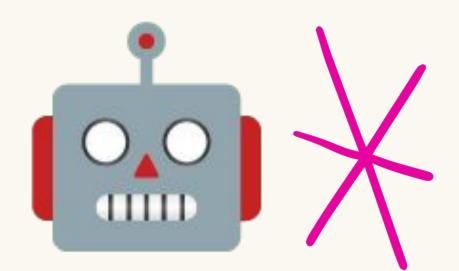


# Desbloqueando el Poder de los Datos





# Inteligencia Artificial & Ciencia de Datos para todos

Descanzo. Regresamos a las: 8:00 a.m.

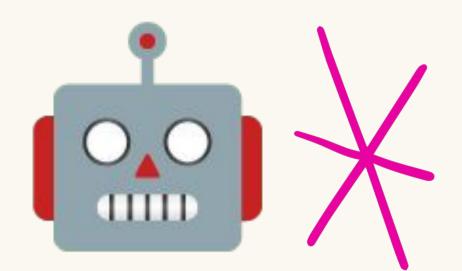
¿Te gustaria comenzar el día con alguna canción en específico?

Coméntala en el chat 🎶 💬





# Desbloqueando el Poder de los Datos





# Inteligencia Artificial & Ciencia de Datos para todos

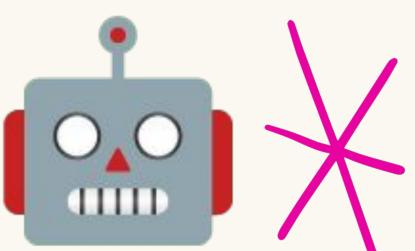
Comenzamos a las 7:05 a.m. en punto.

¿Te gustaria comenzar el día con alguna canción en específico?

Coméntala en el chat









Inteligencia Artificial & Ciencia de Datos para todos





# Pasos en un proyecto de machine learning

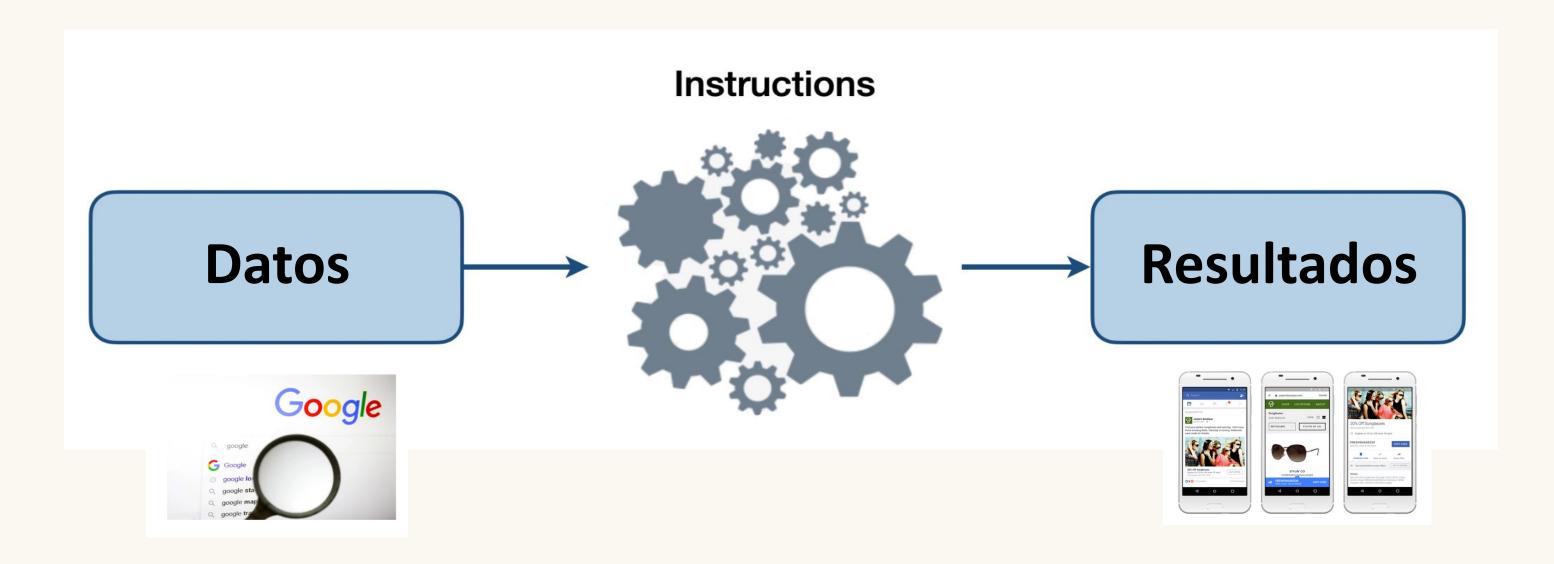
Septiembre 3, 2024





- 1. Repaso de la última clase
- 2. Tema de hoy:
  - ¿Qué es machine learning?
  - Diferencia entre ML vs DL vs Al
  - Partes de un modelo de ML
  - Familias de modelos de ML
  - Pasos de un proyecto de ML
  - Ejemplos
- 3. Logistica de la clase

Un algoritmo informático es un conjunto de instrucciones que permiten que el computador genere resultados



Los lenguajes de programación nos permiten

comunicarnos con el computador python



# Programación en Python parte 1

https://colab.research.google.com/drive/14i3bmnxjpdEHmjWWNo\_iSKF336Dv3XtC

¡Hola Mundo! Variables: Nombre y lugar de almacenamiento de un dato Tipos de datos básicos en Python int: Números enteros ☐ float: Números decimales boolean: Valor verdadero (True) o falso (False) □ string: Téxto Aritmética Comparaciones lógicas Operadores lógicos

