

Introducción al Machine Learning en *Python* 

Ronald Delgado 2022.

#### **Presentación**

### Ronald Delgado

Licenciado en Física - Mención Física Computacional (UCV) Científico de Datos - Machine Learning / Deep Learning - Percepción Remota

> Jefe Unidad de Observación de la Tierra Agencia Bolivariana para Actividades Espaciales, ABAE

Machine Learning Specialist – Agrobit (Argentina)

LinkedIn: www.linkedin.com/in/ronald-delgado/

• Introducción al Machine Learning

- Introducción al Machine Learning
- Regresión Lineal
- Regresión Polinómica
- Regularización en Modelos Lineales
- Regresión Lineal Múltiple
- Imputación de Variables, Datos Categóricos y Feature Engineering
- Validación Cruzada
- · Regresión con Vectores de Soporte
- Regresión con Árboles de Decisión
- Regresión con Bosques Aleatorios

- Introducción al Machine Learning
- Regresión Lineal
- Regresión Polinómica
- Regularización en Modelos Lineales
- Regresión Lineal Múltiple
- Imputación de Variables, Datos Categóricos y Feature Engineering
- Validación Cruzada
- · Regresión con Vectores de Soporte
- Regresión con Árboles de Decisión
- Regresión con Bosques Aleatorios
- Clasificación
- Regresión Logística
- Clasificación por K Vecinos Cercanos
- · Clasificación con Vectores de Soporte
- Clasificación con Árboles de Decisión
- Clasificación con Bosques Aleatorios

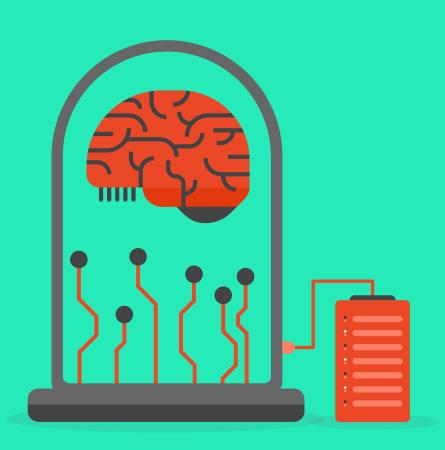
- Introducción al Machine Learning
- Regresión Lineal
- Regresión Polinómica
- · Regularización en Modelos Lineales
- Regresión Lineal Múltiple
- Imputación de Variables, Datos Categóricos y Feature Engineering
- Validación Cruzada
- · Regresión con Vectores de Soporte
- Regresión con Árboles de Decisión
- Regresión con Bosques Aleatorios
- Clasificación
- Regresión Logística
- Clasificación por K Vecinos Cercanos
- Clasificación con Vectores de Soporte
- Clasificación con Árboles de Decisión
- Clasificación con Bosques Aleatorios

- Agrupamiento
- Algoritmo de K Medios
- Algoritmo DBSCAN

- Introducción al Machine Learning
- Regresión Lineal
- Regresión Polinómica
- Regularización en Modelos Lineales
- Regresión Lineal Múltiple
- Imputación de Variables, Datos Categóricos y Feature Engineering
- Validación Cruzada
- Regresión con Vectores de Soporte
- Regresión con Árboles de Decisión
- Regresión con Bosques Aleatorios
- Clasificación
- Regresión Logística
- Clasificación por K Vecinos Cercanos
- Clasificación con Vectores de Soporte
- Clasificación con Árboles de Decisión
- Clasificación con Bosques Aleatorios

- Agrupamiento
- Algoritmo de K Medios
- Algoritmo DBSCAN
- Análisis de Componentes Principales
- · Selección de Modelos
- Validación Cruzada K-Fold
- Afinación de Hiperparámetros
- Conclusiones

## **Generalidades**



Inteligencia Artificial

Machine Learning

Deep Learning

Inteligencia Artificial

Machine Learning

Deep Learning Teoría y desarrollo de sistemas capaces de realizar tareas que normalmente requieren de inteligencia humana, como la percepción visual, reconocimiento de voz, toma de decisiones y traducción de lenguajes.

