

# DETECCIÓN DE SOMNOLENCIA EN CONDUCTORES

Iveth Medina-2183199  
Najhery Soler-2182696  
John Uribe-2152080



# DATASET

cantidad de imágenes en train:

ojos abiertos : 617

ojos\_cerrados : 617

bostezo : 617

no\_bostezo : 616

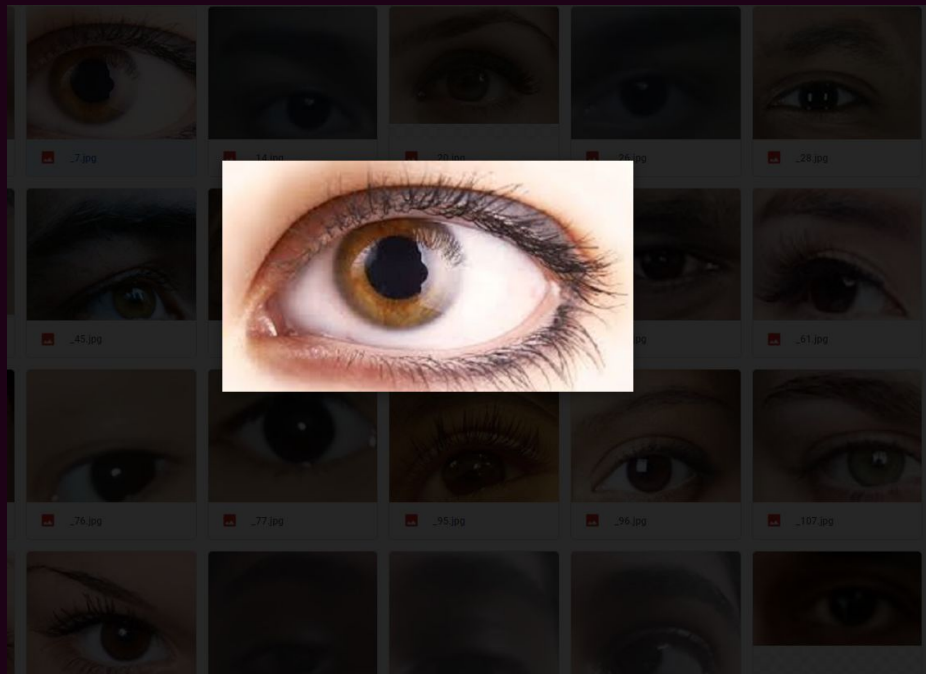
cantidad de imágenes en test:

ojos abiertos: 109

ojos cerrados: 109

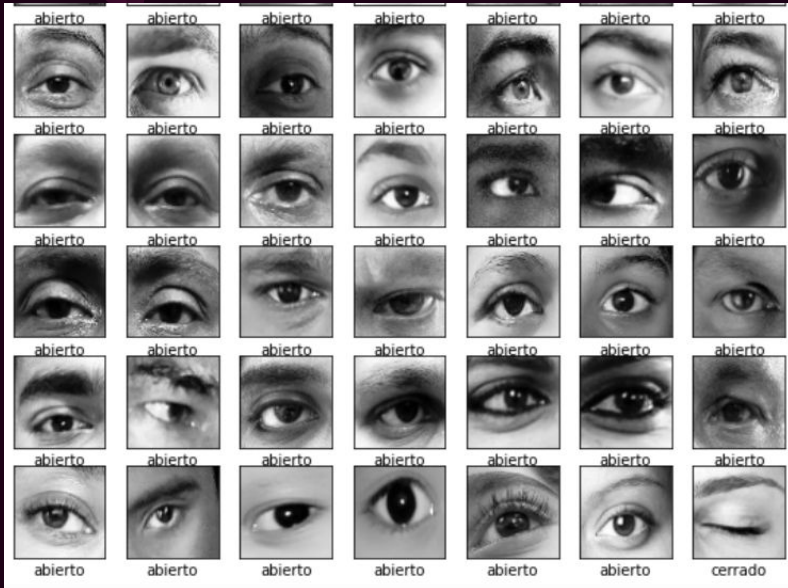
bostezando : 106

no bostezando : 109



# TRATAMIENTO DE DATOS

pasamos las imágenes a  
escala de grises



# IMPLEMENTACIÓN DE LOS MODELOS DE CLASIFICACIÓN

- GAUSSIAN NB

A=0.751

```
matrix de confusión en test
```

```
[[ 91  15   3   0]
 [ 16  88   4   1]
 [   1   0  43  62]
 [   0   0   6 103]]
```

- DECISION TREE

A=0.866

```
matrix de confusión en test
```

```
[[89 18   1   1]
 [17 92   0   0]
 [ 0  1 90 15]
 [ 2  1  7 99]]
```

# IMPLEMENTACIÓN DE LOS MODELOS DE CLASIFICACIÓN

A=0.942

```
matrix de confusión en test
[[101   8   0   0]
 [  9 100   0   0]
 [  1   0 100   5]
 [  0   0   1 108]]
```

