

# 마신러닝을 활용한 네트워크 이상탐지

Outsider

김태영, 박수곤, 송지민, 유다정, 이기훈

### **Contents**





### 프로젝트 개요

- √ 배경
- √ 관련연구
- ✓ 목표
- √ 역할

CICIDS 2017

<u>02</u>

- √ 진행순서
- ✓ 데이터 수집
- ✓ 전처리
- ✓ 모델링 (KNN)
- ✓ 한계점, 중단이유

03

KISA challenge 2019

- √ 진행순서
- ✓ 데이터 수집
- ✓ 전처리
- ✓ 모델링
- √ 추후 연구방안

04

SIEM + ELK 시스템

- √ 진행순서
- √ 환경구축
- ✓ 네트워크 구성도
- ✓ 특징공학
- ✓ 모델링
- ✓ 시각화

<u>05</u>

결론& 추후계획

## #1 배경



### **Machine learning**

- ✓ Supervised
- ✓ Unsupervised
- ✓ Deep learning

Al (Artificial intelligence)

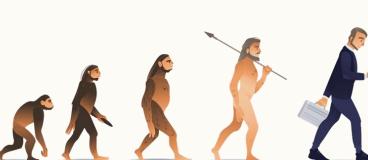
### **Curated**

√ knowledge

### **Reverse**

✓ Engineering brain









## #1 배경



소셜 미디어와 , 인터넷의 발전으로 인한 데이터와 정보의 가치 상승

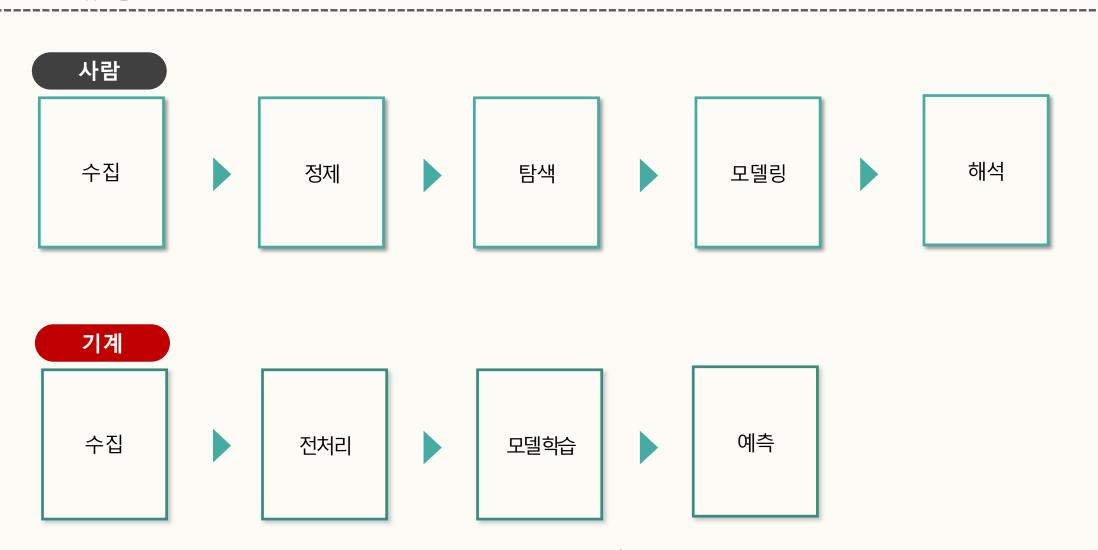
안전하게 **보관**, 보호라는 방안과 고민과 관심도의 상승

손실로 인한 **사회**, **경제적 문제와 심각성 증가** 

기업의 **빅데이터**, 인공지능의 활용, 연구로 인한 분석, 보안 활용시 효율성과 필요성 제기

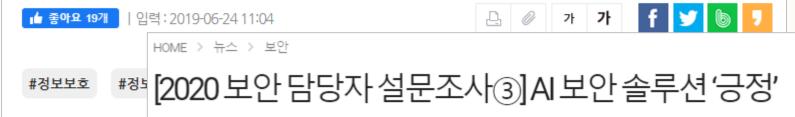


## #1 배경





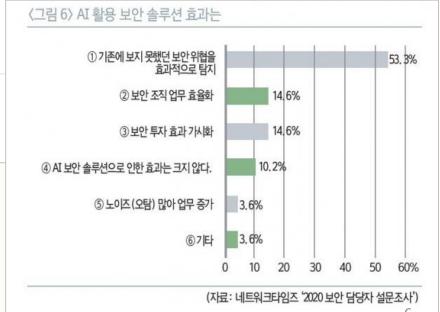
### 금융 업계의 머신러닝 도입, 사기 방지부터 시작하라



사기 방지 전문가들

**각종 IT 기술 빠르**거 △ 김선애기자 | ② 승인 2020.02.0409:00 | ഈ 댓글 0

AI 보안 솔루션, 보안 탐지 효과 높다 평가하면서도 도입은 '주저' "AI 악용공격 우려 높지만 진화하는 공격 방어 위해 필요"



2021-04-16 K-Shield Jr. 4기

## #1 배



경

빠르게 발전하는 IT산업시대에서 **네트워크**를 통한 사이버 공격들이 점점 고도화됨에 따라 신종 또는 변종 공격방식을 탐지하기 위해 머신러닝에 침입 탐지 시스템을 접목한 기술들이 최근에 주목받고 있다.