# Programación en Python parte 2

https://colab.research.google.com/drive/1Jlv5nKz6sDaSVsbyjosM14eo14ObNoXn

- Cadenas de texto ☐ Estructuras de datos ☐ list:Listas[] Versátil uple: Tuplas () Una vez creadas, no pueden ser modificadas. set: Conjuntos { } Cada elemento es único. No hay orden. dict: Diccionarios { k:v, k:v, ..., k:v} Parejas de llaves y valores. Las llaves son únicas. Condicionales
  - if: si
    elif: sino, si
    else: sino

# Programación en Python parte 3

https://colab.research.google.com/drive/1wjEPKGQWJMrZ2r-lm-KbnOCm3ZXBxZlR

Bucles ☐ For (**Para** - Se utiliza para repetir código un **número concreto** de veces.) While (Mientras que - Se utiliza para repetir código hasta que una condición se cumpla.) ☐ Compresión de listas **Funciones** Librerias ☐ Se instalan con! pip install nombre\_libreria

El nombre que le quieras dar a tu función Datos de entrada Separados por comas, dentro del parentesis

# Para crear la función

Así le decimos a Python que esto es una función

def mi\_funcion(dato1, dato2, dato3):
 # código con instrucciones
 # más instrucciones
 return resultado

Una tabulación para indicar que esas líneas de código pertenecen a la función.

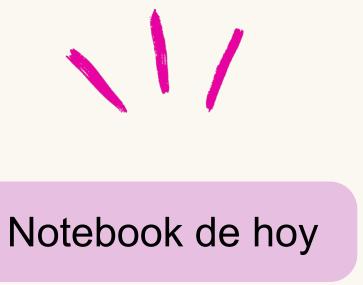
El (los) resultado(s) que queremos retornar. Debe ir antecedido por la palabra return

# Para usar la función ya creada

mi\_funcion("hola", 3141592, [23,7])

El nombre que le diste a tu función

Datos de entrada Separados por comas, dentro del parentesis



#### Respuestas del taller anterior:

https://colab.research.google.com/drive/1rm91WGUJNv\_hRn77BE3gj2heKA2t4zLt?usp=sharing









#### 2. Tema de hoy:

- ¿Qué es machine learninq?
- Diferencia entre ML vs DL vs Al
- Partes de un modelo de ML
- Familias de modelos de ML
- Pasos de un proyecto de ML
- Ejemplos
- 3. Logistica de la clase



¿Cómo le enseñamos a un niño lo que es un gato?







¿Cómo le enseñamos a un niño lo que es un gato?



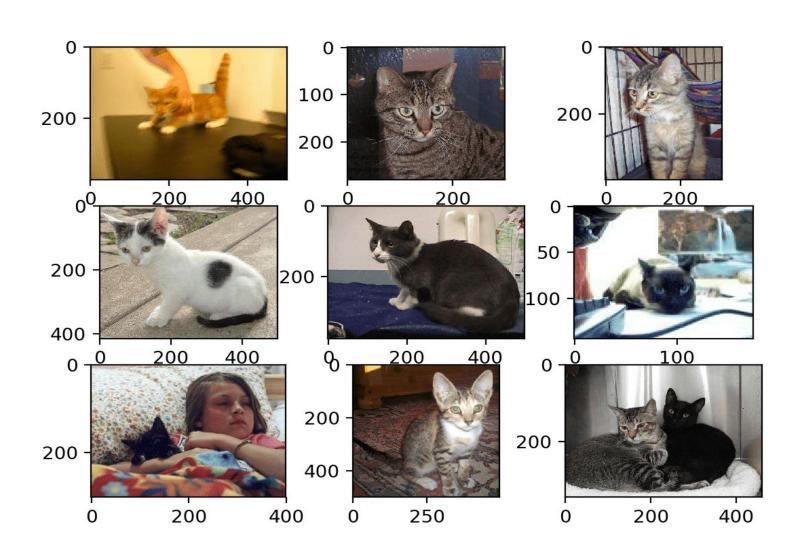
¿Escribes una lista de reglas como "los gatos tienen cuatro patas" y "los gatos tienen dos orejas"?

Ó

¿Le muestras al niño muchas fotos de diferentes gatos



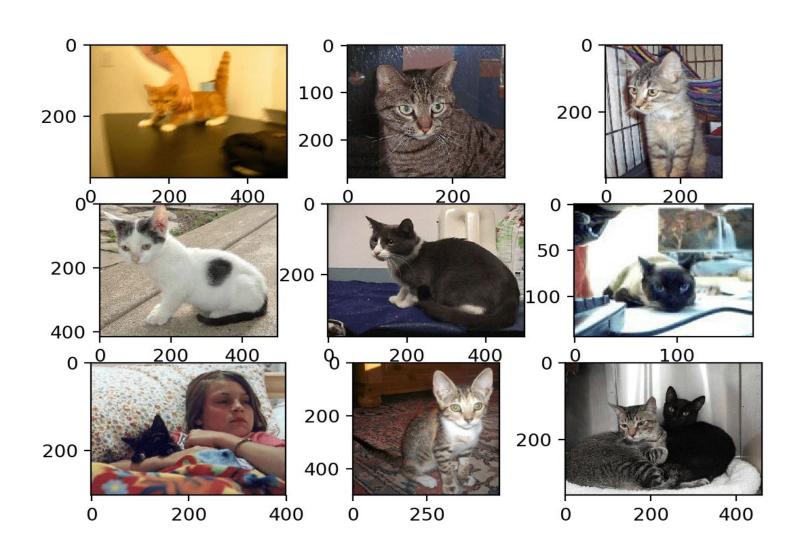
#### ¿Qué es machine learning? (Aprendizaje automático)



El machine learning es la misma idea.