-Diccionario de Oxford.

Inteligencia Artificial

Machine Learning

Deep Learning "Es el área de estudio que le da a las computadoras la habilidad de aprender sin haberles sido explícitamente programadas para ello."

-Arthur Samuel, 1959.

"Se dice que un programa de computadora aprende de la experiencia E con respecto a una cierta tarea T y una medida de desempeño P, si su desempeño sobre T, medido por P, mejora con la experiencia E."

-Tom Mitchell, 1997.

Inteligencia Artificial

Machine Learning

Deep / Learning



El Deep Learning es un subconjunto del Machine Learning, caracterizado por ser redes neuronales con tres o más capas, las cuales intentan simular el comportamiento del cerebro humano, otorgándoles la posibilidad de "aprender" a partir de grandes cantidades de datos.

- IBM.com

#### **O1** Aprendizaje Supervisado

En este tipo de aprendizaje, los datos con que se alimentan los algoritmos incluyen las soluciones deseadas, generalmente conocidas como "etiquetas" (o *labels*, en inglés).

#### 01 **Aprendizaje Supervisado**

En este tipo de aprendizaje, los datos con que se alimentan los algoritmos incluyen las soluciones deseadas, generalmente conocidas como "etiquetas" (o labels, en inglés).











**Entrenamiento** 

Aprendizaje Supervisado







Gatos



#### **O2** Aprendizaje No Supervisado

En este tipo de aprendizaje, los datos con que se alimentan los algoritmos no incluyen las soluciones deseadas, es decir, las etiquetas. En este caso, el algoritmo intenta aprender patrones subyacentes sin la ayuda de un "maestro".

#### **O2** Aprendizaje No Supervisado

En este tipo de aprendizaje, los datos con que se alimentan los algoritmos no incluyen las soluciones deseadas, es decir, las etiquetas. En este caso, el algoritmo intenta aprender patrones subyacentes sin la ayuda de un "maestro".















**Entrenamiento** 

















**Aprendizaje No Supervisado** 

#### **O3** Aprendizaje Semisupervisado

En este tipo de aprendizaje, solo una porción pequeña de los datos con los que se alimentan los algoritmos incluyen las etiquetas, mientras que el resto no.

#### **O3** Aprendizaje Semisupervisado

En este tipo de aprendizaje, solo una porción pequeña de los datos con los que se alimentan los algoritmos incluyen las etiquetas, mientras que el resto no.

Gato









**Entrenamiento** 

















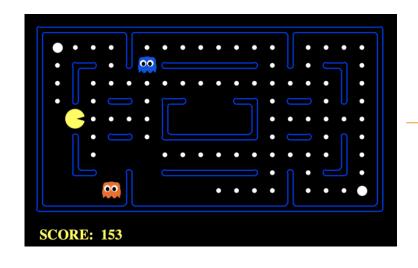


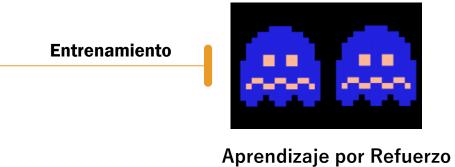
#### **O4** Aprendizaje por Refuerzo

En este tipo de aprendizaje, el sistema que aprende se define como un *agente* que puede *percibir* su *entorno*, moverse y ejecutar *acciones*. El agente aprenderá dependiendo de los **refuerzos** o **castigos** que reciba del ambiente tras realizar dichas acciones.

#### **O4** Aprendizaje por Refuerzo

En este tipo de aprendizaje, el sistema que aprende se define como un *agente* que puede *percibir* su *entorno*, moverse y ejecutar *acciones*. El agente aprenderá dependiendo de los **refuerzos** o **castigos** que reciba del ambiente tras realizar dichas acciones.