## #1 배



경

### 1세대 단위보안관제 Perimeter Security

 방화벽, 침입탐지시스템등 네트워크 기반 보안장비들이 초기 구축단계
 보안 인프라의 고도화 및 안정화 단계

### 2세대 통합보안관제 Data Security

정보공유분석센터(ISAC),
 종합분석시스템등이 구축
 위협 트래픽 관리, 취약점 관리,
 웹 변조 모니터링 등
 관제의 범위 확대

### 3세대 빅데이터보안관제

**Trust Security** 

- 사이버위협의 고도화·지능화
- 비즈니스 환경에서 발생하는
대다수의 로그, 이벤트, 네트워크
패킷 연동으로 인해
시나리오 기반의

대응 프로세스 요구증가

### 4세대 AI보안관제 Zero Trust

- SOAR
(Security Orchestration
Automation and
Response)
- Machine Learning
based Data Analysis

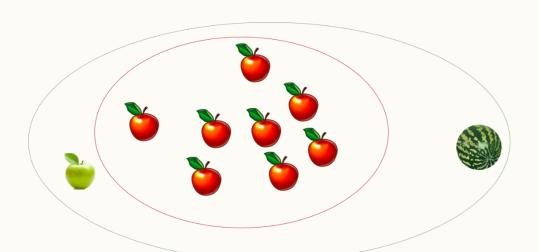
## #1 배



## 경

## <sup>66</sup>이상(Anomaly)이 란?

정상과 비정상(이상)의 구분은 주관적 개념일 뿐이다.



사과의 경계 주위에 청사과와 수박이 있다.

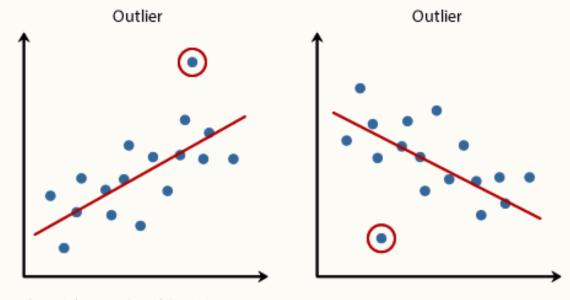
→ "과연 수박도 모양만 봤을 때는 동그란데 사과라고 해야 하나?"

## #1 바



경

이상 탐지(anomaly detection)란 자료에서 예상과는 다른 패턴을 보이는 개체 또는 자료를 찾는 것을 일컫는다.



Copyright 2014. Laerd Statistics.

## #1 관련연



- 구
- Evaluation of Network Intrusion Detection with Features Selection and Machine Learning Algorithms on CICIDS-2017 Dataset
  - Mr. Shailesh Singh Panwara, Dr. Y. P. Raiwanib, Mr. Lokesh Singh Panwarc
- IOT 환경에서의 오토인코더 기반 특징 추출을 이용한 네트워크 침입 탐지 시스템
  - 정보처리학회논문지. 소프트웨어 및 데이터 공학
- 머신러닝을 활용한 IDS 구축 방안 연구
  - 한국소프트웨어 감정평가 학회 논문지

## K-Shield Jr.

## #1 목표

- **비지도학습**을 기반으로 알려지지 않은 위협과 기존에 없던 행위에 대한 판별을 탐지한다.
- 로그 시각화를 통한 Anomaly detection **탐지율 향상** 시킨다.
- 이상 치에 대한 명세 정리 및 속성별 유형을 파악한다.
- 로그와 다양한 이벤트를 머신러닝을 통한 학습을 통해, 관제 인력이 파악하기 힘든 공격징후를 파악하여 **오탐을 줄일 수 있는 방향**으로 활용

## #2 역할



### 데이터 수집

1.네트워크 침입 시나리오 데이터 수집

### 데이터 분석

1.데이터셋 패턴 분석2.중요 데이터 선별

### 모델링

1.모델튜닝 2.학습 모델 성능 평가 3. 최적화

## #2 역할



김태영	박수곤	송지민	유다정	이기훈
<ul> <li>◆ CICIDS2017</li> <li>데이터셋 전처리</li> <li>◆ 피쳐추출</li> <li>◆ KNN 알고리즘 적용</li> </ul>	● 자료조사 ● ELK구축	● CICIDS2017 데이터셋 전처리 ● KISA Challenge 2019 데이터셋 전처리 ● 피쳐추출 ● 모델링	<ul> <li>● CICIDS2017</li> <li>데이터셋 피처추출</li> <li>● SIEM &amp; ELK 구축</li> <li>● 가상환경 네트워크 데이터 수집</li> <li>● 특징 추출</li> <li>● 모델링</li> </ul>	● CICIDS2017 데이터셋 수집

## #2 수행일정



구분	~ <b>7</b> 1111 O		프로젝트 기간(주간)										
	추진내용	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10		
계획	팀구성 / 주제설정	•											
조사	기능 정의/ 명세		•	•									
설계	데이터 수집			•	•		•			•			
	환경구축			•	•				•	•			
	데이터 분석				•	•	<b>•</b>	•	•	•	•		
분석	특징 공학					•	<b>•</b>	•	•	•	•		
	모델링								•	•	•		
종료	시각화										•		



