

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение

высшего образования

«МИРЭА – Российский технологический университет»

Институт кибербезопасности и цифровых технологий Кафедра КБ-4 «Интеллектуальные системы информационной безопасности»

Отчёт по практической работе № 2

По дисциплине

«Анализ защищенности систем искусственного интеллекта»

Выполнил:

ББМО-02-22

Шмарковский М. Б.

Проверил:

Спирин А. А.

Практическая работа №2

Выполнил Шмарковский МБ ББМО-02-22

Ход работы

 $mnist_mean = 0.5$ $mnist_std = 0.5$

```
In [13]:
# Скопируем проект по ссылке в локальную среду выполнения Jupyter (Google Colab)
git clone https://github.com/ewatson2/EEL6812 DeepFool Project.git
Cloning into 'EEL6812 DeepFool Project'...
remote: Enumerating objects: 96, done.
remote: Counting objects: 100% (3/3), done.
remote: Compressing objects: 100% (2/2), done.
remote: Total 96 (delta 2), reused 1 (delta 1), pack-reused 93
Receiving objects: 100% (96/96), 33.99 MiB | 8.06 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (27/27), done.
In [15]:
# Сменим директорию исполнения на вновь созданную папку "EEL6812_DeepFool_Project"проекта
%cd /content/EEL6812 DeepFool Project
/content/EEL6812 DeepFool Project
In [16]:
#Выполним импорт необходимых библиотек
import numpy as np
import json, torch
from torch.utils.data import DataLoader, random split
from torchvision import datasets, models
from torchvision.transforms import transforms
In [17]:
#Выполним импорт вспомогательных библиотек из локальных файлов проекта
from models.project models import FC 500 150, LeNet CIFAR, LeNet MNIST, Net
from utils.project utils import get clip bounds, evaluate attack, display attack
In [18]:
#Установим случайное рандомное значение в виде переменной rand seed={"Порядковый номер уч
еника группы в Гугл-таблице"}, укажем значение для np.random.seed и torch.manual seed
rand seed = 8
np.random.seed(rand seed)
torch.manual seed (rand seed)
Out[18]:
<torch. C.Generator at 0x7f4eb34ee5f0>
In [19]:
#Используем в качестсве устройства видеокарту
use cuda = torch.cuda.is available()
device = torch.device('cuda' if use cuda else 'cpu')
In [20]:
#Загрузим датасет MNIST с параметрами mnist mean = 0.5, mnist std = 0.5, mnist dim = 28
```

```
mnist_dim = 28

mnist_min, mnist_max = get_clip_bounds(mnist_mean, mnist_std, mnist_dim)

mnist_min = mnist_min.to(device)

mnist_max = mnist_max.to(device)

mnist_tf = transforms.Compose([ transforms.ToTensor(), transforms.Normalize( mean=mnist_m ean, std=mnist_std)])

mnist_tf_train = transforms.Compose([ transforms.RandomHorizontalFlip(), transforms.ToTen sor(), transforms.Normalize( mean=mnist_mean, std=mnist_std)])

mnist_tf_inv = transforms.Compose([ transforms.Normalize( mean=0.0, std=np.divide(1.0, m nist_std)), transforms.Normalize( mean=np.multiply(-1.0, mnist_std), std=1.0)])

mnist_temp = datasets.MNIST(root='datasets/mnist', train=True, download=True, transform=m nist_tf_train)

mnist_train, mnist_val = random_split(mnist_temp, [50000, 10000])

mnist_test = datasets.MNIST(root='datasets/mnist', train=False, download=True, transform=mnist_tf)
```

In [21]:

```
#Загрузим датасет CIFAR-10 с параметрами cifar mean = [0.491, 0.482, 0.447] cifar std =
[0.202, 0.199, 0.201] cifar dim = 32
cifar mean = [0.491, 0.482, 0.447]
cifar std = [0.202, 0.199, 0.201]
cifar dim = 32
cifar min, cifar max = get clip bounds(cifar mean, cifar std, cifar dim)
cifar min = cifar min.to(device)
cifar max = cifar max.to(device)
cifar tf = transforms.Compose([ transforms.ToTensor(), transforms.Normalize( mean=cifar m
ean, std=cifar std)])
cifar tf train = transforms.Compose([ transforms.RandomCrop( size=cifar dim, padding=4),
transforms.RandomHorizontalFlip(), transforms.ToTensor(), transforms.Normalize( mean=cifa
r_mean, std=cifar_std)])
cifar tf inv = transforms.Compose([ transforms.Normalize( mean=[0.0, 0.0, 0.0], std=np.d
ivide(1.0, cifar std)), transforms.Normalize( mean=np.multiply(-1.0, cifar mean), std=[1.
0, 1.0, 1.0])])
cifar temp = datasets.CIFAR10(root='datasets/cifar-10', train=True, download=True, transf
orm=cifar tf train)
cifar train, cifar val = random split(cifar temp, [40000, 10000])
cifar test = datasets.CIFAR10(root='datasets/cifar-10', train=False, download=True, trans
form=cifar tf)
cifar classes = ['airplane', 'automobile', 'bird', 'cat', 'deer', 'dog', 'frog', 'horse'
, 'ship', 'truck']
```

