Práctica 3

Transferencia del conocimiento



Profesor:
David Campoy Miñarro



¿Qué es la transferencia del conocimiento?

La transferencia de conocimiento es el proceso de aplicar conocimientos adquiridos en una tarea a otra tarea relacionada, acelerando el aprendizaje en la segunda tarea.

Nuestro objetivo:

- Entrenar una red neuronal para que sea capaz de identificar el objeto coche.
- Con el conocimiento adquirido, utilizaremos la red neuronal para identificar el objeto camión.

automobile





















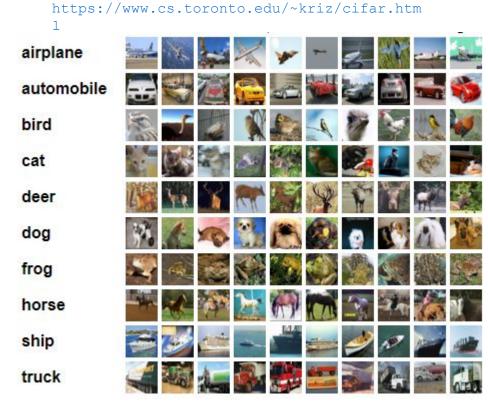


Dataset: CIFAR-10

El conjunto de datos CIFAR-10 es un conjunto de imágenes utilizado comúnmente en el campo del aprendizaje automático y la visión por computadora. Contiene 60,000 imágenes a color de 32x32 píxeles, clasificadas en 10 clases distintas. Cada clase contiene 6.000 imágenes.

Categorías:

- Avión
- Automóvil
- Pájaro
- Gato
- Ciervo
- Perro
- Rana
- Caballo
- Barco
- Camión





Modelo de aprendizaje

Se ha utilizado un modelo de redes **neuronales convolucionales (CNN)** para realizar la clasificación binaria de imágenes. Las redes neuronales convolucionales son especialmente útiles en tareas de visión por computadora debido a su capacidad para aprender patrones y características visuales en imágenes.

Función de activación: ReLU (Rectified Linear Unit)

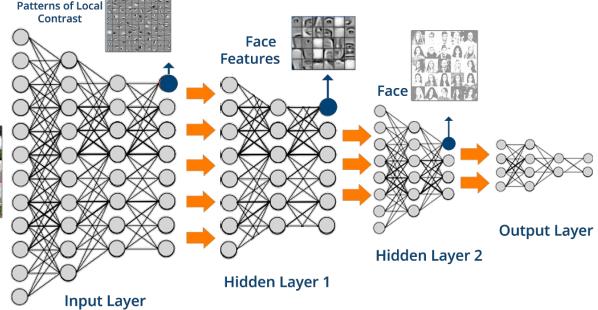
Tamaño de entrada esperado: (32, 32, 3) (imágenes de

32x32 píxeles y 3 canales para RGB)



Número de neuronas: 128 en la primera capa densa.

Capa final con 1 neurona y función de activación Sigmoid para la clasificación binaria (automóvil o no automóvil).





Práctica



- Deberás modificar el código para obtener una predicción lo más cercana a 1, identificando el 100% de las imágenes de prueba como "coches".
- ¿Qué tipo de aprendizaje está utilizando el programa?
- Explica cada unas de las pruebas que has realizado y las mejoras o no de cada cambio.
- Estudia el código y lo que hace cada unas de las funciones.

Una vez conseguido, deberás:

 Desarrollar un nuevo programa que a partir del fichero .keras de coches, puedas reconocer las imágenes de los camiones.

¿Y si quieres hacer un programa capaz de reconocer todos los objetos del dataset?

