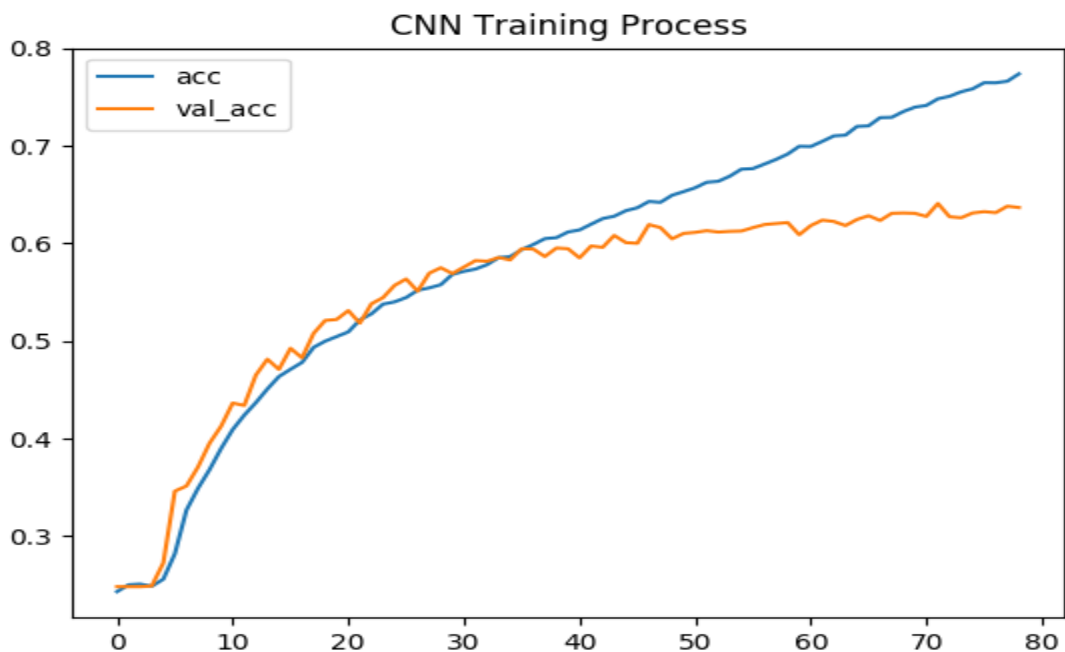


學號：B04901019 系級：電機三 姓名：梁書哲

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: 無)

答：Public Score:0.62022 / Private Score:0.63443

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 44, 44, 128)	3328
dropout_1 (Dropout)	(None, 44, 44, 128)	0
zero_padding2d_1 (ZeroPadding2D)	(None, 46, 46, 128)	0
max_pooling2d_1 (MaxPooling2D)	(None, 43, 43, 128)	0
zero_padding2d_2 (ZeroPadding2D)	(None, 45, 45, 128)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 43, 43, 128)	147584
zero_padding2d_3 (ZeroPadding2D)	(None, 45, 45, 128)	0
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 43, 43, 128)	147584
dropout_2 (Dropout)	(None, 43, 43, 128)	0
average_pooling2d_1 (AveragePooling2D)	(None, 21, 21, 128)	0
zero_padding2d_4 (ZeroPadding2D)	(None, 23, 23, 128)	0
conv2d_4 (Conv2D)	(None, 21, 21, 128)	147584
zero_padding2d_5 (ZeroPadding2D)	(None, 23, 23, 128)	0
conv2d_5 (Conv2D)	(None, 21, 21, 128)	147584
dropout_3 (Dropout)	(None, 21, 21, 128)	0
average_pooling2d_2 (AveragePooling2D)	(None, 10, 10, 128)	0
zero_padding2d_6 (ZeroPadding2D)	(None, 12, 12, 128)	0
conv2d_6 (Conv2D)	(None, 10, 10, 256)	295168
zero_padding2d_7 (ZeroPadding2D)	(None, 12, 12, 256)	0
conv2d_7 (Conv2D)	(None, 10, 10, 256)	590080
zero_padding2d_8 (ZeroPadding2D)	(None, 12, 12, 256)	0
average_pooling2d_3 (AveragePooling2D)	(None, 5, 5, 256)	0
dropout_4 (Dropout)	(None, 5, 5, 256)	0
flatten_1 (Flatten)	(None, 6400)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1024)	6554624
dropout_5 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense_2 (Dense)	(None, 1024)	1049600
dropout_6 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense_3 (Dense)	(None, 7)	7175
Total params: 9,090,311		
Trainable params: 9,090,311		
Non-trainable params: 0		

