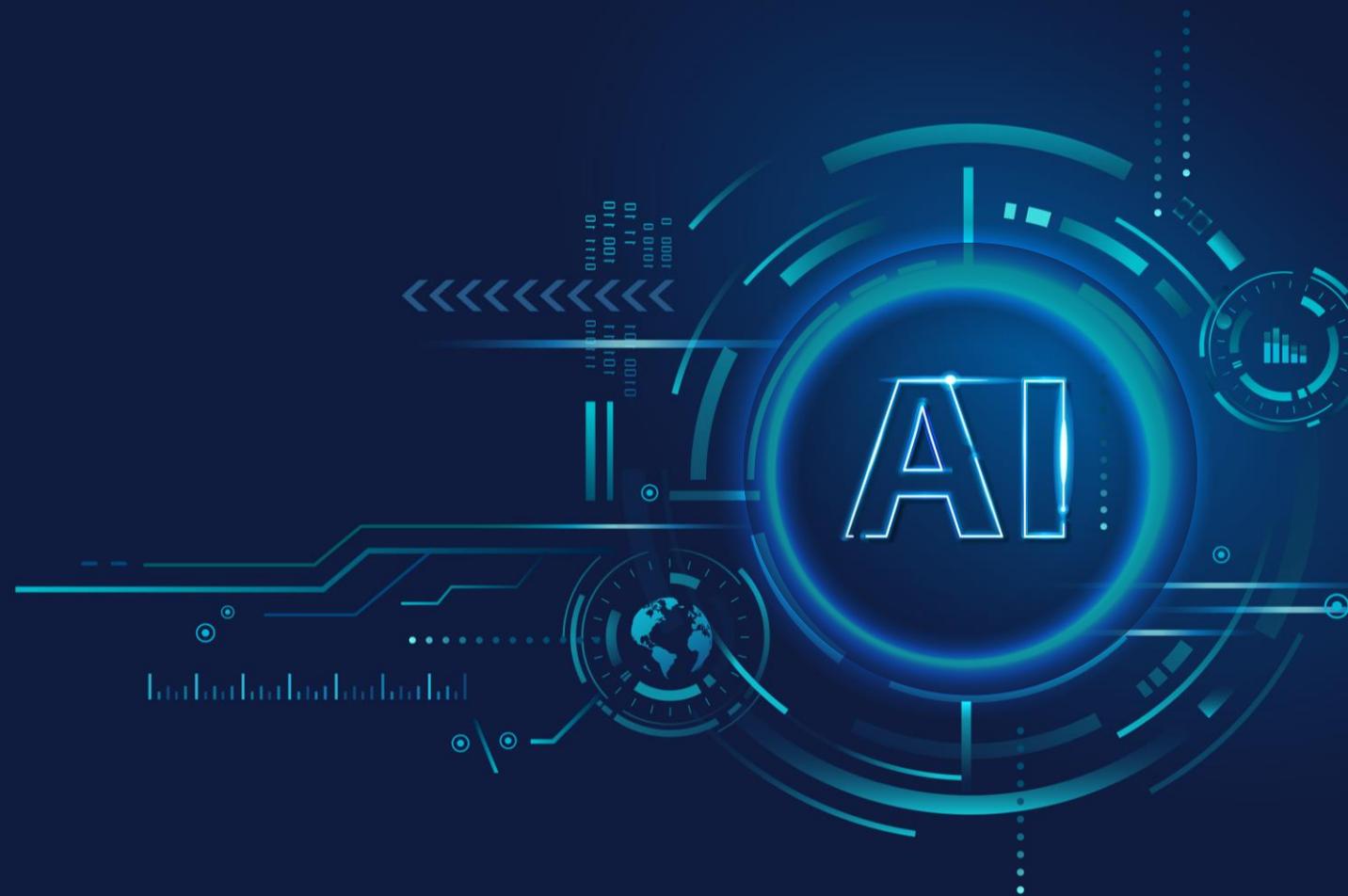


Data Leak Protection Strategy

EMASS AI

대외비 2024.03.10.



AGENDA

I DLP* Analytics Trend

II Pain Point

III Why EMASS AI ?

IV EMASS AI 주요기능

V Feasible Cases

VI Use Cases

* DLP : Data Loss Prevention

Chapter

DLP Analytics Trend

“ DLP Analytics Trend ”

01



원격/하이브리드 작업
: 우발적 · 악의적
정보 유출

02



조직적 공모 행위로
인한 정보 유출
위험 증가

03



AI 데이터 분석
필요성 증가

04



빠르게
변화 · 증가하는 위험
: 규정 준수
요구사항 증가

01 원격/하이브리드 작업 : 우발적 · 악의적 정보 유출 가능성 증가

원격/하이브리드 작업 환경 도입으로 인해 직원들이 직접적인 통제 범위를 벗어나며 업무와 사생활이 혼합되는 경우가 많아집니다.