## #02 **CICIDS 2017**

1주차~5주차

## #2 진행순서







Intrusion Detection Evaluation Dataset (CICIDS2017)







### 자료조사

- 머신러닝 보안 동향 분석
- 머신러닝 공부

### 데이터 수집/ 분석

CICIDS 2017



### feature 추출

- Feature 추출
- Feature 선정

### 모델링

- 알고리즘
- 최적화

## #2 데이터 수집



Canadian Institute for Cybersecurity



**About** 

Research

**Members** 

**Datasets** 

#### **D**atasets

IDS 2018 >

IDS 2017 >

IDS 2012 >

NSL-KDD >

DDoS 2019 >

DoS 2017 >

Tor 2017 >

VPN 2016 >

Botnet 2014 >

# Intrusion Detection Evaluation Dataset (CICIDS2017)

Intrusion Detection Systems (IDSs) and Intrusion Prevention Systems (IPSs) are the most important defense tools against the sophisticated and ever-growing network attacks. Due to the lack of reliable test and validation datasets, anomaly-based intrusion detection approaches are suffering from consistent and accurate performance evolutions.

Our evaluations of the existing eleven datasets since 1998 show that most are out of date and unreliable. Some of these datasets suffer from the lack of traffic diversity and volumes, some do not cover the variety of known attacks, while others anonymize packet payload data, which cannot reflect the current trends. Some are also lacking feature set and metadata.

## #2 데이터수집





이름	수정한 날짜	유형	크기
Friday-WorkingHours-Afternoon-DDos.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:03	Microsoft Excel	93,110KB
Friday-WorkingHours-Afternoon-PortScan.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:03	Microsoft Excel	98,354KB
Friday-WorkingHours-Morning.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:03	Microsoft Excel	72,854KB
Monday-WorkingHours.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:04	Microsoft Excel	225,887KB
Thursday-Working Hours-Afternoon-Infilteration.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:03	Microsoft Excel	105,019KB
Thursday-Working Hours-Morning-Web Attacks.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:04	Microsoft Excel	64,950KB
<b>□</b> Tuesday-WorkingHours.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:04	Microsoft Excel	168,801KB
<b>☑</b> Wednesday-workingHours.pcap_ISCX	2020-06-18 오후 1:04	Microsoft Excel	276,140KB

2021-04-16 K-Shield Jr. 47

## #2 데이터 분석



파일 이름	요일	유형
Monday-WorkingHours	월요일	정상 데이터
Tuesday-WorkingHours	화요일	정상, 공격
Wednesday-WorkingHours	수요일	공격
Thursday-WorkingHours-morning	목요일	공격
Thursday-WorkingHours-afternoon	국프리	공격
Friday-WorkingHours-morning		공격
Friday-WorkingHours-Afternoon_PortScan	금요일	공격
Friday-WorkingHours-Afternoon_DDos		공격

2021-04-16 K-Shield Jr. 47

## #2 데이터 수집



[	Destination Port	Flow Duration	Total Fwd Packets	Total Backward Packets	Total Length of Fwd Packets	Total Length of Bwd Packets		Fwd Packet Length Min	Fwd Packet Length Mean	Fwd Packet Length Std	Bwd Packet Length Max	Bwd Packet Length Min	Bwd Packet Length Mean	Bwd Packet Length Std	Flow Bytes/s	Flow Packets/s	Flow IAT Mean	Flow IAT Std
0	54865	3	2	0	12	0	6	6	6.00000	0.00000	0	0	0.00000	0.00000	4000000.00000	666666.66670	3.00000	0.00000
1	55054	109	1	1	6	6	6	6	6.00000	0.00000	6	6	6.00000	0.00000	110091.74310	18348.62385	109.00000	0.00000
2	55055	52	1	1	6	6	6	6	6.00000	0.00000	6	6	6.00000	0.00000	230769.23080	38461.53846	52.00000	0.00000
3	46236	34	1	1	6	6	6	6	6.00000	0.00000	6	6	6.00000	0.00000	352941.17650	58823.52941	34.00000	0.00000
4	54863	3	2	0	12	0	6	6	6.00000	0.00000	0	0	0.00000	0.00000	4000000.00000	666666.66670	3.00000	0.00000

0 1 2	Destination Port 54865 55054 55055	Flow Duration 3 109 52	 Idle Min O O O	Label BENIGN BENIGN BENIGN
3	46236	34	 0	BENTGN
4	54863	3	 0	BENTGN
	111		 	
692698	53	32215	 0	BENTGN
692699	53	324	 0	BENTGN
692700	58030	82	 0	BEN I GN
692701	53	1048635	 0	BEN I GN
692702	53	94939	 0	BENI GN
[2830743	rows x 79 columns	]		

```
1 label_list = df[df.columns[-1]]
 2 label_type = list(set(label_list))
 3 for i in label_type:
         print(i)
FTP-Patator
Port Scan
DoS Slowhttptest
Infiltration
SSH-Patator
DDoS
Heartbleed
DoS GoldenEye
DoS Hulk
Web Attack 🧇 Sql Injection
BENTGN
Web Attack ♦ XSS
Web Attack ♦ Brute Force
DoS slowloris
```