## **Tipos de Problemas en Machine Learning**



#### Regresión

- Predicción de valores
- Evaluación de riesgos
- Interpolación
- Extrapolación

## **Tipos de Problemas en Machine Learning**



#### Regresión

- Predicción de valores
- Evaluación de riesgos
- Interpolación
- Extrapolación



#### Clasificación

- Imágenes
- Correo Spam
- Detección de Fraude
- Diagnóstico médico

## **Tipos de Problemas en Machine Learning**



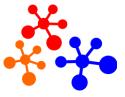
#### Regresión

- Predicción de valores
- Evaluación de riesgos
- Interpolación
- Extrapolación



#### Clasificación

- Imágenes
- Correo Spam
- Detección de Fraude
- Diagnóstico médico



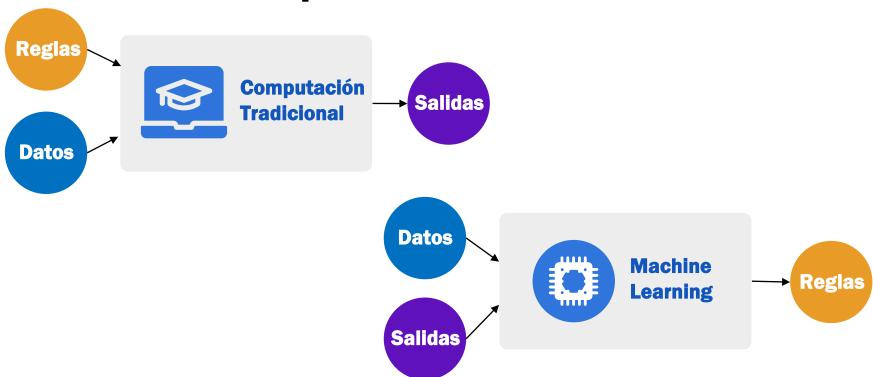
#### **Clustering**

- Biología
- Planificación Urbana
- Marketing Digital
- Finanzas

# Diferencia del Machine Learning con la Computación Tradicional



# Diferencia del Machine Learning con la Computación Tradicional



1943

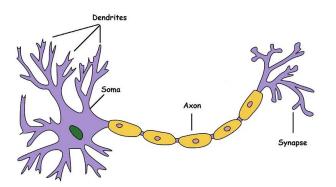
Modelo Matemático de Neurona Artificial

McCulloch & Pitts.

1943

Modelo Matemático de Neurona Artificial

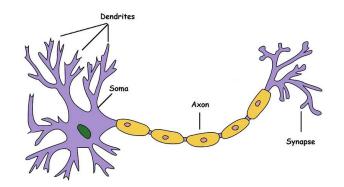
McCulloch & Pitts.

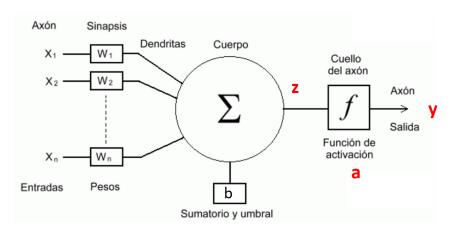


1943

Modelo Matemático de Neurona Artificial

McCulloch & Pitts.

