## Computer Vision

Reconnaissance

Faciale

Ahmed LOUHICHI
Mohamed Aymen BOUYAHIA

«Telle une rose éclose, chaque image partagée sur les réseaux sociaux expose un pétale de notre intimité, risquant d'être cueilli par des mains malveillantes.»

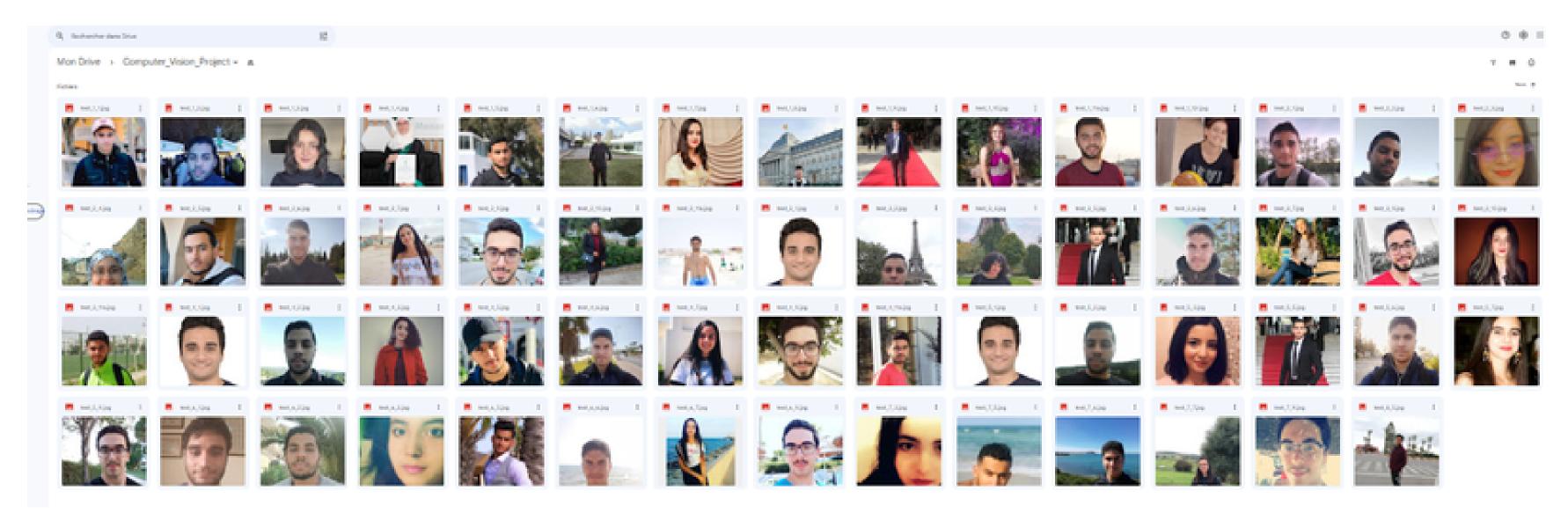
#### Collecte de Données











# Importation des bibliothèques

```
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import os
from google.colab import drive
from google.colab.patches import cv2 imshow
from skimage.feature import hog
from skimage import exposure
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.model selection import train test split
```

```
drive.mount('/content/drive')
# Directory path in your Google Drive where the images are stored
directory = '/content/drive/MyDrive/Computer_Vision_Project'
# List to store the images
images = []
labels =[]
images path = []
# Iterate through all the files in the directory
for filename in os.listdir(directory):
    # Check the file extension (adjust accordingly)
   if filename.endswith('.jpg') or filename.endswith('.png'):
        # Load the image
        image_path = os.path.join(directory, filename)
        images path.append(image path)
        print(image path)
        start_index = image_path.index("test_") + 7
        end index = image path.index(".jpg")
        expression = image_path[start_index:end_index]
        labels.append(expression)
        image = cv2.imread(image_path)
        # Add the image to the list
```