Files already downloaded and verified Files already downloaded and verified

In [22]:

```
#Выполним настройку и загрузку DataLoader batch_size = 64 workers = 4
batch_size = 64
workers = 4

mnist_loader_train = DataLoader(mnist_train, batch_size=batch_size, shuffle=True, num_workers=workers)
mnist_loader_val = DataLoader(mnist_val, batch_size=batch_size, shuffle=False, num_workers=workers)
mnist_loader_test = DataLoader(mnist_test, batch_size=batch_size, shuffle=False, num_workers=workers)
```

```
cifar_loader_train = DataLoader(cifar_train, batch_size=batch_size, shuffle=True, num_wo
rkers=workers)
cifar loader val = DataLoader(cifar val, batch size=batch size, shuffle=False, num worke
rs=workers)
cifar loader test = DataLoader(cifar test, batch size=batch size, shuffle=False, num wor
kers=workers)
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/torch/utils/data/dataloader.py:557: UserWarning:
This DataLoader will create 4 worker processes in total. Our suggested max number of work
er in current system is 2, which is smaller than what this DataLoader is going to create.
Please be aware that excessive worker creation might get DataLoader running slow or even
freeze, lower the worker number to avoid potential slowness/freeze if necessary.
 warnings.warn( create warning msg(
In [23]:
#Инициализируем deep args
batch size = 10
num classes = 10
overshoot = 0.02
max iters = 50
deep args = [batch size, num classes, overshoot, max iters]
```

In [24]:

```
#Загрузим и оценим стойкость модели LeNet к FGSM и DeepFool атакам
fgsm eps = 0.6
model = LeNet MNIST().to(device)
model.load state dict(torch.load('weights/clean/mnist lenet.pth', map location=torch.devi
ce('cpu')))
evaluate attack('mnist lenet fgsm.csv', 'results', device, model, mnist loader test, mni
st min, mnist max, fgsm eps, is fgsm=True)
print('')
evaluate attack('mnist lenet deepfool.csv', 'results', device, model, mnist loader test,
mnist min, mnist max, deep args, is fgsm=False)
if device.type == 'cuda': torch.cuda.empty cache()
FGSM Test Error: 87.89%
FGSM Robustness : 4.58e-01
FGSM Time (All Images) : 0.29 s
FGSM Time (Per Image) : 28.86 us
DeepFool Test Error: 98.74%
DeepFool Robustness: 9.64e-02
DeepFool Time (All Images) : 193.32 s
DeepFool Time (Per Image): 19.33 ms
In [25]:
```

```
#Загрузим и оценим стойкость модели FC к FGSM и DeepFool атакам
fgsm_eps = 0.2
model = FC_500_150().to(device)
model.load_state_dict(torch.load('weights/clean/mnist_fc.pth', map_location=torch.device('cpu')))
evaluate_attack('mnist_fc_fgsm.csv', 'results', device, model, mnist_loader_test, mnist_min, mnist_max, fgsm_eps, is_fgsm=True)
print('')
evaluate_attack('mnist_fc_deepfool.csv', 'results', device, model, mnist_loader_test, mnist_min, mnist_max, deep_args, is_fgsm=False)

if device.type == 'cuda': torch.cuda.empty_cache()

FGSM Test Error: 87.08%
```

FGSM Robustness: 1.56e-01
FGSM Time (All Images): 0.15 s
FGSM Time (Per Image): 14.99 us

DeepFool Test Error: 97.92%
DeepFool Robustness: 6.78e-02

DeepFool Time (All Images) : 141.81 s
DeepFool Time (Per Image) : 14.18 ms

Вывод

LeNet проявляет большую устойчивость как к атакам **FGSM**, так и к атакам **DeepFool**. **FC** немного лучше справляется с ошибками тестирования и значительно быстрее обрабатывает как все изображения, так и каждое изображение.