Machine Learning 2019 Spring - HW8 Report

學號: B06902029 系級: 資工二 姓名: 裴梧鈞

- 1. 請比較你本次作業的架構,參數量、結果和原HW3作業架構、參數量、結果做比較。(1%)
 - 因為我在 kaggle deadline 之前一直無法 train 出一個過 strong baseline 的 model,因此以下所述的 model 是我在 kaggle deadline 之後 train的一個 model,雖然也還是過不了 baseline。人生好難,pytorch 好難。
 - 架構
 - ConvBN(in, out, s) = Conv2d(in, out, kernel = 3, stride = s) + BatchNormalization + LeakyReLU(0.1)
 - ConvDW(in, out, s) = Conv2d(in, in, kernel = 3, stride = s, group = in) +
 BatchNormalization + LeakyReLU(0.1) + Conv2d(in, out, kernel = 1, stride =
 1) + BatchNormalization + LeakyReLU(0.1)

```
ConvBN(1, 64, 1),
                 # 64 * 48 * 48
ConvDW(64, 64, 1),
ConvDW(64, 64, 1),
ConvDW(64, 96, 2),
                     # 96 * 24 * 24
ConvDW(96, 96, 1),
ConvDW(96, 128, 2), # 128 * 12 * 12
Dropout(0.3),
ConvDW(128, 128, 1),
ConvDW(128, 128, 2), # 128 * 6 * 6
Dropout(0.3),
AvgPool2d(3),
                 # 128 * 2 * 2
Flatten(),
                       # 512
                       # 7
Linear(512, 7),
SoftMax()
```

- 此次作業我也一樣使用 data augmentation,包括左右翻轉、旋轉 10 度以內、上下左右平移 0.1 以 內、縮放 0.9 1.05 倍。
- 比較

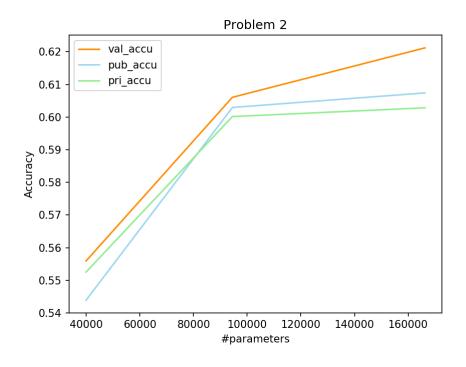
Model	參數量	使用 Convolution Layer 的數量	使用 Dense Layer 的數量	Public Score	Private Score
MobileNet	81,351	15	1	0.62385	0.62217

2. 請使用MobileNet的架構,畫出參數量-acc的散布圖(橫軸為參數量,縱軸為accuracy,且至少3個點,參數量選擇時儘量不要離的太近,結果選擇只要大致收斂,不用train到最好沒關係。)(1%)

■ 表格

	參數量	Validation Accuracy	Public Score	Private Score
1	39,911	0.555904	0.54388	0.55252
2	94,471	0.606061	0.60295	0.60016
3	16,6279	0.621212	0.60741	0.60824

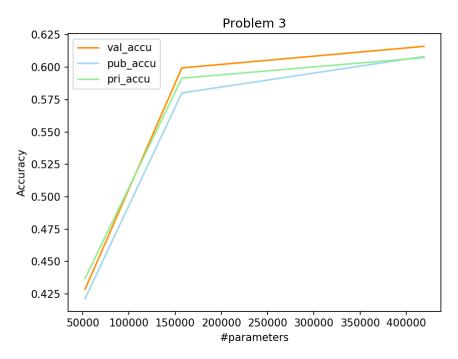
■圖片



- 3. 請使用一般CNN的架構,畫出參數量-acc的散布圖(橫軸為參數量,縱軸為accuracy,且至少3個點,參數量選擇時儘量不要離的太近,結果選擇只要大致收斂,不用train到最好沒關係。)(1%)
 - 表格

	參數量	Validation Accuracy	Public Score	Private Score
1	52,567	0.428596	0.42128	0.43689
2	157,223	0.599443	0.58010	0.59152
3	419,047	0.616066	0.60824	0.60741

■圖片



4. 請你比較題2和題3的結果,並請針對當參數量相當少的時候,如果兩者參數量相當,兩者的差異,以及你認為為什麼會造成這個原因。(2%) 本題將以第二題及第三題最少的參數量的 model 做討論,雖然參數量差了一萬多,但我覺得他們還是在同一個量級的(CNN就算深度比較少參數量還是有可能比較多)。應該不難看出來 MobileNet 的表現相較於 CNN 的表現是好很多的,無論是 validation accuracy、public score、private score 都有大約 0.12-0.13 的差距。我認為主因是 MobileNet 在參數量少的時候仍可以建出深度足夠且 filter 數夠多的 model;而 CNN 在參數量少的時候必須要在深度及廣度中至少捨棄一項,因此 CNN 便沒辦法變得那麼 powerful。