學號:B03901098 系級: 電機四 姓名:王建翔

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

切Train_X的最後2000筆資料為valid_data。

這次的CNN model分別使用了Convolutional(400,3,3,kernel_initializer=glorot_normal), LeakyReLU(alpha=0.03), BatchNormalization(), MaxPooling(2,2), Dropout(0.2-0.4)為一 Convolutional Block,總共4層的架構。

接下來flatten後接兩層FC (output_dim=500,kernel_initializer=initializers.glorot_normal),最後接一層softmax輸出。

Total params: 4,790,107 Trainable params: 4,784,907 Non-trainable params: 5,200

另外也有使用ImageDataGenerator(),batch_size設為128, steps_per_epoch則以train_X的個數去//128得到,callbacks則有用early_stopping()以及ReduceLROnPlateau(),early_stopping 觀察val_loss,patience為7; ReduceLROnPlateau()也是看val_loss,patience為3,若超過3,則降一半LR。

Optimizer使用adam, loss為cross_entropy, 在kaggle上得到的準確率為0.69545。

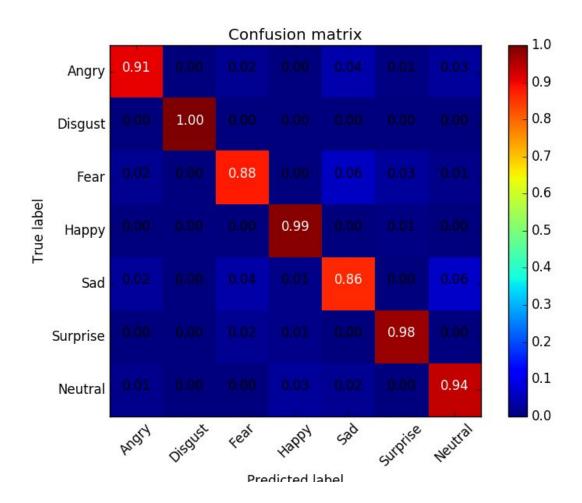
2. (1%) 請嘗試 data normalization, data augmentation,說明實行方法並且說明對準確率有什麼樣的影響?

(Collaborators:B03901109陳緯哲)

Data Normalization:對每一筆data做減去全體平均值再除以全體標準差的動作,以降低個別 feature對model有太大的影響,實作前avg_acc: 0.673025 / 實作後avg_acc: 0.679125 , 發現實作normalization之後,acc有小幅度的提升。

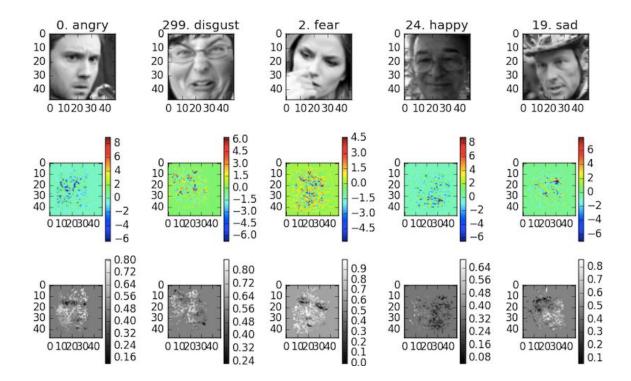
Data Augmentation:使用ImageDataGenerator的方法,產生一些經過旋轉或是亮度調整的圖以增加model的抗noise能力。實作前avg_acc: 0.62148 / 實作後avg_acc: 0.669125 可以發現在實作了Data Augmentation後,Acc有了非常明顯的增加。

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: b03901109陳緯哲)



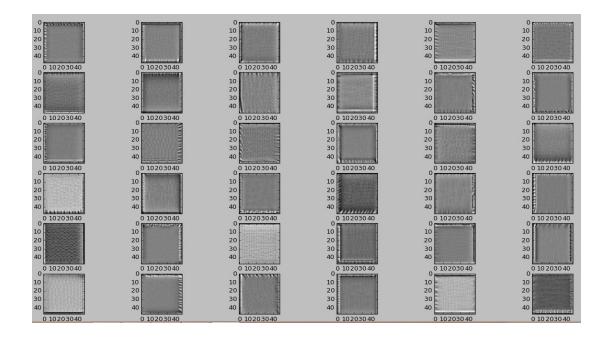
可以發現在Sad 和 Fear會有比較嚴重的confuse情況出現,另外像是Neutral和Angry以及 Fear也會有confuse的情況,由原圖推測這些表情即使是人為判斷也不定能夠判斷正確,才會有confuse的情況發生。

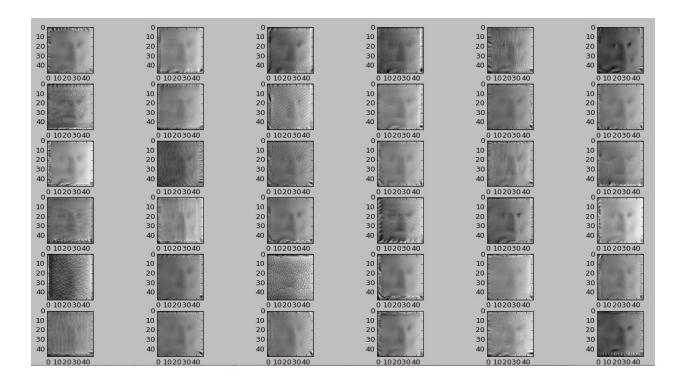
4. (1%) 從(1)(2)可以發現,使用 CNN 的確有些好處,試繪出其 saliency maps,觀察模型在做 classification 時,是 focus 在圖片的哪些部份? (Collaborators: B03901109陳緯哲)



由saliency maps和mask過後的照片可以得知,CNN主要聚焦在臉部的表情、五官來判斷每一個不同的表情,從常理也可以得知臉部表情確實是判斷情緒最主要的依據。

5. (1%) 承(4) 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與觀察filter的output。(Collaborators: B03901109陳緯哲)





這次的filter是選用第二層的Conv_2d, 總共400個filter, 而這裡只列出36個, 由圖片可以看出, filter的圖形有不同的紋理, 推測應該是要擷取各種不同角度的臉部表情。