



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA

# ESCUELA DE INGENIERÍA INFORMÁTICA

INTELIGENCIA ARTIFICIAL

Minería de datos

Semana 10





## LOGRO DE APRENDIZAJE

- Al finalizar la sesión, los alumnos se familiarizan con los conceptos básicos de la biblioteca Matplotlib y Seaborn para la visualización de datos



Para conocer mas en visualizacion

[https://www.youtube.com/shorts/s\\_pslepNNbI](https://www.youtube.com/shorts/s_pslepNNbI)

Para conocer mas en redes neuronales

[https://www.youtube.com/watch?v=iX\\_on3VxZzk&ab\\_channel=RingaTech](https://www.youtube.com/watch?v=iX_on3VxZzk&ab_channel=RingaTech)

# Temario



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA

1. Introducción  
a la biblioteca  
**Matplotlib ,  
Seaborn**

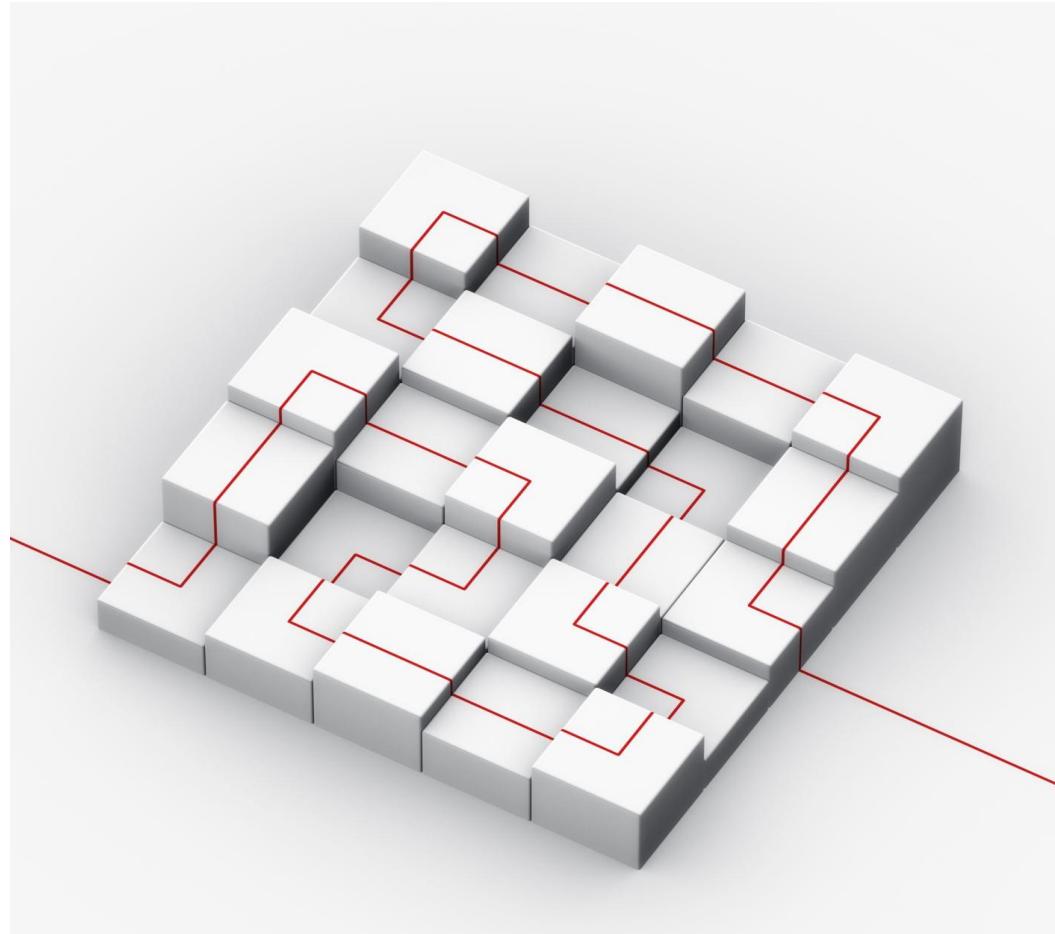
2. Gráficos de  
líneas,  
dispersión,  
barras y  
histogramas