En lugar de programar una computadora con un conjunto específico de instrucciones explícitas para realizar una tarea, le proporcionamos a la computadora una gran cantidad de datos y dejamos que aprenda las reglas a partir de esos datos.

#### ¿Qué es machine learning? (Aprendizaje automático)



El machine learning es la misma idea.

En lugar de programar una computadora con un conjunto específico de instrucciones explícitas para realizar una tarea, le proporcionamos a la computadora una gran cantidad de datos y dejamos que aprenda las reglas a partir de esos datos.

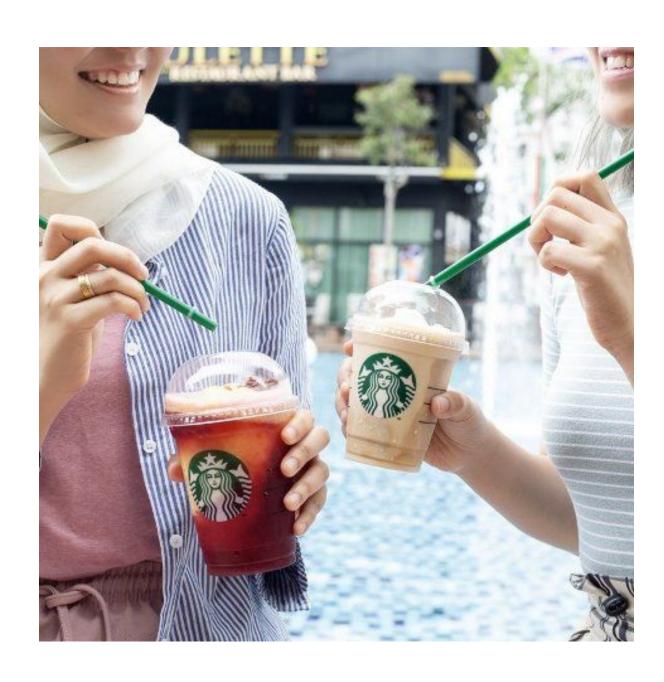
Al igual que un niño, cuanto más ejemplos tenga la computadora para aprender, ¡mejor será en esa tarea!

#### ¿Qué es machine learning? (Aprendizaje automático) Otro ejemplo



- Imaginemos que vamos a comprar un café grande en Juan Valdez por \$5.000
- Sabemos que si compramos uno para un amigo también, nos costará \$10.000
- ¿Cómo podrías "predecir" el costo total para n número de amigos?

#### ¿Qué es machine learning? (Aprendizaje automático) Otro ejemplo



- Imaginemos que vamos a comprar un café grande en Juan Valdez por \$5.000
- Sabemos que si compramos uno para un amigo también, nos costará \$10.000
- ¿Cómo podrías "predecir" el costo total para n número de amigos?

total =  $5.000 + 5.000 \times (número de amigos)$ 

$$y = \beta_0 + \beta_1 X_1$$

#### MODERN DATA SCIENTIST

Data Scientist, the sexiest job of the 21th century, requires a mixture of multidisciplinary skills ranging from an intersection of mathematics, statistics, computer science, communication and business. Finding a data scientist is hard. Finding people who understand who a data scientist is, is equally hard. So here is a little cheat sheet on who the modern data scientist really is.

#### MATH & STATISTICS

- ☆ Machine learning
- ☆ Statistical modeling
- ☆ Experiment design
- ☆ Bayesian inference
- Supervised learning: decision trees, random forests, logistic regression
- Unsupervised learning: clustering, dimensionality reduction
- Optimization: gradient descent and variants

#### DOMAIN KNOWLEDGE & SOFT SKILLS

- ☆ Passionate about the business
- ☆ Curious about data
- ☆ Influence without authority
- ☆ Hacker mindset
- ☆ Problem solver
- Strategic, proactive, creative, innovative and collaborative



#### PROGRAMMING & DATABASE

- ☆ Computer science fundamentals
- ☆ Scripting language e.g. Python
- ☆ Statistical computing packages, e.g., R
- ☆ Databases: SOL and NoSOL
- ☆ Relational algebra
- ☆ Parallel databases and parallel query processing
- ☆ MapReduce concepts
- ☆ Hadoop and Hive/Pig
- ☆ Custom reducers
- ☆ Experience with xaaS like AWS

# COMMUNICATION & VISUALIZATION

- ★ Able to engage with senior management
- ☆ Story telling skills
- Translate data-driven insights into decisions and actions
- ☆ Visual art design
- R packages like ggplot or lattice
- ★ Knowledge of any of visualization tools e.g. Flare, D3.js, Tableau

Inteligencia Artíficial

# Machine Learning

Aprendizaje automático

# Deep Learning

Aprendizaje profundo

#### Inteligencia Artíficial

**Definición:** La inteligencia artificial (IA) se refiere al desarrollo de sistemas informáticos que pueden realizar tareas que normalmente requieren inteligencia humana.

Alcance: Amplio. La IA abarca todo lo que permite a las computadoras imitar la inteligencia humana, incluyendo la robótica, el procesamiento del lenguaje natural y la resolución de problemas.

Inteligencia Artíficial

#### Machine Learning

Aprendizaje automático

Deep Learning

Aprendizaje profundo

#### Machine Learning

**Definición:** El aprendizaje automático (ML) es una subcategoría de la inteligencia artificial (IA) que proporciona a los sistemas la capacidad de aprender y mejorar automáticamente a partir de los datos sin ser programados explícitamente.