자신의 모바일 기기와 일반 사용 앱을 업무에 사용하는 경우가 증가합니다.



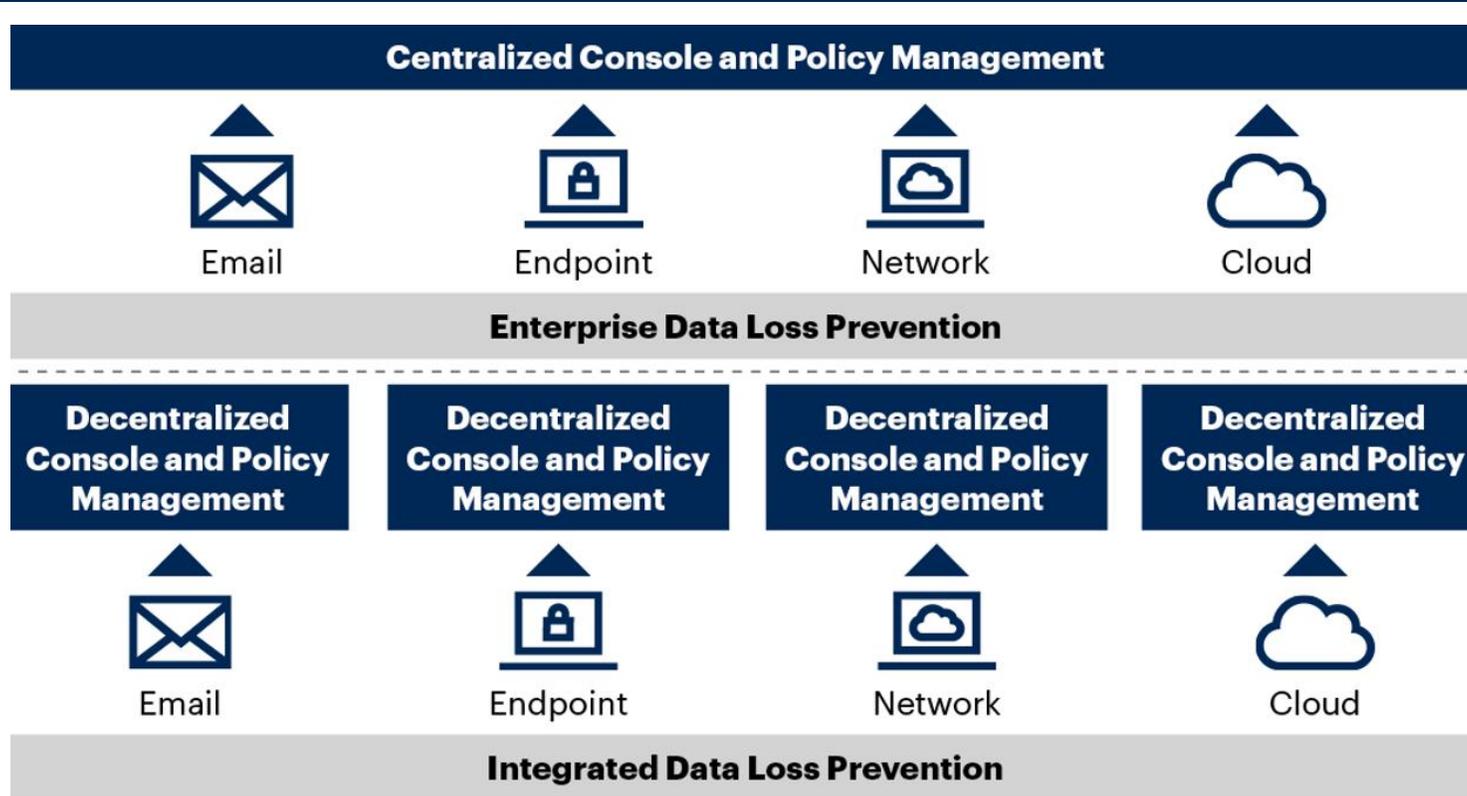
Global DLP Market

- ✓ 원격/하이브리드 작업 모델에서 중요한 데이터를 우발적 · 악의적으로 노출할 가능성이 증가합니다.
- ✓ 이에 따라 DLP 솔루션에 대한 필요성이 증가하고 솔루션은 최종 사용자 활동에 초점을 맞춰야 합니다.
- ✓ DLP 솔루션 분석은 최종 사용자에 집중될 것으로 예상됩니다.

