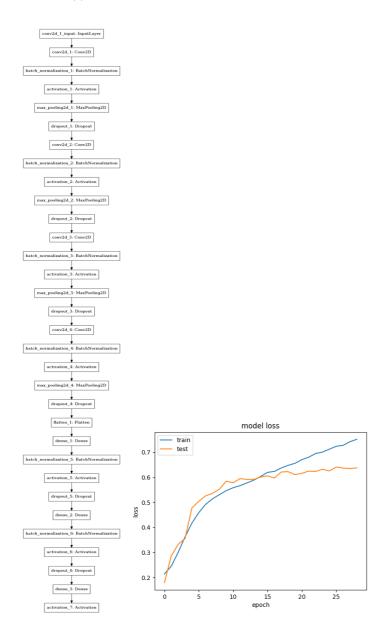
學號:R06922116 系級: 資工碩一 姓名:賴柏恩

1. (1%) 請說明你實作的 CNN model, 其模型架構、訓練過程和準確率為何? (Collaborators:NONE)

答:



此 model 在 kaggle 上分數大約為 61%的準確率

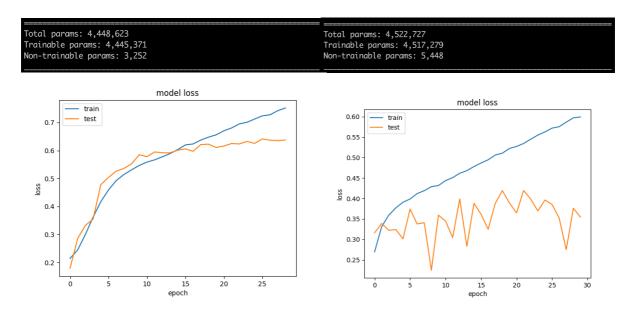
2. (1%) 承上題, 請用與上述 CNN 接近的參數量, 實做簡單的 DNN model。其模型架構、訓練過程和準確率為何?試與上題結果做比較, 並說明你觀察到了什麼?

(Collaborators:NONE)

答:

CNN: 4448623 parameters, DNN: 4522727 parameters

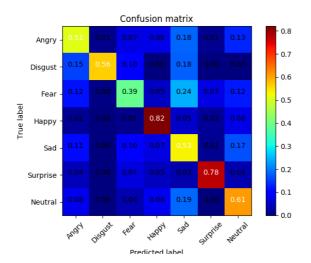
CNN DNN



DNN的 model 為三層 fully connected 的NN疊起來, kernel 數分別為 1200, 1024, 500, 而光從 val 的表現就可看出DNN的表現較差, 所以我並沒有丟到 kaggle 上去看, 但應該表現並不會很好, 但可以從這裡看出, 在辨識影像上, 將周圍資訊一起去考慮是會增加其表現的。

3. (1%) 觀察答錯的圖片中,哪些 class 彼此間容易用混?[繪出 confusion matrix 分析]

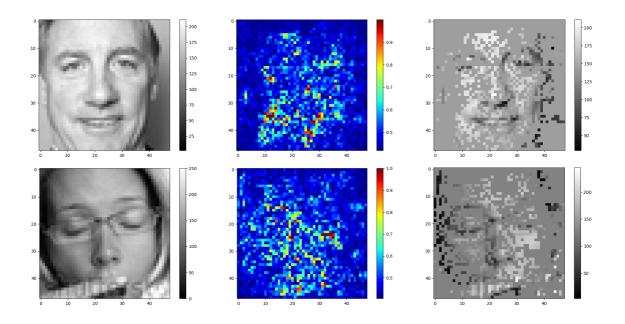
(Collaborators:NONE)

