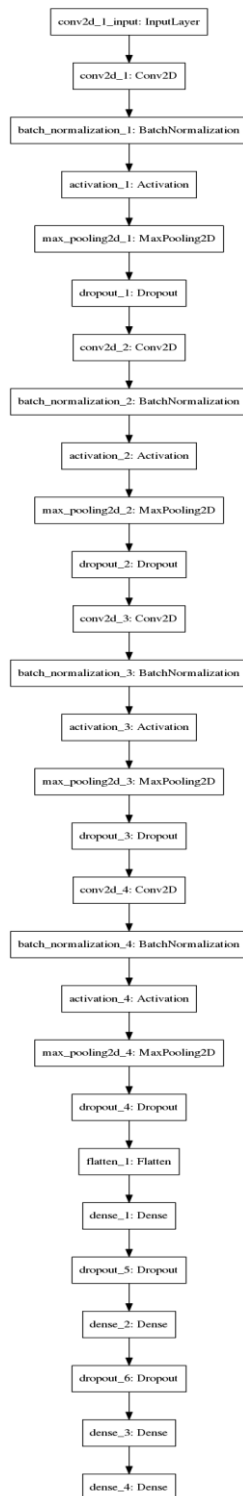


1. (1%) 請說明你實作的 CNN model，其模型架構、訓練過程和準確率為何？

答：

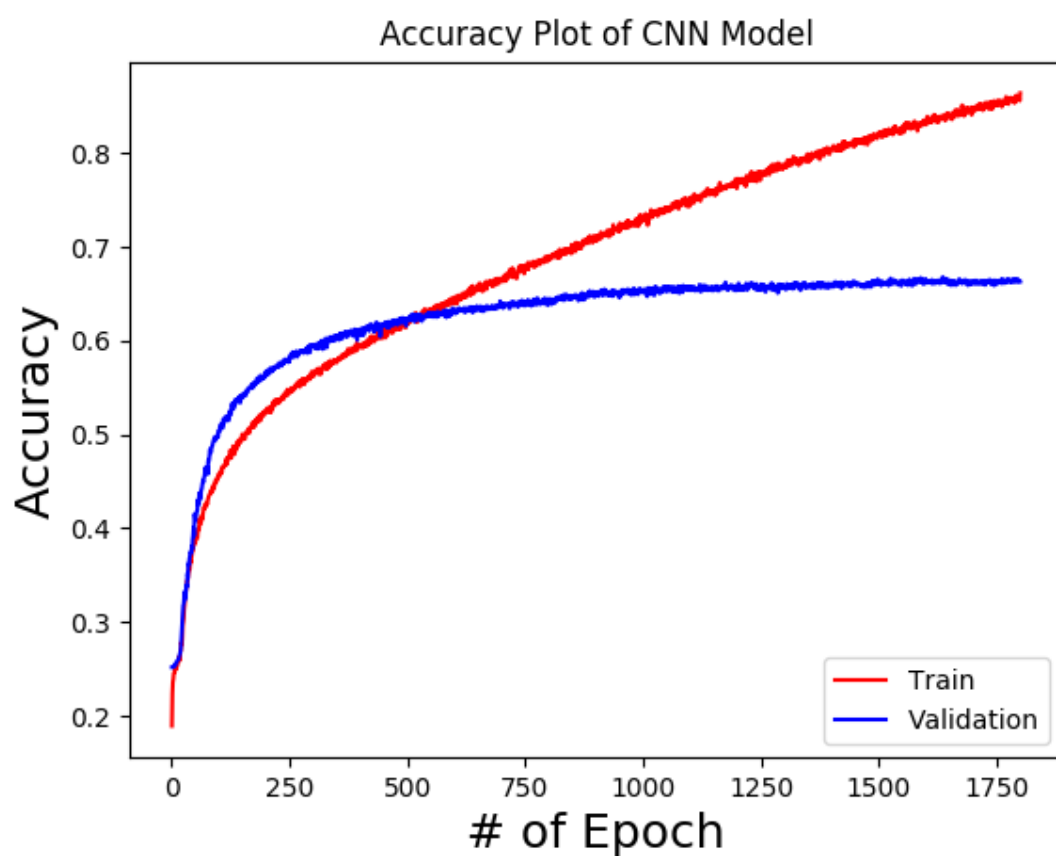


Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 46, 46, 64)	640
batch_normalization_1 (Batch Normalization)	(None, 46, 46, 64)	256
activation_1 (Activation)	(None, 46, 46, 64)	0
max_pooling2d_1 (MaxPooling2D)	(None, 23, 23, 64)	0
dropout_1 (Dropout)	(None, 23, 23, 64)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 21, 21, 128)	73856
batch_normalization_2 (Batch Normalization)	(None, 21, 21, 128)	512
activation_2 (Activation)	(None, 21, 21, 128)	0
max_pooling2d_2 (MaxPooling2D)	(None, 10, 10, 128)	0
dropout_2 (Dropout)	(None, 10, 10, 128)	0
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 8, 8, 250)	288250
batch_normalization_3 (Batch Normalization)	(None, 8, 8, 250)	1000
activation_3 (Activation)	(None, 8, 8, 250)	0
