

VIGILADA MINEDUCACIÓN - SNIES 1732

# REDES NEURONALES



# Ejercicio:

Realizar un programa que utilice una red neuronal para entrenar con el siguiente conjunto de datos

Х	Υ	
1	-1,65	
2	1,2	
3	4,05	
4	6,9	
5	9,75	
6	12,6	
7	15,45	
8	18,3	
9	21,15	
10	24	

Utilice la red para comprobar que la predicción de una entrada de x=20 es aproximadamente igual a 52,5



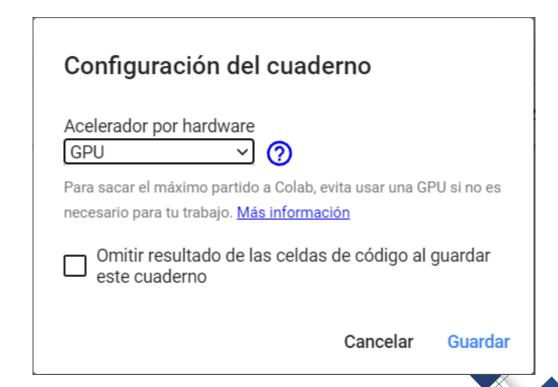


# Clasificador de perros y gatos





Entorno de ejecución	Herramientas	Ayuda	Se han guardado tod	
Ejecutar todas			Ctrl+F9	
Ejecutar anteriores			Ctrl+F8	
Ejecutar selección			Ctrl+Shift+Enter	
Ejecutar siguientes			Ctrl+F10	
Interrumpir ejecució	n		Ctrl+M I	
Reiniciar entorno de	ejecución		Ctrl+M .	
Reiniciar y ejecutar t	todo			
Restablecer estado de fábrica del entorno de ejecución				
Cambiar tipo de entorno de ejecución				
Gestionar sesiones				
Ver registros del ent	torno de ejecució	n		



Para que los modelos se entrenen más rápido





1. Importar las librerías y cargar un conjunto de datos de imágenes preexistente

```
import tensorflow as tf
import tensorflow_datasets as tfds

#descargar el dataset
datos,metadatos = tfds.load('cats_vs_dogs', as_supervised=True, with_info=True)
```

Esto tardará un tiempo, debido a que tendrá que leer muchas imágenes. La aplicación mostrará una barra de progreso.





Downloading and preparing dataset cats\_vs\_dogs/4.0.0 (download: 786.68 MiB, generated: Unknown size, total: 786.68 MiB) to /ro

DI Completed...: 100% 1/1 [00:16<00:00, 16.72s/ url]

DI Size...: 100% 786/786 [00:16<00:00, 45.60 MiB/s]

WARNING:absl:1738 images were corrupted and were skipped

Shuffling and writing examples to /root/tensorflow\_datasets/cats\_vs\_dogs/4.0.0.incompleteJD5MC3/cats\_vs\_dogs-train.tfrecord

100% 23261/23262 [00:02<00:00, 7973.05 examples/s]

Dataset cats\_vs\_dogs downloaded and prepared to /root/tensorflow\_datasets/cats\_vs\_dogs/4.0.0. Subsequent calls will reuse this





#### Imprimir metadatos para conocer el dataset

metadatos



```
tfds.core.DatasetInfo(
    name='cats vs dogs',
    version=4.0.0,
    description='A large set of images of cats and dogs. There are 1738 corrupted images that are dropped.',
    homepage='https://www.microsoft.com/en-us/download/details.aspx?id=54765',
    features=FeaturesDict({
        'image': Image(shape=(None, None, 3), dtype=tf.uint8),
        'image/filename': Text(shape=(), dtype=tf.string),
        'label': ClassLabel(shape=(), dtype=tf.int64, num classes=2),
    }),
    total num examples=2326
    splits={
        'train': 23262,
    },
    supervised_keys=('image', 'label'),
    citation="""@Inproceedings (Conference){asirra-a-captcha-that-exploits-interest-aligned-manual-image-categorization,
    author = {Elson, Jeremy and Douceur, John (JD) and Howell, Jon and Saul, Jared},
    title = {Asirra: A CAPTCHA that Exploits Interest-Aligned Manual Image Categorization},
```



#### Mostrar algunos datos

#Muestra 5 datos con su respectiva etiqueta tfds.as\_dataframe(datos['train'].take(5), metadatos)

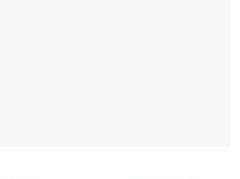






#### Mostrar los datos en forma de matriz o tabla

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.figure(figsize=(15,15))
for i, (imagen, etiqueta) in enumerate(datos['train'].take(25)):
   plt.subplot(5,5,i+1) #5 filas y 5 columnas
   plt.xticks([])
   plt.yticks([]) #para que no salgan las reglas en los ejes
   plt.imshow(imagen)
```













Se observa que algunas imágenes están de forma vertical y otras horizontal, además tienen diferentes tamaños.





Se igualan los tamaños de las imágenes para mayor control y efectividad