3.  
Personalización  
de gráficos y  
etiquetado.

4.conclusiones

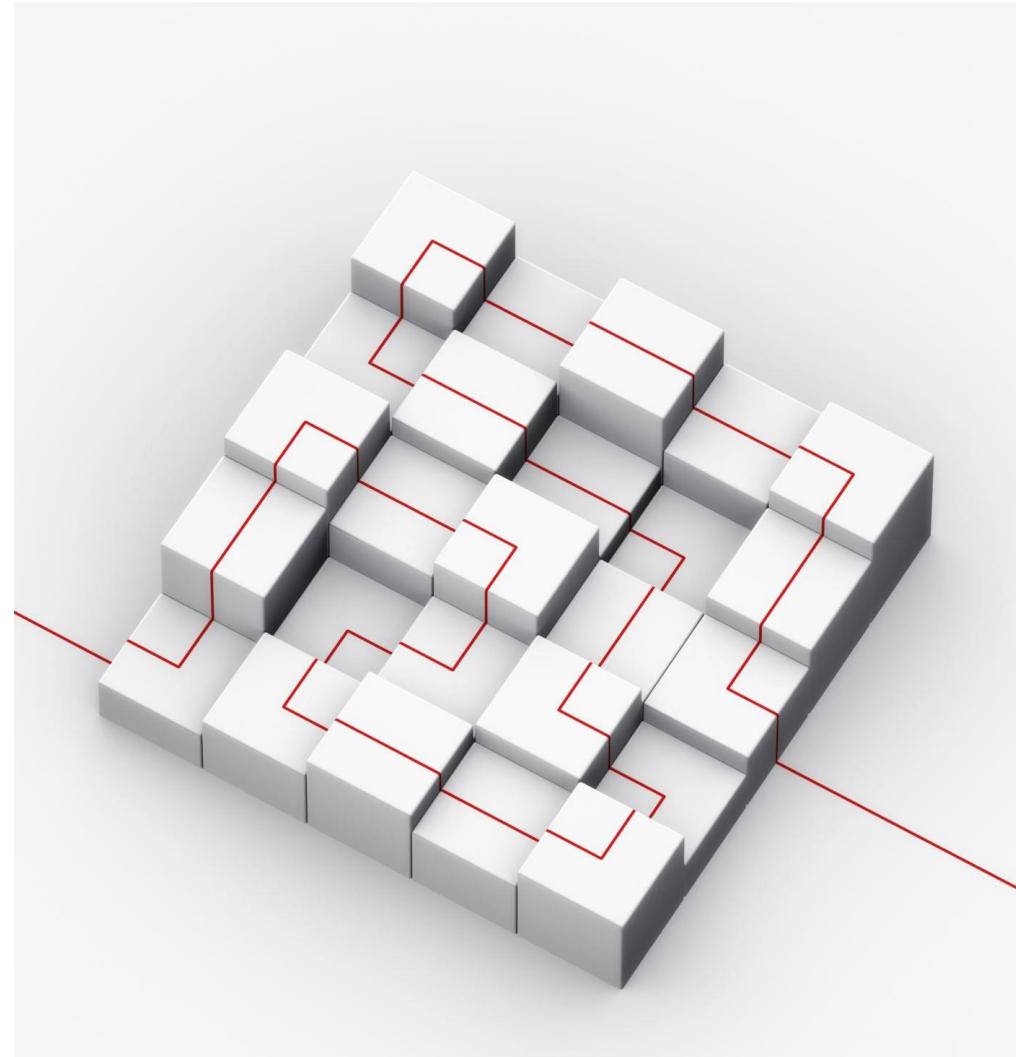
## Seaborn

- Es una biblioteca de Python que es muy potente para la visualización de datos con Python.
- Esta biblioteca está en continuo crecimiento y mejora de manera considerable las visualizaciones que ofrece matplotlib.



## Matplotlib

- Matplotlib es una biblioteca completa para crear visualizaciones estáticas, animadas e interactivas en Python. La mayoría de las utilidades de Matplotlib se encuentran en el submódulo pyplot, que a menudo se importa con el alias plt.



# INTRODUCCIÓN



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA

En esta sesión se procederá a realizar los diferentes procesos conducentes a la visualización de los datos, que permiten proyectarlos en información y por consiguiente apoyar en la toma de decisiones.



# Desarrollo de todas las gráficas mediante código

<https://www.youtube.com/watch?v=QPaHUBphDgo>

<https://www.youtube.com/watch?v=navaSmfjmrY>



# Redes Neuronales - Deep Learning

# Temario



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA

1. Neuronas y  
perceptrones

2. TensorFlow

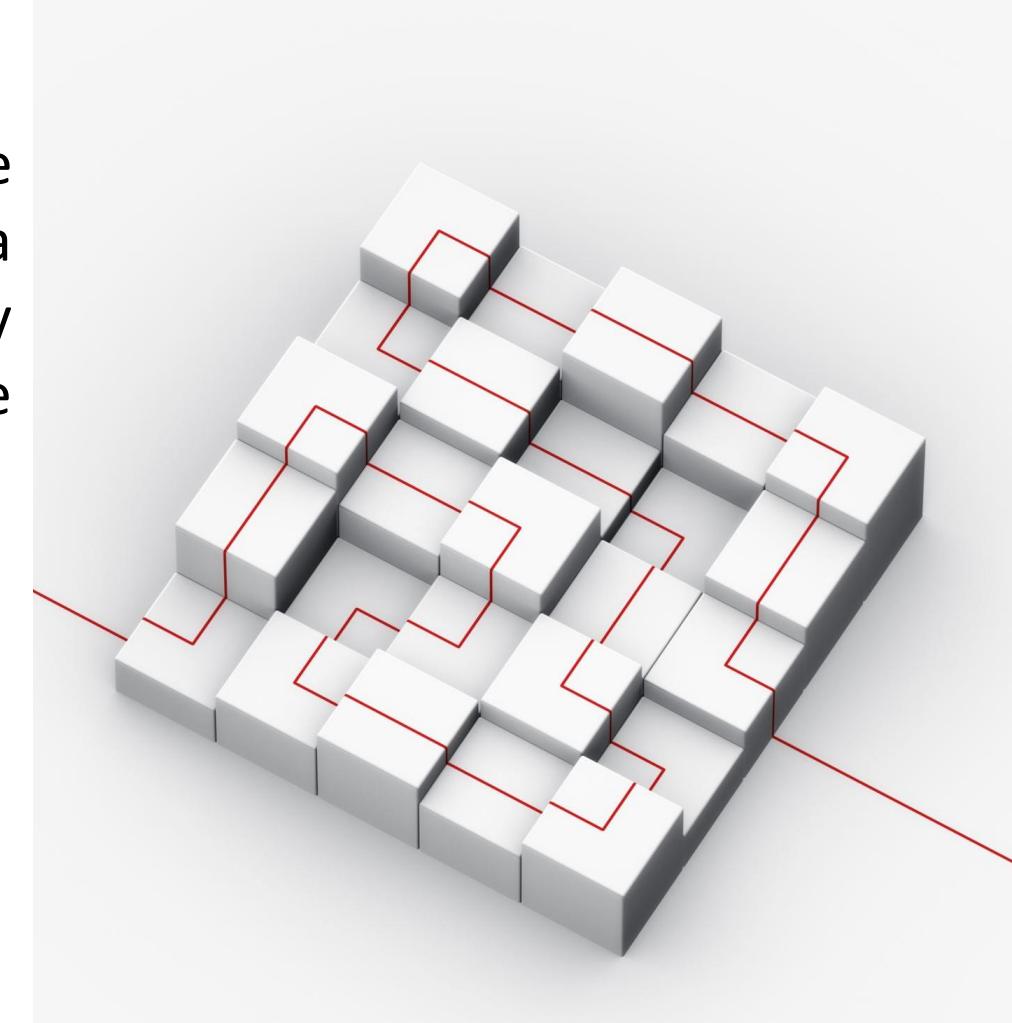
3. Redes  
Neuronales  
Convolucionales.

4. Redes  
Neuronales  
Recurrentes

5.conclusiones

## Neurona

- Es una célula y el componente principal del sistema nervioso, cuya función principal es recibir, procesar y transmitir información a través de señales eléctricas.
- Se dividen en:
  - Soma
  - Dendritas
  - Axon

