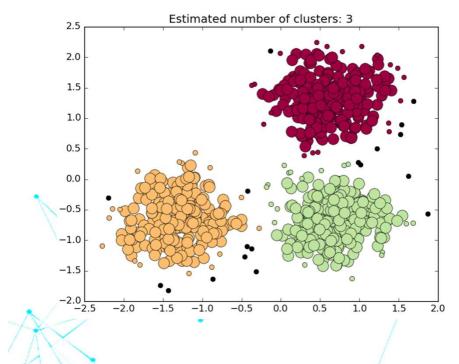


Ejemplo. Predicción de bajas en un servicio de telefonía. El objetivo del modelo es clasificar a los clientes actuales como "baja" o "no baja" del servicio en función de una probabilidad (scoring) calculada a partir de un modelo desarrollado con el histórico de bajas y no bajas de clientes.





Tipos de aprendizaje. Aprendizaje no supervisado

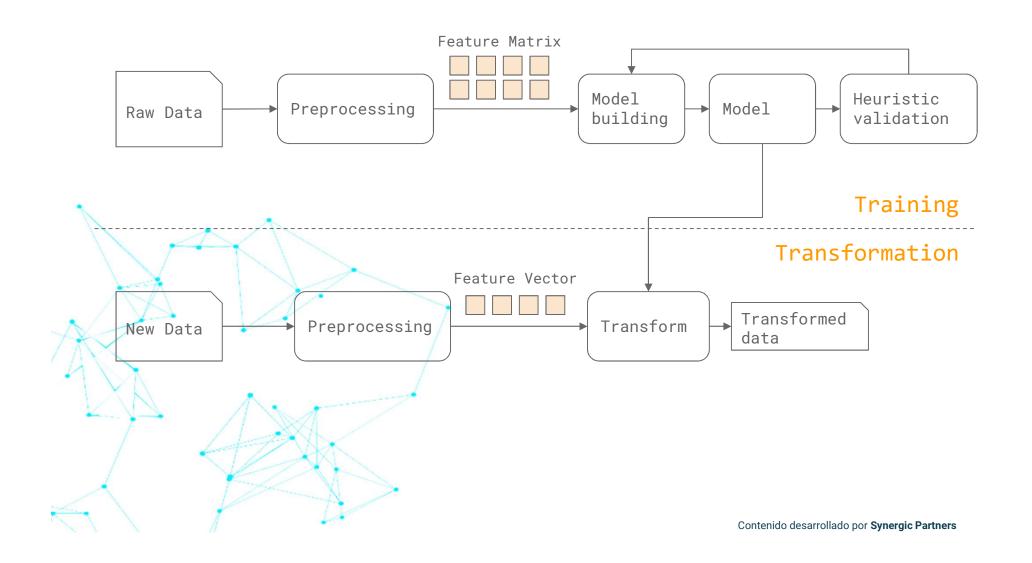


### Aprendizaje no Supervisado

Son algoritmos que permiten describir cómo están organizados o agrupados un conjunto de datos sin etiquetas. El método de aprendizaje no supervisado más común es el clustering, que permite agrupar o segmentar datos similares en sus características.

Ejemplo. Agrupamiento basado en densidad (DBSCAN). Fuente: documentación scikit-learn.

Tipos de aprendizaje. Aprendizaje no supervisado



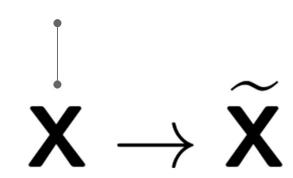
Aprendizaje no supervisado. Clustering

### Clustering

Consiste en organizar objetos en grupos según su distribución o similitud.

Es el proceso de agrupar los datos en grupos o en clústeres, de tal forma que, el conjunto de datos o instancias de un mismo clúster presentan una alta similitud entre ellos y a su vez, son muy diferentes de los de otro clúster.

### **Atributos**

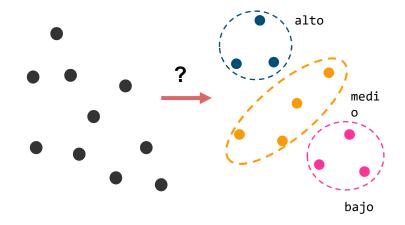


Aprendizaje no supervisado. Clustering



Ejemplo. Organizar clientes por consumo de datos

1	Llamadas nacionales (min.)	Llamadas internacionales (min.)	Monto factura
	135.0	0	18.8
1	26	379	57.79
4	545	10	16.73



Tipos de problemas a abordar con Machine Learning

