

### Mapa general de la carrera

Revisión modular

SQL para el análisis de datos

Programación con Python para el análisis de datos

Análisis estadístico con Python

comunicación de insights

Machine Learning\*

Redes neuronales\*



\*Solo para Data Science



# **Machine Learning**

Unidad	Clases (sincrónico)	Autoaprendizaje (asincrónico)	Tutoría (sincrónico)
Introducción al Machine Learning	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aprendizaje supervisado y no supervisado (Parte I)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aprendizaje supervisado y no supervisado (Parte II)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aprendizaje supervisado y no supervisado (Parte III)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aprendizaje supervisado y no supervisado (Parte IV)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aprendizaje supervisado y no supervisado (Parte V)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aplicando lo aprendido (Parte I)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Aplicando lo aprendido (Parte II)	2 horas	Desde 6 horas	2 horas
Prueba	0 horas	Desde 6 horas	0 horas
Receso	0 horas	0 horas	0 horas

{desafío} latam\_

### ¿Qué aprenderemos en este módulo?

Al finalizar el módulo serás capaz implementar modelos de aprendizaje automático por medio de técnicas estadísticas, adecuando los diferentes algoritmos debidamente a la situación y requerimientos necesarios.





Implementar modelos de aprendizaje automático por medio de técnicas estadísticas, adecuando los diferentes algoritmos debidamente a la situación y requerimientos necesarios

- Unidad 1: Introducción al Machine Learning
- Unidad 2: Aprendizaje Supervisado
   y No Supervisado
   (Parte I: No supervisado)
   (Parte II: Clasificación)
   (Parte IV: Regresión)
   (Parte V: Series de tiempo)
- Unidad 3: Aplicando lo aprendido (Parte I: Preprocesamiento de datos) (Parte II: Modelamiento)



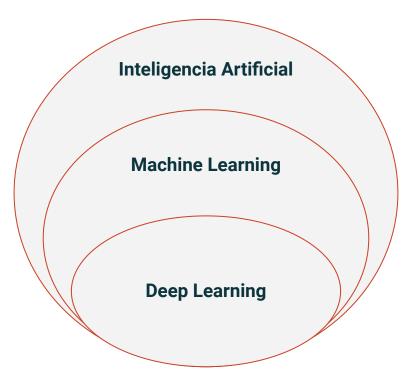
¿Qué han escuchado del concepto de Machine Learning?



### /\*Conceptos Básicos de Machine Learning\*/



### ¿Qué es el Machine Learning?



#### **Inteligencia Artificial**

Subdisciplina del campo de la informática que busca la creación de máquinas que puedan imitar un comportamiento "inteligente".

#### **Machine Learning**

Busca dotar a las máquinas de capacidad de aprendizaje/generalización a partir de la experiencia (Datos).

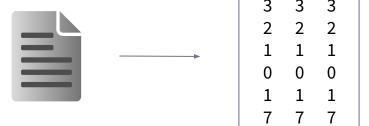
#### **Deep Learning**

Rama del ML que utiliza redes neuronales profundas para el aprendizaje.



### ¿Cómo funciona el Machine Learning?

Para trabajar con técnicas de Machine Learning se utilizan entidades en el mundo real como: clientes, productos, fotos, canciones, fenómenos, etc.

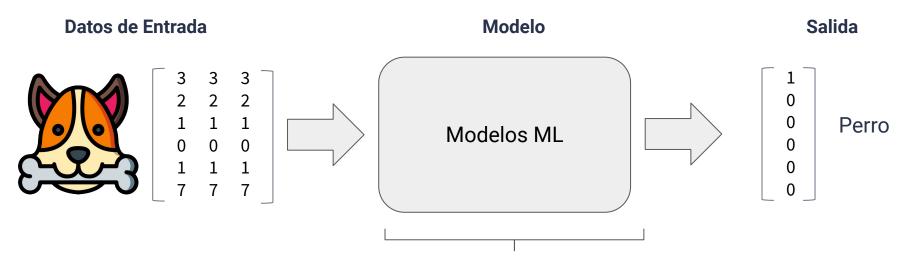


El primer paso es poder representar estas entidades a partir de vectores numéricos, para que estos puedan ser comprendidos por una computadora.





