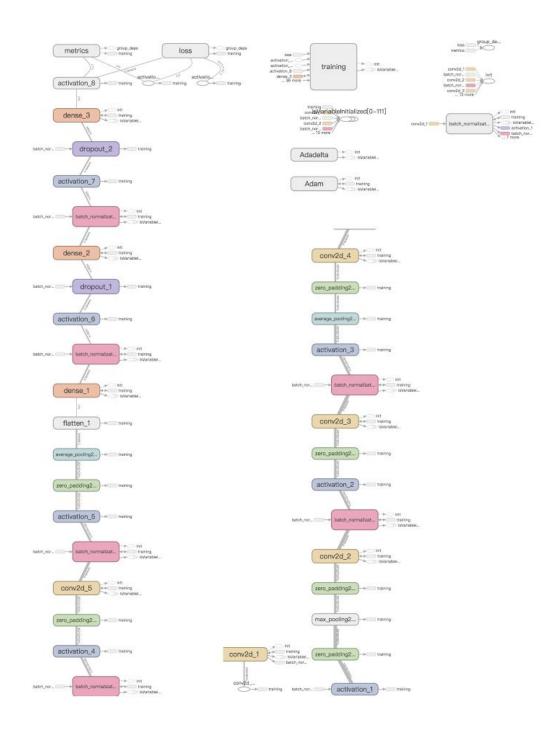
學號: R06922129 系級: 資工碩一 姓名:丁縉楷

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: 蔡孟庭、葉韋辰、黃禹程)

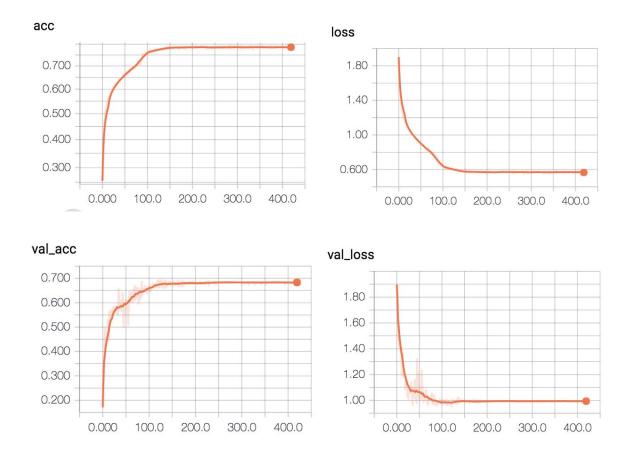
答:

#### 模型架構:



使用5層convolution2D,每一層皆用relu做activation function以及做batch normalization,以及做dropout,除此之外,因為training data中有些類別的圖片很少,所以用image data

## generator來增加training data



可以看到在150 epoch之後accuracy就沒有明顯的improvement

#### 準確率:

public score	private score
0.67400	0.68236

此為在kaggle上最好的performance,就如同上面話的圖,在epoch130左右就可以 得到最好的結果了

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:蔡孟庭、葉韋辰、黃禹程)

Total params: 4,641,543

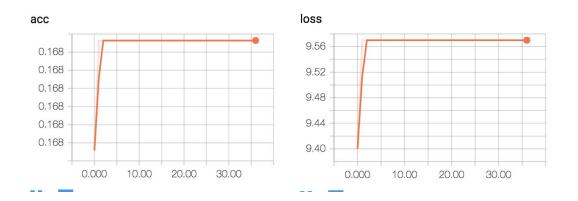
Trainable params: 4,636,551 Non-trainable params: 4,992

上面的cnn總共約為四百六十多萬個parameters

我在這裡建的dnn為110\*100層的fully connected network:

# Total params: 4,855,047

parameters約為四百八十多萬個parameters

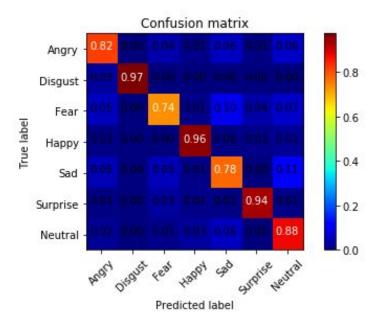


從accuracy可以看到improve到一個固定值就不再上升,只比隨機猜好一點點,可以知 道在差不多參數的情況下,cnn的架構比dnn的performance還要高很多

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]

(Collaborators: )

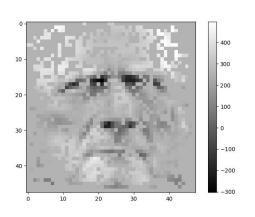
答:

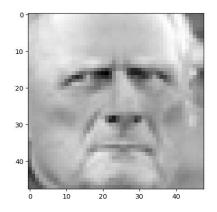


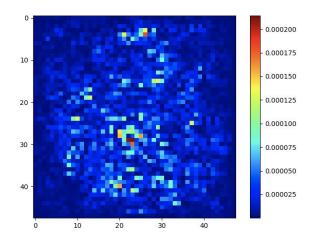
從confusion matrix可以看到, fear, sad的分辨率較低, fear容易被錯誤預測為sad, sad也會容易被錯誤預測為neutral

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: 蔡孟庭、葉韋辰、黃禹程)

### 答:





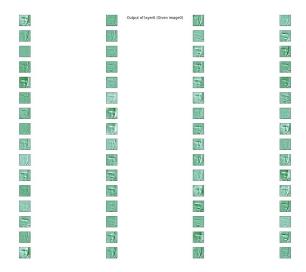


從saliency map 可以看到focus除了輪廓以外,主要focus在五官(眼睛 鼻子 嘴巴)的部份

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:蔡孟庭、葉韋辰、黃禹程)

答:觀察layers不同的圖片,很明顯人臉形狀的圖片最容易被activate.



7)	Output of laye	er1 (Given image0)	1
3		<b>₩</b> .	
A	3		2
2	<b>73.</b>	197.	3
3	7	7	3
7	<b>3</b>	7.	<b>3</b>
3	2	1	$\mathcal{F}$ .
3	16%	7	7
1		133	-
7	3	7	
9	E.	73	
	国	1	-40
्र		<b>1</b>	3.
3	2	3	(3)
15).	₹.	교	75
	<b>19</b> 2	172	7)
	Output o	f layer2 (Given image0)	5
	Output o	f layer2 (Given image0)	
	4	+ A	
	7	<i>₽1</i>	<u>명</u>
## 	<b>말.</b> 행.	522 (2)	
	7 7 7	62 62 60 60	
	3 3 3 3	72 72 53 53 72	
) (전 (전		77 23 23 24 24 77	
	보 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경 경		