max_pooling2d_3 (MaxPooling2D)	(None, 4, 4, 250)	0
dropout_3 (Dropout)	(None, 4, 4, 250)	0
conv2d_4 (Conv2D)	(None, 2, 2, 500)	1125500
batch_normalization_4 (Batch Normalization)	(None, 2, 2, 500)	2000
activation_4 (Activation)	(None, 2, 2, 500)	0
max_pooling2d_4 (MaxPooling2D)	(None, 1, 1, 500)	0
dropout_4 (Dropout)	(None, 1, 1, 500)	0
flatten_1 (Flatten)	(None, 500)	0
dense_1 (Dense)	(None, 512)	256512
dropout_5 (Dropout)	(None, 512)	0
dense_2 (Dense)	(None, 256)	131328
dropout_6 (Dropout)	(None, 256)	0
dense_3 (Dense)	(None, 64)	16448
dense_4 (Dense)	(None, 7)	455
Total params: 1,896,757.0		
Trainable params: 1,894,873.0		
Non-trainable params: 1,884.0		

訓練是使用 Nadam 作為 optimizer，然後 epoch 為 1800，learning rate 為 0.00001，schedule_decay 為 0.001。

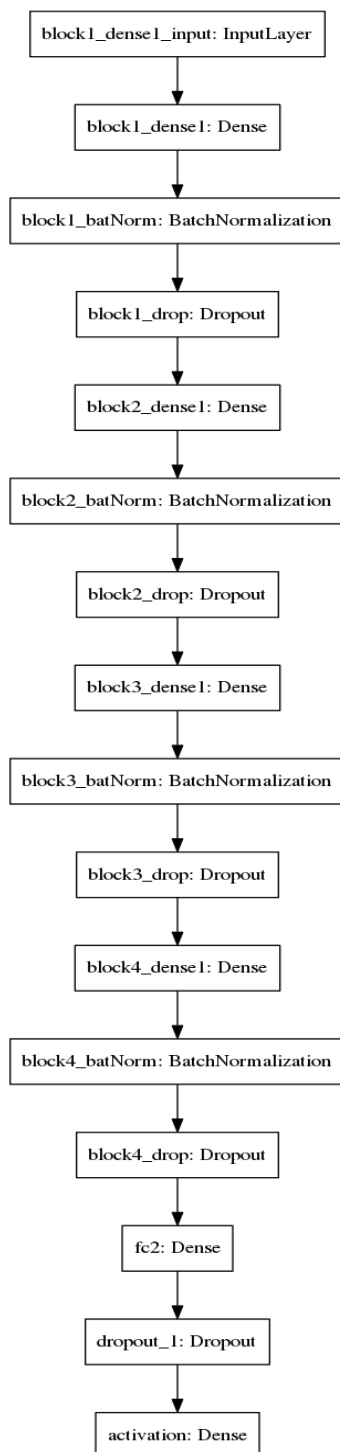
Training data 為 80%，Validation data 為 20%。