### ¿Qué es un modelo de Machine Learning?



**Representación de un problema** o sistema que aprende a partir de los **datos** (relación entre los diferentes datos) utilizando un algoritmo de aprendizaje y se utiliza para hacer predicciones o tomar decisiones en nuevos datos.



### /\*Tareas con Machine Learning\*/

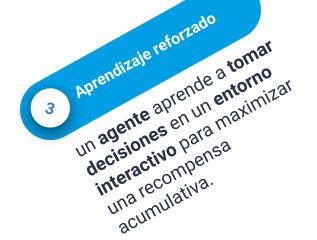


### **Tareas con Machine Learning**

Tipos de aprendizaje

Aprendizaje supervisado busca descubrir la relación VIO Patrones existente entre Variables de entrada y de Aplica para set de datos salida. etiquetados

Aprendizaje no supervisado relaciones entre variables busca descubrir de entrada sin una guía Aplica para set de datos del aprendizaje. sin etiquetas.



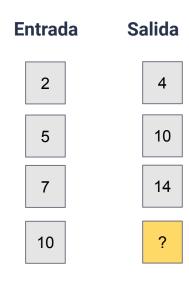


## **Aprendizaje Supervisado**Clasificación y regresión

Existen 2 tipos de aprendizaje supervisado dependiendo de la naturaleza de la variable objetivo.

**Clasificación:** Cuando la variable objetivo es una categoría. Por ej, clasificación de imágenes, predicción de fuga, clasificación de correos.

**Regresión:** Cuando la variable objetivo es un valor numérico. Por ej, predicción del precio de vivienda, predicción de demanda.





## **Aprendizaje Supervisado Clasificación y regresión**

Existen 2 tipos de aprendizaje supervisado dependiendo de la naturaleza de la variable objetivo.

**Clasificación:** Cuando la variable objetivo es una categoría. Por ej, clasificación de imágenes, predicción de fuga, clasificación de correos.

**Regresión:** Cuando la variable objetivo es un valor numérico. Por ej, predicción del precio de vivienda, predicción de demanda.

Entrada	Salida
2	4
5	10
7	14
10	20



# Ejercicio: ¿Regresión o clasificación?

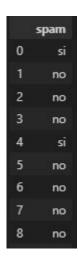


# **Ejercicio**¿Clasificación o regresión?

### Detección de Spam

	longitud	num_palabras	num_links
0	27	6	4
1	46	3	2
2	12	6	0
3	17	10	0
4	26	4	1
5	45	4	3
6	38	3	0
7	21	9	3
8	17	6	4

Variables explicativas



Variable Objetivo



# **Ejercicio**¿Clasificación o regresión?

Predicción precio de una casa

	LotArea	Street	GrLivArea	BsmtFullBath
0	8450	Pave	1710	1
1	9600	Pave	1262	0
2	11250	Pave	1786	1
3	9550	Pave	1717	1
4	14260	Pave	2198	1
5	14115	Pave	1362	1
6	10084	Pave	1694	1
7	10382	Pave	2090	1
8	6120	Pave	1774	0

Variables explicativas

	SalePrice
0	208500
1	181500
2	223500
3	140000
4	250000
5	143000
6	307000
7	200000
8	129900

Variable Objetivo

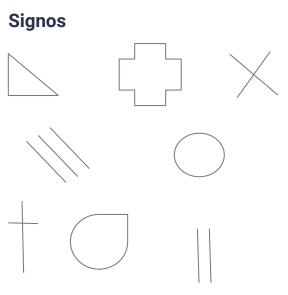




### Aprendizaje No Supervisado Técnicas

**Reducción de dimensionalidad:** Se utiliza para reducir la cantidad de dimensiones aprovechando la relación entre las diferentes variables.

