Machine Learning HW5 Report

學號:B05705053 系級:資管 姓名:蔡涵如

- 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) 我的best在leaderboard上面是用keras vgg16實作,做完preprocees image,先降低top1的confidence,再升高將完之後第一名的confidence,在做postprocess把還原回去attack後的照片,但在leaderboard success rate大概只有0.45左右 L-inf 5,然後後來deadline之後我有使用pytorch在實做一次攻擊resnet50,使用L-inf 5的FGSM就達到成功率0.92,我的推測是因為preprocess的時候tensorflow backend會除127.5再-1,而pytorch則是除255,導致後面用的std跟mean雖然是一樣的,但是preprocess的方法不一樣,或是model weight不一樣就導致結果差異非常大,所以猜測到proxy的package也是一件很重要的事情。
- 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

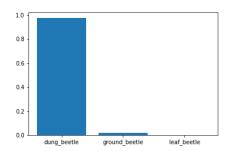
	Proxy	Success Rate	L-inf
hw5_fgsm.sh	VGG16	0.205	5.0000
hw5_best.sh	VGG16	0.435	4.9600

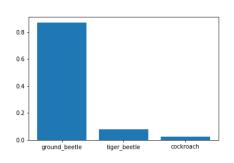
3. (1%) 請嘗試不同的 proxy model,依照你的實作的結果來看,背後的 black box 最有可能為哪一個模型?請說明你的觀察和理由。

我推測是由resnet50的模型,因為在leaderboard上面做的同一個方法是resnet50 是最好的,甚至用fgsm的L-inf=5就可以攻擊到0.92

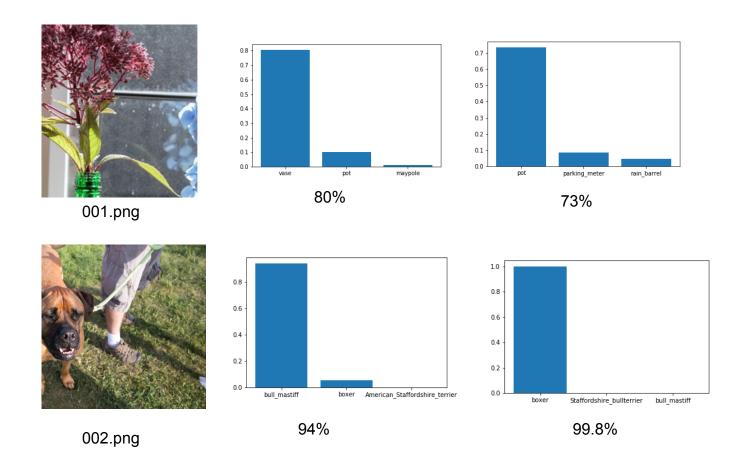
4. (1%) 請以 hw5_best.sh 的方法, visualize 任意三張圖片攻擊前後的機率圖 (分別 取前三高的機率)。







000.png 97% 87%



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。

原本我的model再local端攻擊,會100%的完全攻擊成功,我將RGB每一維做gaussian filter image_location_generator由下面兩張圖可以看到左邊的曲線是做過defense可以將曲線變的平滑一些,而在local成功率大概降低了百分之五十左右。