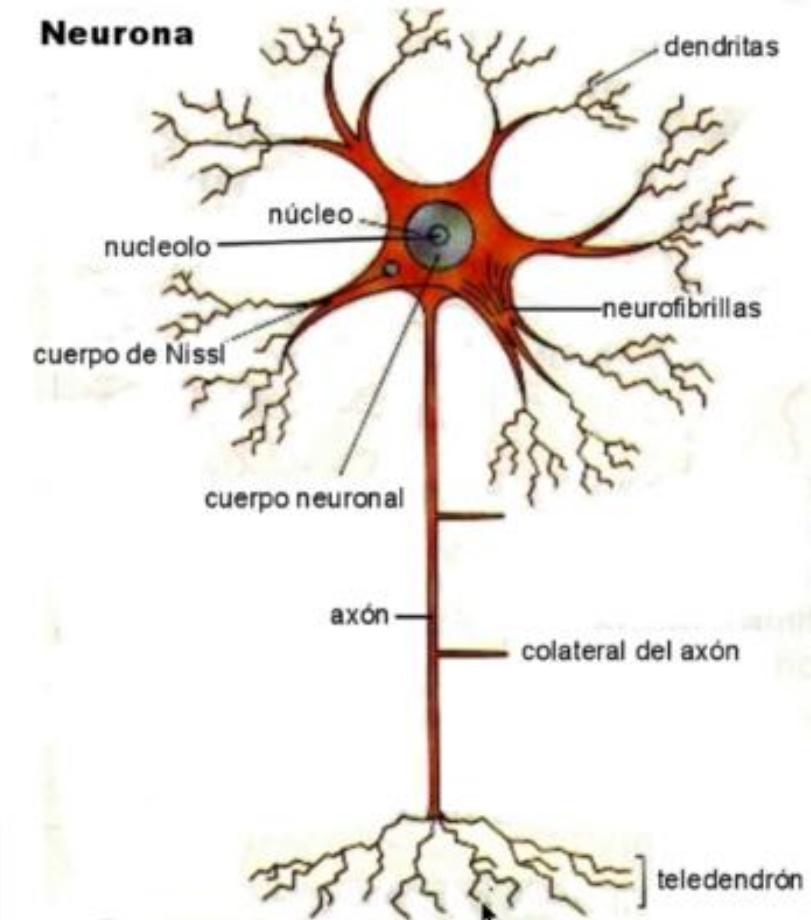


## Partes de la neurona

**Soma :** Es el cuerpo celular o núcleo

**Dendrita :** Son las prolongaciones cortas que reciben la información y transmiten al soma

**Axón:** prolongación corta que conduce los impulsos hacia otra neurona



# Perceptron

Es una neurona artificial y que se use con otros perceptrones para crear una red neuronal artificial.

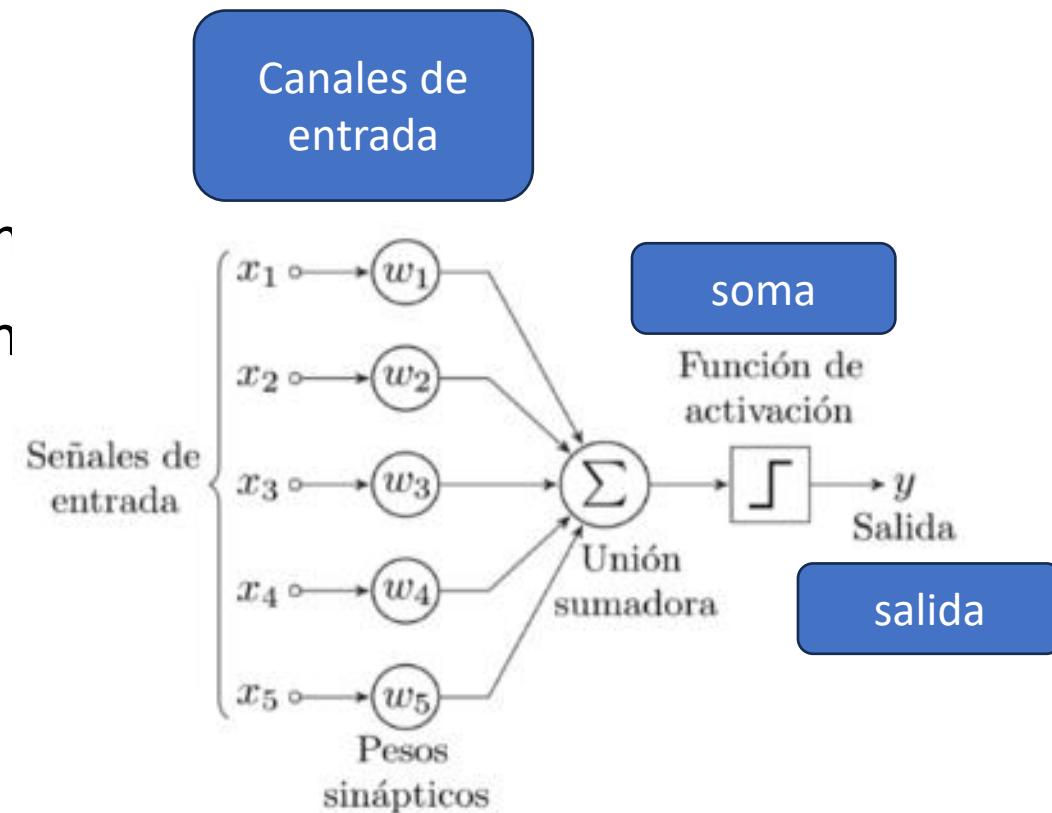
Cada perceptrón tiene:

Canales de entrada :  $x_1, x_2, \dots, x_n$  (Der

Funciones de activación las cuales son  
núcleo

Canal de salida que es el axón.