**Clustering:** Se utiliza para agrupar conjunto de datos que se asemejan entre ellos. Por ejemplo, segmentación de clientes para descubrir segmentos de clientes similares entre sí.



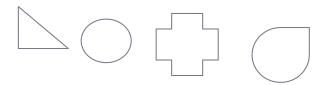


### Aprendizaje No Supervisado Técnicas

**Reducción de dimensionalidad:** Se utiliza para reducir la cantidad de dimensiones aprovechando la relación entre las diferentes variables.

**Clustering:** Se utiliza para agrupar conjunto de datos que se asemejan entre ellos. Por ejemplo, segmentación de clientes para descubrir segmentos de clientes similares entre sí.

### Lenguaje 1



### Lenguaje 2

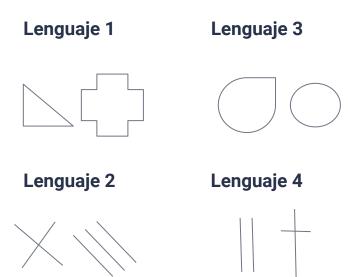




### Aprendizaje No Supervisado Técnicas

**Reducción de dimensionalidad:** Se utiliza para reducir la cantidad de dimensiones aprovechando la relación entre las diferentes variables.

**Clustering:** Se utiliza para agrupar conjunto de datos que se asemejan entre ellos. Por ejemplo, segmentación de clientes para descubrir segmentos de clientes similares entre sí.





# **Ejercicio: Detección de dígitos con clustering**



### Detección de dígitos con clustering

**Utilicemos clusters** 

A continuación veremos cómo el uso de clusters puede ayudarnos a identificar patrones utilizando Python, y las bibliotecas que nos provee para esto.

Observa atentamente la presentación de tu profesor (la forma de llegar a estos resultados la comprenderás más adelante en el módulo)





## Aprendizaje por Reforzamiento Elementos del aprendizaje por reforzamiento

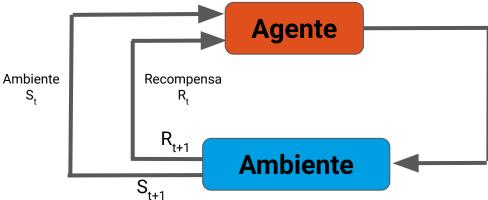
Corresponde a un problema de optimización, en el cual un agente aprende a tomar decisiones en un entorno interactivo para maximizar una recompensa.

**Agente**: Puede realizar **acciones** dentro de un entorno, con el objetivo de obtener una recompensa.

Entorno: Corresponde al contexto en que está inserto el agente.

Recompensa: Es la respuesta que entrega en entorno al agente respecto a la acción que realizó en el

estado que se encontraba.





# **Ejercicio: Comprendiendo las tareas de Machine Learning**



### **Ejercicio**

### Clasifiquemos tareas de Machine Learning

- 1. Clasifique los siguientes ejemplos:
  - a. Predecir la demanda de los clientes a diferentes productos.
  - b. Analizar el sentimiento de las reseñas de los clientes.
  - Detección de transacciones fraudulentas en tiempo real.
  - d. Segmentar clientes para realizar ofertas dirigidas a los segmentos.
  - e. Predicción de fuga de clientes.
  - f. Diagnósticos con imágenes.
  - g. Visualización de múltiples variables en espacios más pequeños.
  - h. Predicción de falla en equipos mineros.
  - i. Predicción de la necesidad de camas críticas en el sector de salud.
  - i. Enseñar a un robot a caminar.
  - k. Predicción del precio de una propiedad





### **Ejercicio**

### Tipos de aprendizajes de máquinas

A partir del entendimiento de los diferentes tipos de aprendizaje que hay, entrega un ejemplo para cada uno (supervisado, no supervisado y por reforzamiento).