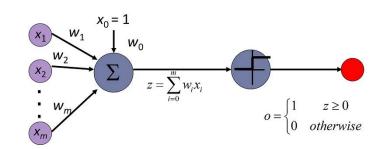




1943

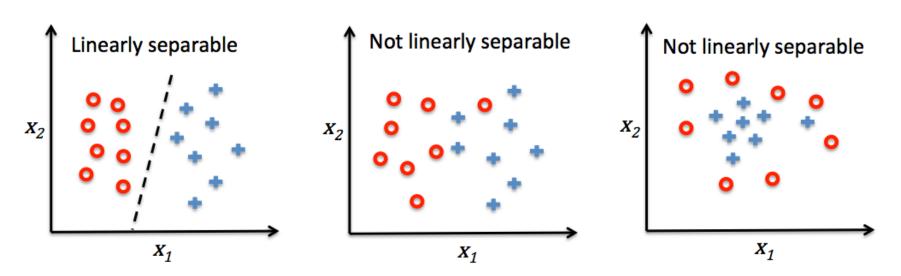
Modelo Matemático de Neurona Artificial

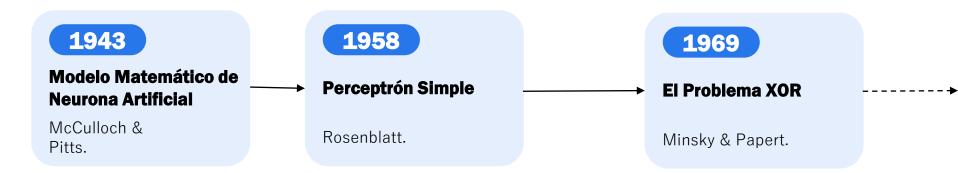
McCulloch & Rosenblatt.





#### El Problema de la Separabilidad Lineal



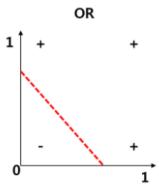




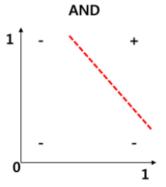
1969

#### El Problema XOR

Minsky & Papert.



$x_1$	$x_2$	у
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	1



<i>x</i> <sub>1</sub>	$x_2$	у
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

1	+	XOR	-
	-	?	+
0			1

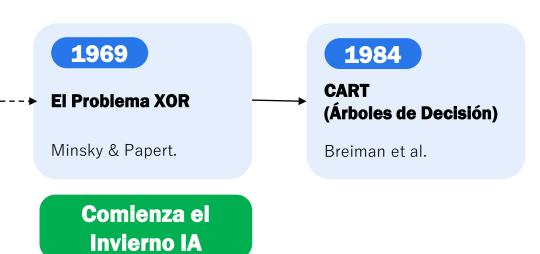
$x_1$	$x_2$	у
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0

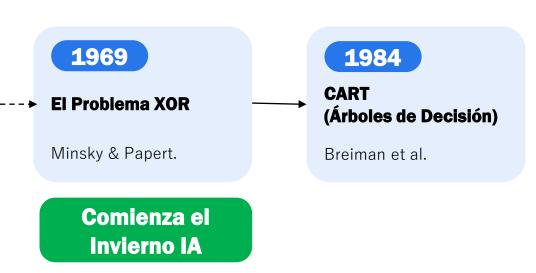
1969

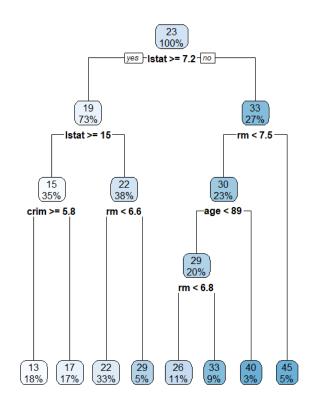
**El Problema XOR** 

Minsky & Papert.

Comienza el Invierno IA









Comienza el Invierno IA



1986

#### Retropropagación

Rumelhart, Hinton, Williams.



Summary: the equations of backpropagation

$$\delta^L = \nabla_a C \odot \sigma'(z^L) \tag{BP1}$$

$$\delta^l = ((w^{l+1})^T \delta^{l+1}) \odot \sigma'(z^l) \tag{BP2}$$

$$\frac{\partial C}{\partial b_j^l} = \delta_j^l \tag{BP3}$$

$$\frac{\partial C}{\partial w_{jk}^l} = a_k^{l-1} \delta_j^l \tag{BP4}$$

1986

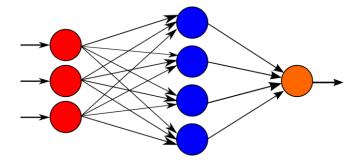
Retropropagación

Rumelhart, Hinton, Williams. 1989

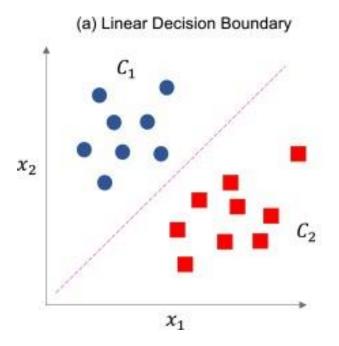
Perceptrón Multicapa

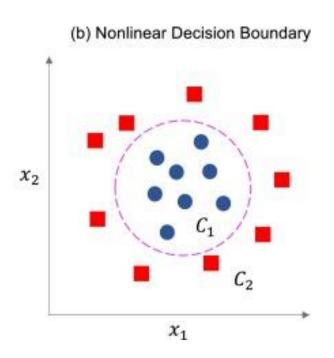
Rumelhart et al.





