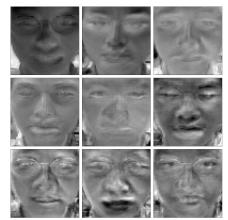
學號:R05922096 系級: 資工碩一 姓名:李哲安

1.1. Dataset 中前 10 個人的前 10 張照片的平均臉和 PCA 得到的前 9 個 eigenfaces:

答: (左圖平均臉,右圖為 3x3 格狀 eigenfaces, 順序為 左到右再上到下)



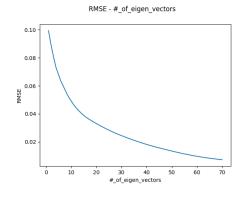


1.2. Dataset 中前 10 個人的前 10 張照片的原始圖片和 reconstruct 圖 (用前 5 個 eigenfaces): 答:(左右各為 10x10 格狀的圖,順序一樣是左到右再上到下)



1.3. Dataset 中前 10 個人的前 10 張照片投影到 top k eigenfaces 時就可以達到 < 1% 的 reconstruction error.

答: k = 59 時 RMSE = 0.00996823197098 < 0.01



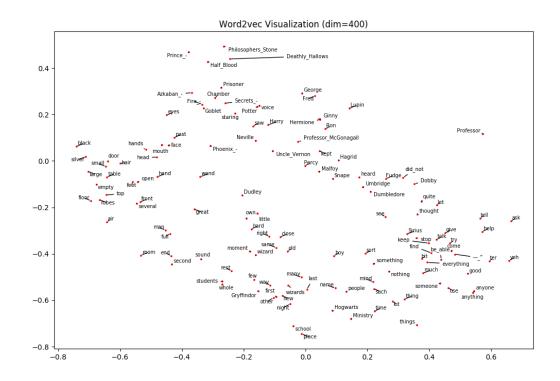
2.1. 使用 word2vec toolkit 的各個參數的值與其意義:

答:

word2vec.word2vec()中

- -model default 是 skip-gram(0)也可設為 CBOW(1)
- -sample 是 training 時 word frequency 的 threshold
- -window 表示 training 時取上下文的字數
- -size 是 word 的 vector 的維度
- 2.2. 將 word2vec 的結果投影到 2 維的圖:

答: (圖)



2.3. 從上題視覺化的圖中觀察到了什麼?

答:

相似的字在二維圖中會傾向聚集在一起。

例如圖中 Harry 附近的字也多為人名(如 Potter)。

3.1. 請詳加解釋你估計原始維度的原理、合理性, 這方法的通用性如何? 答:

參考 Paper 和 source code

Paper: "Maximum Likelihood Estimation of Intrinsic Dimension, Eliza veta Levina, Peter J.Bicke" Source Code: https://github.com/OFAI/hub-toolbox-python3/blob/master/hub_toolbox/IntrinsicDim.py

原理為計算 dataset 每筆 data 的 k nearest neighborhood distanse,並利用 Maximum Likelihood Extimation 來估計 dataset 的 Intrinsic Dimension。但在利用 gen.py 的 data 進行測試後發現對於 Intrinsic Dimension 高於 20的 dataset 預測出來的結果都會偏低,所以利用 gen.py 的來對 source coed 做了係數的修正,最後在 kaggle 上得到 0.1006 的分數。

3.2. 將你的方法做在 hand rotation sequence datatset 上得到什麼結果?合理嗎?請討論之。答:

對 hand rotation sequence datatset 的預測結果為 4.31 dimension。

和 paper 上的實驗結果差不多, 感覺滿合理的。