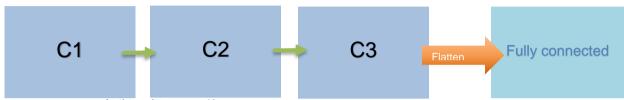
學號:B04505021 系級: 工海三 姓名:黃廉弼

1. (1%) 請說明你實作的 CNN model, 其模型架構、訓練參數和準確率為何? (Collaborators:)

答:本次實作出來的 CNN mode 一部份參考網路上著名 model: VGG16 再進行一些調整得出以下架構。

## 整個架構如圖



C1, C2, C3 各為一個 CNN 的 block

其由 Covolution2D, MaxPooling2D, Dropout, BatchNormalization 組成

- Covolution2D(): 在 C1 為(32, 3, 3)的 filter 兩層, 在 C2 為(64, 3, 3)的 filter 三層,
  在 C3 為(128, 3, 3)的 filter 兩層。
- MaxPooling2D(): pool size 皆為(2, 2)
- Dropout(): 在 C1, C2, C3 的 dropout rate 依序分別為 0.1, 0.4, 0.5 Flatten 後為 Fully Connected 的 Network,使用兩層的 hidden layer 皆以 Dense 接 BatchNormalization 接 Dropout 的結構
- 1024 個 neuron 的 Layer 其 activation function 為 ReLU
- Dropout():在兩層 dropout rate 皆為 0.5 最後準確率達到 67%左右,雖然不算太好,但也算是有 Train 出東西了
- 2. (1%) 請嘗試 data normalization, data augmentation,說明實行方法並且說明對準確率有什麼樣的影響?

答: Data Normalization 主要就是用老師上課提過的方法去算各個 feature 的 mu 跟 sigma 然後每項減 mu 後除以 sigma,以使各項 feature 有較接近的分布狀態。

Data argumentation 則是使用到了 keras 套件裡的 Image data generator,根據網路上的資料,他可以調整圖的位置、角度、色調…等性質以增加 training data set 的數量。 在這邊,我主要使用到的參數有:

- rotation\_range = 10
- width\_shift\_range=0.1
- height\_shift\_range=0.1,

而兩項動作各自的 performance 改變如下:

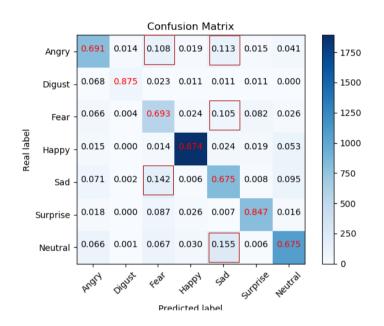
(為了加快測試速度, 皆將 epoch 降低, 而非全開, 故 performance 將表現較差)

(Private/Public)	Without Data argumentation	Data argumentation
Without Data Normalization	0.62669/0.62502	0.63750/0.64725
Data Normalization	0.63833/0.63137	0.64140/0.64224

可以看出來兩項技術都各自貢獻了一定程度的準確率

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]

答:貼出 confusion matrix -> 1 分



由左圖可以看出各個 Label 的被 Predict 到不同 Label 的 比例。

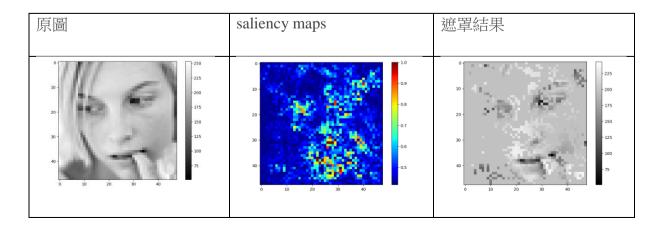
大致上,以 Angry, Fear, Sad, Neutral 幾種的混淆機率最高(高於 0.1 的機率)。

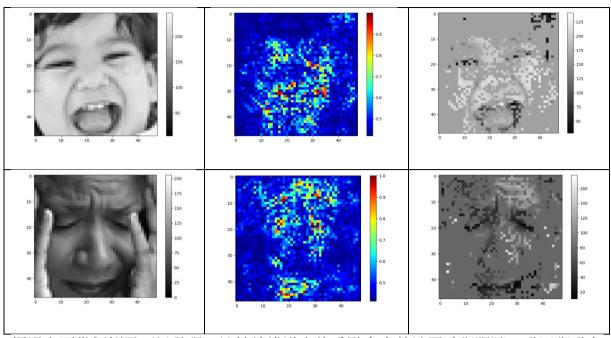
其中又以 Fear 與 Sad 兩種最 為嚴重(兩者常互有誤判)

單獨來說,誤判率最高的則 是 Neutral 判成 Sad

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?

答: 以下整理不同表情在 saliency maps 後的





經過上面幾個例子可以發現,這情緒辨識上的重點會坐落於眉毛與眼睛、嘴巴與嘴角 等幾個地方。再以遮罩結果,我們也可以清楚看到只剩這些部分時,仍能輕易的判斷 情緒。

5. (1%) 承(4) 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 與觀察 filter 的 output。(Collaborators: )

答:合理說明 test 的層數和觀察到的東西 -> 0.5 分 貼出 filter input and output 的圖片 -> 0.5 分