02 조직적 공모 행위로 인한 정보 유출 위험 고려

전통적으로 개인적 일탈 문제로 간주되는 정보 유출에서 조직적 공모 행위 위험이 증가합니다.

향후 기업은 데이터 유출 위험 방지를 위해서 개인적 일탈 및 조직적 공모 위험 모두를 고려해야 합니다.

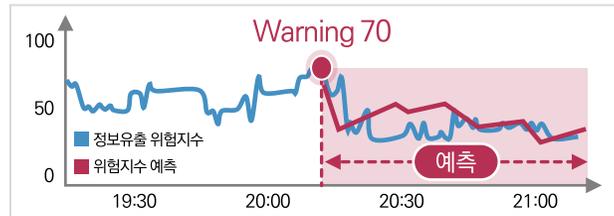


통합적 DLP 대응 필요

- ✓ 외부 공모자와 모의하여 지속적으로 이메일을 이용하여 특정 데이터를 추출하고 유출하기 위한 표적화된 정보유출 시도가 가능합니다.
- ✓ 이에 대응하여 사용자 기반으로 개인적 일탈 뿐만 아니라 조직적 공모에 의한 정보유출 위험도 고려하는 통합 DLP 대응이 필요합니다.

인공지능(AI) 기술은 정보유출 방지를 위해서 패킷 정보 및 내용 분석에 사용될 수 있습니다.

최신 DLP 플랫폼은 인공지능(AI) 기술을 사용하여 기능과 성능을 향상합니다.



위험도 분포 기반 이상치 원인 분석

주요 원인

- 1. activeService **Top 10 원인분석**
- 2. activeServiceRCount3
- 3. inode_used_pct
- 4. in_pps_max
- 5. mem_usage_#1
- 6. mem_usage_#2
- 7. cpu_runqueue
- 8. in_bps_avg
- 9. activeServiceRCount1
- 10. out_bps_avg

원인별 상세 분석

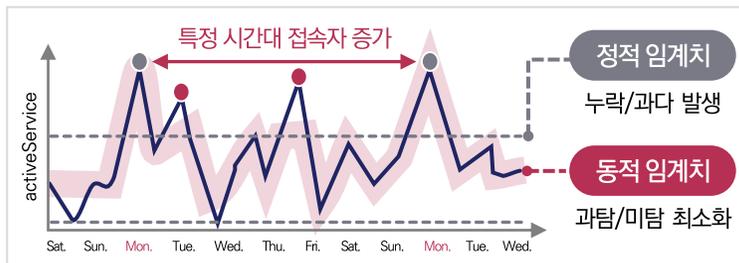
정보유출 위험지수

내용 기반 이상감지
사용자별 이상감지
...

서비스 위험지수		원인 분석	동적 임계치
서비스	시계열 예측	주요 인자 도출	정상 패턴 분석
성능	통합 스코어링	영역간 이벤트 상관 분석	동적 임계치 생성
로그			

동적 임계치

요일/시간별 패턴에 따른 정상상태 학습



DLP 분야 AI 활용

- ✓ 다른 분야와 마찬가지로, DLP에서도 인공지능(AI)을 사용하여 새로운 기능을 추가하고 성능을 향상합니다.
- ✓ 인공지능(AI) 기술은 민감하고 위험성이 높은 데이터의 식별, 무단 데이터 사용 패턴 파악, 데이터 처리 정책 시행 자동화 기능을 수행하여 내부 정보를 지속적이고 효과적으로 보호할 수 있습니다.

AI 통합 모니터링

변화하고 증가하는 위험에 따라 다양한 규정 준수 요구사항이 추가됩니다.

향후 추가될 수 있는 규정에 대한 유연한 대응이 필요합니다.



규정 준수를 위한 데이터 인식 및 유연한 사용

정책 변화에 따라 규정 준수를 받는 데이터를 효과적으로 인식하고 이에 따른 전체 데이터 처리 프로세스 재설계를 지원해야 합니다.



정책 변화에 따른 확장성 있는 아키텍처 지원

규정 강화 및 신규 규정 추가시 검토 및 적용 되어야 할 데이터의 수량은 기하급수적으로 증가하며 이를 빠르고 무결하게 지원할 수 있는 아키텍처가 필요합니다.



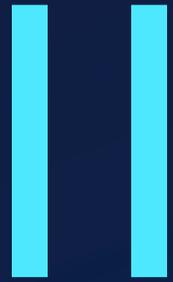
장기적인 데이터 관리 및 거버넌스 지원

데이터 원천, 메타 데이터 관리 뿐만 아니라 데이터 생애주기 측면까지 관리되어야 합니다.

