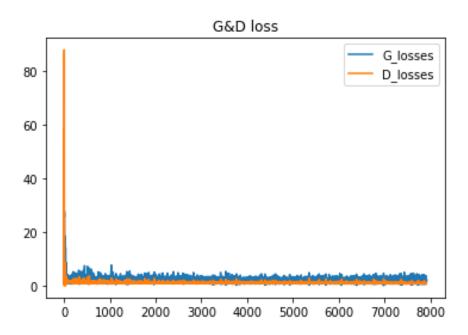
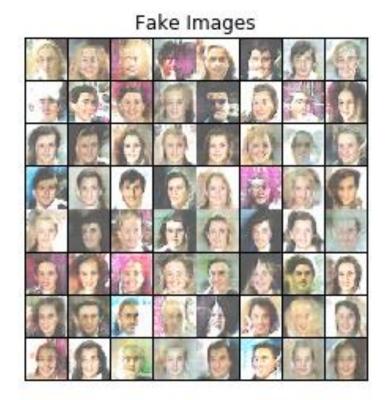
## DL HW3

## 1. GAN

(1)對照片進行 resize 成 64\*64 與 crop 也是 64\*64 (2)





(3)在 train 的過程中,試過非常多改法,有比較 generator 與 discriminator 的

參數是否有調整起始值,也是過很多 seed,但發現在大部分過程中 generator 的 loss 都非常難下降,上面是唯一比較穩定的,所以照片出來也相較清楚,但近看還是有很多模糊的地方,可能可以嘗試其他 GAN 的寫法如 cycle GAN。

## 2. DQN

**(1)** 

updating step  $\alpha$ :這個值為衡量過往訓練與現在考慮哪個比較多,若 $\alpha$ 越大則表示較不重視過去訓練的結果

discount factor γ:這個值代表你偏好記憶中的利益還是眼前的利益,越大則越重視記憶中的結果,反之則重視眼前利益

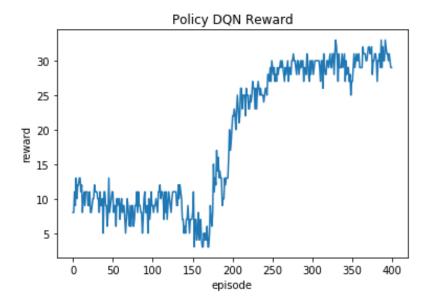
target network update period T: 表示多久更新一次target net

 $\epsilon$ -greedy: 讓選擇可以有可變性,因為若某個state的A action reward很高,那每次到那個state都會選擇A action,為了避免這個情況,因此增加了一點機率進去,而 $\epsilon$ 就類似threshold的概念,如果抽樣結果小於 $\epsilon$ 就機率選action,否則選reward最大的,且會隨著选帶次數增加變小,減少向外探索的機會

(2)

```
Episode: 392, interaction_steps: 802816, reward: 33, epsilon: 0.100000
Episode: 393, interaction_steps: 804864, reward: 32, epsilon: 0.100000
Episode: 394, interaction_steps: 806912, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode: 395, interaction_steps: 808960, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode: 396, interaction_steps: 811008, reward: 30, epsilon: 0.100000
Episode: 397, interaction_steps: 813056, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode: 398, interaction_steps: 815104, reward: 30, epsilon: 0.100000
```

(3)

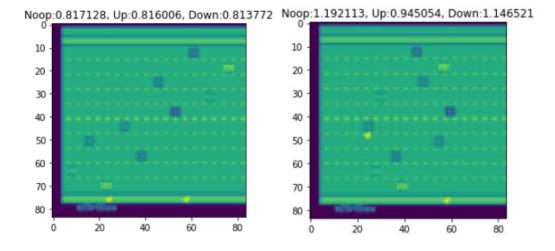


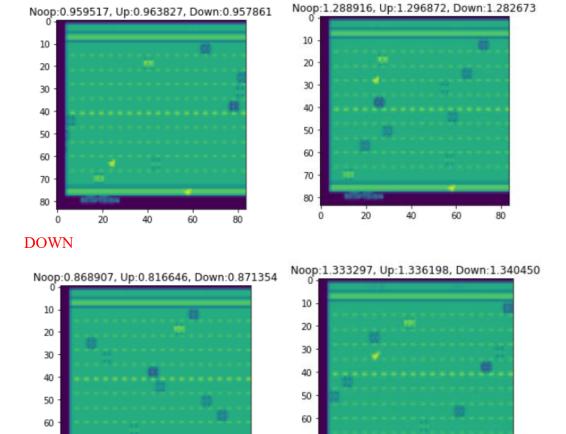
從圖可以發現在前面學習的時候 reward 都沒什麼增長,需要到 episode 約 200 次時才會開始急速上升,但上升到 30 幾又開始停滯了

(4)

```
[Info] Restore model from 'model/' !
Episode:
              0, interaction steps:
                                         0, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode:
              1, interaction steps:
                                         0, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode:
              2, interaction_steps:
                                         0, reward: 32, epsilon: 0.100000
              3, interaction steps:
                                         0, reward: 29, epsilon: 0.100000
Episode:
                                         0, reward: 32, epsilon: 0.100000
Episode:
              4, interaction_steps:
                                         0, reward: 33, epsilon: 0.100000
Episode:
              5, interaction steps:
                                         0, reward: 31, epsilon: 0.100000
Episode:
              6, interaction_steps:
Episode:
              7, interaction_steps:
                                         0, reward: 32, epsilon: 0.100000
              8, interaction steps:
                                         0, reward: 32, epsilon: 0.100000
Episode:
Episode:
              9, interaction steps:
                                         0, reward: 31, epsilon: 0.100000
```

## (5) NOOP





1. 因為圖片為四張拼接在一起,所以我都選第四張的影像當作輸出,然後可能沒看到 RGB 在 code 的哪個位置,因此顏色出來很奇怪,但隱約可以看出形象,從上面的圖片看起來他做的選擇跟我會做的蠻像的,但因為程式是一次考慮四張,所以有些選擇可能會不一樣

2. 因為 Q-value 值會受 reward 和參數影響,因此若那時的 reward 越高那 Q-value 就會越大