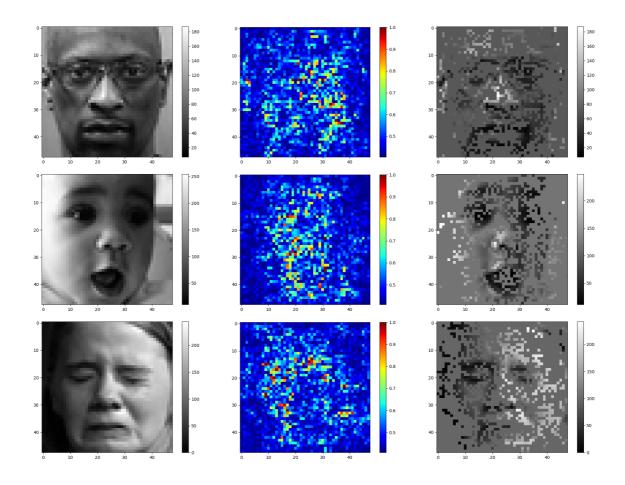


答:

從 confusion matrix 可以看出, model 在辨識 happy 與 surprise 時準確率較佳, 而在辨識 fear 時經常將他與 sad 搞混, 可能是因為這兩個表情的特徵相較之下較不明顯, 導致 model 較無法正確的 predict 出。

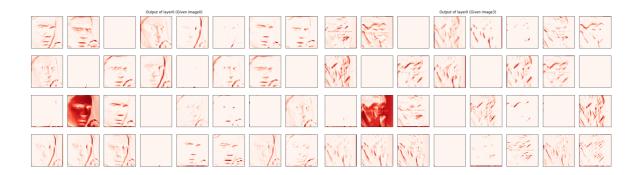
4. (1%) 從(1)(2)可以發現,使用 CNN 的確有些好處,試繪出其 saliency maps,觀察模型在做 classification 時,是 focus 在圖片的哪些部份? (Collaborators:NONE) 答:

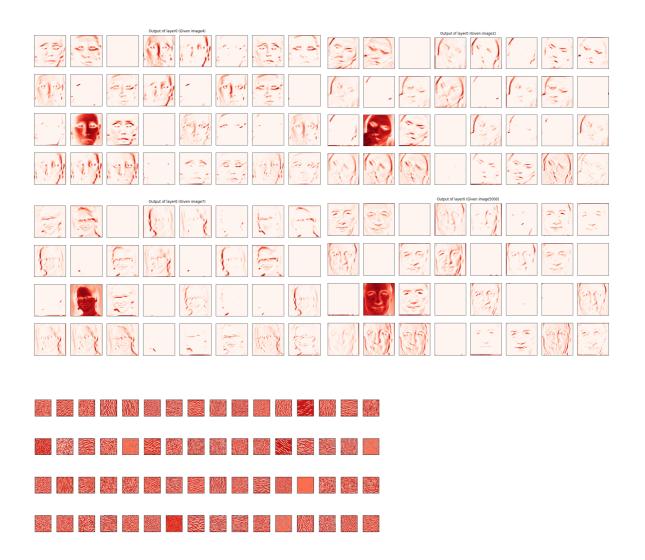




從 saliency map 中,我們可以看出 model 大部分都會保留了嘴巴及眼睛的部分,因此 model 進行 classification 時,應該是 focus 在嘴巴及眼睛的部分去進行分類。

5. (1%) 承(1)(2), 利用上課所提到的 gradient ascent 方法, 觀察特定層的 filter 最容易被哪種圖片 activate。
(Collaborators:NONE)
答:





圖中皆為圖片被第一層 cnn 內 filter activate 得結果,我們可以看出在第一層中,每一個圖片被 activate 的其實都差不多。

Note11/12: 在撰寫完這份報告後幾天,因為我一直都有在改善 model,我接下來有使用了 data generator 去改善 model 準確率,然後不停改變 model 但始終沒有突破 strong baseline。

Note11/14: 因為一直無法突破 strong baseline, 後來使用了 ensemble 的方法,將過去 train 的 model 組合再一起,終於突破了 strong baseline

Note 11/15: 又重 train 了一次 model,改變了一下 data generator 的參數,這次終於突破 strong baseline