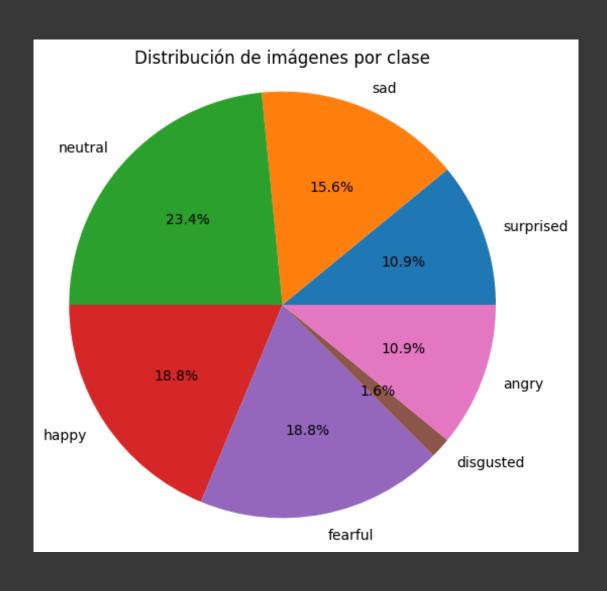
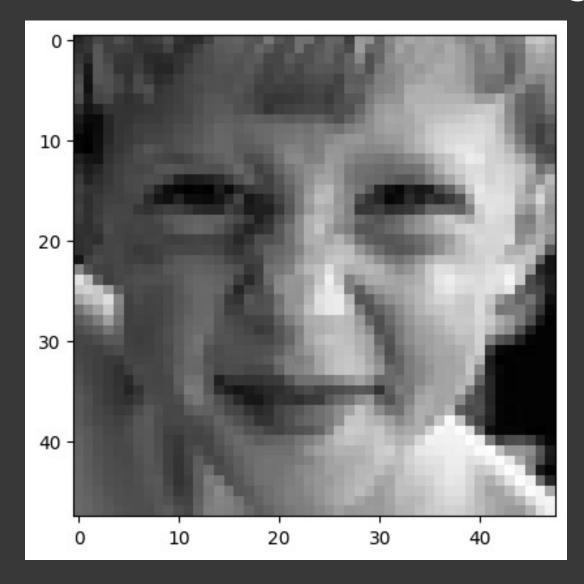
Facial expression

Adrian Sanz Enric Tobeña

1 Data understanding



1 Data understanding



Las imágenes que componen el dataset son de 48x48 pixels en escala de grises de caras de personas

1 Data understanding

Train

Found 20099 images belonging to 7 classes.