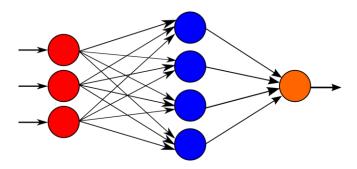
El Perceptron Multicapa podía resolver problemas linealmente no separables









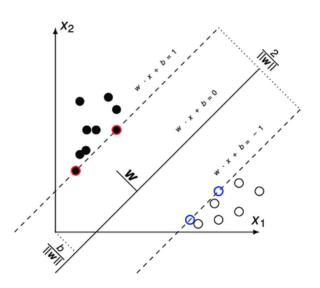


1992

# Support Vector Machines

Vapnik.





Minimize 
$$\frac{1}{2}||\mathbf{w}||^2$$
  
subject to  $y_i(\langle \mathbf{w}, \mathbf{x}_i \rangle + b) \ge 1$ 

$$\mathbf{Y} \cdot (\mathbf{X}\mathbf{w} + b) \ge \mathbf{1}$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1d} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2d} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nd} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_d \end{bmatrix} + b \ge \mathbf{1}^n$$



Support Vector Machines

Vapnik.



**RNN & LSTM** 

Rumelhart, Hochreiter y Schimdhuber.



1992

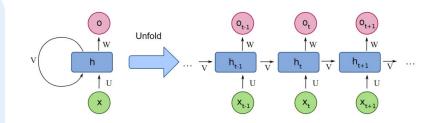
Support Vector Machines

Vapnik.

1997

**RNN & LSTM** 

Rumelhart, Hochreiter y Schimdhuber.





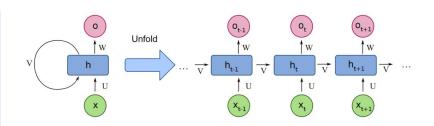
1992
Support Vector Machines

Vapnik.

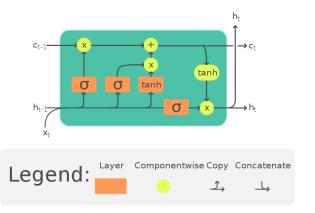
1997

**RNN & LSTM** 

Rumelhart, Hochreiter y Schimdhuber.







1992

Support Vector Machines

Vapnik.

1997

**RNN & LSTM** 

Rumelhart, Hochreiter y Schimdhuber.

1998

Redes Neuronales Convolucionales - LeNet

LeCun.



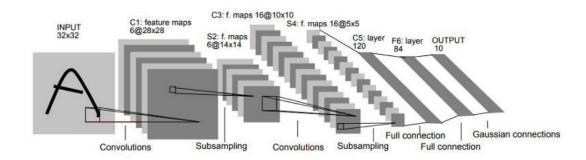


1998

Redes Neuronales
Convolucionales - LeNet

LeCun.



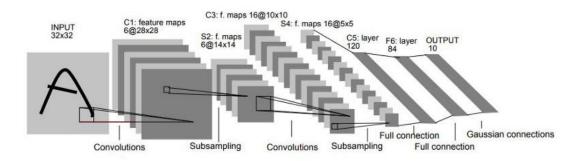


1998

Redes Neuronales Convolucionales - LeNet

LeCun.







1998

Redes Neuronales Convolucionales - LeNet

LeCun.

1999

**Gradient Boosting** 

Friedman.



1998

Redes Neuronales
Convolucionales - LeNet

LeCun.

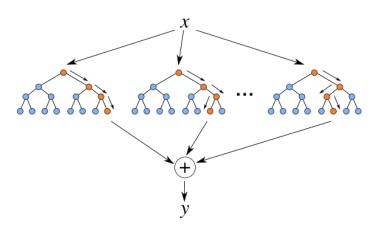
1999

Cradient Boosting

Bosques Aleatorios

Breiman.