CICIDS 2017 Dataset

## #2 데이터 분석

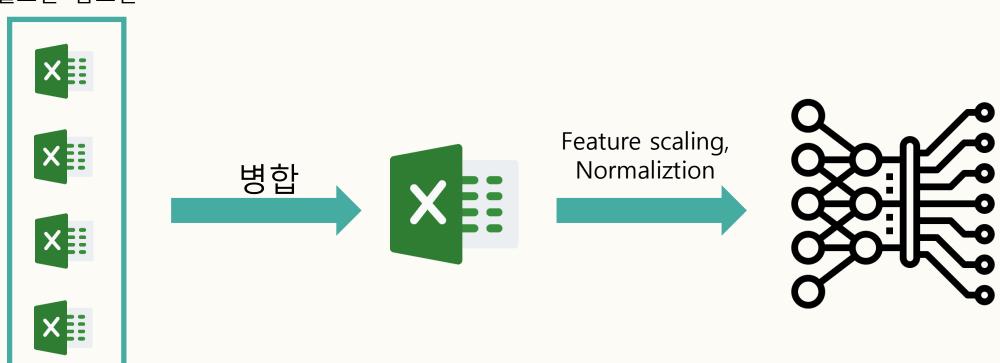


공격	유형	개수	퍼센티지
Ber	ign	2,273,097	80.3004%
Do	los	128,027	4.5227%
Port	Scan	158,930	5.6441%
В	ot	1,966	0.0695%
Infilte	ration	36	0.0013%
	Brute Force		
웹 공격	SQL Injection	2,180	0.0770%
	XSS		
FTP-P	atator	7,938	0.2804%
SSH-P	atator	5,897	0.2083%
Dos-Go	ldenEye	10,293	0.3636
Dos-	Hulk	231,073	8.1630%
Dos-Slov	vhttptest	5,499	0.1943%
Dos-Sl	owloris	5,796	0.2048%
Heart	bleed	11	0.0004%

## #2 전처리

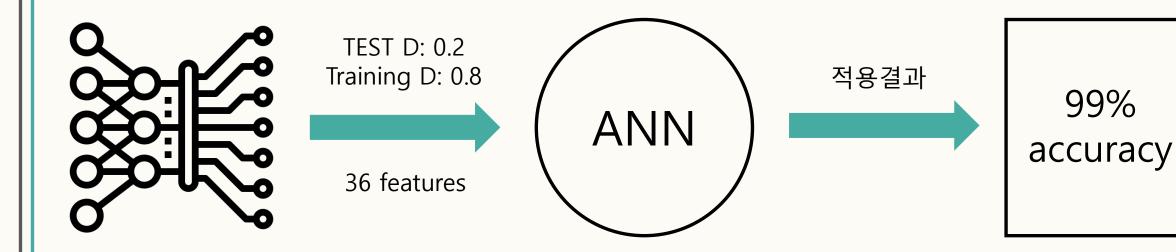


월요일~금요일



## cicids2017 #2 모델링





# #2 한계점



- 1. 정상 데이터와 공격 데이터의 비율
  - -> 정상 데이터가 압도적으로 많음

- 2. 데이터셋 자체의 문제점으로 인한 실제 네트워크 환경 적용의 어려움
  - -> 패킷에 공격 유형이 주기적으로 되어 있음



## #03 KISA Challenge 2019

6주차~9주차

### KISA challenge 2019

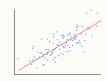
## #3 진행순서

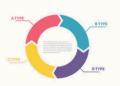




R&D 데이터셋 신청

정보보호 R&D 데이터셋 신청양식과 담당자 정보를 안내해 드립니다







### 자료조사

비지도 알고리즘 학습 데이터 수집/ 분석

KISA challenge 2019



### feature 추출

- Feature 추출
- Feature 선정



- 알고리즘
- 최적화

### KISA challenge 2019

## #3 데이터수집



이름

\_\_\_ (1.학습)KISA-challenge2019-Network\_trainset

\_\_\_ (2.예선1)KISA-challenge2019-Network\_test1\_1st

Α

\_\_\_ (3.예선2)KISA-challenge2019-Network\_test1\_2nd

... (4.본선1)KISA-challenge2019-Network\_test2\_1st

☐ (5.본선2)KISA-challenge2019-Network\_test2\_2nd

이름	수정한 날짜	유형	크기
☐ (분할파일)network_train_set1_분할	2020-06-10 오후 6:39	파일 폴더	
☐ (분할파일)network_train_set2_분할	2020-06-10 오후 6:39	파일 폴더	
☐ (정상)02.network_train_set2	2020-06-10 오후 6:40	파일 폴더	
🛂 (공격샘플)03.Brute_Force_attack_sample	2019-10-04 오전 10:16	Microsoft Excel	204KB
🛂 (정상)01.network_train_set1	2019-08-26 오후 10:02	Microsoft Excel	1,198,984

## #3 데이터 분



석

		학습	예선 1	예선 2	
	train_set1	train_set2	공격_sample	test1_1st	test1_2nd
_ws.col.Protocol	55개	32개	2개	56개	58개
ip.src	9517개	9610개	2개	8481개	10373개
ip.dst	9568개	9825개	2개	8540개	6919개
Tcp.srcport	28920개	29920개	118개	37030개	
Tcp.dstport	28889개	28880개	118개	36920개	

■ ARP, CDP 프로토콜에는 해당 ip.src와 ip.dst가 존재하지 않는다.