**Alcance:** Moderado. Incluye varias técnicas como regresión, clasificación, agrupamiento y modelos de ensamble.

Inteligencia Artificial

# Machine Learning

Aprendizaje automático

# Deep Learning

Aprendizaje profundo

#### Deep Learning

**Definición:** El aprendizaje profundo (DL) es una subcategoría del aprendizaje automático (ML) que utiliza redes neuronales. Estas redes intentan simular el comportamiento del cerebro humano—aunque aún lejos de igualar su capacidad—para "aprender" a partir de grandes cantidades de datos.

**Alcance:** Reducido. DL es una forma específica, pero poderosa, de aprendizaje automático.

Inteligencia Artíficial

#### Machine Learning

Aprendizaje automático

Deep Learning

Aprendizaje profundo

En este curso nuestro principal enfoque será machine learning (aprendizaje automático)

Inteligencia Artíficial

#### Machine Learning

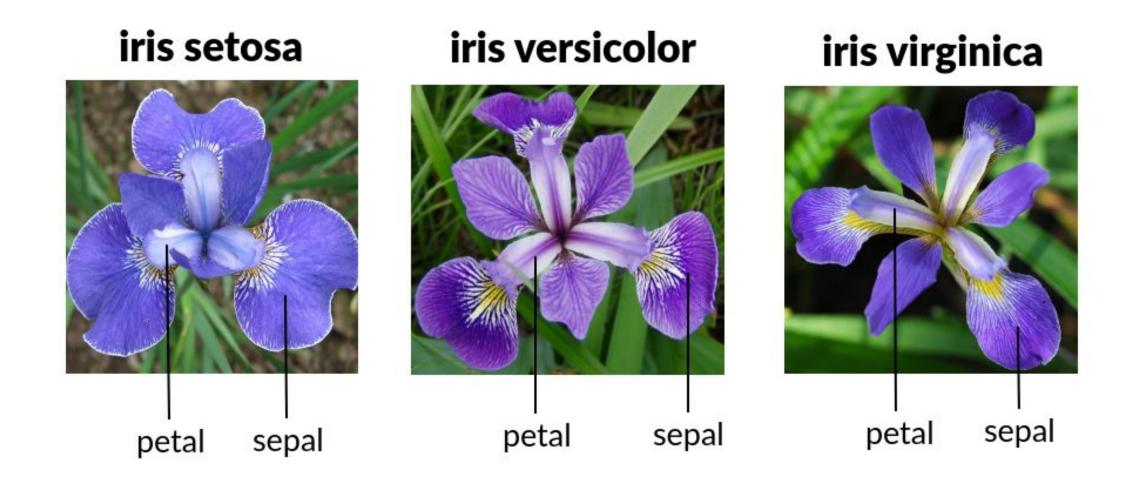
Aprendizaje automático

Deep Learning

Aprendizaje profundo

En este curso nuestro principal enfoque será machine learning (aprendizaje automático)

Ventas				
Fecha	Producto	Potencia	Unidades	Ganancias
enero	Bicicletas	Eléctrica	476	\$751.604
enero	Bicicletas	Manual	302	\$581.350
enero	Motonetas	Eléctrica	387	\$427.248
enero	Motonetas	Manual	309	\$48.513
enero	Patinetas	Eléctrica	251	\$135.791
febrero	Bicicletas	Eléctrica	354	\$558.966
febrero	Bicicletas	Manual	219	\$336.165
febrero	Motonetas	Eléctrica	312	\$583.128
febrero	Motonetas	Manual	419	\$396.793



```
In [4]:
          import seaborn as sns
          df = sns.load_dataset('iris')
          df.head()
Out[4]:
            sepal_length sepal_width petal_length petal_width species
                      5.1
                                  3.5
         0
                                                1.4
                                                             0.2
                                                                   setosa
                                                             0.2
                     4.9
                                  3.0
                                                1.4
                                                                   setosa
         2
                                                1.3
                      4.7
                                  3.2
                                                             0.2
                                                                   setosa
                                   3.1
                                                1.5
                     4.6
                                                             0.2
                                                                   setosa
         4
                      5.0
                                   3.6
                                                             0.2
                                                1.4
                                                                   setosa
```

#### **Entradas del Modelo**

Son las variables o datos de entrada que se utilizan para hacer predicciones

Out[4]:

#### También conocidas como:

- Input
- Características (Features)
- Atributos
- Predictores
- Entradas
- Variables independientes
- Dimensiones
- X
- Probablemente más...



	sepal_length	sepal_width	petal_length	petal_width	species
0	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
1	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
2	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
3	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
4	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa

#### Salidas del Modelo

Son los valores o resultados que el modelo intenta predecir a partir de los datos de entrada

#### También conocidas como:

- Output
- Objetivo
- Respuesta
- Target
- Salida
- Variable dependiente
- Etiquetas
- Y
- Probablemente más...

```
In [4]:
    import seaborn as sns
    df = sns.load_dataset('iris')
    df.head()

Out[4]: sepal_length sepal_width petal_length petal_width species
```

	sepal_length	sepal_width	petal_length	petal_width	species
0	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
1	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
2	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
3	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
4	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa

#### Fila de datos (Input + Output)

Cada fila representa una observación o un caso específico dentro del conjunto de datos

4

5.0

#### También conocida como:

- Observación
- Punto de datos
- Registro
- Fila
- Probablemente más...



