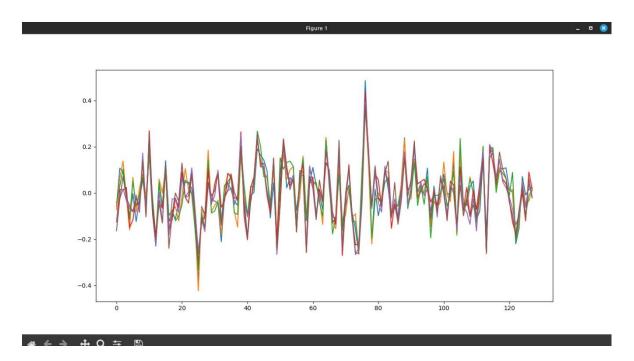
```
1 #Librerias
 2 import face_recognition
 3 import cv2
 4 import numpy as np
 5 from matplotlib import pyplot as plt
 7 # Load image:
 8 img5 = face recognition.load image file("5.jpg")
 9 img6 = face recognition.load image file("6.jpg")
10 img7 = face recognition.load image file("7.jpg")
11 img8 = face recognition.load image file("8.jpg")
12 img9 = face recognition.load image file("9.jpg")
13 img10 = face recognition.load image file("10.jpg")
14
15 # Calculate the encodings for every face of the image:
16 encodings5 = face recognition.face encodings(img5)
17 encodings6 = face recognition.face encodings(img6)
18 encodings7 = face recognition.face encodings(img7)
19 encodings8 = face_recognition.face_encodings(img8)
20 encodings9 = face recognition.face encodings(img9)
21 encodings10 = face recognition.face encodings(img10)
23 # Show the first encoding:
24
25 print(len(encodings5))
26 print(encodings5[0])
27 print('')
28 print(len(encodings6))
29 print (encodings6[0])
30 print('')
31 print(len(encodings7))
32 print(encodings7[0])
33 print('')
34 print(len(encodings8))
35 print(encodings8[0])
36 print('')
37 print(len(encodings9))
38 print (encodings9[0])
39 print('')
40 print(len(encodings10))
41 print (encodings10[0])
42 print('')
43 plt.plot(encodings5[0])
44 plt.plot(encodings6[0])
45 plt.plot(encodings7[0])
46 plt.plot(encodings8[0])
47 plt.plot(encodings9[0])
48 plt.plot(encodings10[0])
49 plt.show()
50
51 # Create data (encodings of the images):
52 data_A = np.vstack((encodings5[\mathbf{0}], encodings6[\mathbf{0}], encodings7[\mathbf{0}]))
```

```
53 data B = np.vstack((encodings8[0]), encodings9[0]), encodings10[0]))
54
55 # Convertir datos a tipo float32
56 \text{ data A} = \text{np.float32}(\text{data A})
57 \text{ data B} = \text{np.float32}(\text{data B})
59 # Reorganizar los datos para tener solo 2 dimensiones
60 data A = data A.reshape(-1, 1)
61 data B = data B.reshape (-1, 1)
63 # Ejecutar K-means clustering para grupo A
64 criteria A = (cv2.TERM CRITERIA EPS + cv2.TERM CRITERIA MAX ITER, 20,
66 ret A, label A, center A = cv2.kmeans(data A, 2, None, criteria A, 10,
67 cv2.KMEANS RANDOM CENTERS)
69 # Ejecutar K-means clustering para grupo B
70 criteria B = (cv2.TERM CRITERIA EPS + cv2.TERM CRITERIA MAX ITER, 20,
71 1.0)
72 ret B, label B, center B = cv2.kmeans(data B, 2, None, criteria B, 10,
73 cv2.KMEANS RANDOM CENTERS)
75 # Obtener los índices de cada grupo
76 indices A = np.where(label A.ravel() == 0)[0]
77 indices B = np.where(label B.ravel() == 0)[0]
78
79 # Obtener los puntos correspondientes a cada grupo
80 A1 = data A[indices A]
81 A2 = data A[np.where(label A.ravel() == 1)[0]]
82 B1 = data B[indices B]
83 B2 = data B[np.where(label B.ravel() == \mathbf{1})[\mathbf{0}]]
85 # Plot the results
86 plt.plot(A1[:, 0], 'b-', linewidth=1, label='Group A1')
87 plt.plot(A2[:, 0], 'b-', linewidth=1, label='Group A2')
88 plt.plot(B1[:, 0], 'g-', linewidth=1, label='Group B1')
89 plt.plot(B2[:, 0], 'g-', linewidth=1, label='Group B2')
90
  plt.scatter(center A[:, 0], center A[:, 0], s=100, c='r',
  label='Centers A')
  plt.scatter(center B[:, 0], center B[:, 0], s=100, c='m',
  label='Centers B')
  plt.legend()
  plt.show()
```



"Encodings" de las imágenes, una grafica que junta todo el "encodings" de todas las imágenes juntas

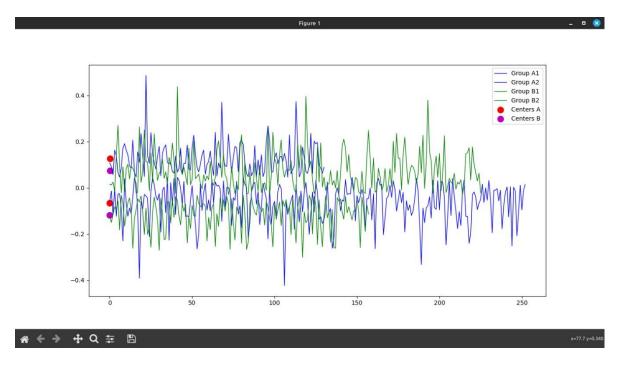


Imagen usando el algoritmo K-means para separar en closters cada grupo, el grupo A1 Y A2 son las fotos del profesor, los grupos B1 y B2 son mis fotos, le intente dar un color a cada grupo para que hubieran líneas, pero como están muy juntos los puntos no se logran apreciar al completo y se ve con poca legibilidad.

Lo primero que hacemos es cargar las imágenes para poder sacar su "encoding", después creamos dos matrices data\_A y data\_B, que contienen los encodings de las imágenes que deseas clasificar en los grupos A y B, respectivamente.

Se utiliza np.float32() para convertir los datos data\_A y data\_B al tipo float32. Luego, se utiliza reshape() para reorganizar los datos de manera que tengan solo 2 dimensiones.

Luego, aplicamos el algoritmo de clustering K-means separadamente para cada grupo. Creamos dos conjuntos de criterios diferentes, criteria\_A y criteria\_B, y utilizamos estos criterios para ejecutar cv2.kmeans en data\_A y data\_B, respectivamente.

Después de obtener las etiquetas y los centros para cada grupo, separamos los datos en subconjuntos A1, A2, B1 y B2 según las etiquetas.

Los valores A1, A2, B1 y B2 representan los subconjuntos de puntos obtenidos después de aplicar el algoritmo de K-means y separar los datos en los grupos A y B.

Finalmente, trazamos los puntos de los grupos A y B, junto con los centros de cada grupo, en un gráfico para visualizar los resultados. Asegúrate de ajustar los colores y el estilo de trazado según tus preferencias.