## #04 SIEM + ELK 시스템

9주차~10주차

## #4 진행순서



31











### 자료조사

- ELK스택
- SIEM 구축



■ 가상머신을 통해 네트워크 트래픽 생성

■ 칼리리눅스 (메타스플로잇)



- IDS 로그 탐지
- Elasticsearch DSL
- 인덱스 생성/저장

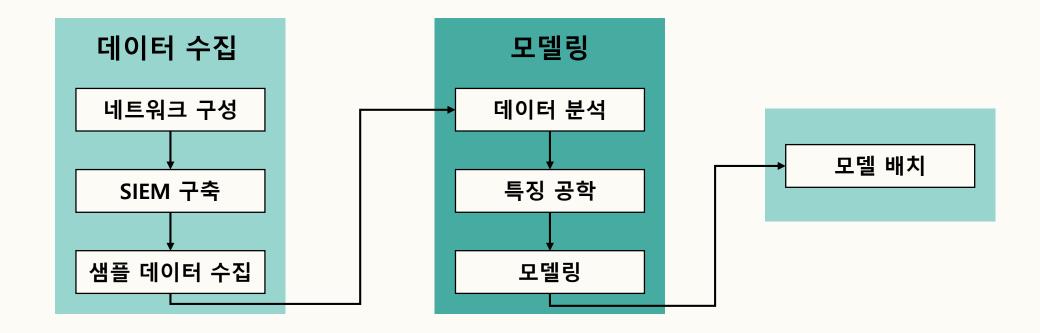
### 모델링

- 비지도학습
- UI제작



## #4 환경구축

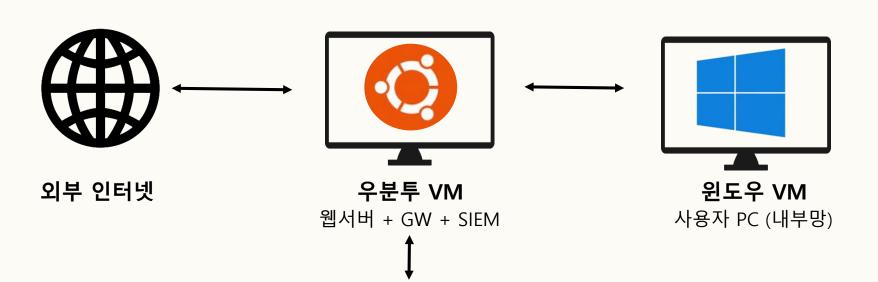




프로젝트 진행 과정

## #4 네트워크 구성도





**칼리 리눅스 VM** 공격자 PC (내부망)

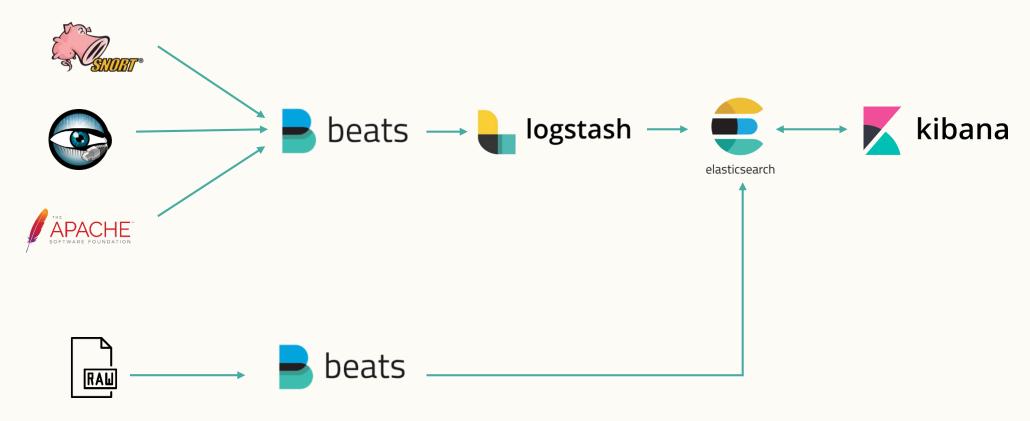
KALI LINUX

가상머신을 이용한 프로젝트 실습 환경 구성

2021-04-16 K-Shield Jr. 47

## #4 환경구축





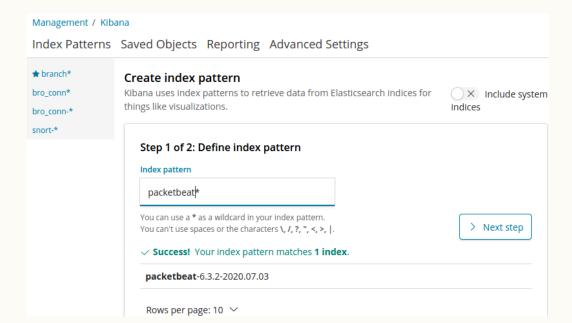
ELK 스택을 활용한 데이터 수집 체계

## #4 특징공학



```
🔊 🖨 📵 터미널
파일(F) 편집(E) 보기(V) 검색(S) 터미널(T) 도움말(H)
49","uptime":{"ms":360051}},"memstats":{"gc_next":4194304,"memory_alloc":1454976
"memory total":7183664}}, "filebeat":{"harvester":{"open files":0, "running":0}},
"libbeat":{"config":{"module":{"running":0}},"pipeline":{"clients":4,"events":{'
active":0}}},"registrar":{"states":{"current":2}},"system":{"load":{"1":0.94,"15
":1.48,"5":1.73,"norm":{"1":0.94,"15":1.48,"5":1.73}}}}}
2020-07-03T15:47:21.678+0900
                                        [monitoring]
                                                        log/log.go:124 Non-zero
                                INFO
metrics in the last 30s
                                {"monitoring": {"metrics": {"beat":{"cpu":{"syst
em":{"ticks":20,"time":{"ms":1}},"total":{"ticks":30,"time":{"ms":1},"value":30}
"user":{"ticks":10}},"info":{"ephemeral_id":"2aef2692-8abb-4716-bb60-573822037b,
49","uptime":{"ms":390051}},"memstats":{"qc next":4194304,"memory alloc":1581120
,"memory total":7309808}},"filebeat":{"harvester":{"open_files":0,"running":0}},
"libbeat":{"config":{"module":{"running":0}},"pipeline":{"clients":4,"events":{'
active":0}}},"registrar":{"states":{"current":2}},"system":{"load":{"1":0.63,"15
":1.44, "5":1.58, "norm":{"1":0.63, "15":1.44, "5":1.58}}}}}
```

자동화 스크립트 실행결과



로그 수집 결과

## #4 특징공학



### 1. 초기 학습데이터

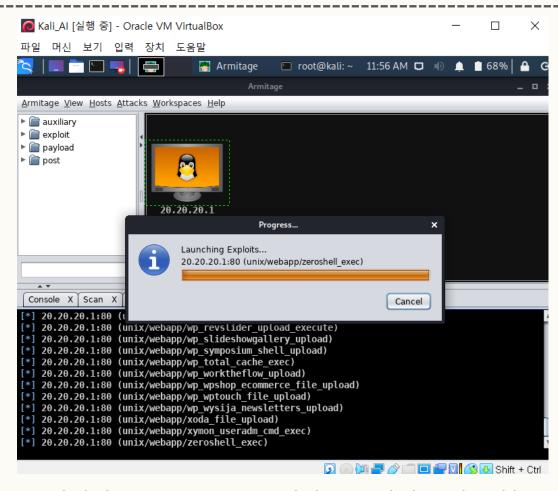
```
| Reply from 20.20.1: bytes=32 time<1ms ווב-64
| Reply from 20.20.20.1: bytes=32 time<1ms TTL=64
(base) ydj@ydj-VirtualBox:~/ELK/packetbeat-all$ ping 20.20.20.4
PING 20.20.20.4 (20.20.20.4) 56(84) bytes of data.
                                                                                                 Ping statistics for 20.20.20.1:
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seg=1 ttl=128 time=0.332 ms
                                                                                                 Packets: Sent = 4, Received = 4, Lost = 0 (0% loss),
Approximate round trip times in milli-seconds:
                                                                                           license
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=2 ttl=128 time=0.714 ms