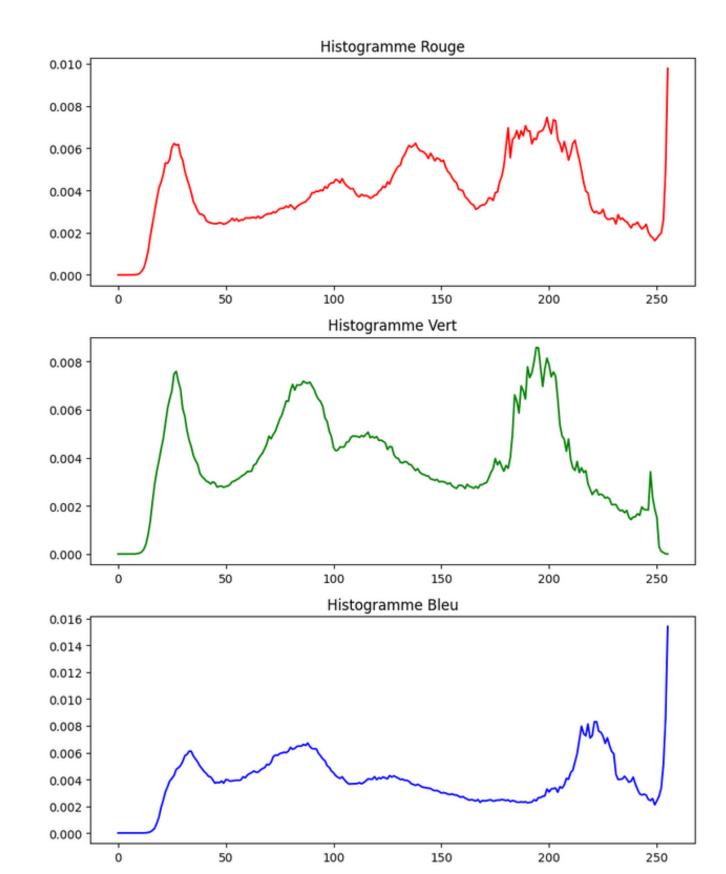
#### Création d'une liste d'images et de labels

images.append(image)

```
# Fonction pour extraire l'histogramme d'une image en couleur
def extract_color_histogram(image):
    # Séparation des canaux de couleur
    b, g, r = cv2.split(image)
    # Calcul des histogrammes pour chaque canal de couleur
   hist r = cv2.calcHist([r], [0], None, [256], [0, 256])
    hist_g = cv2.calcHist([g], [0], None, [256], [0, 256])
    hist_b = cv2.calcHist([b], [0], None, [256], [0, 256])
    # Normalisation des histogrammes
    hist_r /= hist_r.sum()
    hist_g /= hist_g.sum()
    hist_b /= hist_b.sum()
    histogram = np.concatenate((hist_r, hist_g, hist_b)).flatten()
    return histogram
```

### Une approche bien naive!!!





# Modèle KNN en utilisant les histogrammes de couleurs comme features

```
histograms = []
for image in images:
    histogram = extract_color_histogram(image)
    histograms.append(histogram)
histograms = np.array(histograms)
labels = np.array(labels)
# Split the dataset into training and testing subsets
train_data, test_data, train_labels, test_labels = train_test_split(
    histograms, labels, test_size=0.2, random_state=42
# Création du classificateur KNN
k = 3 # Nombre de voisins à considérer
knn = KNeighborsClassifier(n neighbors=k)
# Entraînement du modèle KNN sur les données d'entraînement
knn.fit(train_data, train_labels)
# Prédiction des étiquettes pour les données de test
predicted_labels = knn.predict(test_data)
# Calcul du score
score = knn.score(test data, test labels)
```