2001

**Bosques Aleatorios** 

Breiman.

2001

**Bosques Aleatorios** 

Breiman.

2012

ImageNet – AlexNet GPUs

¡Boom del Deep Learning!



2001

**Bosques Aleatorios** 

Breiman.

2012

ImageNet – AlexNet GPUs

¡Boom del Deep Learning!

2014

Redes Adversarias Generativas

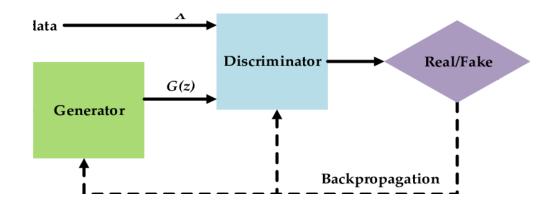
Goodfellow.



2014

Redes Adversarias Generativas

Goodfellow.

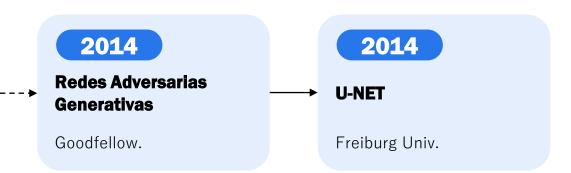


2014

Redes Adversarias Generativas

Goodfellow.

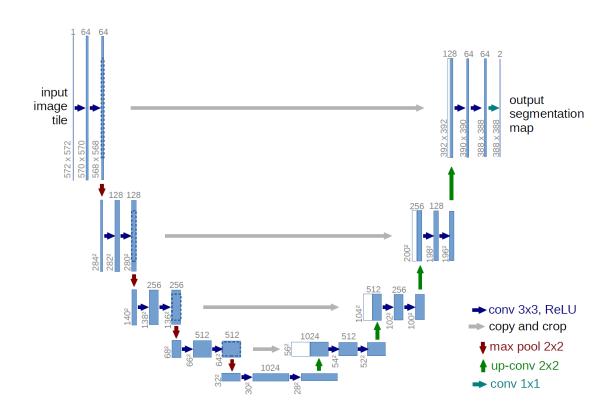




2014

**U-NET** 

Freiburg Univ.

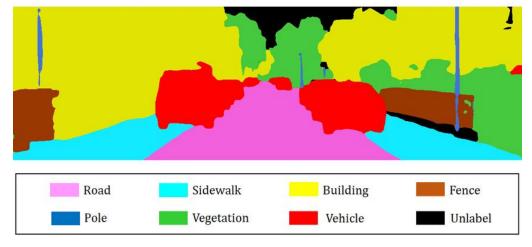


2014

**U-NET** 

Freiburg Univ.