                                                                                           Shortc
                                                                                                     Minimum = Oms, Maximum = Oms, Average = Oms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=3 ttl=128 time=0.357 ms
.64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=4 ttl=128 time=0.614 ms
                                                                                                 C:\Users\IEUser>ping 20.20.20.1
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seg=5 ttl=128 time=0.420 ms
                                                                                                 Pinging 20.20.20.1 with 32 bytes of data:
Reply from 20.20.20.1: bytes=32 time<1ms TTL=64
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seg=6 ttl=128 time=0.351 ms
                                                                                                 Reply from 20.20.20.1: bytes=32 time<1ms TTL=64
Reply from 20.20.20.1: bytes=32 time<1ms TTL=64
Reply from 20.20.20.1: bytes=32 time<1ms TTL=64
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=7 ttl=128 time=0.303 ms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=8 ttl=128 time=0.524 ms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp_seq=9 ttl=128 time=0.689 ms
                                                                                                 Ping statistics for 20.20.20.1:
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=10 ttl=128 time=0.411 ms
                                                                                                Packets: Sent = 4, Received = 4, Lost = 0 (0% loss),
Approximate round trip times in milli-seconds:
Minimum = Oms, Maximum = Oms, Average = Oms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=11 ttl=128 time=0.405 ms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=12 ttl=128 time=0.393 ms
64 bytes from 20.20.20.4: icmp seq=13 ttl=128 time=0.452 ms
                                                                                                 C:\Users\IEUser>^Z_
 --- 20.20.20.4 ping statistics ---
                                                                                                      In some cases (Windows XP, Vista, and 7), it may be possible to furthe
13 packets transmitted, 13 received, 0% packet loss, time 12243ms
                                                                                                             there are rearms left. The following commands can be run from
rtt min/avg/max/mdev = 0.303/0.458/0.714/0.132 ms
                                                                                                             prompt (right-click on Command Prompt and select the 'Rui
```

