學號:B03705027 系級:資管三 姓名:鄭從德

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?

下圖是我最佳的的 CNN model 結構:

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 32, 48, 48)	320
dropout_1 (Dropout)	(None, 32, 48, 48)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 64, 48, 48)	18496
max_pooling2d_1 (MaxPooling2	(None, 64, 24, 24)	Θ
dropout_2 (Dropout)	(None, 64, 24, 24)	0
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 64, 24, 24)	36928
dropout_3 (Dropout)	(None, 64, 24, 24)	0
conv2d_4 (Conv2D)	(None, 128, 24, 24)	73856
max_pooling2d_2 (MaxPooling2	(None, 128, 12, 12)	0
conv2d_5 (Conv2D)	(None, 128, 12, 12)	147584
dropout_4 (Dropout)	(None, 128, 12, 12)	0
conv2d_6 (Conv2D)	(None, 256, 12, 12)	295168
max_pooling2d_3 (MaxPooling2	(None, 256, 6, 6)	0
conv2d_7 (Conv2D)	(None, 256, 6, 6)	590080
dropout_5 (Dropout)	(None, 256, 6, 6)	0
flatten_1 (Flatten)	(None, 9216)	0
dropout_6 (Dropout)	(None, 9216)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1024)	9438208
dropout_7 (Dropout)	(None, 1024)	0
dense 2 (Dense)	(None, 7)	7175

我一共用了七層的 convolution 2D·kernel 大小皆為(2,2)、三次的 Max Pooling 也都是(2, 2)。Optimizer 是採用 Adam·learning rate 設為 0.00025。 我將 99%的 data 作為 training data·1% 作為 validation set (因為 training data 越多會越準,所以我最生成最佳的 model 時都是採用幾乎全部的 data 來 train)

關於資料的處理部份,我有手做 histogram equalization,但是效果並不顯著。 除此之外我還有用 keras 內建的 image generator,讓每次的 training data 稍 有差異,對於準確度有很大的幫助。

最後進行了 400 個 epoch 的訓練,最後準確率約為 70%

```
Epoch 395/400

55/55 [============] - 19s - loss: 0.4869 - acc: 0.8185 - val_loss: 1.0311 - val_acc: 0.6910

Epoch 396/400

55/55 [===========] - 19s - loss: 0.4835 - acc: 0.8180 - val_loss: 1.0566 - val_acc: 0.6771

Epoch 397/400

55/55 [===========] - 19s - loss: 0.4836 - acc: 0.8199 - val_loss: 1.0574 - val_acc: 0.7083

Epoch 398/400

55/55 [=============] - 19s - loss: 0.4828 - acc: 0.8178 - val_loss: 1.1015 - val_acc: 0.6979

Epoch 399/400

55/55 [=================] - 19s - loss: 0.4836 - acc: 0.8194 - val_loss: 1.0826 - val_acc: 0.6979

Epoch 409/400

55/55 [==================] - 19s - loss: 0.4829 - acc: 0.8194 - val_loss: 1.0826 - val_acc: 0.6979

Epoch 409/400

55/55 [=================] - 19s - loss: 0.4829 - acc: 0.8210 - val_loss: 1.0592 - val_acc: 0.6910

Using Train data.

Train on 28421 samples, validate on 288 samples

Large CNN Error: 30.90%
```

2. 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?我也做了一個七層的 DNN,參數接近一千萬,但準確率最高仍只有 42%而已,而且有嚴重的 overfitting 現象。這是因為 DNN 沒有辦法辨別兩個點之間合在一起的關係,更不用說圖像了。所以這樣硬 train 的結果只會讓 program 學到一些奇怪的原則,沒有真正的意義。

3. 答錯的圖片中,哪些 class 彼此間容易用混?[繪出 confusion matrix 分析]

七個 class 的 confusion matrix 如右。 生氣(0)最容易被誤判為難過(4)、

恐懼(2)也容易被誤判為難過(4)、

難過(4)最容易被判斷為中立(6)、

中立(6)最容易辦判斷為難過(4)。

最容易被彼此混用的是難過與中立

	22	0	2	3	7	0	5]
[	1	2	0	0	1	0	0]
[	4	0	26	1	10	5	0]
[	1	0	0	60	3	1	1]
[	4	0	6	1	23	2	9]
[	0	0	3	1	0	22	3]
[	2	0	1	5	7	0	44]]

4. 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?

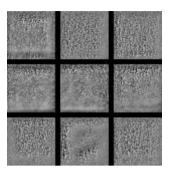




繪出 saliency map 可以發現,我的 CNN model 在處理人臉影像時會 focus 在人臉的下半部,也就是嘴巴、臉頰、以及臉頰上的紋路等等。我本來以為眉毛和眼睛也是一個很重要的判斷依據,但實作的結果卻不是如此。反倒是眉毛之間的位置也有被當作一個重要的判斷線索。

5. 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。

右圖是我 visualize 我第六層的 convolutional 2D (conv2d\_6)得出來,前 100 個 filter 中最佳的 9 個 filter。其中很難看出這跟人臉有什麼關聯,是因為這次要分別的七種情緒,是屬於比較細部的分類,並不像分辨貓跟企鵝可以很容易地從 filter 中看出物件大方向的差異。



## [Bonus]從 training data 中移除部份 label,實做 semi-supervised learning

Data 分配: Training Data: 20%、Unlabeled Data: 60%、Testing Data: 20% 訓練方式:先將 training data 丟入與之前一樣架構的 model 中做 100 次 epoch 的 訓練,接著在用結果預測 60%的 unlabeled data 。預測完再一起加入 Training data,再進行 100 次訓練。

在我加入 unlabeled data 之前,準確率僅僅 51.2%,加入之後整體的準確率上升到 58.5%。雖然總體的表現還是沒有我之前拿超過 90%的 data 拿來 train 好,但是比起 沒有 unlabeled 的時候已經大幅上升,而且考慮到這時候的 labeled data 只有 20%,已經進步相當多。

接著我做的是把兩步驟的 epoch 都提升到 200 次。加入 unlabeled data 之前結果進步到 56.4%,而加入 unlabeled data 之後進步到 60.2%,這大概就是我這個 model 對於少量 training data 的極限了。由此可知加入 unlabeled data 對於準確率的提升很有幫助!