규정 준수 요구사항 증가

- ✓ 정보침해 위험이 지속적으로 확대됨에 따라 민감한 데이터의 안전을 보장하는 규정 준수 요청이 더욱 강화될 것으로 예상됩니다.
- ✓ 향후 더 많은 규정 준수 표준이 등장할 것으로 예상할 수 있습니다.

Chapter



Pain Point

Data Loss Prevention(DLP)에 대한 고민

1

복잡하고 다양한 분석에 필요한 **패킷**
및 **내용 데이터**를 어떻게 수집
적재할지?

2

방대한 **비정형 데이터** 대상으로
정보유출 위험 패킷과 내용을 인식하고
추출할지?

3

사용자 활동을 종합적으로 평가하여
정보유출 위험도를 **측정**할 수
있는가?

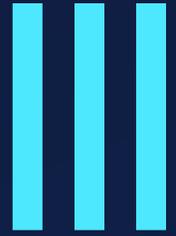
4

강화되고 신설되는 규정
준수에 유연하게 대응할 수 있는가?



Data Loss
Prevention

Chapter



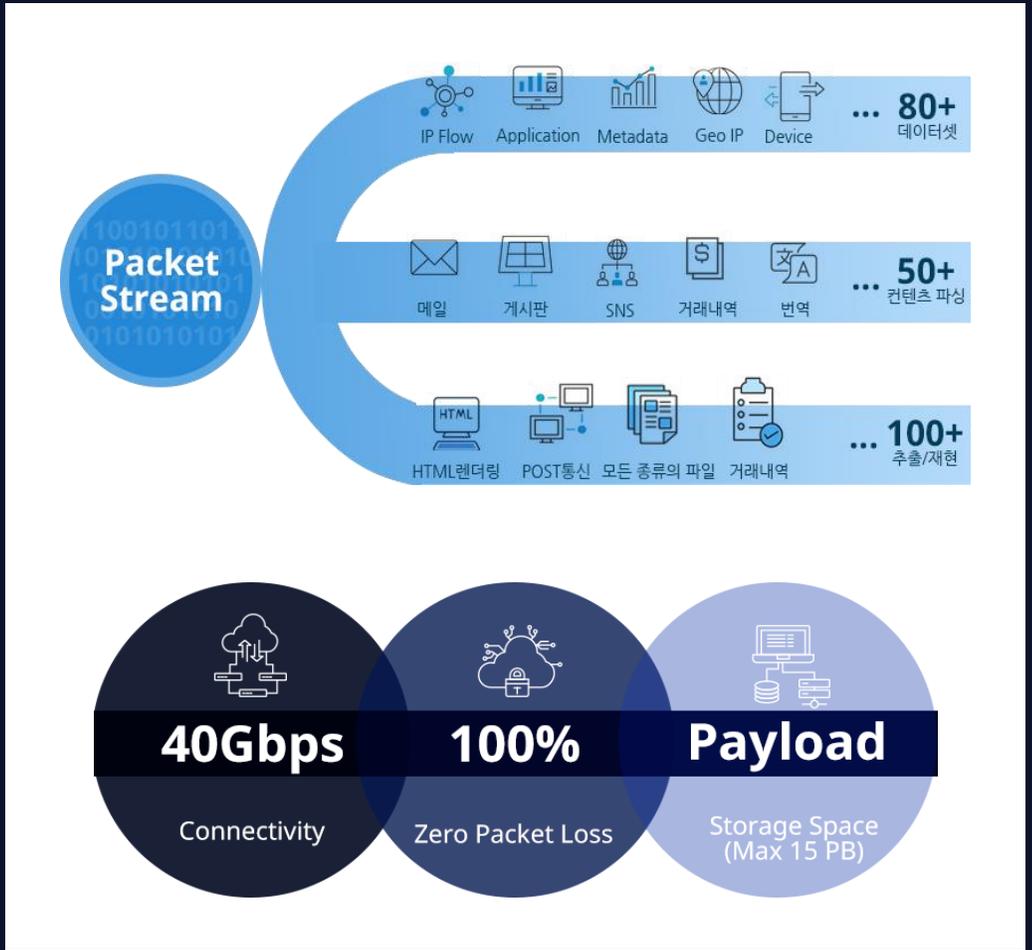
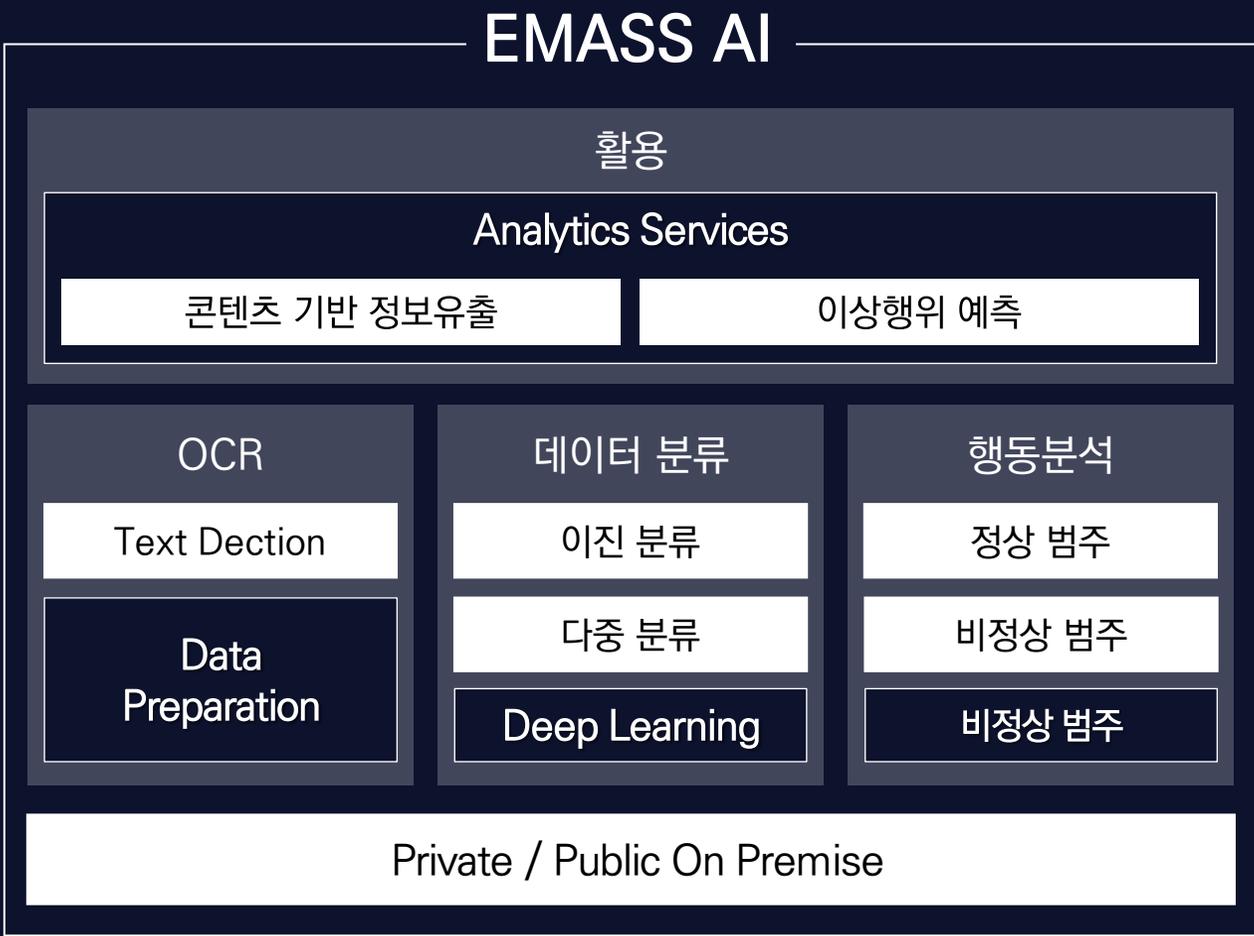
Why EMASS AI ?

EMASS AI는

Why EMASS AI ?

I II III IV V VI

EMASS AI는 방대한 양의 정보를 수집, 처리하여 시로 빠르게 분석하여 이해하기 쉽게 시각화 하는 '통합 DLP AI 플랫폼' 입니다.



