ADLxMLDS hw4 Report B03902059 紀典佑

1. Model Description:

這次的 GAN 實作採用 ACGAN 的方式,髮色跟眼睛顏色的 data 是採用 one-hot 的方式丟進 model 中,圖片則 normalize 到 [-1, 1];D 除了原本判斷圖片 真偽外,還會有兩個 classifier 分別來判斷頭髮顏色和眼睛的顏色,而 G 的 輸入是先將兩個 one-hot vector concatenate 在一起,之後再 embed 成 100 維另外跟一個 100 維的 noise 做 elementwise multiply,架構圖如圖 a 以及圖 b。

而 objective function 是將三種 loss 直接相加,即 $L = L_{GAN} + L_{hair} + L_{eyes}$,不管 是否是 G 生成的圖片或者是 data 中的圖片,都有算 classifier loss。

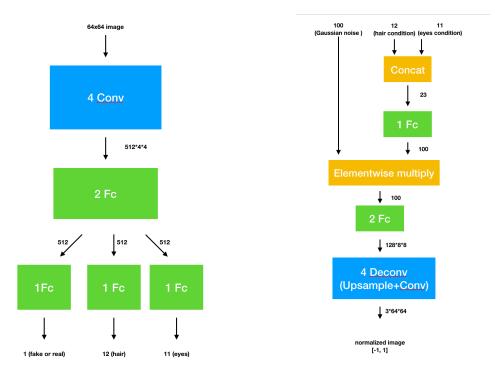


圖 a. Discriminator 架構

圖 b. Generator 架構

2. Improve performance:

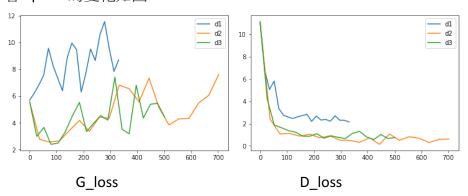
- 一開始 training 的過程會 train 到一定的 epoch 後 D 的強度過於強大,讓 G 學習的很差,因此朝這個方向試了幾種 improvement:
 - a. Label smooth: Goodfellow 提出 DNN 很容易對於較具信心的 output 給予較高的機率,而造成 net 學習的錯誤,尤其是在 gan 這種 adversarial 的架構,因此 Salimans 提出了將正確的 label 從 1 改成 0.9 的 smooth 方法,但在這次的作業中做了這項修改並未改變一開始學習很差的結果。
 - b. Add noise to input: 這項 trick 是原本 ML 就有的技巧,加入一些 noise

可以讓學習比較不容易 overfitting, 而 D 太強其實也是一種 overfitting 的結果,但在這次作業中加了這項結果還是沒什麼改變。

- c. Tune learning rate:調整了 D,G 兩者的 Lr,將 D 的 Lr 調小一點,看能不能 balance 兩者,但結果還是不如預期,只有比原本好一些。
- d. Model Structure redesign:在 NIPS 2016 GAN Tutorial 提到 D 通常比 G 深且每層通常有較多的 filter 數量,因次重新調整了 model 架構,把 D 弄得更深更多 filter 數,結果大大改善了原本的效果,可見 model 得影響不容小覷。

3. Experiment:

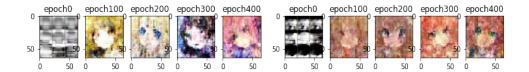
實驗在不同的 D model 架構上, d1, d2, d3 的不同在於 Conv 深度 d2=d3>d1, 而 d2,d3 的不同則是 filter 量以及 stride 的參數不同, D_loss 以及 G_loss 隨著 epoch 的變化如圖:



當 D 的 loss 降到一定數值後,G_loss 會開始不太能降下去,此時差不多就到了這個 GAN 的極限,而依照圖片可以看出,比較深的 model 不管是在學習 D 或者是 G 都能達到比較低的 loss,但 filter 量以及 stride 數量並沒有像深度一樣造成那麼多的影響,以下三張圖是 training 過程中生出的圖片,給的 condition 是橘髮灰眼:

d1





可以看出真正有學習到 condition 的是 d3,但他的結果其實比 d2 模糊,而 d1 只學習到一些人臉的特值,實驗數據證實了 improvement 時的發現, model 的架構對整個 training 的影響極大,就算只是換了 conv 層的 stride 數量也會有影響。

4. 總結:

這次作業用 ACGAN 出來的圖片大部分都能展現出臉的部份,但是對於條件的判定就沒那麼準確,想到未來有可能的解決方法有:

- a. 調整 condition 在 loss 上面的 weight。
- b. 有 attribute 的資料做 image augmentation 增加 data。
- c. 沒有 attribute 的資料可以用 ACGAN 中的 D 的 classifier,判斷出髮色跟眼色後,變成新的資料。