Comenta sobre sus áreas de expertise y experiencias varias.







### /\*Retomando la Regresión Lineal\*/

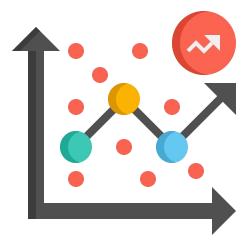


### Retomando la regresión lineal

### Scikit learn

La principal librería de machine learning para python es **scikit-learn**. En ella, encontraremos diferentes módulos como:

- Dataset de prueba
- Funciones para preparación de datos (esquemas de evaluación)
- Algoritmos de aprendizaje supervisado y no supervisado
- Métricas de evaluación
- Mucho más





### Retomando la regresión lineal

### Perspectiva del Machine Learning

Para realizar el ejemplo de la regresión lineal desde la perspectiva del Machine Learning vamos a proceder a aplicar los siguientes pasos:



**Objetivo**: Dotar al algoritmo de una buena capacidad de generalización en nuevos datos, para poder utilizar el algoritmo en los procesos pertinentes.



### **Machine Learning con Python**

División de los datos

Dividimos el set de datos en entrenamiento y testeo.

**Objetivo:** Poder estimar los parámetros de algoritmo en el test de entrenamiento y testear cuál es el poder predictivo del algoritmo en datos nuevos, no vistos anteriormente.

**Importante:** Asegurar independencia entre entre ambos set de datos, para asegurar la generalización.

Atributos entrenamiento

Atributos validación

Vector objetivo entrenamiento

ector objetive validación



### **Machine Learning con Python**

#### **Entrenamiento**

El algoritmo se entrena en el set de entrenamiento, donde ajusta sus parámetros para realizar predicciones o tomar decisiones más precisas.

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$$

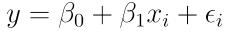
Atributos entrenamiento

Vector objetivo entrenamiento



## Machine Learning con Python Predicción

El algoritmo ya entrenado se utiliza para predecir en el set de testeo.



**Atributos entrenamiento** 

Vector objetivo entrenamiento

$$\widehat{y} = \beta_0 + \beta_1 \mathbf{X}$$

Atributos validación

ector objetivo validación

### Machine Learning con Python Evaluación del modelo

A partir de la predicción y el valor real de la variable objetivo del set de testeo se calculan métricas del desempeño del algoritmo.

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{N} \left( \mathbf{y_i} - \widehat{\mathbf{y_i}} \right)^2$$

**Importante:** elegir métricas adecuadas para cada tipo de aprendizaje y cada caso de uso. Pero la idea siempre es la misma, tener una métrica que indica el grado de generalización del modelo.

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$$

Atributos entrenamiento

Vector objetivo entrenamiento

$$\widehat{y} = \beta_0 + \beta_1 \mathbf{X}$$

Atributos validación

Vector objetivo validación

¿Qué métricas podrían utilizarse para medir el desempeño de la regresión lineal?



# Desafío - Introducción al Machine Learning



### Desafío

### "Introducción al Machine Learning"

- Descarga el archivo "Desafío".
- Tiempo de desarrollo asincrónico: desde 4 horas.
- Tipo de desafío: individual.

¡AHORA TE TOCA A TI! 🦾





### Ideas fuerza



Machine
Learning es un
subcampo de la
IA que permite
analizar datos,
identificar
patrones a partir
de los datos.



Entender las
diferentes tareas
que se pueden
resolver con ML
(Aprendizaje
Supervisado, no
supervisado y
reforzamiento) y
escoge el indicado
según sea el caso.



Conocer los usos y métodos de la librería scikit learn para la aplicación de algoritmos de aprendizaje con python



¿Qué contenidos de la clase no te quedan totalmente claros?



### Recursos asincrónicos

### ¡No olvides revisarlos!

Para esta semana deberás revisar:

- Guía de estudio
- Desafío "Introducción al Machine Learning""



















