學號:R07922104 系級: 資工碩一 姓名:林傳祐

1. (2%) 請說明你實作的 CNN model,其模型架構、訓練參數和準確率為何?並請用與上述 CNN 接近的參數量,實做簡單的 DNN model,同時也說明其模型架構、訓練參數和準確率為何?並說明你觀察到了什麼?

(Collaborators:)

答:

CNN:

1.架構:

1st layer: 輸入 1 維,輸出 64 維, kernel_size = 5*5

2nd layer: 輸入 64 維,輸出 128 維, kernel size = 3*3

3rd layer: 輸入 128 維,輸出 512 維, kernel size = 3*3

4th layer: 輸入 512 維,輸出 512 維,kernel size = 3*3,padding = 1

(此層無 maxpooling)

5th layer: 輸入 512 維,輸出 512 維, kernel size = 3*3

(以上各層皆含 relu,batchnorm,maxpooling)

FC layer: 512->512->7(softmax)

2.參數量:

8010499

3.acc:

0.65310

DNN:

1.架構:

FC layer: 48*48->2000->1500->300->7(softmax)

2.參數量:

8060100

3.acc:

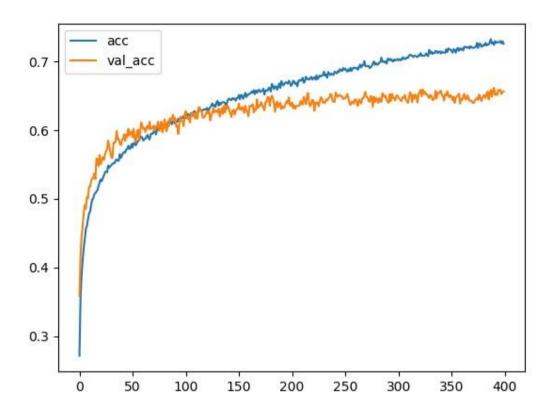
0.30955

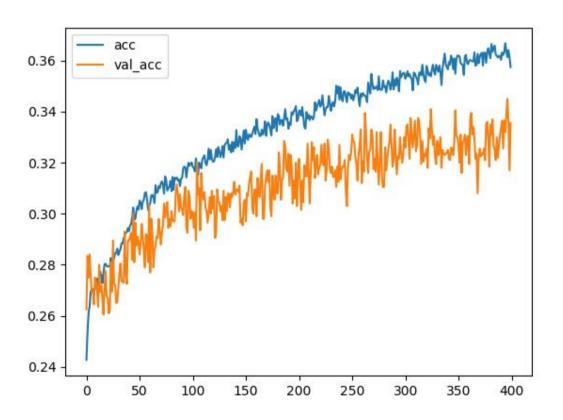
我的觀察:

在差不多參數量的情況下,CNN 比 DNN 做的好很多,我認為是因為CNN 的方法,能考慮到圖片局部的重點,不像 DNN 只是將圖片每個 pixel 各自考慮,所以 CNN 有他厲害的地方。

2. (1%) 承上題,請分別畫出這兩個 model 的訓練過程 (i.e., loss/accuracy v.s. epoch) (Collaborators:)

答:





3. (1%) 請嘗試 data normalization, data augmentation,說明實作方法並且說明實行前後 對準確率有什麼樣的影響?

答:

raw	normalization	Normalization+augmentation
0.56561	0.54193	0.65310

在我的 CNN 架構, normalization 意外地沒有使 acc 提高

但若再同時使用 augmentation, acc 便大幅提升

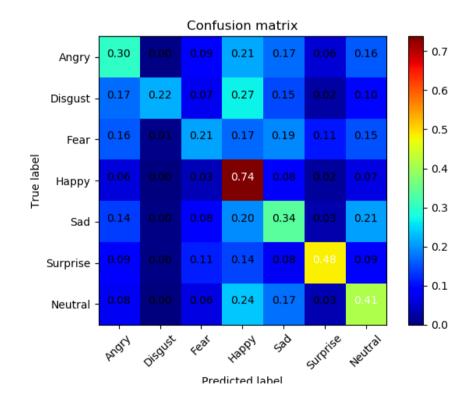
Normalization 技巧:

每個 pixel / 255.0 使值都在 0~1 之間

Augmentation 技巧:

使用 torchvision. transforms.RandomAffine(degrees=30, translate=(0.2,0.2), scale=(0.8,1.2), shear=0.2), 分別為旋轉角度、垂直水平 shift、放大縮小、剪切 使我看到的圖片有更多多樣性,使得 acc 提升

4. (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:

首先,我的 Model 在 happy 做得很好,主要原因應該是 Model 看到"嘴巴上揚" Angry 跟 sad 容易搞混,我認為如果不是完全面紅耳赤,angry 跟 sad 有時本來就很難分辨

Disgust 被判斷成 happy 可能是我的 Model 不佳之處?這兩個應該要有區別 Surprise 跟 Neutral 都有接近 50%的 acc,但也有 20%被判斷成 happy