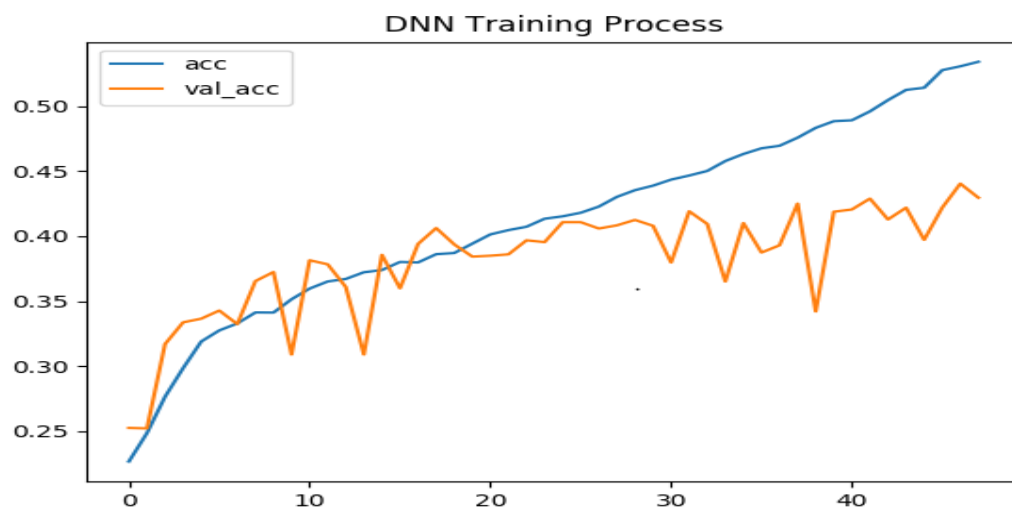


2. (1%) 承上題，請用與上述 CNN 接近的參數量，實做簡單的 DNN model。其模型架構、訓練過程和準確率為何？試與上題結果做比較，並說明你觀察到了什麼？

(Collaborators: 無)

答：Public Score: 0.41877 / Private Score: 0.41766

Layer (type)	Output Shape	Param #
dense_1 (Dense)	(None, 2048)	4720640
dense_2 (Dense)	(None, 1024)	2098176
dropout_1 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense_3 (Dense)	(None, 1024)	1049600
dropout_2 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense_4 (Dense)	(None, 1024)	1049600
dropout_3 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense_5 (Dense)	(None, 7)	7175
Total params: 8,925,191		
Trainable params: 8,925,191		
Non-trainable params: 0		