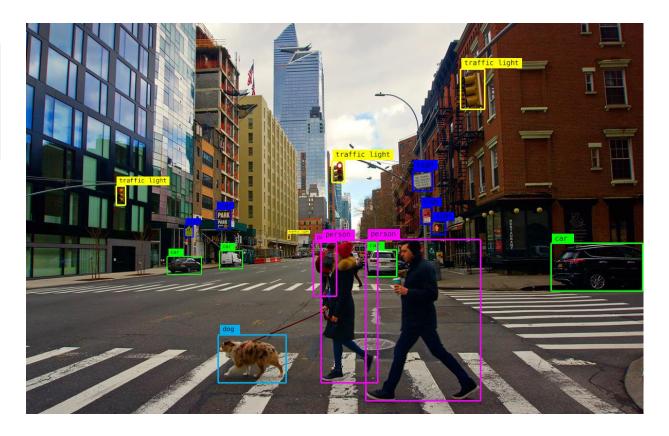


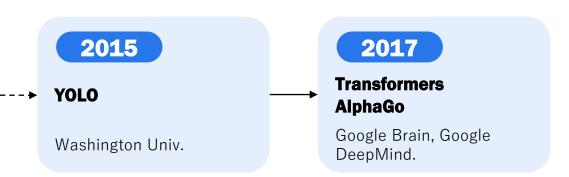


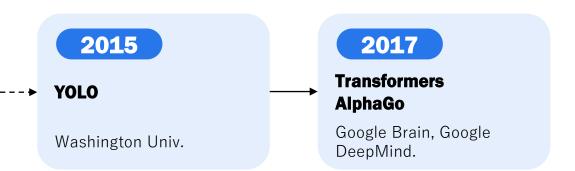
2015

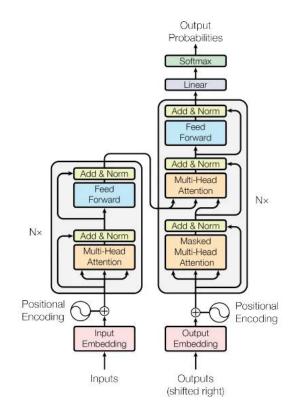
**YOLO** 

Washington Univ.









2015

**YOLO** 

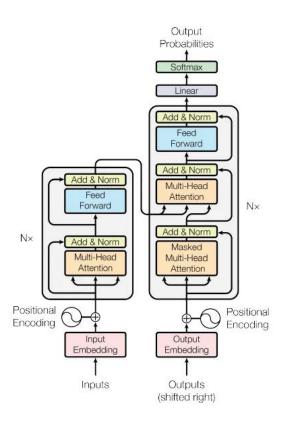
Washington Univ.

2017

Transformers AlphaGo

Google Brain, Google DeepMind.





2015

**YOLO** 

Washington Univ.

2017

Transformers AlphaGo

Google Brain, Google DeepMind.

