# EYE TRACKER

Presentazione progetto di Sistemi Digitali M

### Introduzione

- Realizzazione di un **app in Android** in grado di riconoscere gli occhi di uno o più utenti.
- Rete neurale convoluzionale (CNN) ottimizzata per sistemi embedded.
- Filtraggio real time delle immagini tramite fotocamera interna e esterna.
- Mini gioco Quiz per sfruttare la rete neurale.

#### Dataset

- Dataset pubblico fornito da Google:
  - 10 mila immagini contenenti una o più persone;
  - 2. File Excel contenenti posizioni geografiche degli occhi per ogni immagine.

- Per ogni immagine è stato creato un file .xml contenente le informazioni utili alla conversione in TFRecord:
  - 1. Nome immagine;
  - 2. Posizione x e y degli occhi.
- Creato file label\_map.pbtxt.

```
item {
    id: 1
    name: 'Human eye'
}
```

## Training

- Utilizzo di Modello SSD MobileNet V2 FPNLite 640x640: leggera e veloce da essere eseguita su smartphone senza consumo di risorse eccessivo mantenendo comunque una precisione adeguata.
- Configurato adeguatamente file pipeline.config.

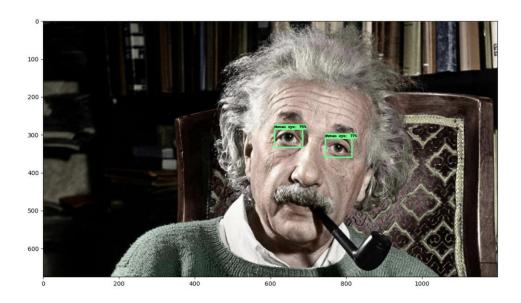
```
train input reader: {
model -
                                                                                            label map path: "annotations/label map.pbtxt" #TO CHANGE
  ssd -
                                                                                             tf record input reader {
    num classes: 1 #TO CHANGE <---
                                                                                              input path: "annotations/train.record" #TO CHANGE <----
    image_resizer {
      fixed shape resizer {
                                                                                           eval config {
        height: 640
                                                                                            metrics set: "coco detection metrics"
        width: 640
                                                                                            use_moving_averages: false
                                                                                           eval input reader: {
                                                                                            label map path: "annotations/label map.pbtxt" #TO CHANGE <-----
    feature_extractor {
                                                                                             shuffle: false
      type: "ssd_mobilenet_v2_fpn_keras"
                                                                                             num epochs: 1
                                                                                             tf record input reader {
                                                                                              input path: "annotations/test.record" #TO CHANGE <-----
```

## Training Tensorboard

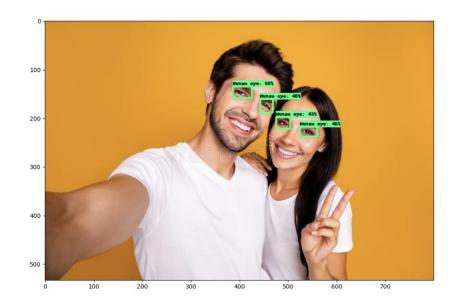
- TensorBoard fornisce la visualizzazione e gli strumenti necessari per la sperimentazione del machine learning:
  - 1. Monitoraggio e visualizzazione di metriche come perdita e precisione;
  - 2. Visualizzazione del grafico del modello (operazioni e livelli);
  - 3. Visualizzazione degli istogrammi di pesi, distorsioni o altri tensori man mano che cambiano nel tempo.

# Testing

• GUI da shell usando TkAgg della libreria Matplotlib.



Test con persona famosa



Test multiplo

## Tensorflow Lite

 Dopo esserci accertati che la rete funzionasse correttamente e avesse dei livelli di precisione sopra una certa soglia, si è ottenuto in output un modello addestrato e pronto all'uso, che poi è stato convertito e quantizzato in un formato adatto ai sistemi embedded.

```
saved_model_dir = 'pathtosaved_model/saved_model'

# Convert the model
converter = tf.lite.TFLiteConverter.from_saved_model(saved_model_dir)
converter.optimizations = [tf.lite.Optimize.DEFAULT]

tflite_model = converter.convert()
```

Otteniamo in output un file .tflite

## Tensorflow Lite

• Tflite richiede un file metadata nel caso di tensori di input di tipo kTfLiteFloat32 per pre-processare le immagini:

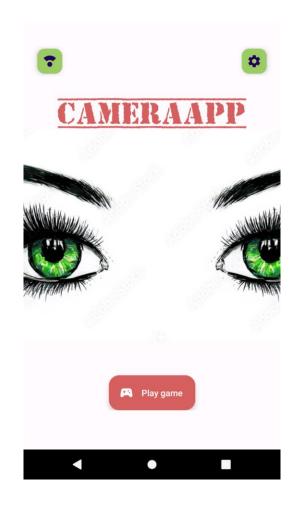
```
ObjectDetectorWriter = object_detector.MetadataWriter
_MODEL_PATH = "eyemodel.tflite"
_LABEL_FILE = "labelmap.txt"
_SAVE_TO_PATH = "eyemodel_metadata.tflite"

writer = ObjectDetectorWriter.create_for_inference(
    writer_utils.load_file(_MODEL_PATH), [127.5], [127.5], [_LABEL_FILE])
writer_utils.save_file(writer.populate(), _SAVE_TO_PATH)
```

Ora si importa il *metadata.tflite* come file Machine Learning *ml* all'interno dell'applicazione Android

#### **Interfaccia Home**

- Play Game, al centro per giocare al mini gioco;
- Calibration, in alto a sinistra per calibrare la fotocamera prima del gioco;
- Nerd mode, in alto a destra per filtraggio real time della fotocamera.

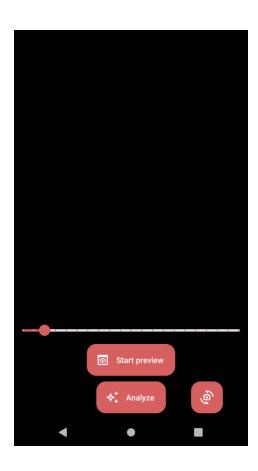


#### **Interfaccia Nerd Mode**

Individua real time gli occhi della persona, permette di vedere i boxes creati dalla rete neurale attorno agli occhi dell'utente.

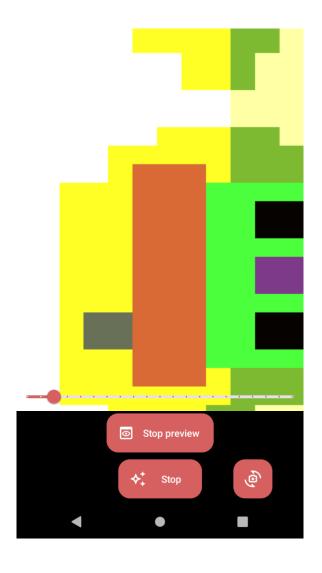
Interfaccia che presenta 3 bottoni:

- Preview che permette di avviare la propria fotocamera frontale o esterna;
- Analyze che permette la visualizzazione dei boxes creati dalla rete neurale in real time;
- Fotocamera frontale/esterna per cambiare da una fotocamera all'altra.

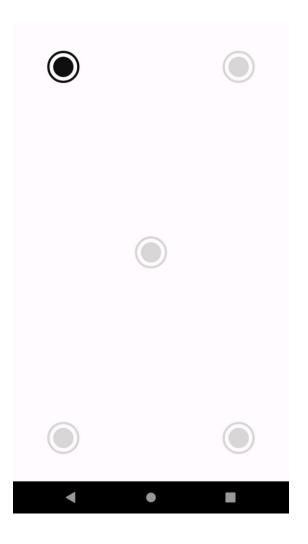


#### **Interfaccia Nerd Mode Analyze**

Inserita anche una barra di scorrimento in modo tale da impostare e mostrare a schermo gli occhi individuati solo sopra una certo livello di precisione della rete. (0% minimo – 100% massimo)



#### **Interfaccia Calibration**



#### Interfaccia Game

Sfrutta le potenzialità della rete neurale sottostante. Tramite un Quiz, l'utente risponde alle domande casuali semplicemente spostando il cellulare: infatti viene riconosciuto l'occhio e viene visualizzato un puntatore che lo identifica sullo schermo in modo tale da portarlo sulla risposta corretta posizionata su uno dei 4 angoli dello schermo.

I dati delle domande e delle risposte recuperate tramite API pubbliche: viene inviata una richiesta Url e vengono ricevuti i dati casuali in formato JSON.



## Conclusioni

- Punto 1
- Punto 2
- Punto 3