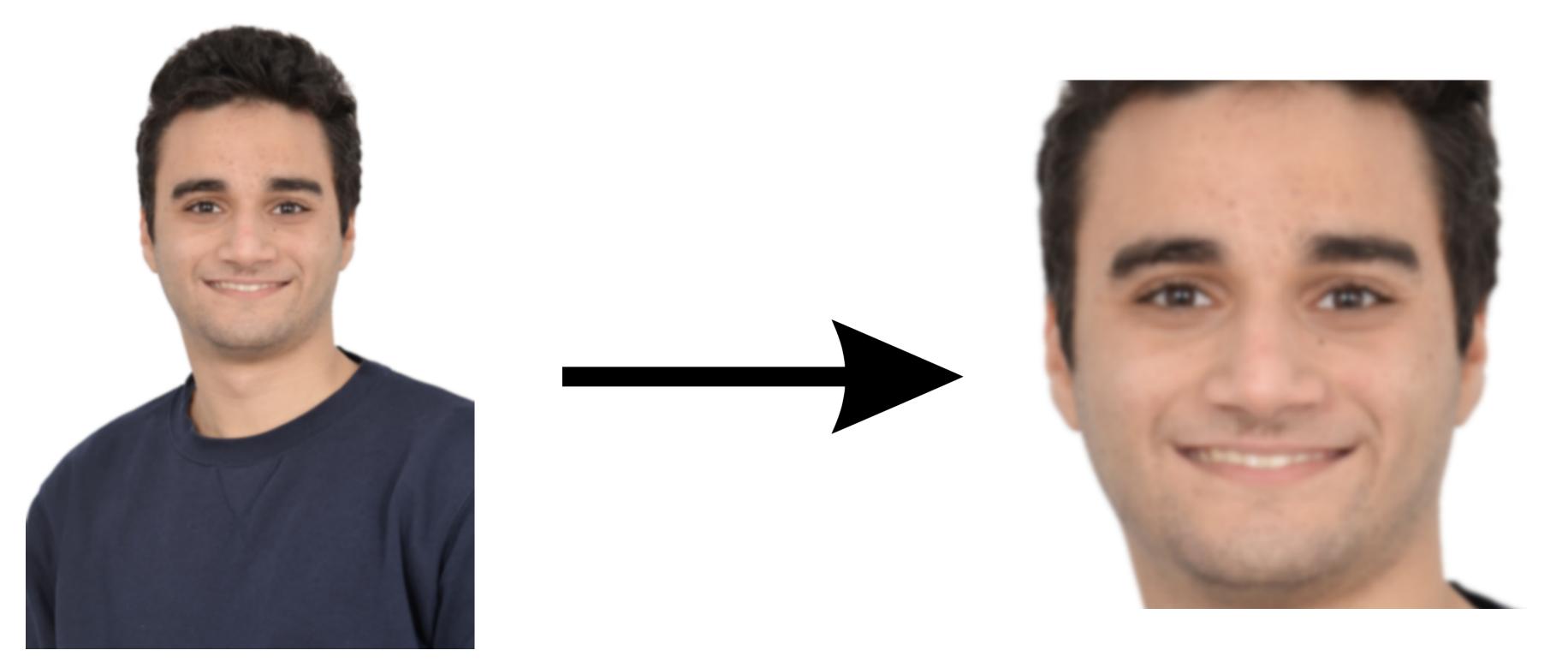
machine learning train\_test\_split

Un score de 0.08!!!