3.6

0.2

setosa

1.4

**Etiquetas** (en el contexto del aprendizaje supervisado) Son los valores de las variables objetivo que el modelo intenta predecir

4

5.0

En este caso específico las etiquetas son:

- Setosa
- Versicolor
- Virginica

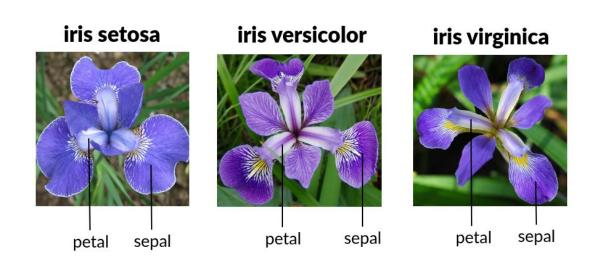
In [4]:	<pre>import seaborn as sns df = sns.load_dataset('iris') df.head()</pre>						
Out[4]:		sepal_length	sepal_width	petal_length	petal_width	species	
	0	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa	
	1	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa	
	2	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa	
	3	46	3.1	15	0.2	setosa	

3.6

1.4

0.2

setosa



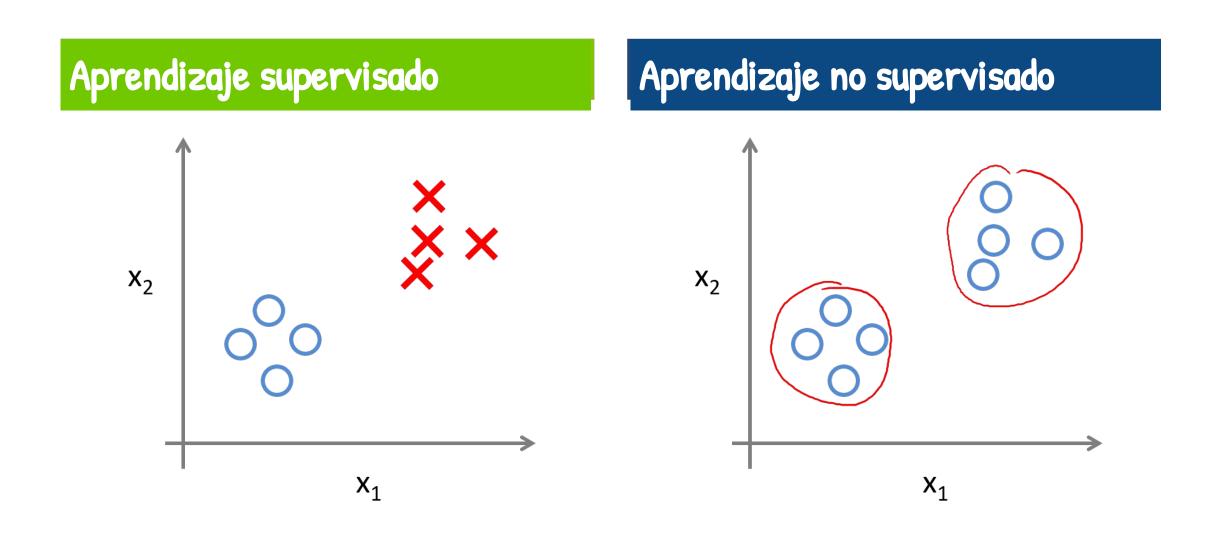
#### Familia de modelos de Machine Learning

¿Qué herramienta usarías para clavar el clavo?





#### Familia de modelos de Machine Learning Aprendizaje supervisado vs Aprendizaje no supervisado



- Aprendizaje supervisado: Problemas con etiquetas
- Aprendizaje no supervisado: Problemas sin etiquetas



 Predecir los precios de las casas en función de características como la ubicación, el tamaño y el número de habitaciones.

 Agrupar a los clientes con comportamientos de compra similares para realizar campañas de mercadeo dirigidas.



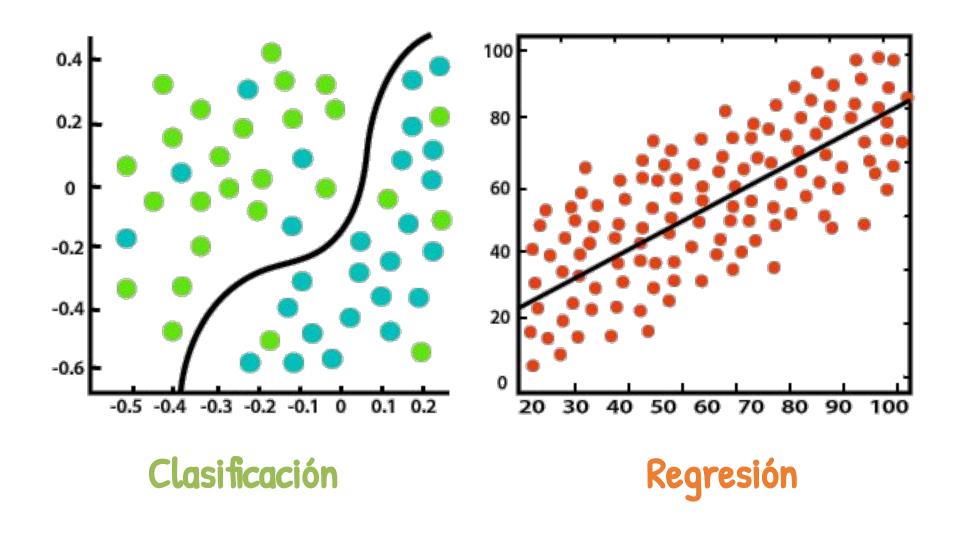
 Predecir los precios de las casas en función de características como la ubicación, el tamaño y el número de habitaciones.