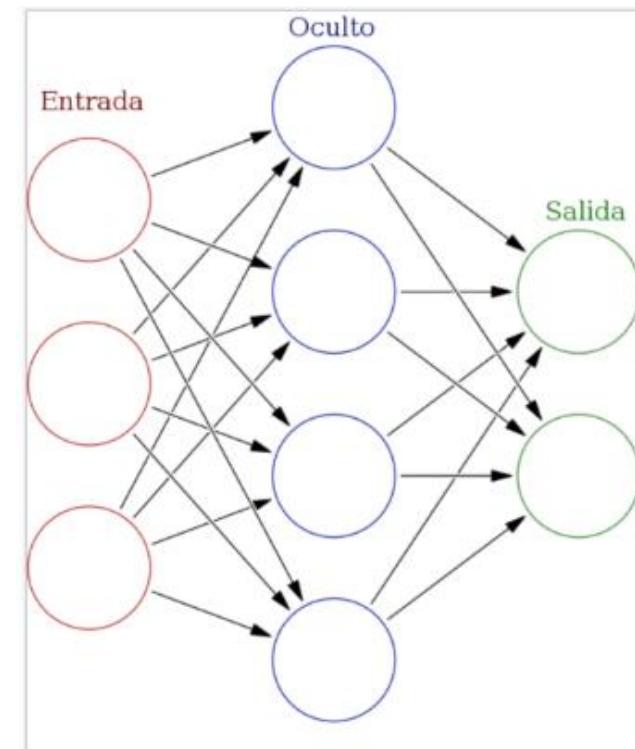
$$\sum_{i=0}^n w_i x_i + b$$



# Red neuronal artificial



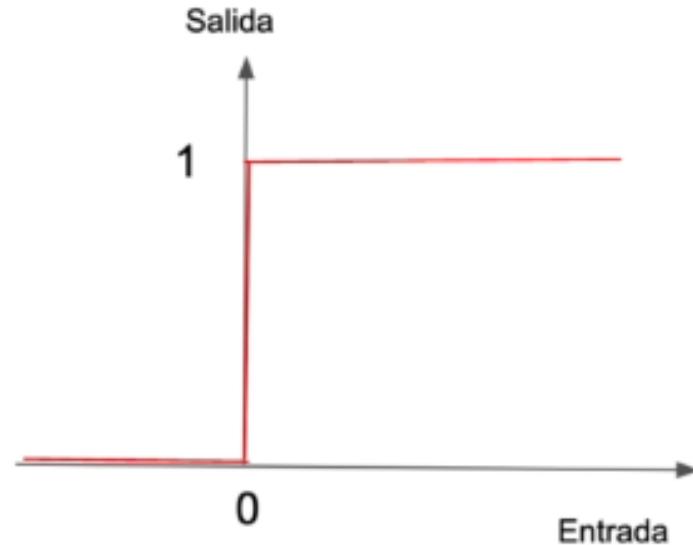
- Consiste en un conjunto de neuronas artificiales(perceptrones), conectadas entre sí para transmitir señales.
- La información de entrada atraviesa la red neuronal(donde se somete a diversas operaciones), produciendo la salida.
- Cada perceprón está conectado con otros perceptrones a través de los enlaces.
- En estos enlaces el valor de salida es multiplicado por el valor(peso del enlace).
- A la salida de la neurona, está la función de activación, que modifica el valor de resultado de esa neurona, el cual posteriormente debe enviarse a la siguiente neurona.



# Función de activación



- Una función de activación de una neurona artificial sirve para definir el valor de salida en función a los datos de entrada.
- Por lo tanto, existen diferentes tipos de activación:
  - Sigmoide
  - Tanh : tangente hiperbólica
  - ReLU: Unidad lineal rectificada

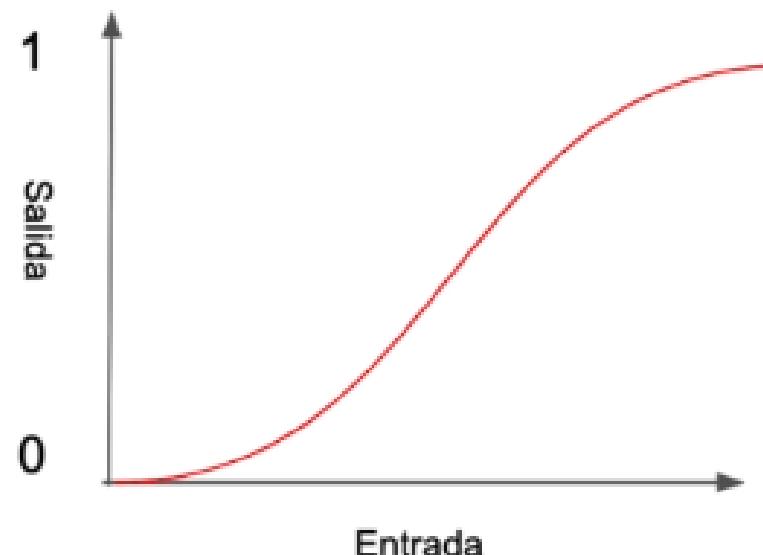


Valores 0 de entrada  
producen una salida igual a  
0

# Función de activación sigmoide

- Una función de activación sigmoide transforma los valores introducidos a una escala de valores de salida entre 0 y 1
- Se adjunta la forma matemática y su representación gráfica.

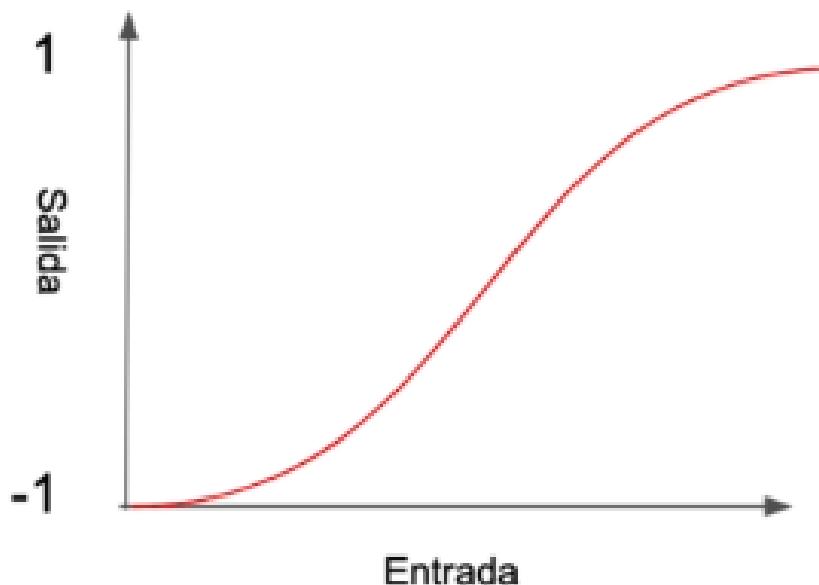
$$f(x) = \frac{1}{1 - e^{-x}}$$



# Función de activación tanH

- Una función de activación tangente hiperbólica transforma los valores introducidos a una escala de valores de salida entre -1 y 1
- Se adjunta la fórmula matemática y la representación gráfica.

$$f(x) = \frac{2}{1 + e^{-2x}} - 1$$

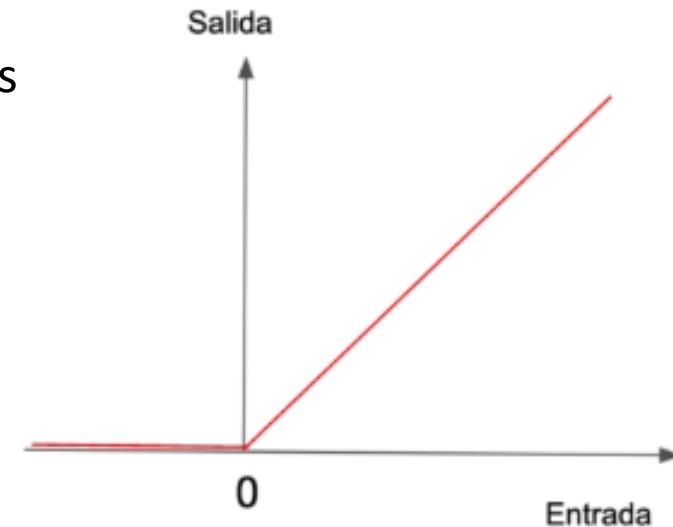


# Función de activación reLU



- Denominada unidad lineal rectificada, transforma los valores de entrada introducidos al máximo entre 0 y un valor positivo de entrada
- Es decir, si el valor de entrada es negativo , la salida será cero
- Si el valor de entrada es positivo la salida será el mismo valor de entrada.

$$f(x) = \max(0, x) = \begin{cases} 0 & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$$