Kaggle 分數為 0.65868。



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？

答：



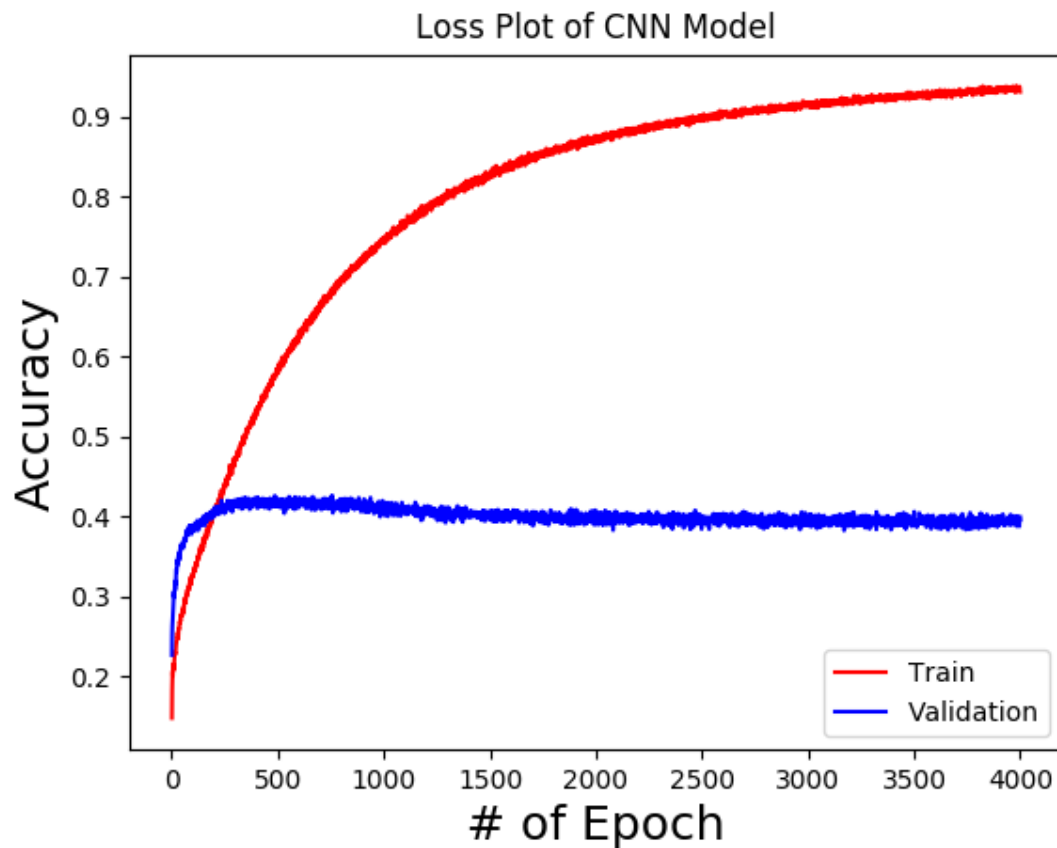
Layer (type)	Output Shape	Param #
block1_dense1 (Dense)	(None, 128)	295040
block1_batNorm (BatchNormali	(None, 128)	512
block1_drop (Dropout)	(None, 128)	0
block2_dense1 (Dense)	(None, 384)	49536
block2_batNorm (BatchNormali	(None, 384)	1536
block2_drop (Dropout)	(None, 384)	0
block3_dense1 (Dense)	(None, 600)	231000
block3_batNorm (BatchNormali	(None, 600)	2400
block3_drop (Dropout)	(None, 600)	0
block4_dense1 (Dense)	(None, 1188)	713988
block4_batNorm (BatchNormali	(None, 1188)	4752
block4_drop (Dropout)	(None, 1188)	0
fc2 (Dense)	(None, 500)	594500
dropout_1 (Dropout)	(None, 500)	0
activation (Dense)	(None, 7)	3507
Total params: 1,896,771.0		
Trainable params: 1,892,171.0		
Non-trainable params: 4,600.0		