윈도우 <-> 우분투 ping 실행

## #4 특징공학



2. 초기 학습데이터



칼리리눅스-> 우분투 스캐닝 & 무차별 공격 수행

## #4 특징공학



#### 3. 초기 학습데이터



윈도우 -> 우분투 웹서버 접속

## #4 특징공학



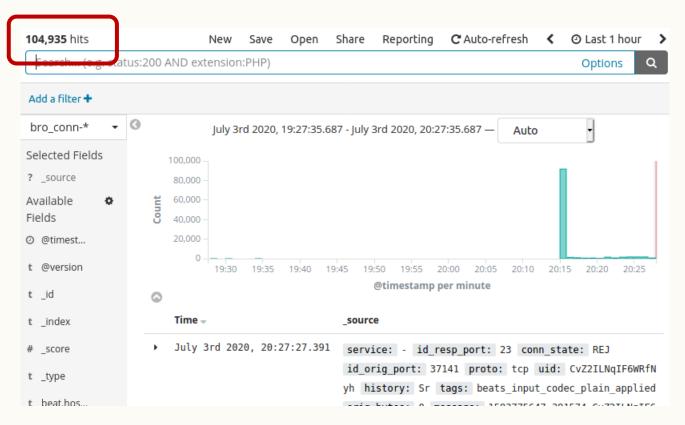
4. 초기 학습데이터



윈도우 -> 인터넷 브라우징 사용

## #4 특징공힉

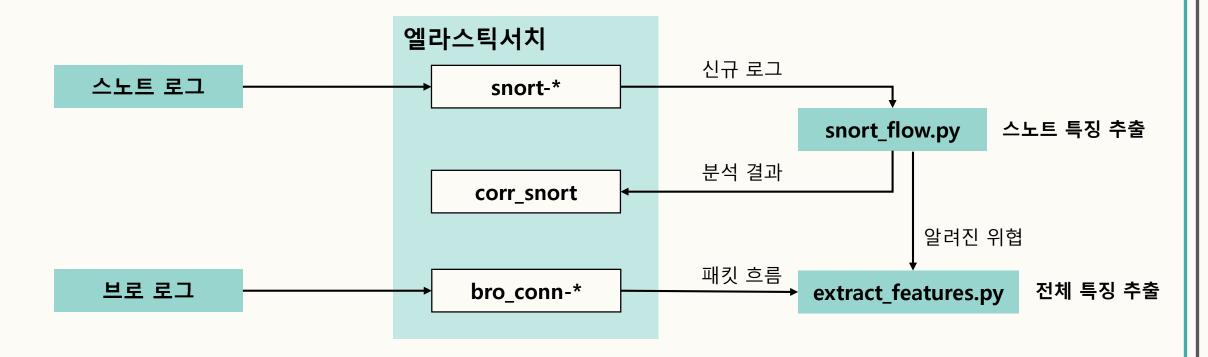




키바나에서 데이터 정상 수집

## #4 특징공학





로그파일, 엘라스틱서치와 특징 추출 모듈 관계 및 흐름도

2021-04-16 K-Shield Jr. 47 41

## #4 특징공학



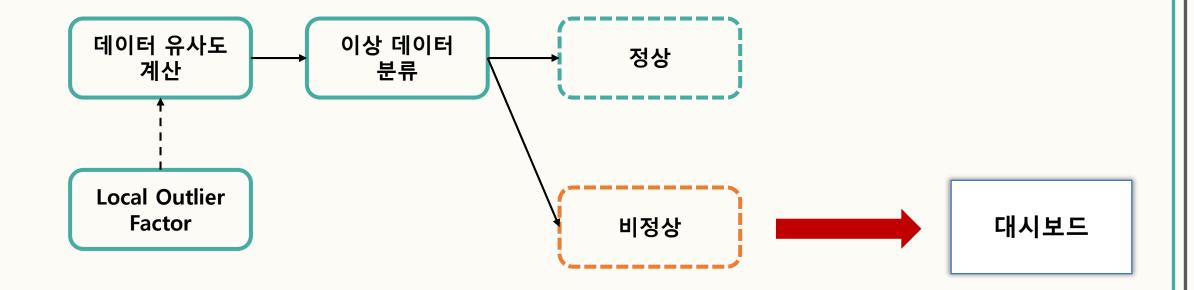
	· 🗅 · 🖺 · 🗗 🧧		<b>4</b> 5	• 👌 •	Q A			↓↑ Ž↓ Ž↓	\$\tag{2}		Ω
No	to Sans CJK JP F 🔻 10	B I <u>U</u> <u>T</u>	· <u>"</u> ·	■ 章	11   15	⊞│┰	<u>+</u> <u>+</u>	\$ % 0.0	.00	.00	≣   □
<b>A1</b>	▼ f <sub>×</sub> ∑	= timestamp									
	АВ	C D	Е	F	G	Н	1	J	K	L	М
4	1593734098 20.20.20.4	62733 164.124.101.2	53	172	0	4	0	6.999752	0	0	
5	1593734097 20.20.20.4	62733 203.248.252.2	53	215	0	5	0	7.998598	0	0	
6	1593734065 20.20.20.4	59776 224.0.0.252	5355	52	0	2	0	0.1084	0	0	
7	1593734065 20.20.20.4	63408 224.0.0.252	5355	52	0	2	0	0.100346	0	0	
8	1593734044 20.20.20.4	56133 164.124.101.2	53	172	0	4	0	7.000255	0	0	
9	1593734043 20.20.20.4	56133 203.248.252.2	53	215	0	5	0	8.000474	0	0	
10	1593733994 20.20.20.4	56270 203.248.252.2	53	172	0	4	0	6.999018	0	0	
11	1593733993 20.20.20.4	56270 164.124.101.2	53	215	0	5	0	7.99954	0	0	
12	1593733948 20.20.20.4	65087 164.124.101.2	53	172	0	4	0	6.999242	0	0	
13	1593733947 20.20.20.4	65087 203.248.252.2	53	215	0	5	0	7.999368	0	0	
14	1593733928 20.20.20.4	138 20.20.20.255	138	0	0	1	0	0	0	0	
15	1593733905 20.20.20.4	50367 203.248.252.2	53	172	0	4	0	6.999437	0	0	
16	1593733904 20.20.20.4	50367 164.124.101.2	53	215	0	5	0	7.999693	0	0	
17	1593733849 20.20.20.4	54330 203.248.252.2	53	172	0	4	0	6.998782	0	0	
18	1593733848 20.20.20.4	54330 164.124.101.2	53	215	0	5	0	8.000088	0	0	
19	1593733833 20.20.20.1	5353 224.0.0.251	5353	0	0	0	0	0	0	0	
20	1593733807 20.20.20.4	54608 203.248.252.2	53	102	0	3	0	7.00021	0	0	
21	1593733806 20.20.20.4	54608 164.124.101.2	53	136	0	4	0	7.999841	0	0	
22	1593733794 20.20.20.4	62672 164.124.101.2	53	172	0	4	0	6.99948	0	0	
23	1593733793 20.20.20.4	62672 203.248.252.2	53	215	0	5	0	7.998931	0	0	
24	1593733776 20.20.20.4	8 20.20.20.1	0	128	128	4	4	2.996838	0	0	