### Il faut adopter une nouvelle approche

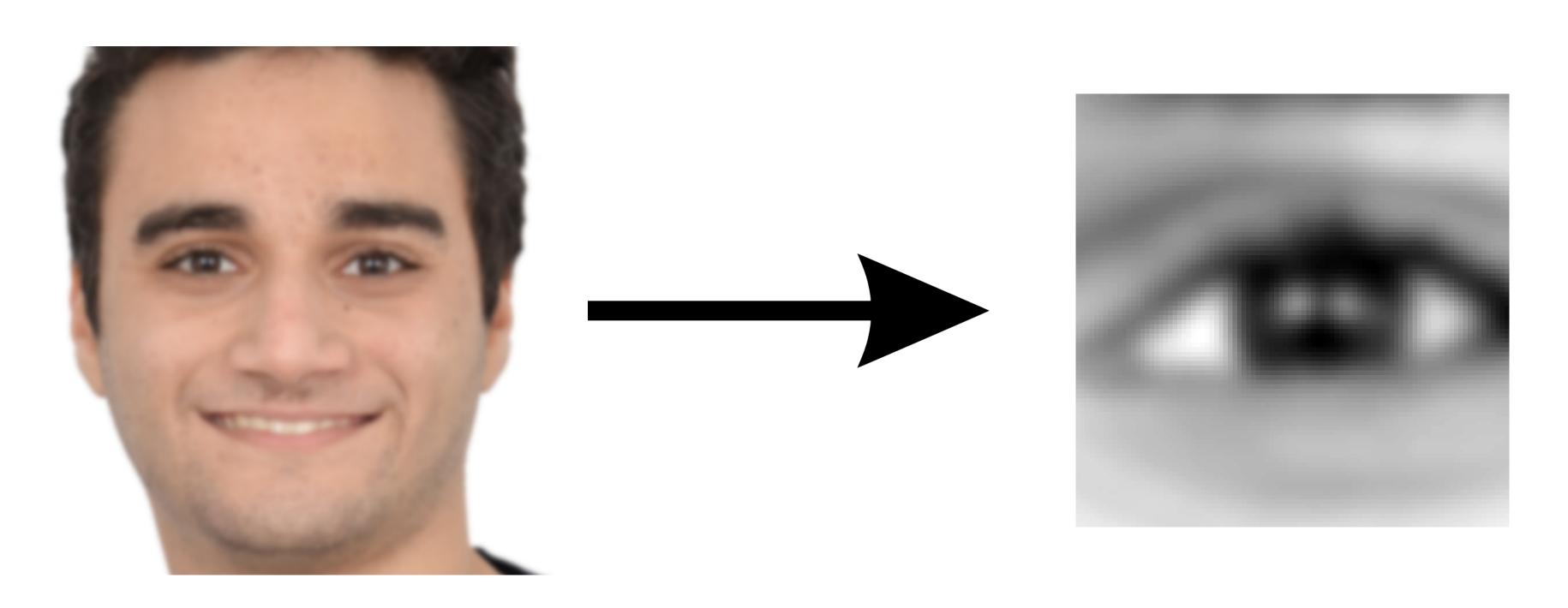


### Il faut adopter une nouvelle approche



Extraction de visages

### Il faut adopter une nouvelle approche



Extraction des yeux

# Que doit-on faire maintenant?

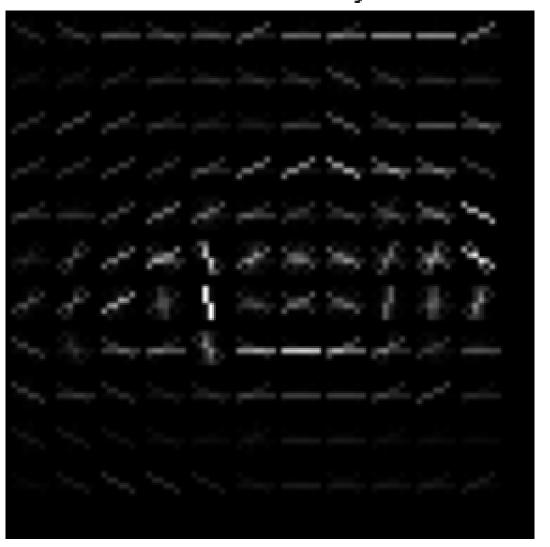


# On extrait le HOG des images des yeux

Eye ROI



HOG Features - Eye ROI



#### Modèle KNN

Score: 0.23076923076923078

# Modèle arbre de décision

Score: 0.15384615384615385

Cependant, l'arbre de décsions était plus facile à implémenter

### Vers le Deep Learning

#### Utilisation du modèle pré entrainé Face\_recognition

!pip3 install face\_recognition



#### Lien pour la base de donnée utilisée

https://drive.google.com/drive/folders/14ssGTAO8wnCcEsNcfzlSHYLX6bndx2Tx? usp=sharing