訓練是使用 Nadam 作為 optimizer，然後 epoch 為 4000，learning rate 為 0.00001，schedule_decay 為 0.001。

Training data 為 80%，Validation data 為 20%。

Kaggle's score 是 0.39593。

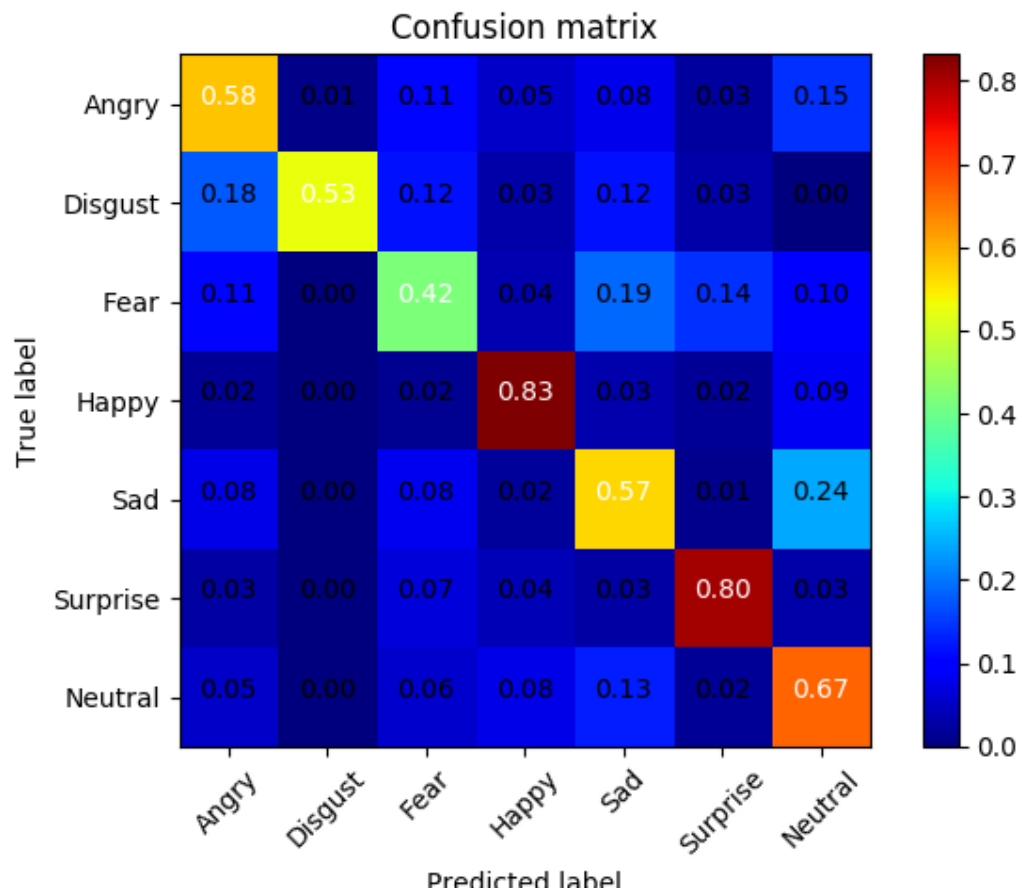
DNN 在開始學習非常快，因此參數調整比較大，因此很容易到達瓶頸，相對上比起 CNN，精準度下降許多。