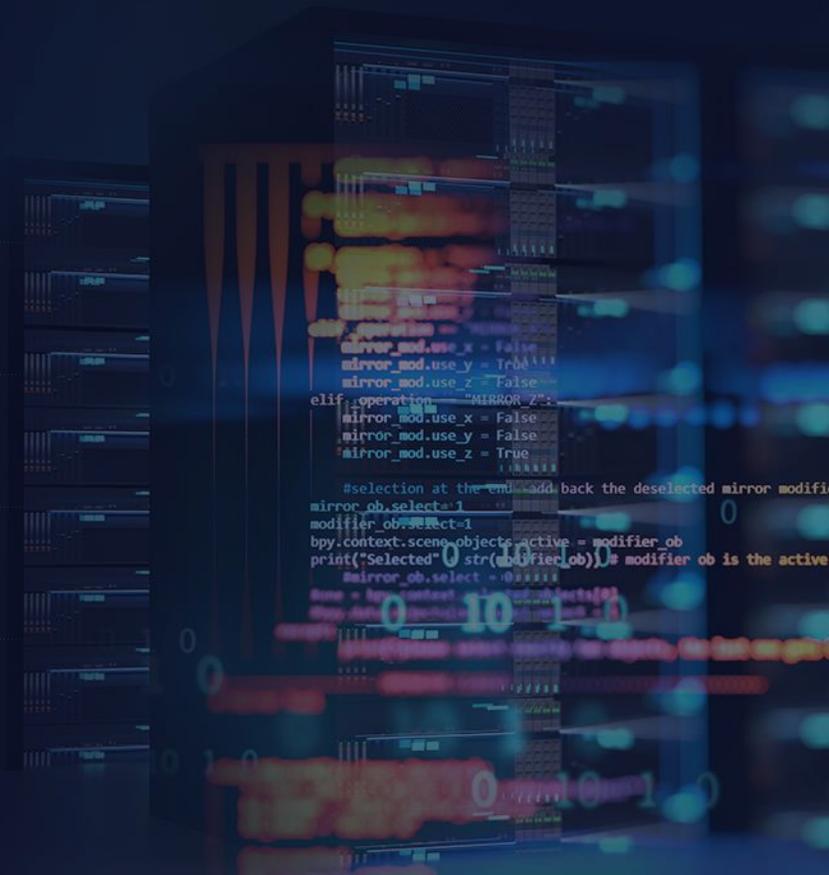
EMASS AI는 수집된 풀패킷 테이터와 콘텐츠를 대상으로 이상 징후를 탐지하고 정보유출 위험도를 자동으로 측정합니다.

- 1 다양한 유형의 데이터와 다수의 데이터 소스로부터 수집이 가능합니다.
- 2 풀패킷 데이터 수집 및 처리가 가능합니다.
- 3 수집된 콘텐츠 대상으로 AI 를 통한 정보유출 위험도를 측정합니다.
- 4 정보유출 위험도 패턴 도출을 통해 이상행위 수준을 감지합니다.
- 5 패킷 데이터 및 콘텐츠 대상으로 파싱(Parsing) 자동화를 지원합니다.



EMASS AI는 사용자 및 활동 단위 시나리오 기반으로 이상 행위를 감지하고 경보할 수 있습니다.

- 1 민감하고 위험성 높은 데이터를 식별합니다.
- 2 무단 데이터 사용 및 전송 패턴을 파악합니다.
- 3 데이터 처리 정책 시행 자동화 기능을 제공합니다.
- 4 사용자 및 활동 단위 시나리오 기반 이상 행위를 감지합니다.
- 5 정보유출 통합 모니터링 Dashboard를 제공합니다.



EMASS AI는 개인정보 · 민감정보 식별 및 무단 데이터 사용 파악을 지원하여 규정 변화에 유연하게 대응할 수 있습니다.