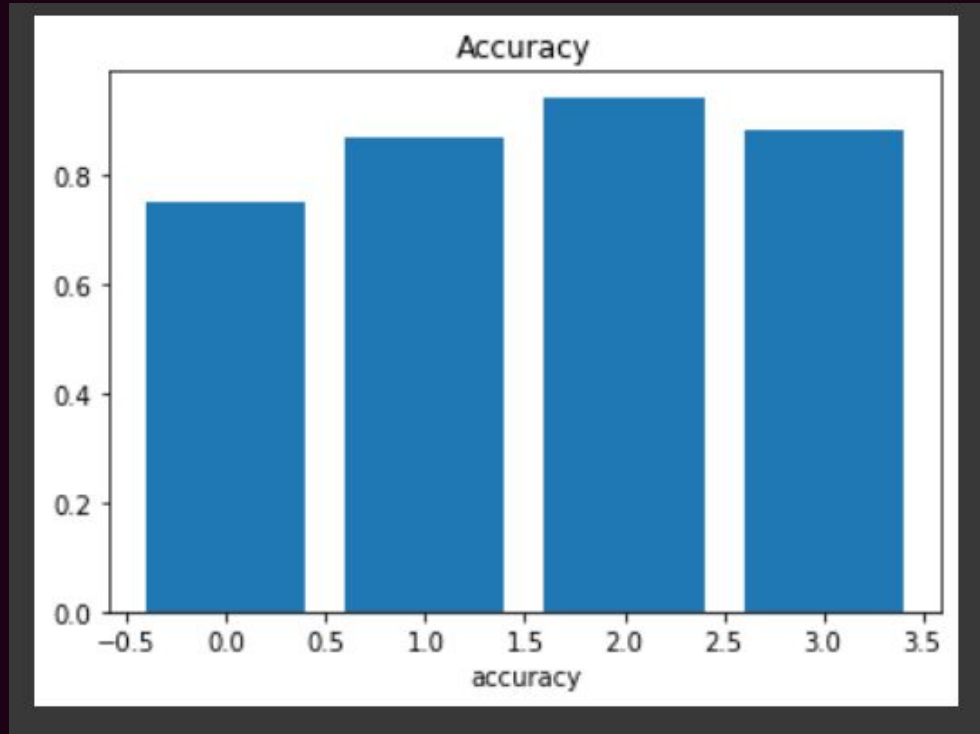
● SVC

A=0.882

```
matrix de confusión en test
[[101   8   0   0]
 [  9 100   0   0]
 [  1   0 100   5]
 [  0   0   1 108]]
```

# IMPLEMENTACIÓN DE LOS MODELOS DE CLASIFICACIÓN

1. **RANDOM FOREST**
2. **DECISION TREE**
3. **SVC**
4. **GAUSSIAN-NB**



# REDES NEURONALES

```
1 model = tf.keras.Sequential([
2     tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(64,64,1)),
3     tf.keras.layers.Dense(128, activation=tf.nn.relu),
4     tf.keras.layers.Dense(64, activation=tf.nn.relu),
5     tf.keras.layers.Dense(32, activation=tf.nn.relu),
6     tf.keras.layers.Dense(4, activation=tf.nn.softmax)
7 ])
8 model.summary()
```

**ACCURACY TEST=**  
**0.953**

```
Epoch 19/24
78/78 [=====] - 13s 163ms/step - loss: 0.2081 - accuracy: 0.9096
Epoch 20/24
78/78 [=====] - 13s 162ms/step - loss: 0.2020 - accuracy: 0.9092
Epoch 21/24
78/78 [=====] - 13s 165ms/step - loss: 0.2013 - accuracy: 0.9116
Epoch 22/24
78/78 [=====] - 13s 164ms/step - loss: 0.1946 - accuracy: 0.9145
Epoch 23/24
78/78 [=====] - 13s 165ms/step - loss: 0.1980 - accuracy: 0.9112
Epoch 24/24
78/78 [=====] - 13s 165ms/step - loss: 0.1935 - accuracy: 0.9141
keras.callbacks.History at 0x7f66fa6b2e08
```



# RED CONVOLUCIONAL

```
1 #@title *code* CNN
2 model = tf.keras.Sequential([
3     tf.keras.layers.Conv2D(32, (3,3), input_shape=(64,64,1), activation='relu'), #1
4     tf.keras.layers.MaxPooling2D(2,2),
5     tf.keras.layers.Conv2D(64, (3,3), activation='relu'), #1 - blanco y negro
6     tf.keras.layers.MaxPooling2D(2,2),
7     tf.keras.layers.Flatten(),
8     tf.keras.layers.Dense(256, activation=tf.nn.relu),
9     tf.keras.layers.Dense(100, activation=tf.nn.relu),
10    tf.keras.layers.Dropout(.2, input_shape=(2,)),
11    tf.keras.layers.Dense(60, activation=tf.nn.relu),
12    tf.keras.layers.Dense(4, activation=tf.nn.softmax) #Para redes de clasificacion
13 ])
14 model.summary()
```

**LOSS = 0.3143    ACCURACY = 0.9076**



# CONCLUSIONES

- Los métodos en los que obtuvimos un mayor accuracy fueron de random-forest y la Red-Neuronal.
- Podemos ver que la matriz de confusión del método Gaussian-NB tomo muchas imagenes de ojos cerrados como si fueran abiertos.
- Para aplicar los diferentes métodos de clasificación y que estos funcionen de una mejor manera tenemos que hacer un tratamiento de las imágenes.