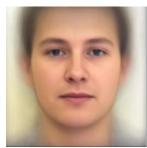
Machine Learning HW7 Report

學號:B05902128 系級:資工三 姓名:鄭百凱

1. PCA of color faces:

a. 請畫出所有臉的平均。

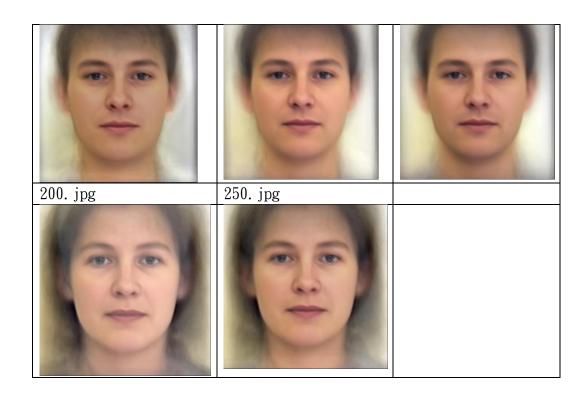


b. 請畫出前五個 Eigenfaces,也就是對應到前五大 Eigenvalues 的 Eigenvectors。



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。

	400	
l h() inc	1100 inc	1 1b() ing
50. jpg	100. jpg	150. jpg



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。

1	2	3	4	5
4. 1%	2.9%	2.4%	2.2%	2.1%

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)

我的第一個方法是用 autodecoder 取出 96 維,然後用 pca(其中 n_components = mle,最後是取出 95 維),再用 kmeans 到二維。 第二個方法是用 autodecoder 取出 96 維,然後就直接 kmeans 到二維。

	Public	Private
Method 1	0. 97057	0. 97008
Method 2	0. 64156	0. 64091

由表可見,經過pca之後,縱使只減少一維,卻可以提取出比較有意義的維度,讓 kmeans 比較好分成兩類,兩者跑出來的結果差別十分顯著。

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

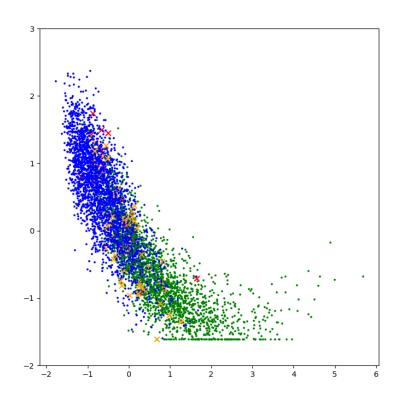
(用 PCA, t-SNE 等工具把你抽出來的 feature 投影到二維,或簡單的取前兩維 2 的 feature)

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。

我將這5000 張圖片丟進我的 model 做預測,其中 dataset A,2500 張預測錯 19 張,dataset B預測錯 49 張圖片。然後我把抽出來的 feature 用 PCA 壓到二維,書出下面那張圖。點的對應如下表

	dataset A	dataset B
預測正確	綠色	藍色
預測錯誤	紅色	黄色

為了避免看不清楚,我有把錯誤的點的大小放大。可以看到藍色和綠色大致分成兩群,而預測錯誤的點大多出現在中間藍綠色重疊處。



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。

我的 encoder model 有 3 層 CNN,每一層都是 3*3 的 kernel,最後出來有 128 個 channel,每一個 channel 都是 4*4=16 維。CNN 之後再接兩層 DNN, DNN 出來的維度是 96 維。

我的 decoder model 先有兩層 DNN,從 96 維轉化成 128*4*4 = 2048 維。再接 4 層 CNN,一樣每一層都是 3*3 的 kernel,產生 3 個 channel (RGB),每個 channel 都是 32*32 的 pixel。最後再接上一層 tanh

Loss function 是 MSE,activation function 則是 RELU,每一層中間都有做 batchnormalize。一開始會對每張圖片減 127.5 之後再除以 127.5,將圖片壓到-1~1 再丟進去 model。

下面第一張圖是原圖,第二張圖則是 reconstruct 的結果,我取的圖片是第 100~131. jpg。可以看到 reconstruct 完之後圖片都有點模糊,特別是那些非人臉的圖。人臉的圖雖然 reconstruct 完會變糊,但還是可以看出是個人臉。而那些不是人臉的 reconstruct 之後往往看不出來是甚麼東西,像是倒數第二張本來是一隻狗,reconstruct 之後狗的眼睛都不見了,變成一個怪物。



