Machine Learning HW5 Report

學號: B05901005 系級: 電機三 姓名: 賴沂謙

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)

在best裡面,我也是一樣使用FGSM的方法,proxy model是使用pretrained的 resnet50、epsilon是0.065。因為使用的應該是和black box一樣的model,所以成功率相當高。而epsilon設成這樣可以使L-inf. norm維持很小,但一樣達到高的攻擊成功率。

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)。

	Proxy model	Success rate	L-inf. norm
fgsm	DenseNet-121	0.320	4.000
best	ResNet-50	0.920	4.000

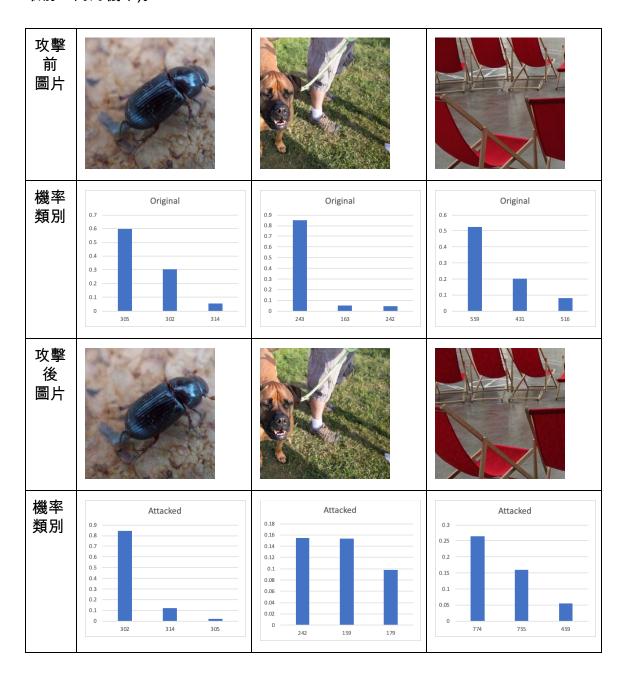
3. (1%) 請嘗試不同的 proxy model,依照你的實作的結果來看,背後的 black box 最有可能為哪一個模型?請說明你的觀察和理由。

Proxy model	Success rate	L-inf. norm
VGG-16	0.270	4.000
VGG-19	0.300	4.000
ResNet-50	0.920	4.000
ResNet-101	0.425	4.000
DenseNet-121	0.320	4.000
DenseNet-169	0.325	4.000

每個proxy model所使用的epsilon都是0.065,然後從成功率結果看來,助教背後使用的back blox應該是ResNet-50,因為成功率比其他的好很多。

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 ,附上你攻擊有無的 success rate,並簡要說明你的觀察。

我是用PIL的ImageFilter裡面的SMOOTH_MORE對我的hw5_best產生出來的圖片做smoothing,確實可以讓攻擊成功率下降。

Smoothing 前攻擊成功率	Smoothing 後攻擊成功率	
0.920	0.875	