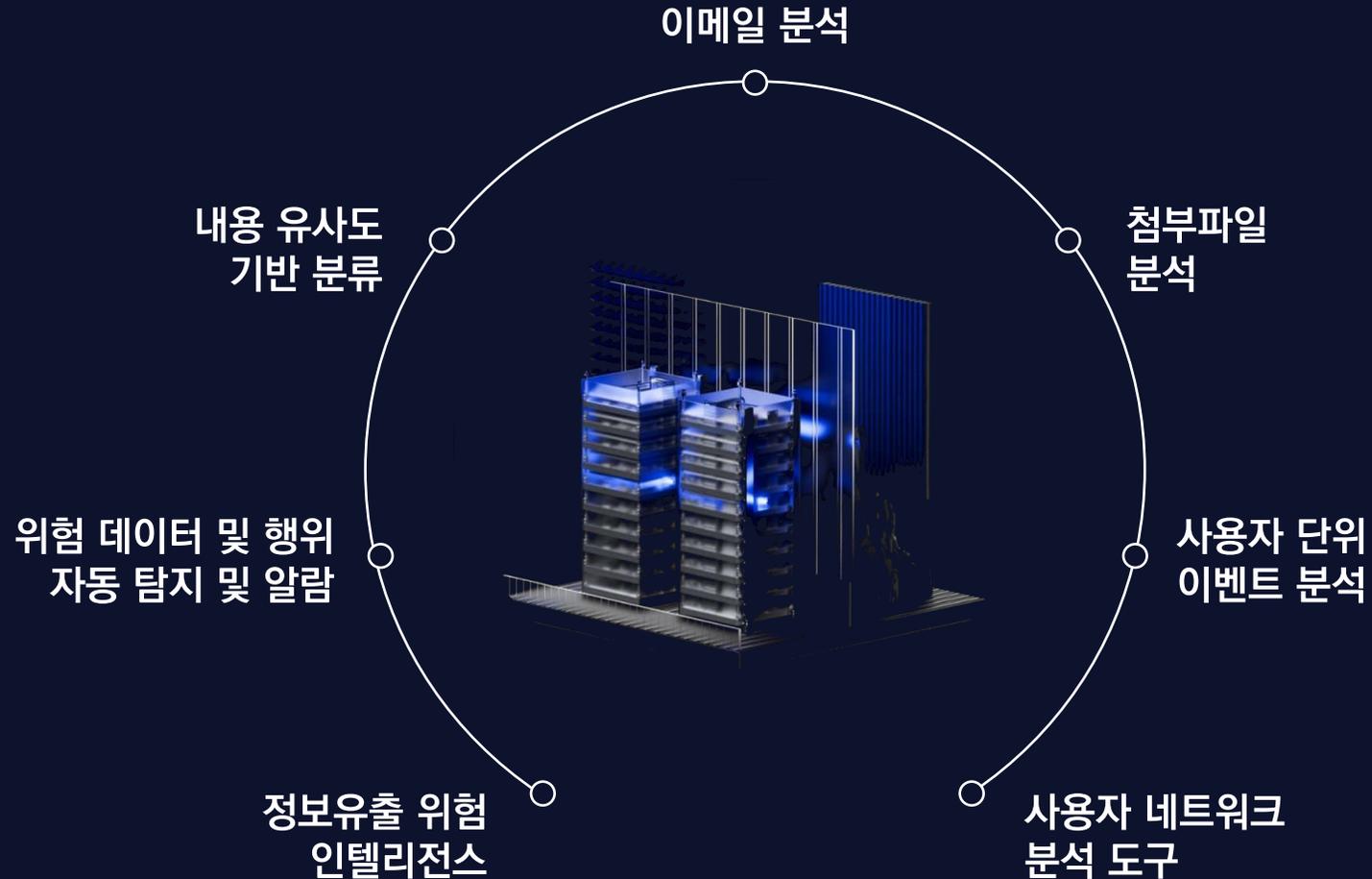
- 1 규정 준수 대상이 되는 개인정보 및 민감정보를 식별합니다.
- 2 정책에 따른 규정 준수 데이터 변화 및 시스템 영향도를 측정합니다.
- 3 데이터 생애주기를 고려하는 거버넌스를 지원합니다.
- 4 민감 데이터 관련 규정 표준을 준수합니다.

Chapter

IV

EMASS AI 주요기능

이메일 분석에서 도출한 유출 위험에 대한 정보를 사용하여 이상징후를 찾아냅니다.
EMASS AI의 통합 모니터링을 통해 유출 발생 전 이를 식별하고 제거할 수 있습니다.



시와 결합된 정보유출 방지 기능 제공

EMASS AI는 『콘텐츠 단위 정보유출 위험 감지』, 『사용자 행동분석』, 『정보유출 모니터링』을 위해 시와 결합된 기능을 제공합니다.

☞ EMASS AI 기능 구조도



AI 위험도 평가

[콘텐츠 단위 유출 위험 감지]

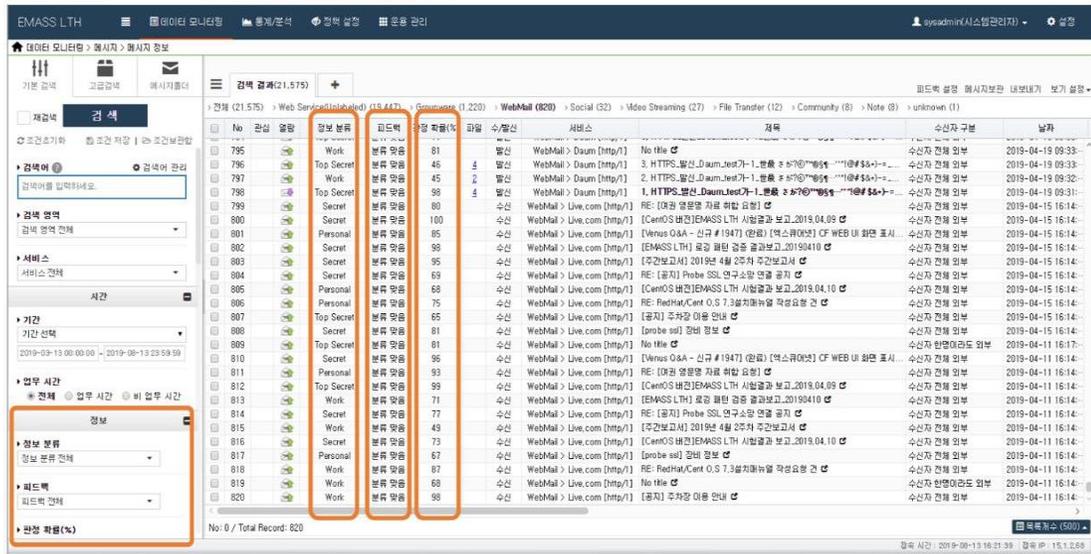
유통되는 콘텐츠를 AI 기술로
지속적으로 검색하여
정보유출 위험을 완화하고
콘텐츠 단위 유출 위험을 평가합니다.