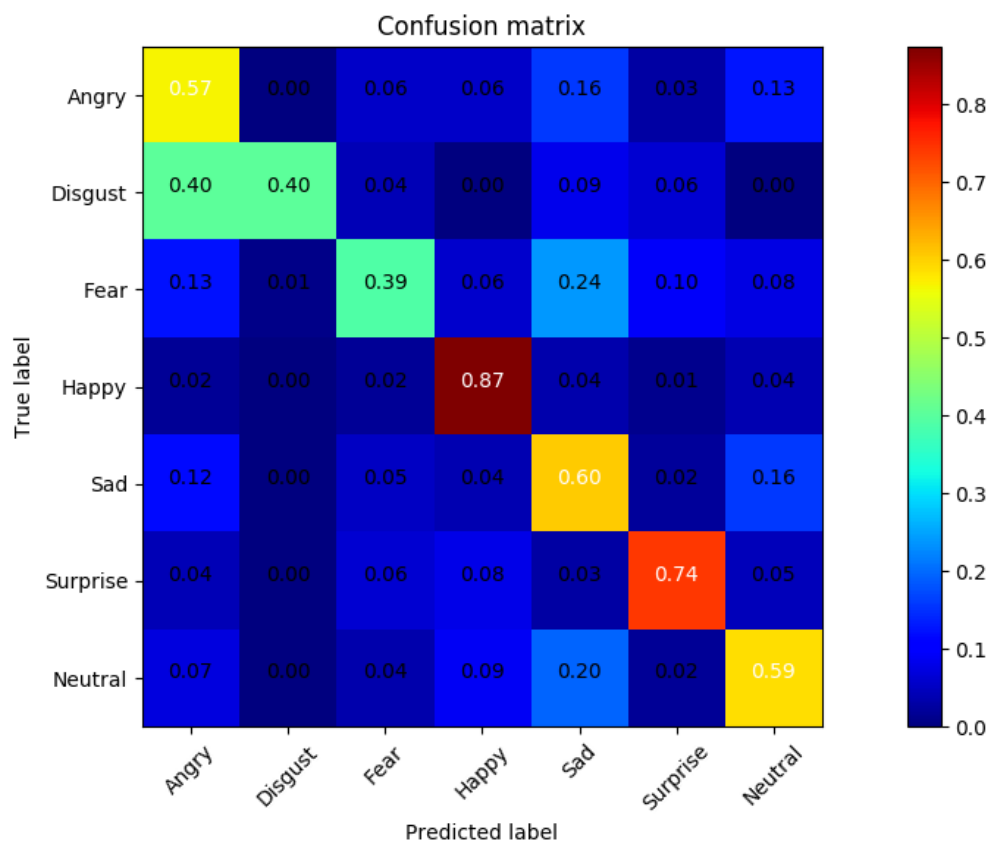


分數與 CNN 相比有顯著的下降，在訓練過程中，雖然 Training Set 的 Accuracy 持續上升，但 Validation Set 的 Accuracy 呈劇烈震盪，大約在 8 個 epoch 後就沒有穩定上升趨勢，在 50 個 epoch 左右因為 Early Stopping Callback 停止訓練。

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: 無)

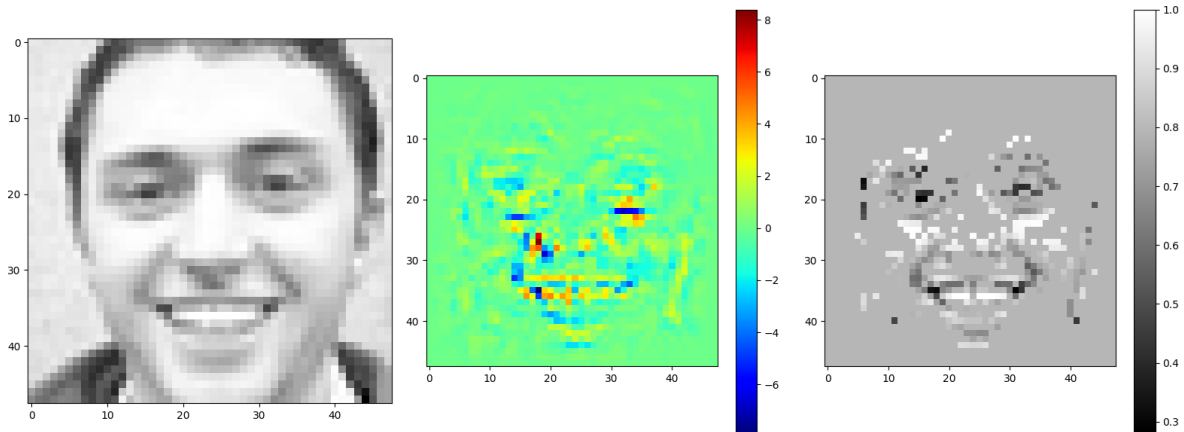
答：



['angry','Disgust']最為明顯，大約 40%的'Disgust'Data 被 Model 辨認為'Angry'，而['Fear','Sad']也有 24%的'Fear'Data 被 Model 辨認為'Sad'，其他部分回答正確的比率皆明顯高於其他錯誤的選項，其中'Happy'的準確率達到 87% 為所有 Label 之中最高。