# Funciones de coste

- Para evaluar el rendimiento de una neurona, utilizaremos las funciones de coste.
- Las funciones de coste sirven para medir que distancia hay entre el valor estimado por la neurona y el valor real.
- El significado de las variables de la función de coste es :
  - y: representa el valor real
  - a: representa el valor estimado por la neurona
  - w: el peso del enlace de una neurona a otra.
  - x: valor de entrada en la neurona
  - b: valor residual o bias
  - z: valor que pasamos a la función de activación para calcular el valor estimado “a”

$$z = w \cdot x + b$$

# Tipos de Funciones de coste

- **Funciones de coste cuadrático**

- Los errores se hacen más grandes debido a que están elevados al cuadrado.
- Esta función puede ralentizar la velocidad de aprendizaje de nuestra red neuronal artificial.
- La fórmula matemática es:

$$C = \frac{\sum(y-a)^2}{n}$$

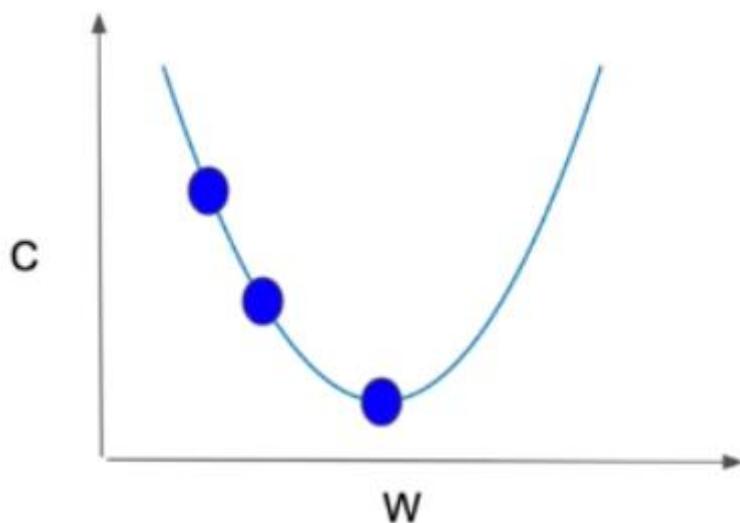
- **Funciones de entropía cruzada**

- Cuanto mayor es la diferencia entre el valor real y la predicción de la neurona, mayor será la rapidez de aprendizaje.
- Permite una mayor rapidez en el aprendizaje de nuestra red neuronal artificial.
- La fórmula matemática es :

$$C = (-1/n) \sum (y \cdot \ln(a) + (1-y) \cdot \ln(1-a))$$

# Algoritmo de gradiente descendiente

- Es un algoritmo de optimización que sirve para encontrar el valor mínimo de una función de coste, es decir, encontrar el valor de los pesos exactos “w” en nuestra red neuronal para que el valor de la función de coste “C” sea el valor mínimo posible para esa neurona.

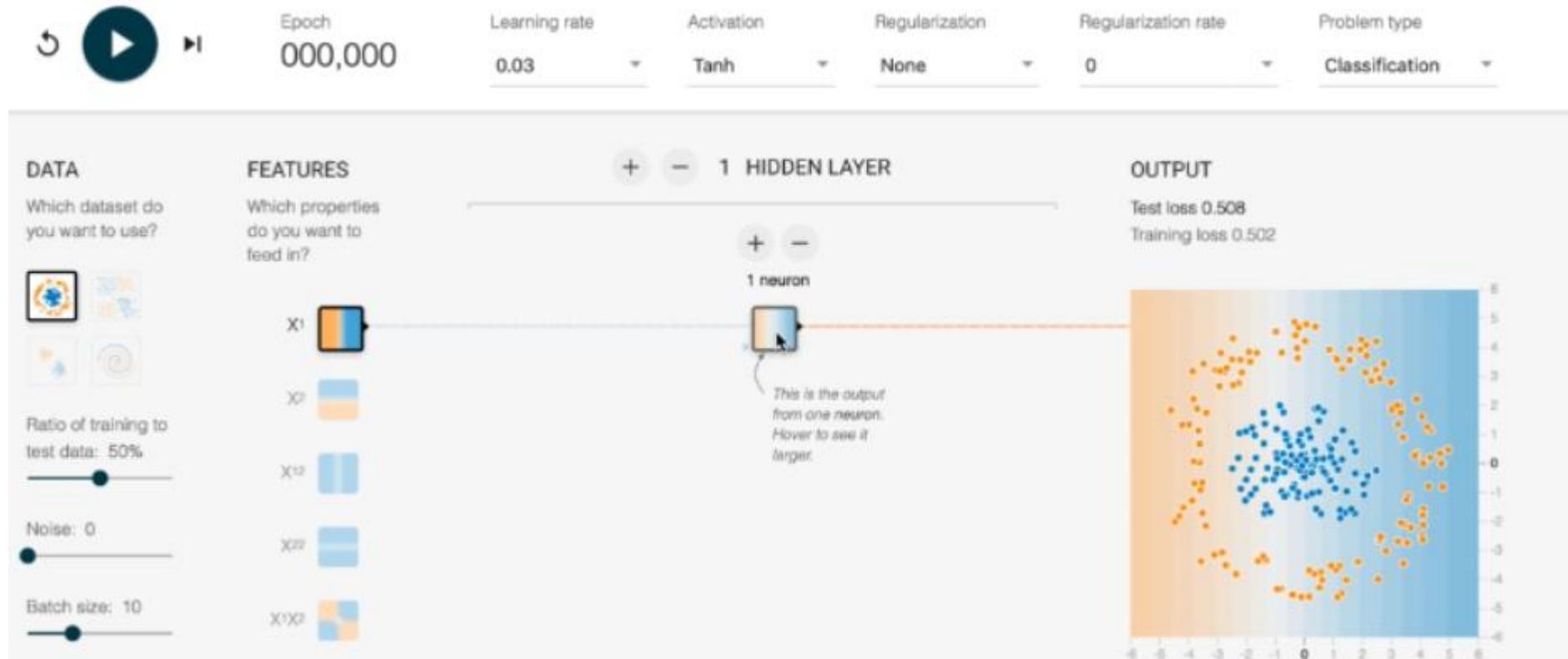


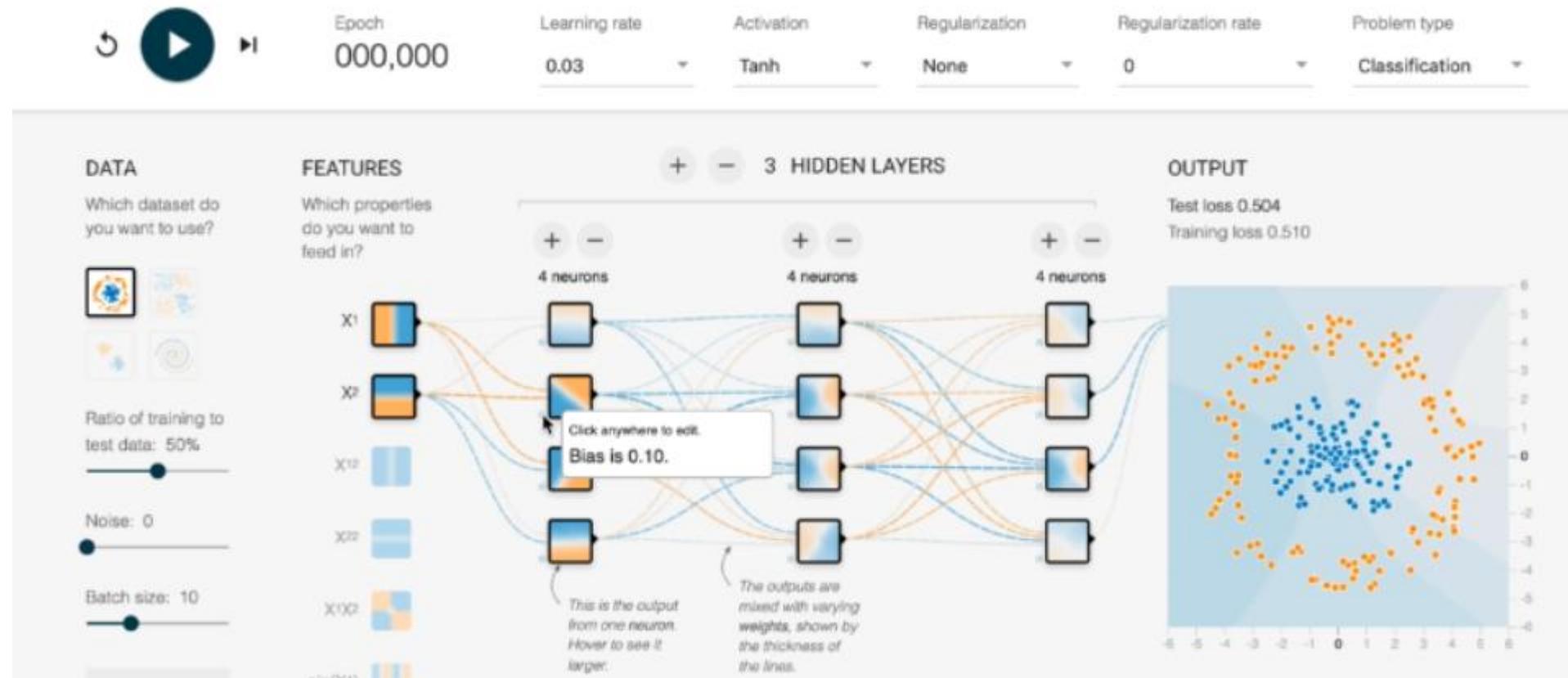
Si encontramos los pesos exactos que dan la función de coste con menor valor para cada una de las neuronas conseguiremos que nuestra red neuronal artificial sea óptima.



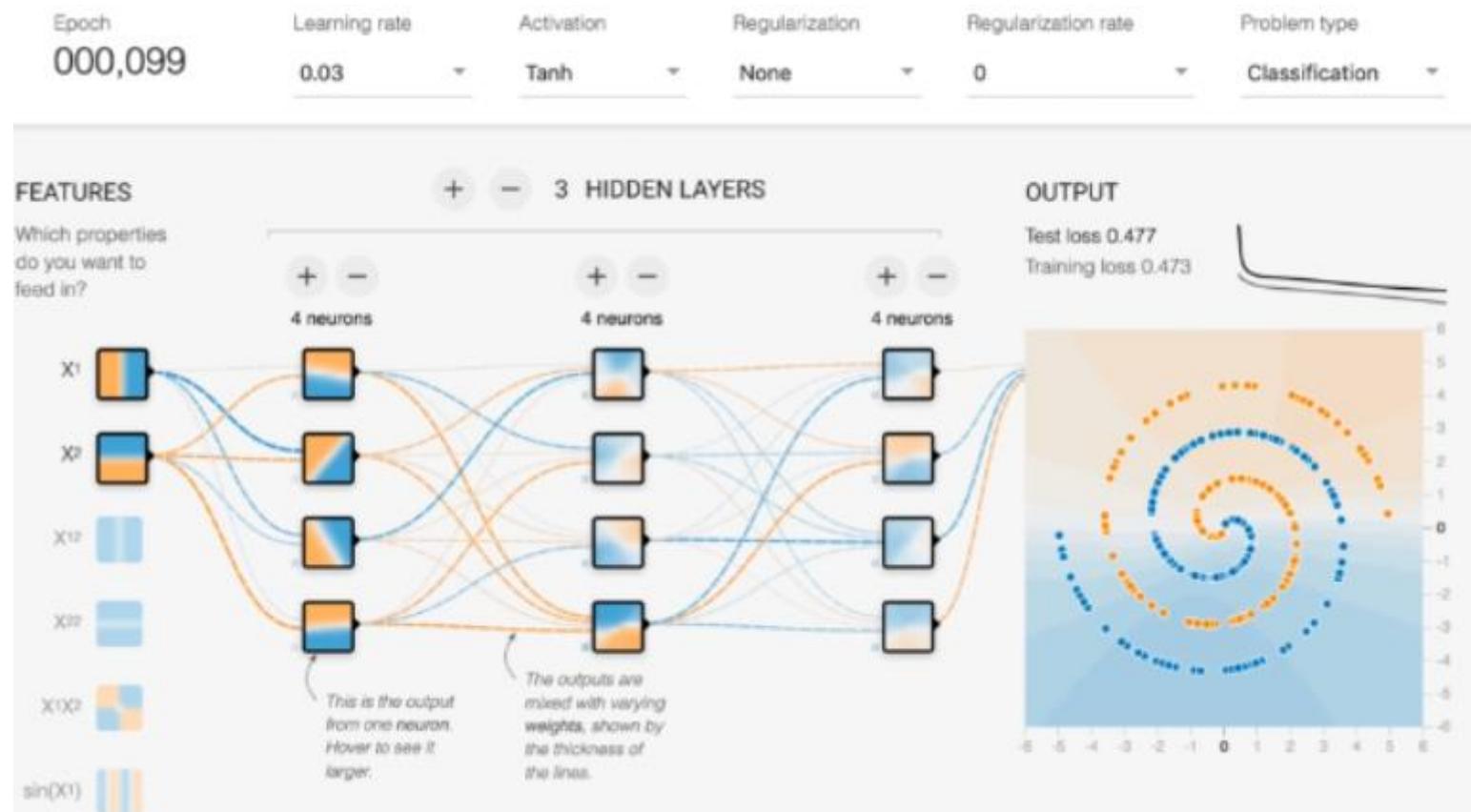
# Practicando con una red neuronal en un navegador web

