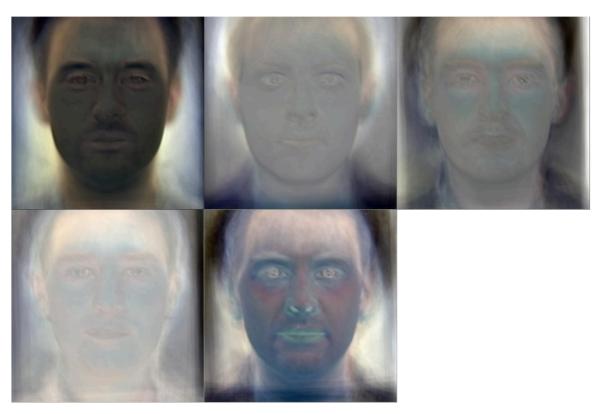
## Machine Learning HW7 Report

學號: B06902030 系級: 資工二 姓名: 邱譯

- 1. PCA of color faces:
  - a. 請畫出所有臉的平均。

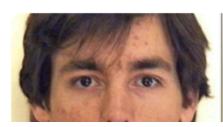


b. 請畫出前五個 Eigenfaces,也就是對應到前五大 Eigenvalues 的 Eigenvectors。

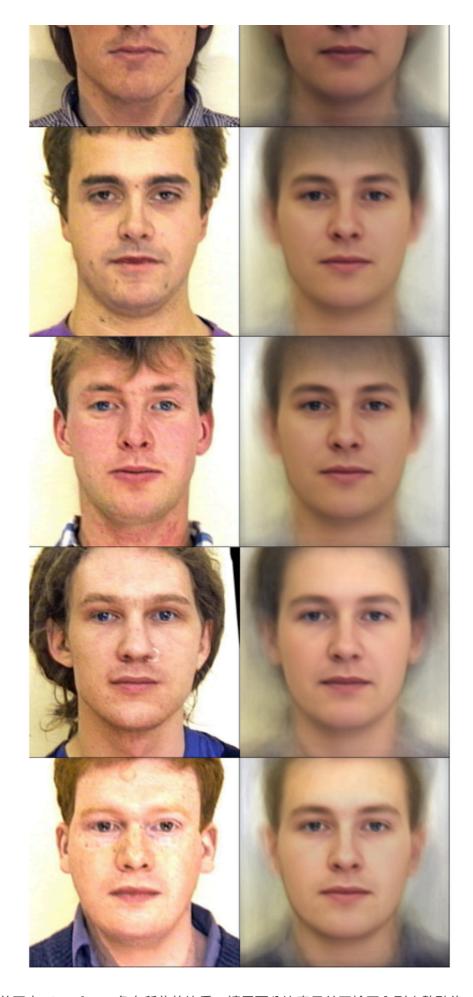


由左到右,由上到下

c. 請從數據集中挑出任意五張圖片,並用前五大 Eigenfaces 進行 reconstruction,並畫出結果。







d. 請寫出前五大 Eigenfaces 各自所佔的比重,請用百分比表示並四捨五入到小數點後一位。

- 0 4.1%
- 0 2.9%
- o 2.3%
- 0 2.2%
- 0 2.0%

## 2. Image clustering:

a. 請實作兩種不同的方法,並比較其結果(reconstruction loss, accuracy)。(不同的降維方法或不同的 cluster 方法都可以算是不同的方法)

(1) autoencoder + t-SNE

Public: 0.95389 Private: 0.95443

(2) autoencoder + PCA

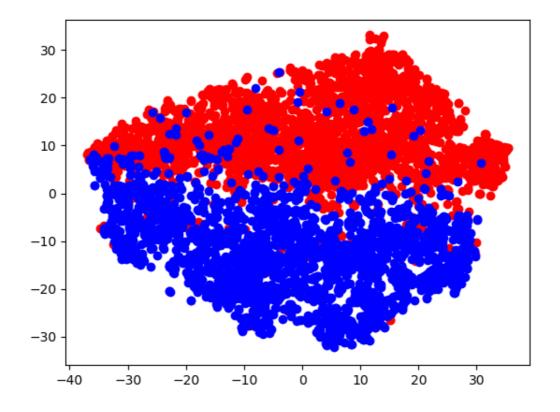
Public: 0.59599 Private: 0.59582

autoencoder + PCA 比 autoencoder + t-SNE的結果差很多,我認為是因為PCA是線性的降維,如果特徵間存在非線性的關聯,則可能會underfitting。

b. 預測 visualization.npy 中的 label,在二維平面上視覺化 label 的分佈。

(用 PCA, t-SNE 等工具把你抽出來的 feature 投影到二維,或簡單的取前兩維2的 feature)

其中visualization.npy 中前 2500 個 images 來自 dataset A,後 2500 個 images 來自 dataset B,比較和自己預測的 label 之間有何不同。



來自dataset A並預測為dataset A有1531筆,正確率為61% 來自dataset B並預測為dataset B有1336筆,正確率為53% c. 請介紹你的model架構(encoder, decoder, loss function...),並選出任意32張圖片,比較原圖 片以及用decoder reconstruct的結果。

## encoder

Layer (type)	Output	Shape	Param #
input_1 (InputLayer)	(None,	32, 32, 3)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None,	32, 32, 64)	1792
conv2d_2 (Conv2D)	(None,	32, 32, 64)	36928
max_pooling2d_1 (MaxPooling2	(None,	16, 16, 64)	0
conv2d_3 (Conv2D)	(None,	16, 16, 128)	73856
conv2d_4 (Conv2D)	(None,	16, 16, 128)	147584
max_pooling2d_2 (MaxPooling2	(None,	8, 8, 128)	0
flatten_1 (Flatten)	(None,	8192)	0
dense_1 (Dense)	(None,	32)	262176

## decoder

dense_2 (Dense)	(None,	8192)		270336
reshape_1 (Reshape)	(None,	8, 8, 1	28)	0
up_sampling2d_1 (UpSampling2	(None,	16, 16,	128)	0
conv2d_5 (Conv2D)	(None,	16, 16,	128)	147584
conv2d_6 (Conv2D)	(None,	16, 16,	64)	73792
up_sampling2d_2 (UpSampling2	(None,	32, 32,	64)	0
conv2d_7 (Conv2D)	(None,	32, 32,	64)	36928
conv2d_8 (Conv2D)	(None,	32, 32,	3)	1731

loss function: mse optimizer: adam

原圖:



Reconstruct的圖片:

