인공지능보안

CICIDS 데이터 셋

곽상열(M2021520)

문성현(M2021522)

Kookmin University

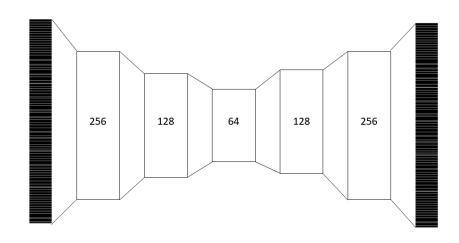
Anomaly Detection

Anomaly Detection

- 오토인코더를 이용한 Netflow 이상탐지
- 오토인코더 model이 어떤 공격을 잘 감지하는지 혹은 어떤 공격에 취약한지 분석

Overview

· Overview



- AutoEncoder
- · 정상 데이터로 학습된 오토인코더가 input으로 비정상 데이터를 받았을 때 복원력이 떨어진다는 점을 이용

· Data Preprocessing

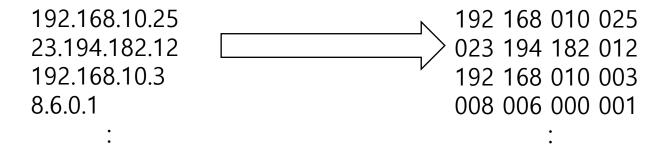
	ts	te	td	sa	da	sp	dp	pr	ipkt	ibyt	opkt	obyt	Label
o 2017-07-03	3 1:00:01	2017-07-03 1:00:01	83823	192.168.10.25	23.194.182.12	59385	443	6	5	479.0	10	713.0	BENIGN
1 2017-07-03	3 1:00:01	2017-07-03 1:00:01	3	23.194.182.12	192.168.10.25	443	59385	6	0	0.0	2	37.0	BENIGN
2 2017-07-03	3 1:00:01	2017-07-03 1:01:59	118699862	8.6.0.1	8.0.6.4	0	0	0	0	0.0	76	0.0	BENIGN
3 2017-07-03	3 1:00:01	2017-07-03 1:00:01	86739	192.168.10.3	192.168.10.1	61098	53	17	1	67.0	1	51.0	BENIGN
4 2017-07-03	3 1:00:01	2017-07-03 1:01:41	100934792	192.168.10.25	192.168.10.3	51147	53	17	4	684.0	4	142.0	BENIGN

· 세션 시작시간/ 종료시간

2017-07-03 1:00:01 2017-07-03 1:01:22 2017-07-03 1:01:53 : : : : : :

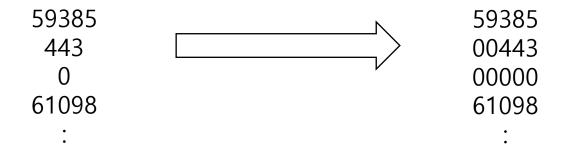
- 날짜 부분은 중요하지 않다고 생각하여 제외
- 각 자리별로 0~9 사이로 원-핫 인코딩

· 출발지/도착지 IP



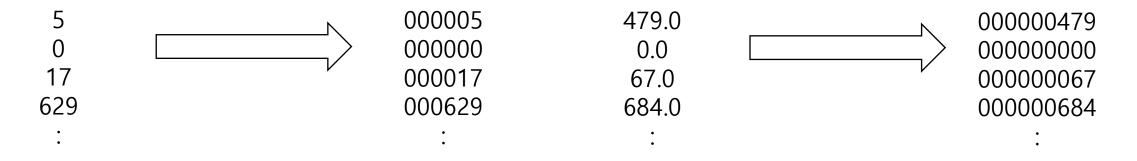
- 고정된 크기의 input을 만들기 위해 0을 패딩
- 패딩 된 결과값에 대해서 원-핫 인코딩

· 출발지/도착지 port



- 가장 큰 수의 자리 수에 맞춰 패딩
- 패딩된 값에 대해 원-핫 인코딩

· 출발지 도착지 패킷과 바이트 수



- 가장 큰 수의 자리 수에 맞춰 패딩
- 패딩된 결과값에 대해서 원-핫 인코딩

· Protocol

- Protocol 값의 종류가 3 종류이므로 3개의 클래스로 원-핫 인코딩
- TCP: 6 UDP: 17 ICMP: 1

· Label

- "BENIGN"인지 아닌지를 판별하여, 정상/비정상 2개의 클래스로 원-핫 인코딩

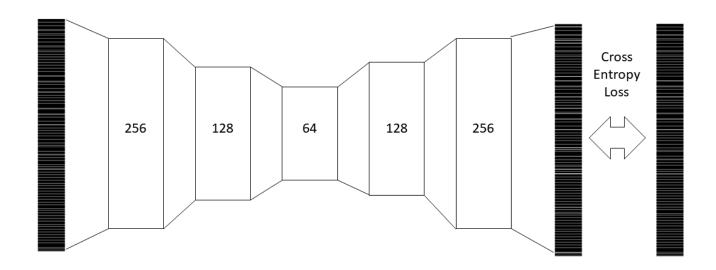
Training

· Training

- Adam Optimizer
- 10 epochs

Network

· Autoencoder



Test

· Test

- Accuracy 75.07%
- Accuracy 81.24% (DoS Hulk, PortScan 제거)

BENIGN	7617		
DoS Hulk	1036	BENIGN	1452
PortScan	664	PortScan	631
DDoS	549	DoS Hulk	311
DoS GoldenEye	40	DDoS	65
FTP-Patator	24	FTP-Patator	12
DoS slowloris	22	SSH-Patator	9
SSH-Patator	19	DoS slowloris	6
DoS Slowhttptest	18	Web Attack-Brute Force	3
Bot	6	Bot	2
Web Attack-Brute Force	3	DoS GoldenEye	1
Web Attack-XSS	2	Web Attack-XSS	1
WED ACCACK-ADD		WED ALLACK-ASS	1

테스트 데이터의 포함된 label

예측 실패한 label