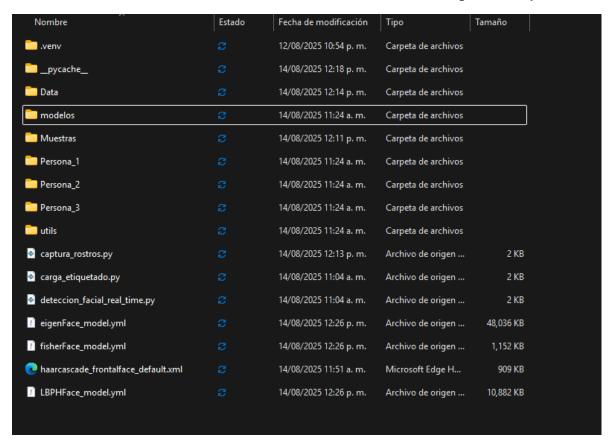
Reconocimiento Facial

Primero se generó la estructura de carpetas y es "Script" para el análisis de reconocimiento facial del "dataset_rostros" que incluye la captura del dataset, carga/etiqueta y con los entrenamientos de los diferentes métodos de reconocimiento facial: Eigen, Fisher y LBPH.



Primero se genera el script para la captura de rostros desde la webcam nombrado "captura_rostros" se hace la detección con el clasificador ('haarcascade_frontalface_default.xml') detecta rostros con Haar y guarda recortes normalizados.

Después de genero un script para la captura de rostros desde una webcam(80) guardándolo como "captura_rostros.py", que a su vez se corrio tre veces cambiando el nombre de la persona-A-B-C y usando Detección con el modelo Haar y guardar los recortes normalizado.

Luego generamos el script de carga y etiquetado de dataset, Genera imágenes en gris normalizadas, image de script:

```
👶 carga_etiquetado.py > ...
     import cv2
     import numpy as np
     from captura rostros import dataPath
     dataPath = './Data'
    peopleList = os.listdir(dataPath)
     print('Lista de personas: ', peopleList)
     labels = []
     facesData = []
     label = 0
     for nameDir in peopleList:
         personPath = dataPath + '/' + nameDir
         print('Leyendo las imágenes')
         for fileName in os.listdir(personPath):
            print('Rostros: ', nameDir + '/' + fileName)
             labels.append(label)
             facesData.append(cv2.imread(personPath + '/' + fileName, θ))
         label = label + 1
      face recognizer Eigen = cv2.face.EigenFaceRecognizer.create()
      face_recognizer_Fisher = cv2.face.FisherFaceRecognizer.create()
     face_recognizer_LBPHF = cv2.face.LBPHFaceRecognizer.create()
     print("Entrenando...")
     face_recognizer_Eigen.train(facesData, np.array(labels))
     face_recognizer_Fisher.train(facesData, np.array(labels))
     face_recognizer_LBPHF.train(facesData, np.array(labels))
     face_recognizer_Eigen.write('eigenFace_model.yml')
     face_recognizer_Fisher.write('fisherFace_model.yml')
37 face_recognizer_LBPHF.write('LBPHFace_model.yml')
     print("Modelos almacenados...")
```

Después de este script por ultimo generamos el script de entrenamiento con los diferentes modelos ("EigenFaces, FisherFaces, LBPH"):

```
deteccion_facial_real_time.py > ...

import cv2
import os

from carga_etiquetado import face_recognizer_Fisher

from carga_etiquetado import face_recognizer os alistdir(dataPath)

from carga_etiquetado import face_recognizer os alistdir(dataPath)

print('imagePaths - inagePaths)

from carga_etips = cv2.face.fisherFaceRecognizer.create()

frace_recognizer_Eigen = cv2.face.fisherFaceRecognizer.create()

frace_recognizer_Eigen = cv2.face.fisherFaceRecognizer.create()

frace_recognizer_Eigen.read('./face.fisherFaceRecognizer.create()

frace_recognizer_Eigen.read('./fisherFace_model.yml')

frace_recognizer_Eigen.read('./fisherFace_model.yml')

frace_recognizer_EightF.read('./fisherFace_model.yml')

# Usar la webcam (indice 0)

cap = cv2.VideoCapture(0)

# Cargando el clasificador de rostros

faceClassif = cv2.CascadeClassifier(cv2.data.haarcascades + 'haarcascade_frontalface_default.xml')

faceClassif = cv2.CascadeClassifier(cv2.data.haarcascades + 'haarcascade_frontalface_default.xml')

# Output

from carga_etiquetado

from carga_etiqu
```

```
ret, frame = cap.read()
    if not ret:
     gray = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
     auxFrame = gray.copy()
     faces = faceClassif.detectMultiScale(gray, 1.3, 5)
         rostro = auxFrame[y:y + h, x:x + w]
         rostro = cv2.resize(rostro, (150, 150), interpolation=cv2.INTER_CUBIC)
         result = face_recognizer_Eigen.predict(rostro)
         cv2.putText(frame, '{}'.format(result), (x, y - 5), 1, 1.3, (255, 255, 0), 1, cv2.LINE_AA)
         if result[1] < 5700:
             cv2.putText(frame, '{}'.format(imagePaths[result[0]]), (x, y - 25), 2, 1.1, (0, 255, 0), 1, cv2.LINE_AA) cv2.rectangle(frame, (x, y), (x + w, y + h), (0, 255, 0), 2)
             cv2.putText(frame, 'Desconocido', (x, y - 20), 2, 0.8, (0, 0, 255), 1, cv2.LINE_AA) cv2.rectangle(frame, (x, y), (x + w, y + h), (0, 0, 255), 2)
     cv2.imshow('frame', frame)
     k = cv2.waitKey(1)
    if k == 27:
         break
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()
```

Comparación y análisis (qué observar)

- **LBPH**: Suele ser **más robusto** a cambios de iluminación y funciona bien con datasets pequeños; tiende a ser el más **estable** en tiempo real.
- **FisherFaces**: Bueno separando clases cuando hay buena variación y número similar de muestras por persona; puede ser sensible a iluminación.
- **EigenFaces**: Puede requerir más datos y uniformidad; sensible a iluminación y fondo.
- Velocidad: Los tres son rápidos en CPU; LBPH suele comportarse muy bien con webcam estándar.
- Datos: La calidad del recorte y la consistencia (tamaño, frontalidad, claridad) impactan más que el algoritmo.