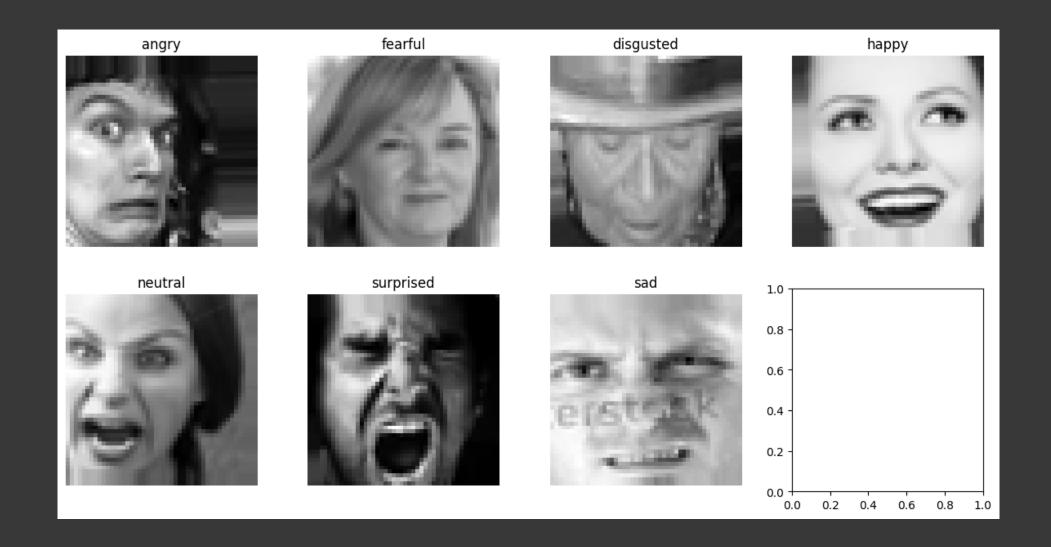
Test

Found 6456 images belonging to 7 classes.

2 Data preprocessing - Train

```
# Creación del generador de aumento de datos
train datagen = ImageDataGenerator(
   rescale=1./255,
                                # Escalado de los valores de los píxeles para que estén entre 0 y 1
   validation split=0.3,
                                # Porcentaje de imágenes reservadas para validación
   rotation range=10,
                                # Rango de rotación de la imagen en grados (-10 a 10)
   width shift range=0.1,
                                # Rango de desplazamiento horizontal aleatorio (-10% a 10% del ancho de la imagen)
   height shift range=0.2,
                                # Rango de desplazamiento vertical aleatorio (-20% a 20% de la altura de la imagen)
   zoom range=0.2,
                                # Rango de zoom aleatorio
   shear range=0.2,
                                # Rango de cizallamiento aleatorio (ángulo de cizallamiento: -20° a 20°)
   fill mode='nearest'
                                # Estrategia de relleno de nuevos píxeles creados durante las transformaciones
```

2 Data preprocessing - Train



2 Data preprocessing - Test

```
test_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255, validation_split=0.9,
```

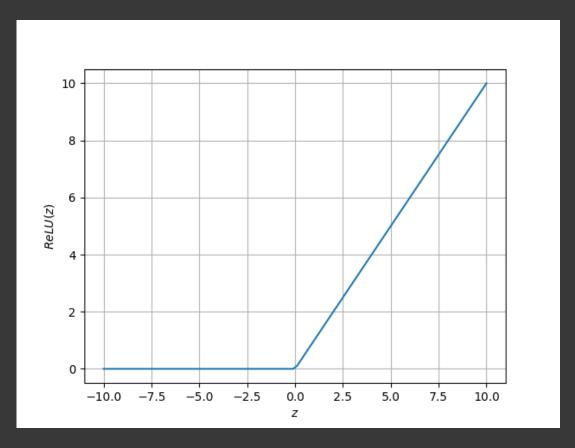
2 Data preprocessing - Test

```
test_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255, validation_split=0.9,
```

3 Model 1

```
num classes = len(ordered class names) # Número de clases de salida
input shape = (48, 48, 1) # Formato de entrada
model1 = tf.keras.Sequential([
    # Capa convolucional 1
    tf.keras.layers.Conv2D(8, (3, 3), activation='relu', input shape=input shape),
    tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)),
    # Capa convolucional 2
    tf.keras.layers.Conv2D(16, (3, 3), activation='relu'),
    tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)),
    # Capa convolucional 3
    tf.keras.layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu'),
    tf.keras.layers.MaxPooling2D(pool size=(2, 2)),
    # Capa de aplanamiento (Flatten)
    tf.keras.layers.Flatten(),
    # Capa densa 1
    tf.keras.layers.Dense(64, activation='relu'),
    # Capa densa de salida
    tf.keras.layers.Dense(num classes, activation='softmax')
1)
```