**SUPERVISADO** 

1. Agrupar a los clientes con comportamientos de compra similares para realizar campañas de mercadeo dirigidas.

**NO SUPERVISADO** 

# Familia de modelos de Machine Learning Regresión vs Clasificación



- Regresión: Variable objetivo cuantitativa
- Clasificación: Variable objetivo cualitativa



1. Predecir si un paciente tiene una enfermedad particular o no en función de sus síntomas.

1. Estimar el salario de una persona en función de su nivel educativo y su experiencia laboral.

# Punto de control ¿Regresión ó clasificación?

Predecir si un paciente tiene una enfermedad particular o no en función de sus síntomas.
 SUPERVISADO - CLASIFICACIÓN

Estimar el salario de una persona en función de su nivel educativo y su experiencia laboral.
 SUPERVISADO - REGRESIÓN



# 1. ¿Tenemos etiquetas?

#### Aprendizaje no supervisado

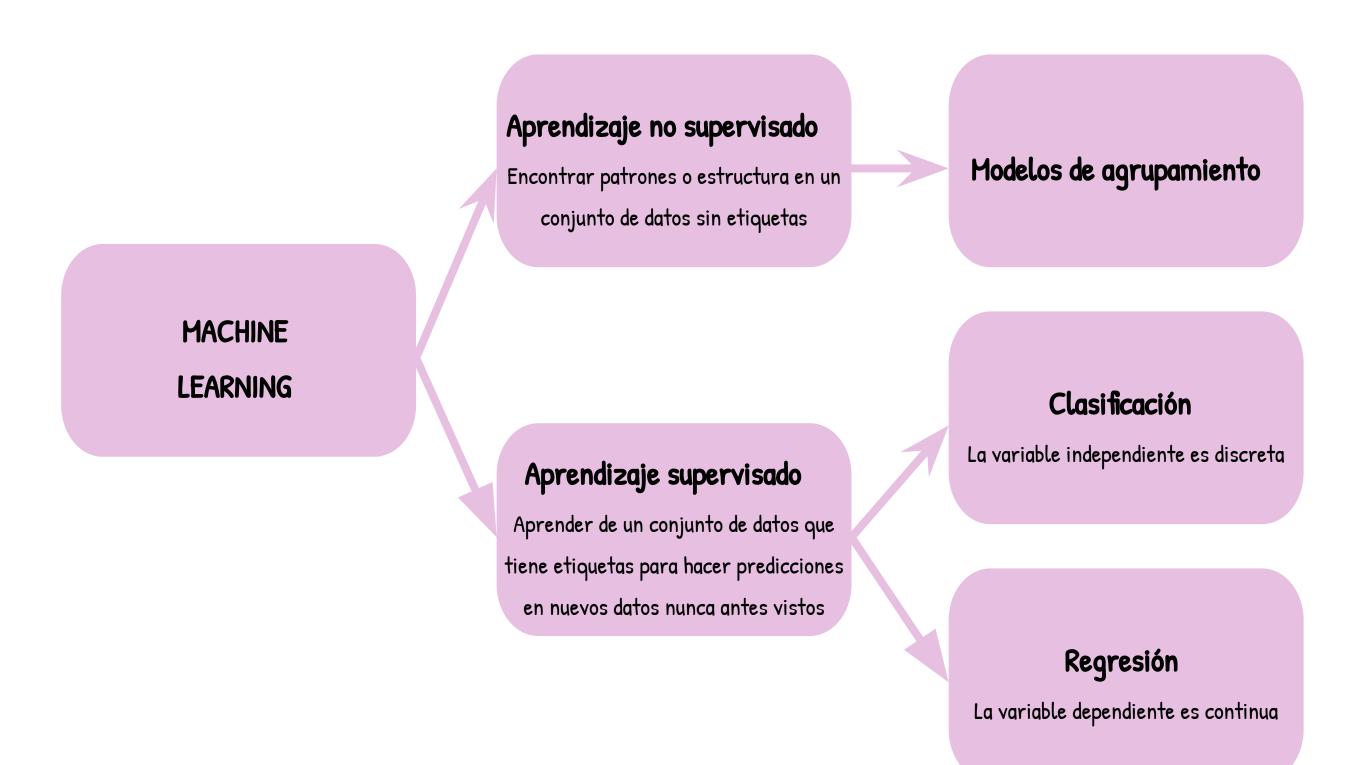
Encontrar patrones o estructura en un conjunto de datos sin etiquetas