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：

從 confusion matrix 圖像中，可以看出 Fear 比較難以被辨認，只有 42%成功被辨識。相反，Happy 和 Surprise 是辨識率最高的，成功率分別為 83%和 80%。

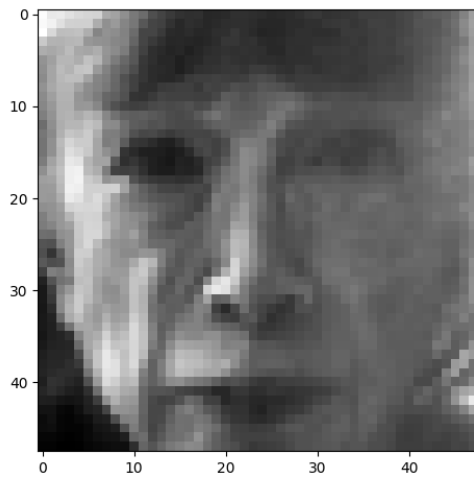


4. (1%) 從(1)(2)可以發現，使用 CNN 的確有些好處，試繪出其 saliency maps，觀察模型在做 classification 時，是 focus 在圖片的哪些部份？

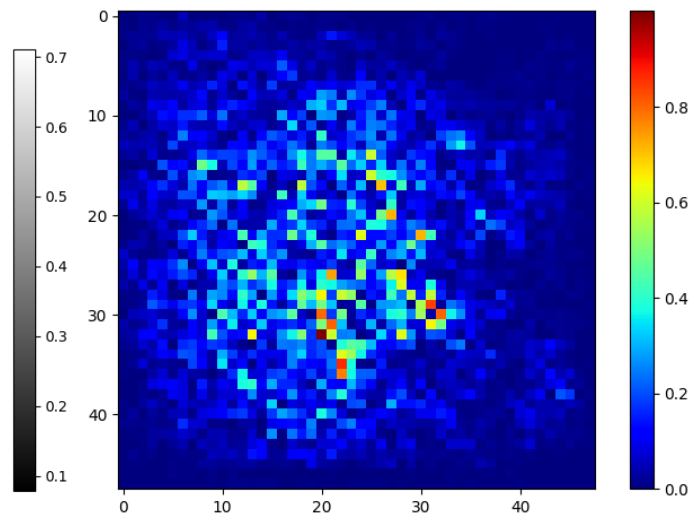
答：

透過 heatmap，可以看出 focus 的部分是在鼻子附近和眼睛，尤其是表情做出來后有皺紋的部分也是觀察重點之一。

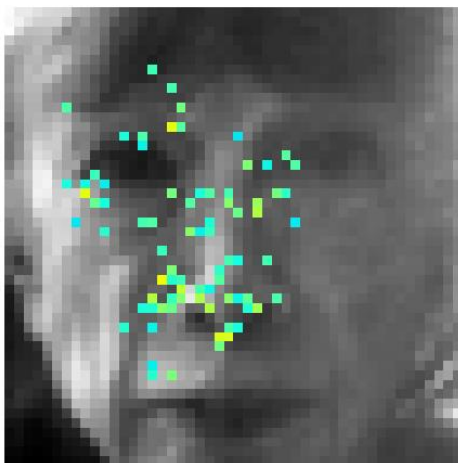
原圖



Saliency Map



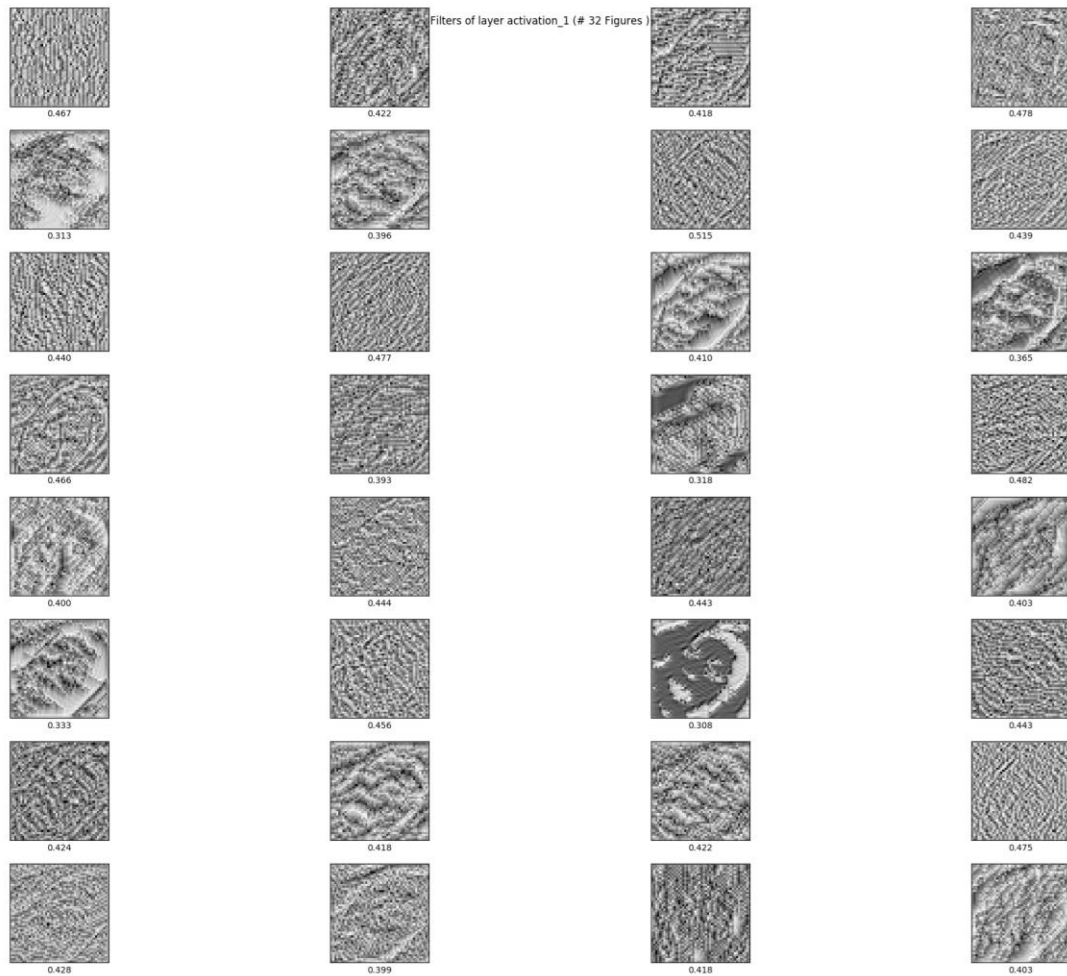
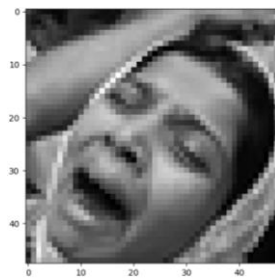
Heat 的重點部分



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。

答：

觀察 batch_normalization_2，即第二 block 的 batch normalization，通過觀察 loss，發現 loss 越低的圖片，越容易被這個圖片 activate。Row6 的 column3 是擁有最低 loss，即 0.308



[Bonus] (1%) 從 training data 中移除部份 label，實做 semi-supervised learning

[Bonus] (1%) 在 Problem 5 中，提供了 3 個 hint，可以嘗試實作及觀察（但也可以不限於 hint 所提到的方向，也可以自己去研究更多關於 CNN 細節的資料），並說明你做了些什麼？ [完成 1 個：+0.4%，完成 2 個：+0.7%，完成 3 個：+1%]

答：

在程式里我把 training data 分成 train 和 validation 兩個部分，再把 test data 作為 unlabel data 做 semi-supervised learning。