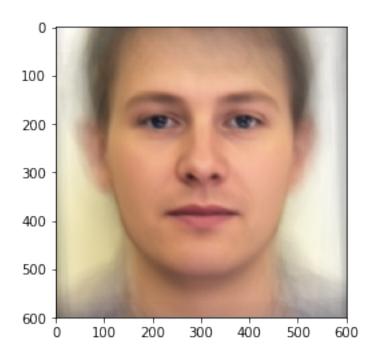
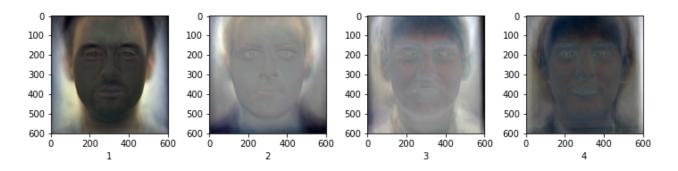
學號: r06922095 系級: 資工碩一姓名: 陳代穎

A. PCA of colored faces

A.1. (.5%) 請畫出所有臉的平均。

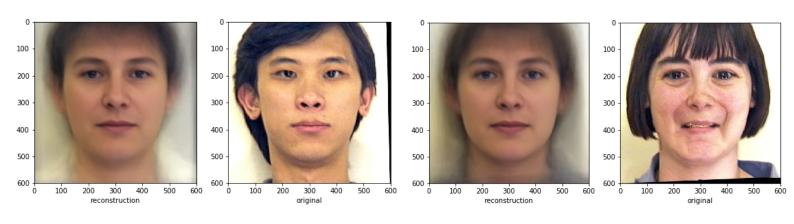


A.2. (.5%) 請畫出前四個 Eigenfaces,也就是對應到前四大 Eigenvalues 的 Eigenvectors。

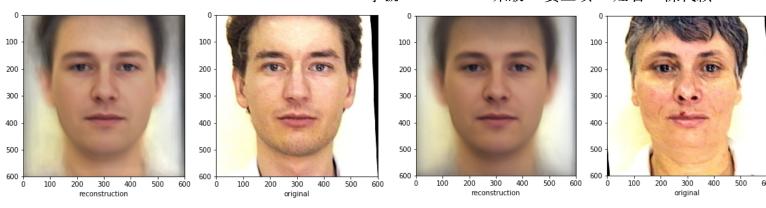


由左到右分別為前四個Eigenfaces,看上去都是短髮的男性。

A.3. (.5%) 請從數據集中挑出任意四個圖片,並用前四大 Eigenfaces 進行 reconstruction,並畫出結果。



學號: r06922095 系級: 資工碩一姓名: 陳代穎



由左上起分別為140.jpg、219.jpg、271.jpg、50.jpg,左邊為 reconstruction、右邊為原圖。第一張我選擇東方人的臉孔,因為data 大多都是西方臉孔,Eigenfaces傾向西方臉孔,因此可以看出無法 reconstruct出東方臉孔。第二張我選擇短髮的女性,reconstruction有 試圖將短髮的特徵描繪出來。最後兩張則較符合Eigenfaces的特徵,因此reconstruction較完整。

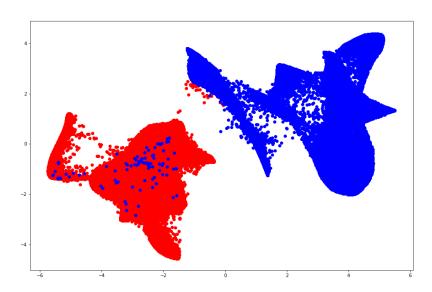
A.4. (.5%) 請寫出前四大 Eigenfaces 各自所佔的比重,請用百分比表示並四捨五入到小數點後一位。

No.	Si	fraction(%)
1	540369.7	4.1
2	384451.1	2.9
3	311306.1	2.4
4	287854.9	2.2

B. Image clustering

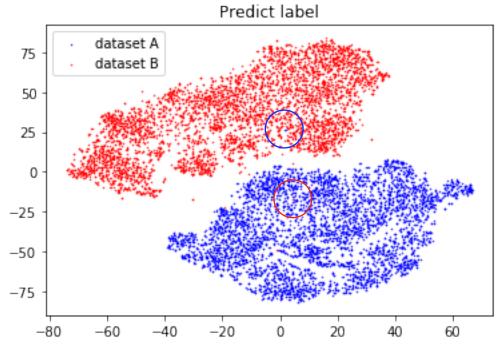
- B.1. (.5%) 請比較至少兩種不同的 feature extraction 及其結果。(不同的降維方法或不同的 cluster 方法都可以算是不同的方法) (Collaborators: r06922086 林凡煒)
- (a) 利用PCA從784維降維至395維,並加上PCA whitening。利用K-means將降維後的features做clustering到2類。但發現K-means聚類方式有隨機性,並不是每次結果都一樣。最終結果Public score 為1.00000,而Private score為1.00000。

(b) 因用t-SNE在高維空間的運算時間過長,因此我先利用PCA從784 維降至15維,接著再利用t-SNE將15維降至2維,以減少t-SNE運算 時間。最後利用K-means將2維features cluster成2類。最終結果 Public score為0.99760,Private score為0.99753。



將(b)的t-SNE的features作圖後如上,可以看見明顯的2類,若將(a)的結果當作ground truth,可以看到些許data被聚到另外1類。可能在15維的features不能夠保留這些data的特徵。

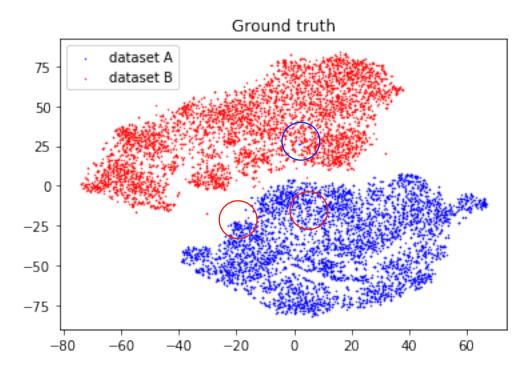
B.2. (.5%) 預測 visualization.npy 中的 label,在二維平面上視覺化 label 的分佈。



Predict方法則為B.1(a)的train好的方法。Visualization方法為:利用 image.npy train好的PCA將784維降至395維,但因為395維直接做t-

SNE效果不佳,因此再用PCA將395維降至15維。最後用t-SNE投影至2維做visualization。可以發現visualization時有明顯的2類,而prediction也能label出這2類,但在2類中各有1、2點標出不同顏色(上圖紅藍色圓圈處),會下一題討論。

B.3. (.5%) visualization.npy 中前 5000 個 images 跟後 5000 個 images 來自不同 dataset。請根據這個資訊,在二維平面上視覺化 label 的分佈,接著比較和自己預測的 label 之間有何不同。



利用如同B.2中visualization的方法投影至2維,並標上ground truth label。可以發現其結果與B.2預測相同,計算accurary後也確認為 1.0。但可以發現與B.2中同樣有data跑到其他類中的情形,推斷是做 visualization時的過程造成這些data有資訊遺失,導致在低維空間時反而與其他類的data相似。

C. Ensemble learning

C.1. (1.5%) 請在hw1/hw2/hw3的task上擇一實作ensemble learning,請比較其與未使用ensemble method的模型在 public/private score 的表現並詳細說明你實作的方法。(所有跟ensemble learning有關的方法都可以,不需要像hw3的要求硬塞到同一個model中)