```
import matplotlib.pyplot as plt
import cv2 #para igualar tamaño de las imágenes
plt.figure(figsize=(15,15))
tamano=200 #se define el tamaño de la imagen

for i, (imagen, etiqueta) in enumerate(datos['train'].take(25)):
    #aplica el cambio de tamaño
    imagen=cv2.resize(imagen.numpy(), (tamano, tamano))
    plt.subplot(5,5,i+1)
    plt.xticks([])
    plt.yticks([])
    plt.imshow(imagen)
```













Se cambian las imágenes a blanco y negro para minimizar tiempo de procesamiento

```
tamano=200 #se define el tamaño de la imagen
for i, (imagen, etiqueta) in enumerate(datos['train'].take(25)):
    #aplica el cambio de tamaño
    imagen=cv2.resize(imagen.numpy(), (tamano, tamano))
    imagen=cv2.cvtColor(imagen, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    plt.subplot(5,5,i+1)
    plt.xticks([])
    plt.yticks([])
    plt.imshow(imagen,cmap='gray')
```















Entre más grande la imagen también más tiempo de procesamiento. Se debe buscar un tamaño pequeño pero que no pierda tanto detalle. Pruebe cambiando el tamaño y escoja uno





Entre más grande la imagen también más tiempo de procesamiento. Se debe buscar un tamaño pequeño pero que no pierda tanto detalle. Pruebe cambiando el tamaño y escoja uno

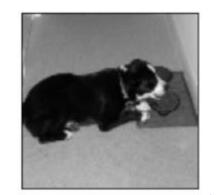
tamano=100 #se define el tamaño de la imagen









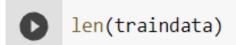






Se crea el conjunto de datos de entrenamiento con los ajustes de las imágenes (tamaño y color)

traindata=[]
for i, (imagen, etiqueta) in enumerate(datos['train']): #toma todos los datos
 imagen=cv2.resize(imagen.numpy(), (tamano, tamano))
 imagen=cv2.cvtColor(imagen, cv2.COLOR\_BGR2GRAY)
 imagen=imagen.reshape(tamano, tamano,1) #para que sepa que solo toma el canal de color de grises
 traindata.append([imagen,etiqueta])



Verificamos que se hayan cargado la totalidad de las imágenes





Separamos los datos de entrenamiento diferenciando entradas y salidas

```
x=[] #lista que guardará los pixeles de las imágenes
y=[] #lista que guardará las etiquetas que indican si es perro o gato
for imagen,etiqueta in traindata:
    x.append(imagen)
    y.append(etiqueta)
```





Como los colores representados en los pixeles de las imágenes están en un rango de 0 a 255 es necesario normalizarlos para que se encuentren entre 0 y 1. Para ello utilizamos la librería numpy, convertimos los datos a float y dividimos entre 255 cada valor

```
import numpy as np
x=np.array(x).astype(float)/255
```





También convertimos las salidas en un arreglo con numpy, así los datos estarán en un formato simple que indicarán solo 1 o 0, según si es perro o gato

```
y=np.array(y)
y
array([1, 1, 1, ..., 0, 1, 0])
```





#### **CREAR EL MODELO**

Una red neuronal con una capa de entrada, dos capas ocultas de 150 neuronas cada una y una capa de salida

```
modeloDenso = tf.keras.models.Sequential([
    tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(100, 100, 1)),
    tf.keras.layers.Dense(150, activation='relu'),
    tf.keras.layers.Dense(150, activation='relu'),
    tf.keras.layers.Dense(1, activation='sigmoid')
])
```





#### **COMPILAR EL MODELO**







#### **ENTRENAR EL MODELO**

El parámetro de validation\_split, indica el porcentaje de datos que se tomará para las pruebas.

El entrenamiento puede tomar unos minutos.



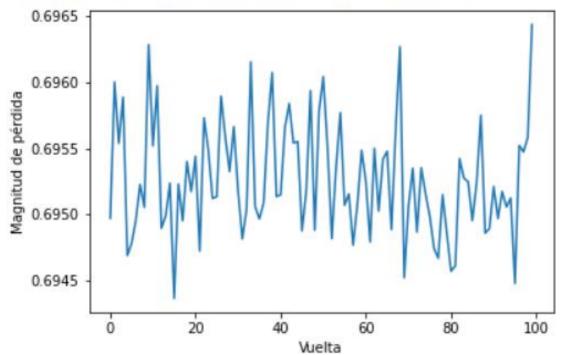




#### GRAFICAR LA PÉRDIDA

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.xlabel("Vuelta")
plt.ylabel("Magnitud de pérdida")
plt.plot(entrenado.history["loss"])
```

[<matplotlib.lines.Line2D at 0x7f769f341b50>]



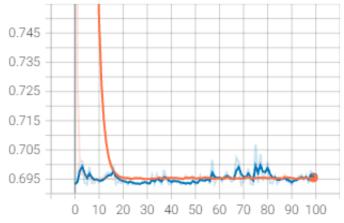




#### UTILIZAR UNA GRAFICADORA DE COLAB

- #Cargar la extension de tensorboard de colab
  %load\_ext tensorboard
- #Ejecutar tensorboard e indicarle que lea la carpeta "logs" %tensorboard --logdir logs

epoch\_loss tag: epoch\_loss









# **REFERENCIAS**

- <a href="https://www.iartificial.net/redes-neuronales-desde-cero-i-introduccion/#Redes neuronales">https://www.iartificial.net/redes-neuronales-desde-cero-i-introduccion/#Redes neuronales</a>
- https://www.youtube.com/watch?v=DbwKbsCWPSg