3 Model 2- Activation relu

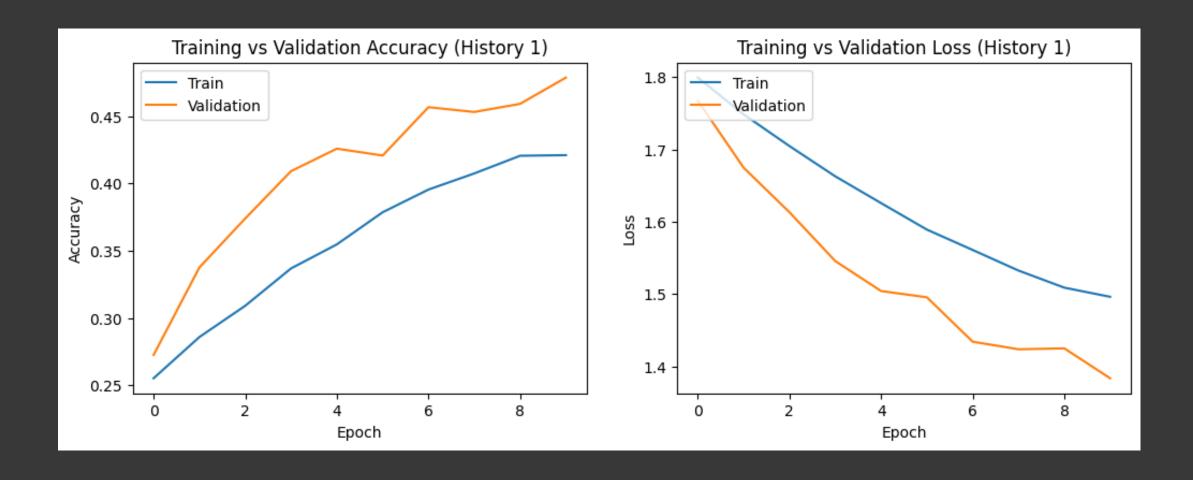


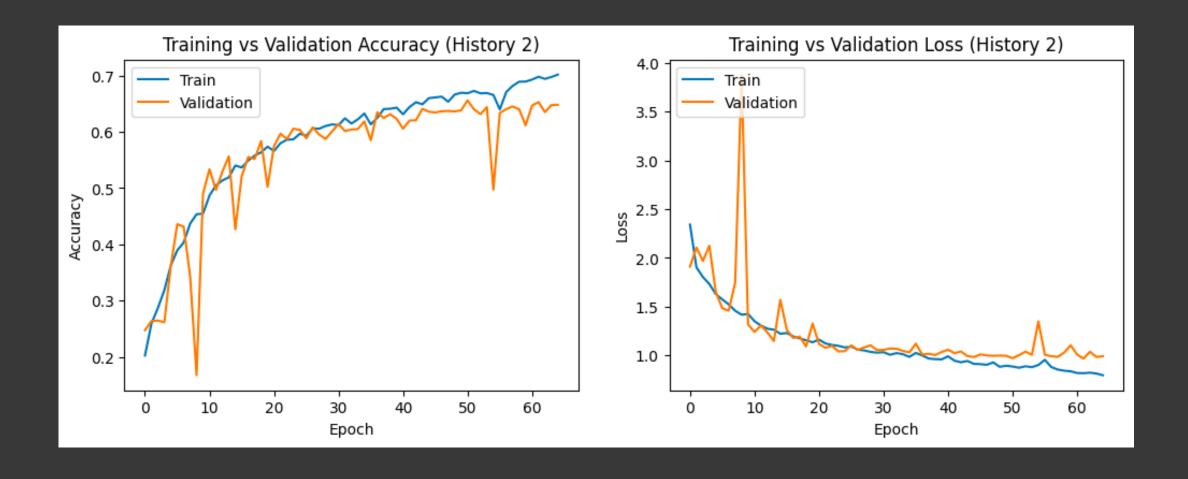
Función de activación Relu

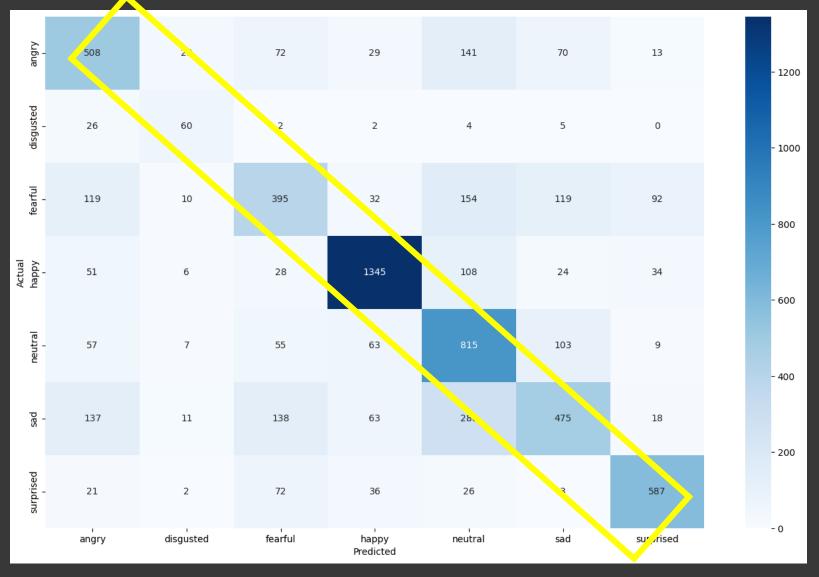
3 Model 2 - Padding same



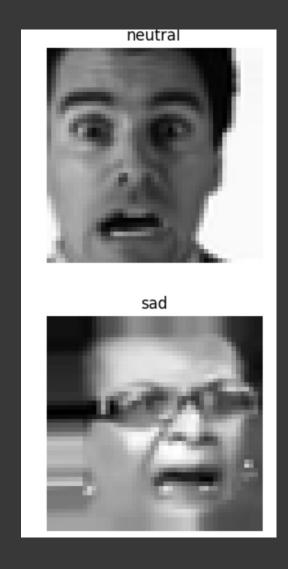
Ejemplo donde se tiene que obtener información también de las esquinas de la imagen



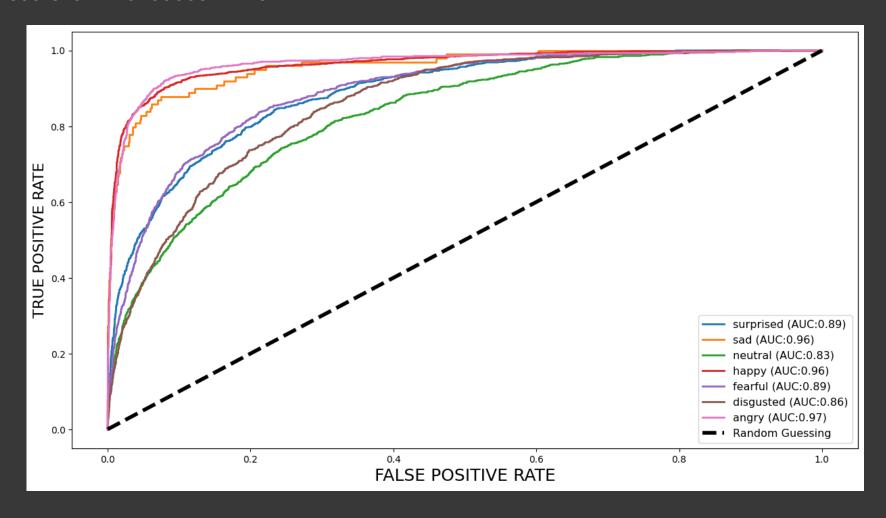








Una **curva ROC** (**curva de característica operativa del receptor**) es un gráfico que muestra el rendimiento de un modelo de clasificación en todos los umbrales de clasificación ROC AUC score: 0.922695056841418



Una **curva ROC** (**curva de característica operativa del receptor**) es un gráfico que muestra el rendimiento de un modelo de clasificación en todos los umbrales de clasificación ROC AUC score: 0.922695056841418

