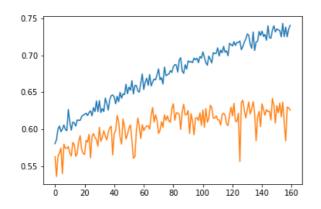
學號: B05705053 系級: 資管三 姓名: 蔡涵如

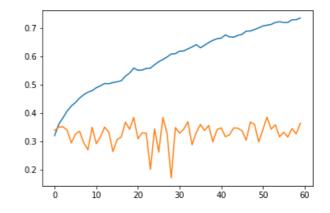
1. (2%) 請說明你實作的 CNN model, 其模型架構、訓練參數和準確率為何? 並請用與上述 CNN 接近的參數量,實做簡單的 DNN model,同時也說明其模型架構、訓練參數和準確率為何? 並說明你觀察到了什麼? (Collaborators:)

答:

| | CNN Model | DNN Model |
|----------------|--|--|
| 模型架構 | 一個block: Convolutional 3*3 256 BatchNormalization MaxPooling Activation: "relu" 總共用了6個CNN block 2層Dense: 用256 PRelu DropOut(0.5) | 使用兩層 400 units的Dense (選用Activation: "relu") 加上 batch Normalization |
| 參數 | 3,618,567 | 2,018,567 |
| Validation 準確率 | 0.64474 | 0.40350 |

2. (1%) 承上題 ,請分別畫出這兩個model的訓練過程 (i.e., loss/accuracy v.s. epoch) (Collaborators:)答: 橘色為testing accuracy 藍色為training accuracy





左圖為CNN的model, 橫軸為epochs縱軸為accuracy, 右圖為DNN model, 可以很明顯的看的出來CNN的model雖然上升的比較緩慢,但是到後面比較不容易overfitting,相反的我的cnn模型最後也用了兩層的dnn來做fully connected的layer,但是cnn雖然一樣

會有震盪但是可以明顯看得出來validation accuracy有上升。

3. (1%) 請嘗試 data normalization, data augmentation,說明實作方法並且說明實行前後對準確率有什麼樣的影響?

(Collaborators:)

答: 做了data normalization之後model準確率會上去,並且收斂的速度會比較快,而做 data augmentation 有可能會讓model反而準確率下降,當加太多augmentation的時候,不過家了augmentation可以使得model overfitting的問題被改善,所以加太多或太 少augmentation都不太好,後來有想到可以利用augmentation來增加model的異質性。

4. (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:)答:使用validation畫出confusion matrix有發現到happy跟disgust跟 surprise的準確率是最高的,其他的angry很容易跟fear分不出來, sad也很容易跟fear分不出來,整體上很多表情都很容易被誤認為是中立的,所以我認為可以調整判定為中立的機率要稍微比其他的機率高尚0.08左右才能判定為中立,這是我tune出來最好得 probability,也的確在kaggle的accuary上升了0.02左右。

| | | angry | disgust | fear | happy | sad | surprise | neutral |
|----|---------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|
| | angry | 49.107143 | 36.842105 | 14.669927 | 6.197183 | 14.460784 | 3.308824 | 7.167235 |
| c | disgust | 0.669643 | 73.684211 | 0.977995 | 0.000000 | 0.490196 | 0.000000 | 0.170648 |
| | fear | 13.392857 | 15.789474 | 47.432763 | 2.112676 | 14.950980 | 17.647059 | 4.266212 |
| | happy | 4.241071 | 0.000000 | 2.933985 | 83.098592 | 6.127451 | 7.720588 | 7.337884 |
| | sad | 6.919643 | 10.526316 | 15.892421 | 2.112676 | 58.333333 | 2.573529 | 8.191126 |
| SI | urprise | 0.446429 | 0.000000 | 6.845966 | 1.971831 | 0.735294 | 79.044118 | 1.706485 |
| | neutral | 12.723214 | 5.263158 | 10.024450 | 6.478873 | 26.960784 | 5.882353 | 53.583618 |