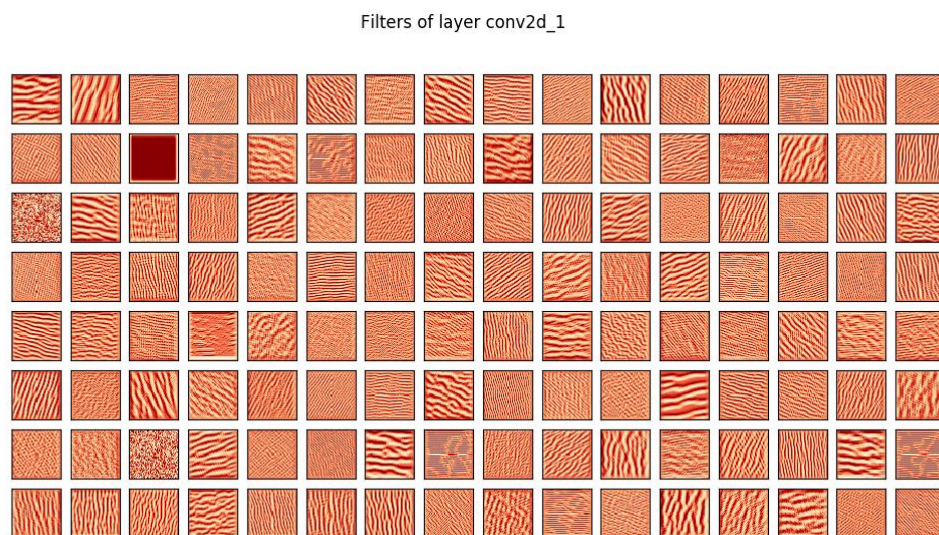
4. (1%) 從(1)(2)可以發現，使用 CNN 的確有些好處，試繪出其 **saliency maps**，觀察模型在做 **classification** 時，是 **focus** 在圖片的哪些部份？
(Collaborators: 無)

答：從 **saliency Map** 可以看出 **Model** 主要注意在眼睛及嘴巴的部分。



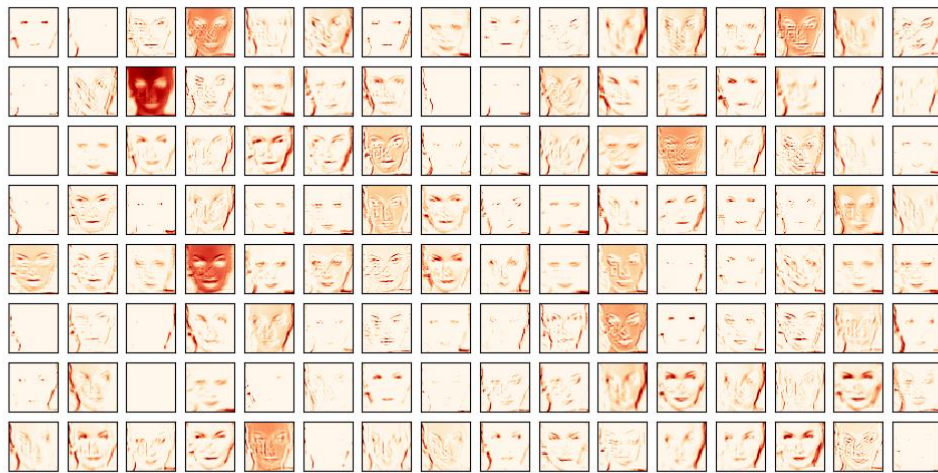
5. (1%) 承(1)(2)，利用上課所提到的 **gradient ascent** 方法，觀察特定層的 **filter** 最容易被哪種圖片 **activate**。
(Collaborators: 無)

答：



第一層的 **Filter** 從結果看主要是條紋的紋理能夠 **activate**，而各 **Filter** 對應到各種粗細、角度的紋理。

Output of layer conv2d_1 (Given image 28000)



實際將 **Validation Set** 的照片餵入 **Filter** 後發現，幾乎每個 **Output** 眼睛的部分都有被 **activate**，而嘴巴及臉頰輪廓也有在大部分的 **Output** 中被 **activate**。