## Machine Learning HW5 Report

學號: B06902030 系級: 資工二 姓名: 邱譯

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)

方法:iterative FGSM

proxy model: resnet50

參數:epsilon = 0.01, iteration = 4

正確率: 0.995, L-Inifinity: 3.0000

此方法執行FGSM多次,當epsilon = 0.01、iteration = 4時與epsilon = 0.04、iteration = 1時相比,做多次的iteration每次可以走較小一步,且每次都往gradient方向走,因此可以走到更接近loss較高的地方,因此攻擊成功率可以較好。

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:

proxy model: resnet50

• success rate: 0.915

• L-inf. norm: 3.0000

## hw5\_best.sh:

• proxy model: resnet50

success rate: 0.995

• L-inf. norm: 3.0000

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。

## 攻擊成功率

• VGG-16: 0.155

• VGG-19: 0.140

• ResNet-50: 0.995

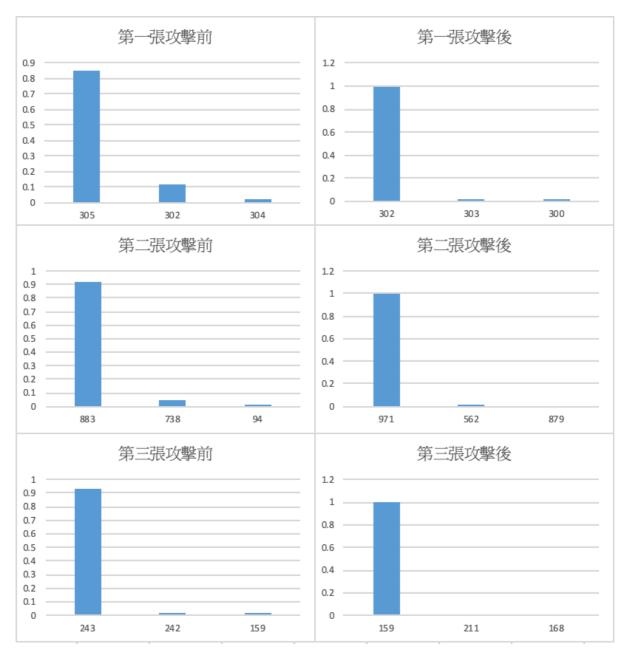
ResNet-101: 0.345

• DenseNet-121: 0.205

DenseNet-169: 0.245

觀察可知ResNet-50的攻擊成功率最高,因此推測black box最有可能為ResNet-50

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)。



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。

方法: medfilt

防禦前成功率: 0.995 防禦後成功率: 0.315

經過medfilt防禦後,攻擊成功率大幅下降,表示此種防禦方式有效,但攻擊成功率仍有0.315,仍然蠻高的,因此如果要進行好的防禦仍需要再使用其他方法或綜合使用。

此防禦會使原始圖片顏色失真,但整體大致上不變,因此仍可判斷圖片內容物為何。