## Deep Learning for Computer Vision

## Homework 1

蘇楷鈞 電機碩一 r06921062

## Problem 1

$$P(x|w_1) = \frac{1}{5}$$
  $P(w_1) = \frac{3}{5}$   
 $P(x|w_2) = \frac{1}{5}$   $P(w_3) = \frac{1}{4}$   
 $P(x|w_3) = \frac{1}{5}$   $P(x|w_3)P(w_3)dx$   
 $P(x|w_3) = \frac{1}{5}$   $P(x|w_3)$   $P(x|w_3)$ 

## Problem 2

a) 左圖(Fig. 1)為 mean face ,右圖(Fig. 2)為前三大特徵值的 eigenface。



Fig.1







Fig.2

b) 下圖(Fig. 3)由左至右為: personi\_imagei. png 原圖,依序分別為用 n 個 eigenfaces 所還原 的,下方為重建後與原圖的 MSE。











mse=103.60

mse=95.80 Fig.3

mse=100.99

c) 使用 sklearn 中 KNeighborsClassifier 來訓練模型, 結果如右圖(Fig. 4),每兩行為一次實驗,其中第一行 為 KNeighborsClassifier 參數,第二行前三個值為 3fold cross-validation 的實驗結果,最後直接取平均 來比較。經多次實驗後發現使用 cross-validation 在 每輪 fold 中大部分都不會 overfit, 因此直接以平均 準確率來選擇最佳模型,又在 n=50 和 159 時效果不相 上下,因此選擇少的 eigenface 來時做較為省空間成 本,因此 hyperparameter 將用 k=1、n=50、使用歐式 距離來訓練模型,而以此模型去測試測試集時,準確率 為 0.8875。

k-neighbor : 1 , n-dim : 3 ['0.600', '0.650', '0.662'] 0.6375 k-neighbor: 1, n-dim: 50 ['0.900', '0.900', '0.900'] 0.9000 k-neighbor : 1 , n-dim : 159 ['0.900', '0.875', '0.900'] 0.8917 k-neighbor : 3 , n-dim : 3 ['0.600', '0.650', '0.625'] 0.6250 k-neighbor: 3, n-dim: 50 ['0.838', '0.825', '0.775'] 0.8125 k-neighbor: 3, n-dim: 159 ['0.812', '0.812', '0.775'] 0.8000 k-neighbor : 5 , n-dim : 3 ['0.600', '0.613', '0.575'] 0.5958 k-neighbor: 5, n-dim: 50 ['0.713', '0.787', '0.762'] 0.7542 k-neighbor: 5, n-dim: 159 ['0.700', '0.713', '0.700'] 0.7042 Fig.4

**Bonus** 

當 A 為對稱矩陣,且各個特徵值都不一樣時,可採用逼近的方式去取得最大特徵向量的特徵 值,而在計算機上這也是較為實際的作法。右圖(Fig. 5)為向量更新時,第2步驟的誤差圖。

Algorithm:

給定對稱矩陣 A、初始向量 v 且 v 的 2-norm 為 1

For i = 1 to n:

v = Av

將 v 標準化使得 2-norm(v)=1

- 檢查 AV/V 向量中每個值的誤差ε是否夠小 2.
- 3. If  $\varepsilon$  is small enough:

return v

4. Else:

Goto 1

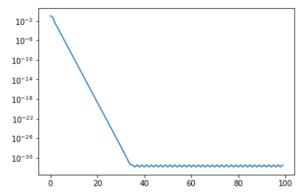


Fig.5