2019

**AlphaStar** 

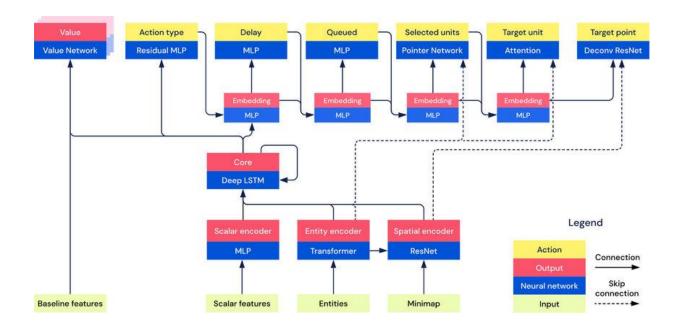
Google Deepmind



2019

**AlphaStar** 

Google Deepmind

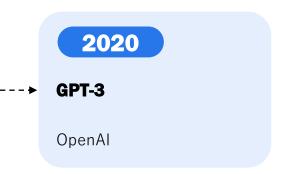


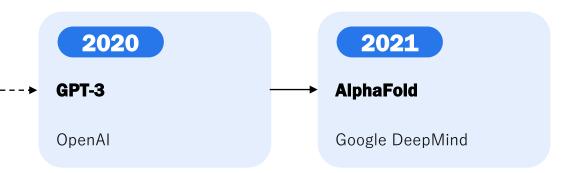
2019

**AlphaStar** 

Google Deepmind

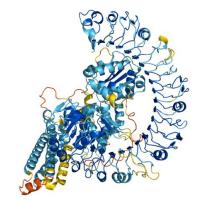








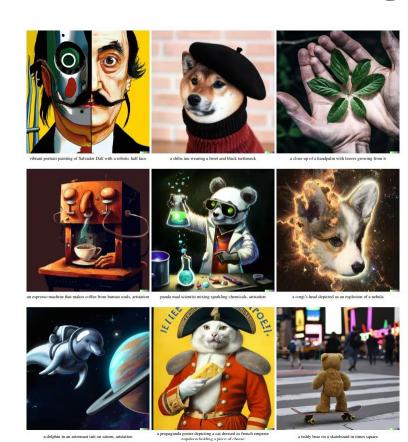




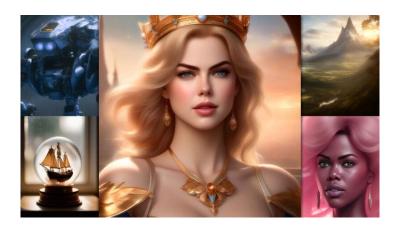
2022

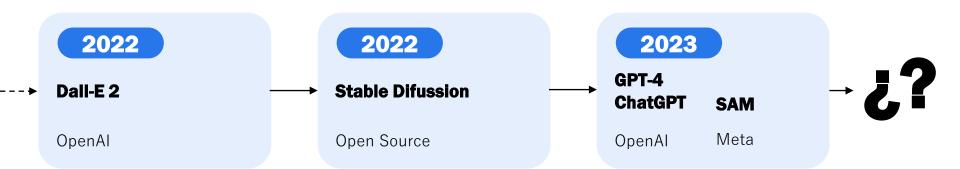
Dall-E 2

OpenAl











#### **Aplicaciones del Machine Learning**

¿Cuáles son algunas de las aplicaciones más conocidas del **Machine Learning** y **Deep Learning**?

# Google















































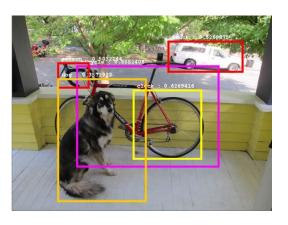




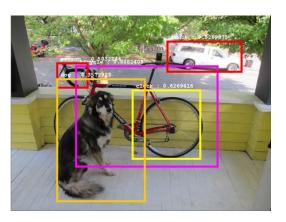


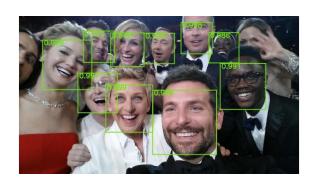




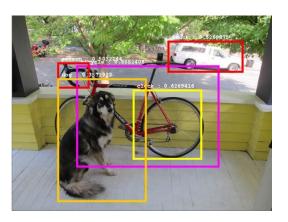


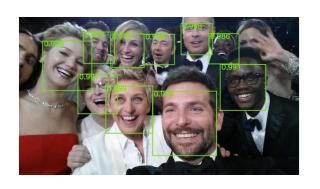


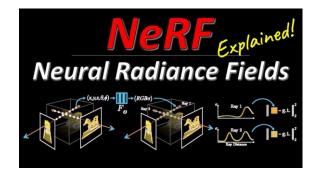




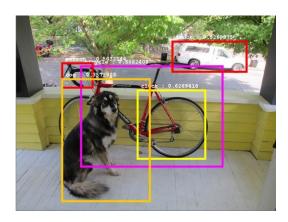


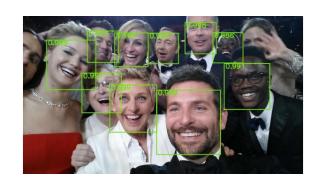


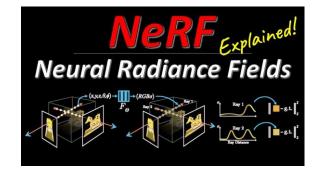






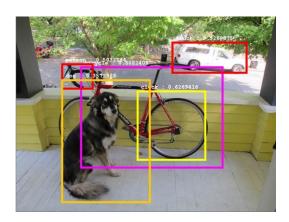


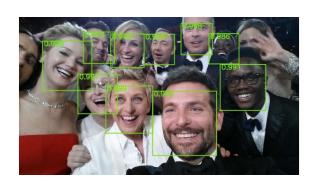


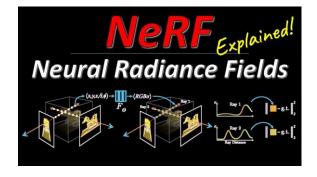




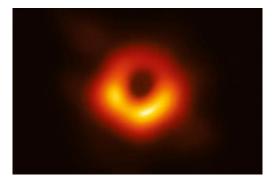












# Las herramientas para el Machine Learning



## Las herramientas para el Machine Learning