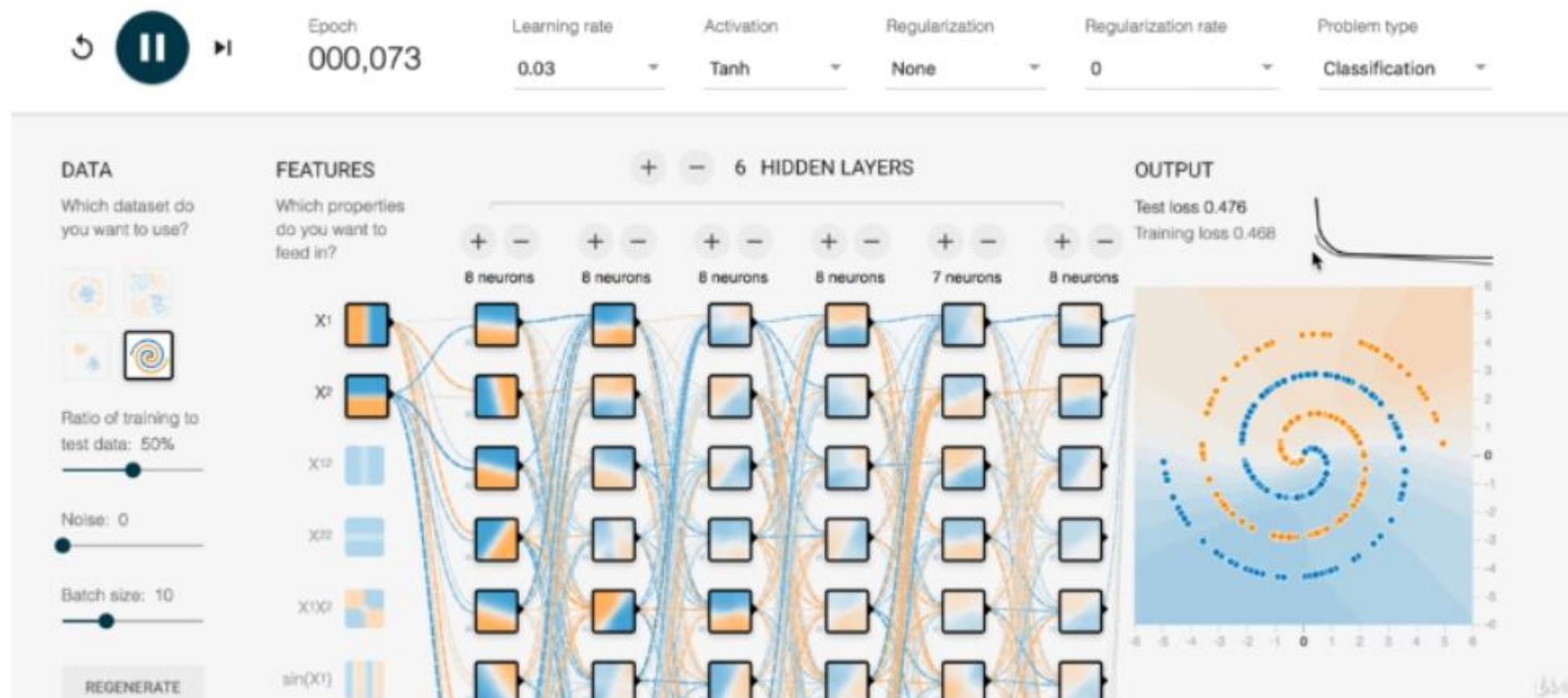
<https://playground.tensorflow.org/#activation=tanh&batchSize=10&dataset=circle&regDataset=reg-plane&learningRate=0.03&regularizationRate=0&noise=0&networkShape=4,2&seed=0.33850&showTestData=false&discretize=false&percTrainData=50&x=true&y=true&xTimesY=false&xSquared=false&ySquared=false&cosX=false&sinX=false&cosY=false&sinY=false&collectStats=false&problem=classification&initZero=false&hideText=false>