Objetivo: Estudiar el concepto de "Transferencia del conocimiento".



```
import tensorflow as tf
from tensorflow.keras.datasets import cifar10
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Conv2D, MaxPooling2D, Flatten, Dense
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import random
def show images with predictions (images, predictions):
    for i in range(len(images)):
        plt.figure()
        plt.imshow(images[i])
        if predictions[i] >= 0.1:
            plt.title(f"Predicción: Es un coche
({predictions[i][0]:.4f})")
        else:
            plt.title(f"Predicción: No es un coche
({predictions[i][0]:.4f})")
        plt.xlabel("Imagen")
        plt.show()
(train images, train labels), (test images, test labels) =
cifar10.load data()
car indices = np.where(train labels == 1)[0][:2000]
non car indices = np.where(train labels != 1)[0][:15000]
selected indices = np.concatenate([car indices, non car indices])
np.random.shuffle(selected indices)
train images = train images[selected indices]
train labels = train labels[selected indices]
train images, test images = train images / 255.0, test images / 255.0
train labels = np.array([1 if label == 1 else 0 for label in
train labels]) # 1 si es un coche, 0 si no lo es
test labels = np.array([1 if label == 1 else 0 for label in
test labels]) # 1 si es un coche, 0 si no lo es
```

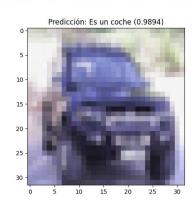
```
# Definir el modelo de la red neuronal
model = Sequential([
    Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', input shape=(32, 32, 3)),
   MaxPooling2D((2, 2)),
   Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'),
   MaxPooling2D((2, 2)),
   Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'),
    Flatten(),
   Dense(64, activation='relu'),
    Dense(1, activation='sigmoid') # Capa de salida con activación sigmoid
para obtener valores entre 0 y 1
model.compile(optimizer='adam', loss='binary crossentropy',
metrics=['accuracy'])
model.fit(train images, train labels, epochs=1, batch size=64,
validation data=(test images, test labels))
test loss, test accuracy = model.evaluate(test images, test labels)
print(f'Precisión en el conjunto de pruebas: {test accuracy}')
car indices = [i for i, label in enumerate(test labels) if label == 1][:5]
car images = [test images[i] for i in car indices]
car predictions = model.predict(np.array(car images))
show images with predictions (car images, car predictions)
non car indices = [i for i, label in enumerate(test labels) if label != 1]
random non car indices = random.sample(non car indices, 5)
non car images = [test images[i] for i in random non car indices]
non car predictions = model.predict(np.array(non car images))
show images with predictions (non car images, non car predictions)
model.save("modelo entrenado coche.keras")
print("Modelo guardado exitosamente como 'modelo entrenado coche.keras'")
```

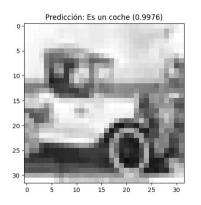


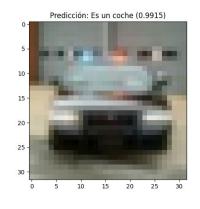
Mis resultados

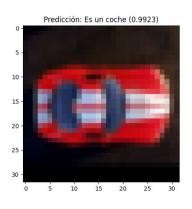
Precisión en el conjunto de pruebas: 0.9251999855041504

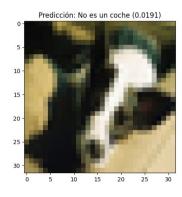






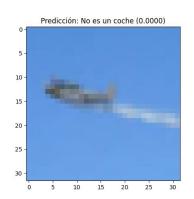








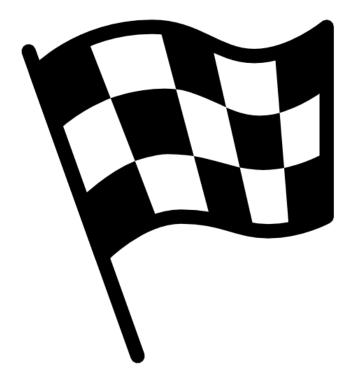






¿Puedes mejorar los resultados? Seguro que sí.







"Antes de trabajar en inteligencia artificial, ¿por qué no hacemos algo sobre la estupidez natural?"

Steve Polyak, fue un neuroanatomista y neurólogo estadounidense