MACHINE LEARNING

#### Aprendizaje supervisado

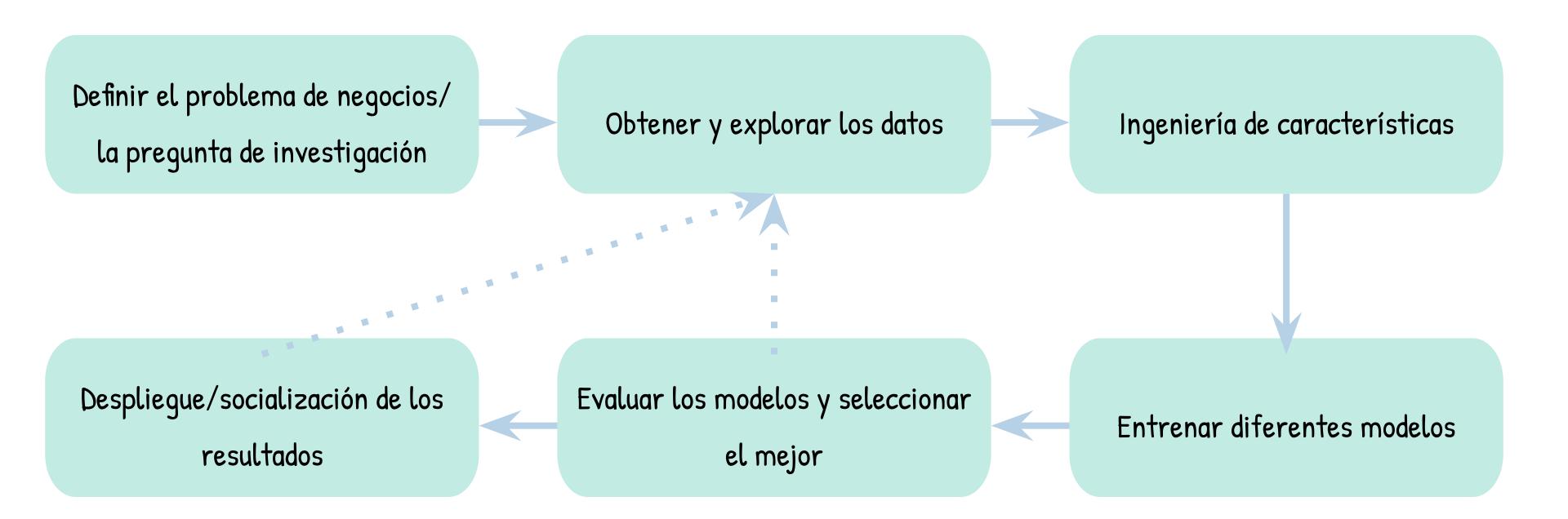
Aprender de un conjunto de datos que tiene etiquetas para hacer predicciones en nuevos datos nunca antes vistos

- 1. ¿Tenemos etiquetas?
- 2. ¿De qué tipo son nuestras etiquetas?





# Pasos en un proyecto de Machine Learning



## **Ejemplos**

- 1. ¿Cuáles son los atributos para que una canción se haga exitosa? <a href="https://github.com/marcoantoniogodoy/ucberkeley-mlai-capstone-project">https://github.com/marcoantoniogodoy/ucberkeley-mlai-capstone-project</a>
- 2. ¿De qué hablan las canciones que representan a Colombia? <a href="https://github.com/jfreddypuentes/Colombia-songs-word-cloud">https://github.com/jfreddypuentes/Colombia-songs-word-cloud</a>
- 3. Detectar transacciones bancarias fraudulentas <a href="https://github.com/KSpiliop/Fraud\_Detection">https://github.com/KSpiliop/Fraud\_Detection</a>
- 4. Más proyectos: <a href="https://www.kaggle.com/competitions/">https://www.kaggle.com/competitions/</a>



Fecha de entrega: Septiembre 9, 2024

- 1. Piensa en un problema que te gustaría resolver con machine learning y descríbelo
- 2. ¿Cómo puedes conseguir los datos que necesitas para este proyecto?
- 3. ¿Cuáles son sus datos de entradas? ¿Cuáles son sus datos de salida? ¿Cómo se vería cada una de las filas con las observaciones del conjunto de datos?
- 4. ¿Qué familia de modelos de Machine Learning utilizarías para este problema?

Crea un Google Doc con este ensayo y compártelo con <u>vroberta@unicomfacauca.edu.co</u>



1. Repaso de la última clase 🗸



2. Tema de hoy:



■ ¿Qué es machine learning? 🗸



■ Diferencia entre ML vs DL vs Al 🗸



■ Partes de un modelo de ML 🗸



■ Familias de modelos de ML 🗸



Pasos de un proyecto de ML



■ Ejemplos 🗸





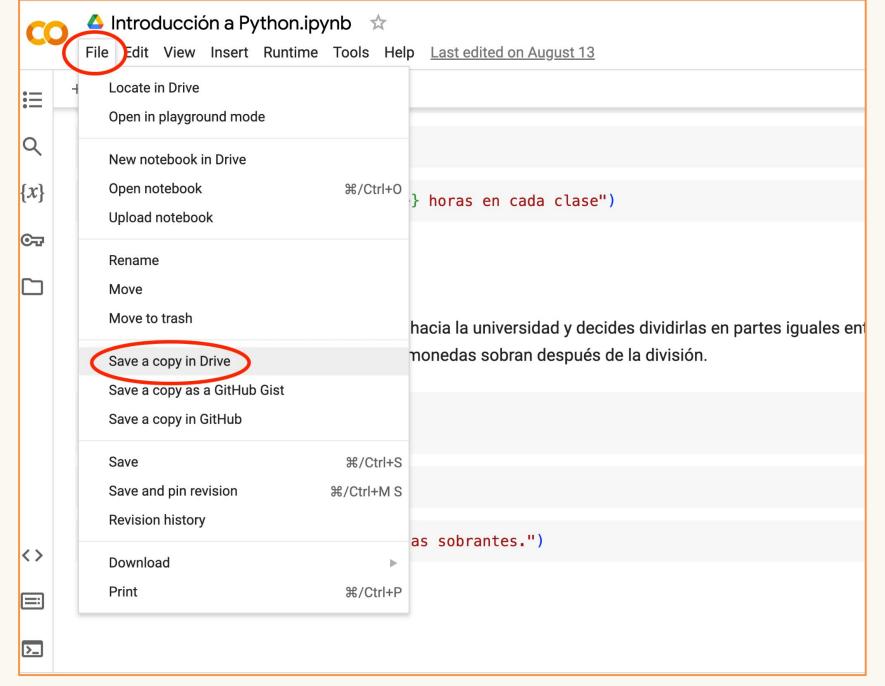
### Socialización de notas primer corte:

