1. (1%) 試說明 hw5\_best.sh 攻擊的方法,包括使用的 proxy model、方法、參數等。 此方法和 FGSM 的差異為何?如何影響你的結果?請完整討論。(依內容完整度給 分)

嘗試過使用 deep fool 對 keras.resnet50 進行攻擊,礙於速度問題只進行迭代五次,但是卻能非常成功的攻擊 keras resnet50,成功率為 1(比 FGSM 的 0.92 高很多)。可惜的是可能 pytorch 與 keras 的 model 不盡相同,因此在 judgeboi 上的結果很差。這個方法和 FGSM 的差異是 deep fool 解決了 fgsm 中選擇  $\varepsilon$  的問題,並且能夠利用公式最小化擾動。

因為在結果還是 fgsm 比較好,因此 hw5\_best.sh 中的 code 還是 fgsm。

2. (1%) 請列出 hw5\_fgsm.sh 和 hw5\_best.sh 的結果 (使用的 proxy model、success rate、L-inf. norm)。

hw5\_fgsm.sh 對 VGG19 進行攻擊,在 judgeboi 上的成績為 success rate = 0.350,L-inf. norm = 4.9750。

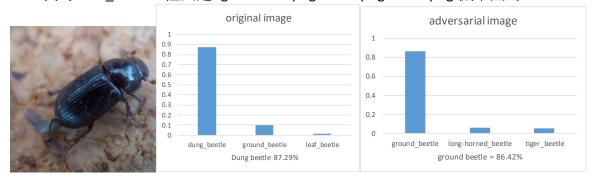
在死線前無法寫出更好的其他方法,因此 hw5\_best.sh 也是 fgsm,後來另外實作了 deep fool,對 Resnet50 進行攻擊,success rate = 0.09,L-inf. norm =8.925,

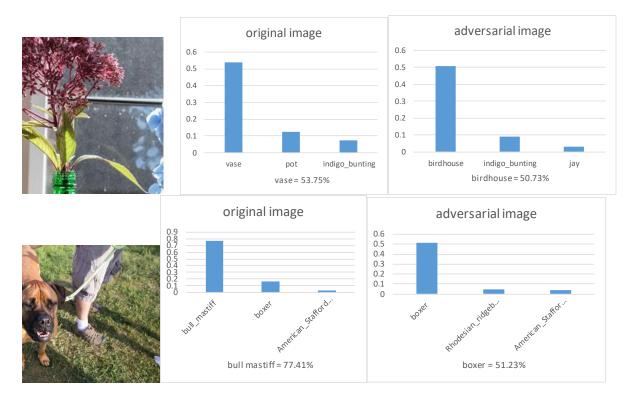
3. (1%) 請嘗試不同的 proxy model,依照你的實作的結果來看,背後的 black box 最有可能為哪一個模型?請說明你的觀察和理由。

我認為應該是 resnet50,因為在使用 deep fool 上傳時,雖然可能因為 pytorch 與 keras model 不同的問題造成 success rate 低,但是能明顯看出 resnet 50 的 success rate 遠大於其他 model。

4. (1%) 請以 hw5\_best.sh 的方法,visualize 任意三張圖片攻擊前後的機率圖 (分別取前三高的機率)。

我的 hw5\_best.sh 裡面是 fgsm,000.png、001.png、002.png 機率圖為:





5. (1%) 請將你產生出來的 adversarial img,以任一種 smoothing 的方式實作被動防禦 (passive defense),觀察是否有效降低模型的誤判的比例。請說明你的方法,附上你防 禦前後的 success rate,並簡要說明你的觀察。另外也請討論此防禦對原始圖片會有 什麼影響。

我選擇使用 Gaussian filter,並且使用 vgg19 作為模型,本來被攻擊後模型預測的 success rate 為 90.5%,經過 Gaussian filter 之後 success rate 為 61.5%。 Gaussian filter 會讓原始圖片變得模糊。