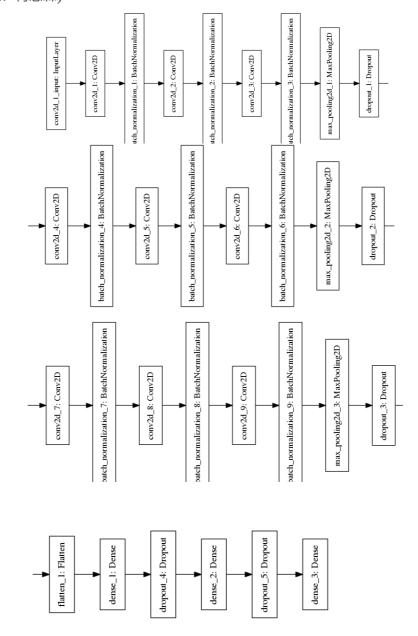
學號: R05922028 系級: 資工碩二 姓名: 林孟瑤

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: 柯志霖)

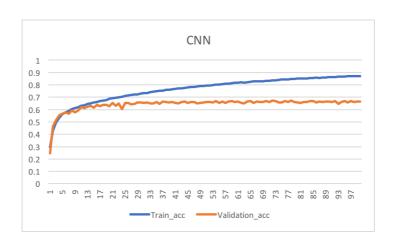
答: 模型架構:



model 實做 9 convolution layers 而且每個 convolution layer 會加上 batch normalization 並且每三層 convolution layers 做一次 maxpooling 以及 dropout 經過九個 convolution layers 之後 後面接兩層 dense layers 以及 dropout

利用 DataGenerator 調整 training data 和 validation data 提昇準確度。

訓練過程:



最後 Epoch = 100: loss: 0.3531 - acc: 0.8724 - val_loss: 1.2416 - val_acc: 0.6634

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:)

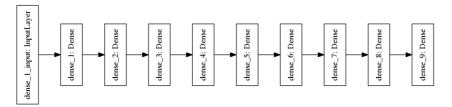
答: CNN model 參數量:

```
Total params: 1,696,583
Trainable params: 1,695,239
Non-trainable params: 1,344
```

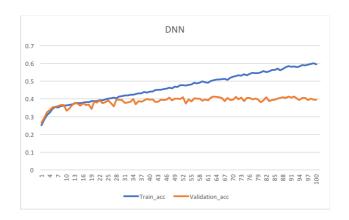
DNN model 參數量:

```
Total params: 1,698,183
Trainable params: 1,698,183
Non-trainable params: 0
```

模型架構:



訓練過程:

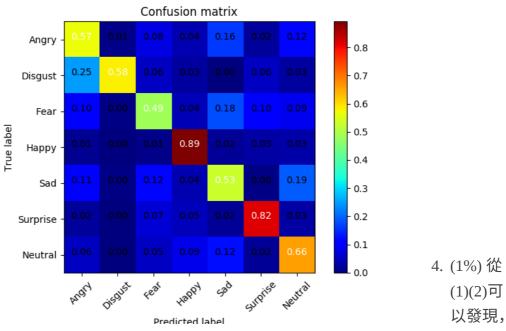


最後 Epoch = 100: loss: 1.0565 - acc: 0.5956 - val_loss: 1.8777 - val_acc: 0.3967

在相同的參數量下, DNN 相較 CNN, DNN 在做表情辨識上的效果較差。

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:)

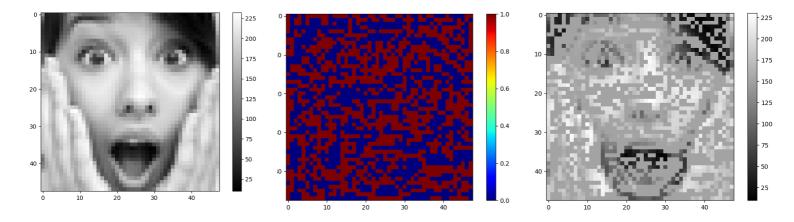
答:由 confusion matrix 可以看出, 將 Disgust 辨識成 Angry 或是 Fear 辨識成 Sad 以及 Sad 辨識成 Neutral 的混淆機率較高



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:)

答: 我認為它會 focus 在輪廓比較深的部份。例如五官或是陰影處



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:)

答:

Filters of layer conv2d_6 (# Ascent Epoch 190)