특징추출 결과 feature.csv

# K-Shield Jr.

## #3 데이터 분

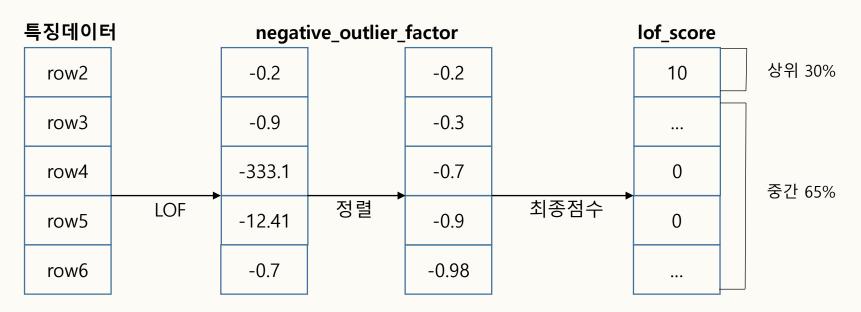
석



비지도 기반 모델 구조

### #4 모델링





특징 데이터 이상 여부

## #4 모델링



P	Q	R	S	Т	U	V
high	medium	low	snort_src_cnt	snort <u>dst</u> cnt	lof_score	anomal_score
11	0	23	23	0	-0.839611087	1
0	0	23	23	0	-0.839611087	0
10	0	23	23	0	-0.839611087	1
0	0	23	23	0	-0.839611087	0
1	0	23	23	0	-0.839611087	1
31	0	23	23	0	-0.839611087	1
31	0	23	23	0	-0.8465030173	1
31	0	23	23	0	-0.8465030173	1
31	0	23	23	0	-0.8465030173	1
0	0	23	23	0	-0.8465030173	0
0	0	23	23	0	-0.8465030173	0
0	0	23	23	0	-0.8465030173	0
0	0	23	23	0	-0.9524552215	0
0	0	23	23	0	-0.9524552215	0
0	0	23	23	0	-0.9524552215	0
0	0	23	23	0	-0.9524552215	0
11	0	23	23	0	-0.9524552215	1
11	0	23	23	0	-0.9524552215	1
	-			-		-

Anomaly\_feature.csv



## #05 결론 및 추후 계획

### #5 결론 및 추후 계획

네트워크 행위에 따라 정상, 악성, 이상 유무 파악 -> 공격유형 (dos, arp 스푸핑 ....) 행위 파악 중점 , 가중치와 공격에 따른 학습 기준 파악 -> 트래픽과 통신 기준 분류 식별에 따른 불필요한 데이터 삭제, 검출 -> 프로토콜, ip , tcp...

### #5 결론 및 추후 계획

A

SIEM&ELK를 통해 구축한 코드를 하나로 합쳐 구동 В

이상탐지 엔진을 배치모드/ 학습모드 구축 C

이상탐지 로그 시각화를 통한 대시보드 제작



머신러닝을 활용한

네트워크 이상탐지

# 감사합니다!

Outsider

김태영, 박수곤, 송지민, 유다정, 이기훈



● ● ● 머신러닝을 활용한

네트워크 이상탐지

Q&A

Outsider

김태영, 박수곤, 송지민, 유다정, 이기훈