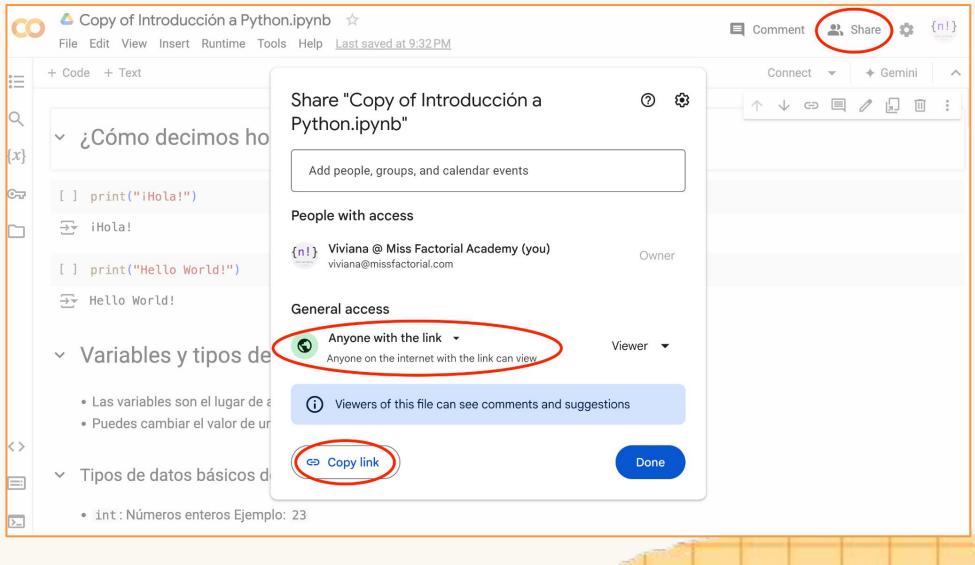
- A lo largo del semestre les ido respondiendo a cada taller con su nota, si no han recibido esto, por favor contactárme.
- Al terminar la próxima clase, le envíare a cada uno de ustedes un email con sus notas del primer corte y el número de asistencias. Por favor revisar el correo institucional.
- El último día para enviar reclamos y/o aclaraciones es el 13 de septiembre.

Taller #	Descripción	Enlace	Fecha de entrega	Porcentaje en el primer corte	Porcentaje en el curso
Taller # 1 (Encuesta)	Encuesta Google Docs	<u>Enlace</u>	Agosto 19, 2024	10%	3%
Taller # 2	Operaciones aritméticas	<u>Enlace</u>	Agosto 19, 2024	20%	6%
Taller # 3	Estructura de datos y condicionales	<u>Enlace</u>	Agosto 26, 2024	20%	6%
Taller # 4	Bucles, funciones y librerías	<u>Enlace</u>	Septiembre 2, 2024	20%	6%
Taller # 5 (Ensayo)	Problema que te gustaría resolver con machine learning	Diapositiva 46	Septiembre 9, 2024	30%	9%

# Para enviar los talleres de código

- Hacer click en **archivo guardar copia en mi Drive** para que les quede una copia en su cuenta, de lo contrario, los resultados no serán guardados.
- 🗅 En la copia creada, hacer click en compartir , asegurarse que el enlace sea visible a cualquier persona , copiar el enlace y enviarlo.



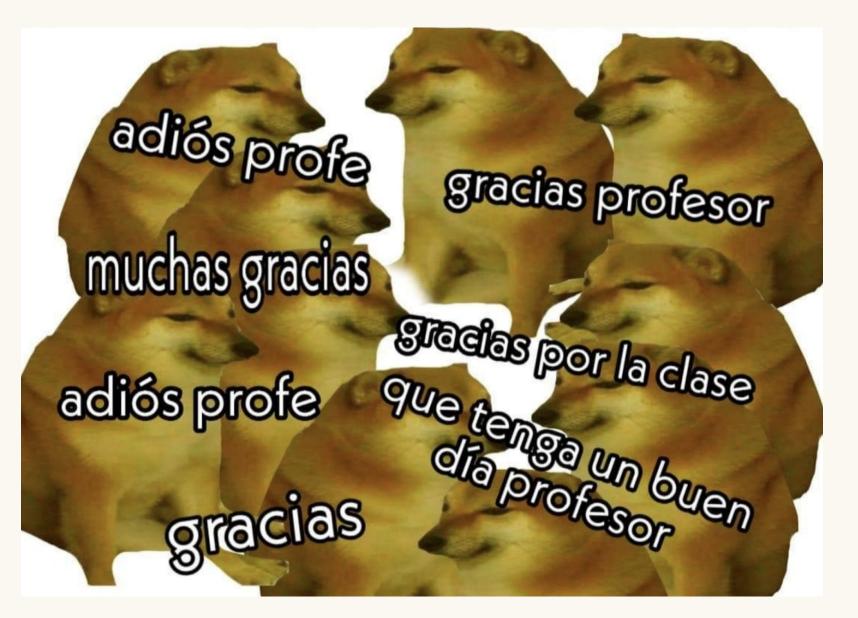


(Opcional)

Encuesta anónima: ¿Cómo va el curso?

https://forms.gle/dYPNuZosMmgvjKUU9







¿Dudas? Email de la profe:

vroberta@unicomfacauca.edu.co

Página web del curso con toda la info:

https://github.com/vivianamarquez/unicomfacauca-ai-2024