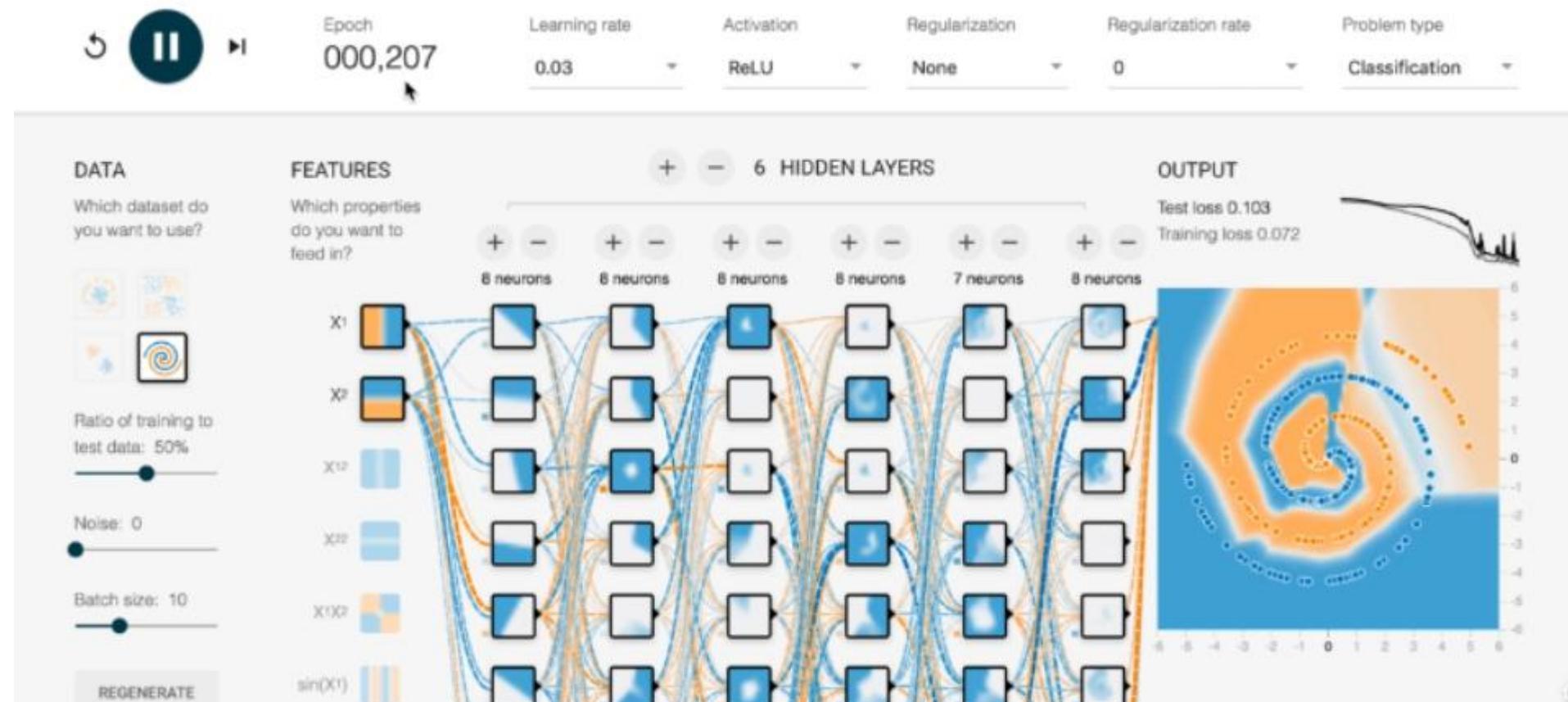




# Solucionar caso







# TensorFlow



- TensorFlow es una biblioteca de código abierto para aprendizaje automático
- Fue desarrollado por Google para satisfacer sus necesidades de sistemas capaces de construir y entrenar redes neuronales, para detectar y descifrar patrones y correlaciones, análogos al aprendizaje y razonamiento usado por los humanos.
- Es multiplataforma para sistemas operativos que incluyen a Android y IOS
- El nombre de TensorFlow deriva de las operaciones de las redes neuronales que se realizan sobre Arrays multidimensionales de datos. Estos Arrays se denominan tensores.
- TensorFlow se ejecuta sobre CPUS, GPUS, y TPU
- TPU es un acelerador de IA programable, diseñado para proporcionar un alto rendimiento que ejecuta modelos de redes neuronales.

# Ejemplo de TensorFlow

```
import tensorflow as tf

mensaje1 = tf.constant("Hola ")
mensaje2 = tf.constant("mundo")

print(mensaje1)
Tensor("Const:0", shape=(), dtype=string)

type(mensaje1)
tensorflow.python.framework.ops.Tensor

with tf.Session() as sesion:
    resultado = sesion.run(mensaje1 + mensaje2)

resultado
b'Hola mundo'
```

# Ejemplo de TensorFlow



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA

Obtener la suma, resta, multiplicación y división de dos números, tome en cuenta el primero es 10 y el segundo es 5



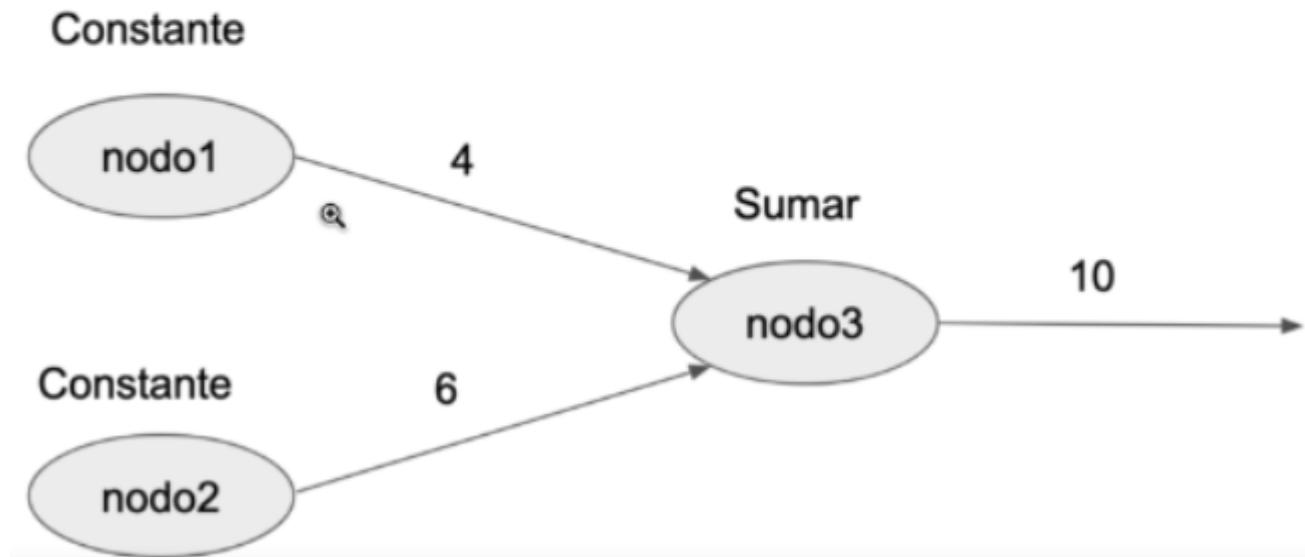
# Ejercicio 01 de TensorFlow

- Desarrollar los siguientes casos :
- Obtener el valor de la constante tomando en cuenta la suma del ejemplo anterior
- Obtener una matriz de 6 x 6 de valor 10
- Usando random\_normal . Obtener una matriz de 5 x5
- Usando random\_uniform obtener una matriz de 4x4 con un valor mínimo de 0 y máximo de 5
- Obtener una matriz de ceros de 2x2
- Obtener una matriz de unos de 3x3
- **Todo esto ejecutarlo en una única sesión**

# Ejercicio 02 de TensorFlow



## Grafo en TensorFlow



## Conclusiones.



- Las redes neuronales en Python se han popularizado debido a la disponibilidad de potentes bibliotecas como TensorFlow, Keras y PyTorch, que facilitan la creación, entrenamiento y puesta en producción de modelos de deep learning.
- La visualización es una herramienta fundamental para comprender y mejorar redes neuronales; permite identificar posibles problemas de sobreajuste, verificar el aprendizaje del modelo y ajustar hiperparámetros de manera eficiente.
- Bibliotecas como Matplotlib, Seaborn y Plotly en Python permiten generar gráficos detallados para visualizar el proceso de aprendizaje, la distribución de los datos, las curvas de pérdida y precisión, y las activaciones de las capas internas.

## Conclusiones.



- La visualización de redes neuronales no se limita al análisis de resultados (accuracy, loss), sino que también incluye la inspección de pesos, filtros y mapas de activación, ayudando a interpretar el "comportamiento interno" del modelo.
- El uso de técnicas de visualización contribuye a una mayor interpretabilidad y confianza en los modelos de deep learning, permitiendo tomar decisiones informadas en la mejora de la arquitectura y el entrenamiento.

## Referencias.

TensorFlow. (s.f.). *TensorBoard: Visualizing Learning*. TensorFlow.

<https://www.tensorflow.org/tensorboard>

Chollet, F. & the Keras team. (s.f.). *Visualizing what ConvNets learn*. Keras.

[https://keras.io/examples/vision/visualizing\\_what\\_conv\\_nets\\_learn/](https://keras.io/examples/vision/visualizing_what_conv_nets_learn/)



# UNIVERSIDAD RICARDO PALMA

## FACULTAD DE INGENIERÍA

### ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA INFORMÁTICA



UNIVERSIDAD  
RICARDO PALMA



Engineering  
Accreditation  
Commission

