

오늘의 학습내용

- 딥러닝 모델 속이기
- FGSM(Fast Gradient Signed Method)
- PyTorch를 이용해서 FGSM 구현하기
- 텐서보드(TensorBoard)로 시각화하기

♦ 딥러닝 모델을 속이기 위한 적대적 공격(Adversarial Attack)

❖ FGSM(Fast Gradient Signed Method) 방법을 이용해서 딥러닝 모델을 속일 수 있습니다.

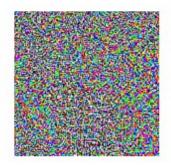
+.007 ×

❖ panda : 판다

❖ nematode : 선충

❖ gibbon : 긴팔원숭이





 $sign(\nabla_{x}J(\theta, x, y))$ "nematode" 8.2% confidence



 $x + \epsilon sign(\nabla_x J(\theta, x, y))$ "gibbon"

99.3 % confidence



- ❖ 적대적 공격(Adversarial Attack)의 목적은 상황에 따라 다를 수 있지만 공통적인 목표는 입력데이터에 작은 변화를 주어 의도적으로 잘못된 예측 결과를 만들어내게 하는 것입니다.
- ❖ 화이트 박스(whitebox) 공격 모델은 공격자가 모델에 대해 아키텍처, 입력, 출력, 가중치를 포함한 모든 것을 알고 있고 접근할 수 있다고 가정합니다.
- ❖ 블랙박스(blackbox) 공격 모델은 공격자가 모델의 입력과 출력에 대해서만 접근 가능하고 모델의 가중치와 아키텍처에 관한 내용은 모른다고 가정합니다.
- ❖ FSGM은 화이트박스 공격 모델 중 한가지 방법론입니다.

FGSM(Fast Gradient Signed Method)

- FGSM(Fast Gradient Signed Method): FSGM은 신경망의 기울기(Gradient)를 이용해서 적대적 샘플을 생성하는 기법입니다.
- ❖ 입력 이미지에 대한 손실 함수의 기울기(Gradient)를 계산하여 손실이 최대화되는 이미지를 생성합니다.
- 이렇게 딥러닝 모델을 속이기 위한 이미지를 <mark>적대적 이미지(Adversarial Image)</mark>라고 합니다.
- ❖ 적대적 이미지를 생성하는 수식은 다음과 같습니다.

$$adv_x = x + \epsilon * \mathrm{sign}(
abla_x J(heta, x, y))$$

 adv_{γ} : 적대적 이미지

x: 원본 입력 이미지

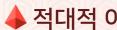
y : 원본 입력 레이블

 ϵ : 왜곡의 양을 조절할 수 있는 계수(coefficient)

 θ : 모델의 파라미터

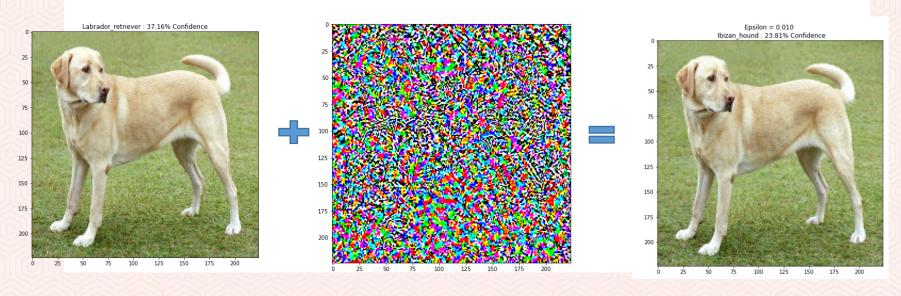
/ : 손실 함수

- ♣ FGSM(Fast Gradient Signed Method)
 - ❖ FGSM의 목적은 손실을 최대화하는 이미지를 생성하는 것입니다.
 - ❖ 따라서 적대적 이미지는 각 픽셀의 손실에 대한 기여도를 기울기(Gradient)로 계산한 후 손실에 대한 기여도를 원본 이미지에 더함으로써 딥러닝 모델이 잘못된 예측을 수행하는 적대적 이미지를 만들 수 있습니다.



▲ 적대적 이미지 생성

❖ 원본 이미지에 기울기(Gradient)를 더해서 적대적 이미지를 생성할 수 있습니다.



Input Adversarial Image Gradient

▲ 파이토치(PyTorch)를 이용한 적대적 공격 구현

- ❖ 파이토치(PyTorch)를 이용해서 적대적 공격 알고리즘을 구현해봅시다.
- ❖ 7강_딥러닝_모델_속이기_적대적_공격.ipynb
- https://colab.research.google.com/drive/1wAuhCqPZIEE0pH3wkwrhr9zLD04hxfV?usp=sharing



🌢 학습과정 Visualization의 필요성과 TensorBoard

- ❖ 터미널 로그 등을 이용해서 학습 과정을 모니터링 할 경우, 한눈에 학습 과정의 문제점을 파악하기 쉽지 않습니다.
- 따라서 PyTorch에서는 학습과정 시각화를 위해 TensorBoard라는 기능을 제공합니다.



▲ 텐서보드 시각화하기

- ❖ 파이토치(PyTorch)를 이용해서 학습과정을 시각화하는 과정을 실습해봅시다.
- ❖ 7강_텐서보드로_시각화하기.ipynb
- https://colab.research.google.com/drive/1KUjhRxsRyIZHIdLA6nCvR6VsSL1n-VVu?usp=sharing