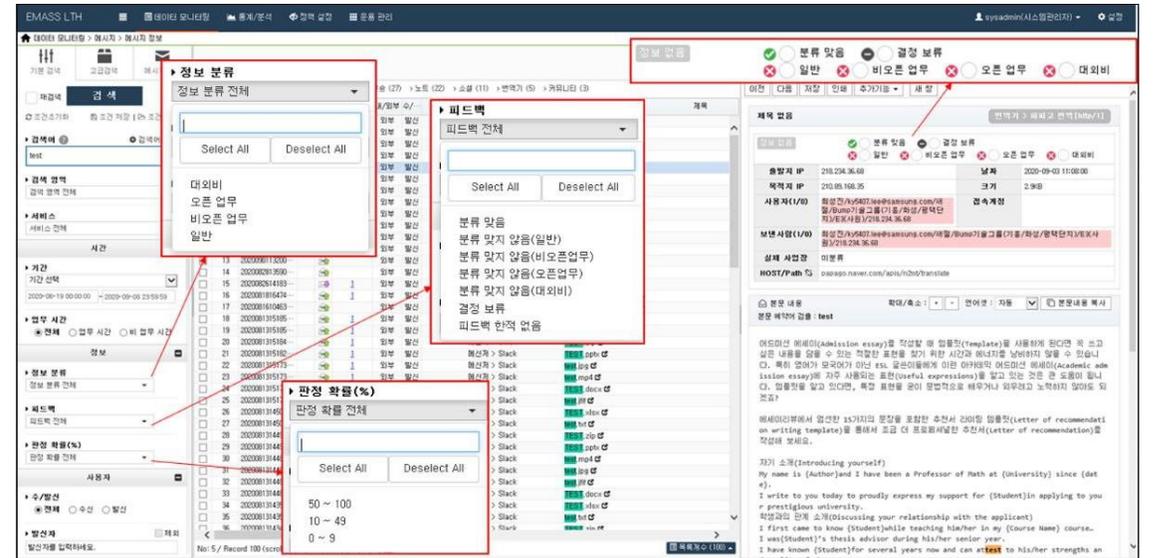
01 내용 기반 메일 위험도 분석

EMASS AI는 이메일 본문과 첨부파일, 사내 메신저를 대상으로 정보분류 · 피드백 · 판정확률과 함께 자동 판정된 데이터 검색 기능을 제공합니다. 자연어처리(NLP) 사용하여 키워드 단위 의미를 반영한 내용 기반 메일 위험도 분석 결과를 제공합니다.

메시지 정보 자동분류



사용자 피드백 기반 정확성 향상



키워드 단위 『의미』 반영 내용 기반 메일 위험도 분석

표제어 추출 (Lemmatization)

형태학적 분할 (Morphological segmentation)

품사 태그 지정 (Part-of-speech tagging)

어간추출 (Stemming)

문장 끊기 (Sentence breaking)

02 유사 메일 분석

EMASS AI는 메일 본문 및 첨부파일 대상 유사 콘텐츠 검색 기능을 제공합니다. 위험도 높은 메일에 대해서 본문 및 첨부파일 기준 내용상 유사한 메일을 검색하여 상호간 위험도를 비교하고 위험 패턴을 발견할 수 있습니다.

제목 없음

정보없음

분류 맞춤 (X) 일반 (X) 결정 보류 (X) 비오픈 업무 (X) 오픈 업무 (X) 대외비 (X)

출발지 IP	218.234.36.68	날짜	2024-02-28 18:43:20
목적지 IP	219.89.168.35	크기	2.9 MB
사용자(1/0)	최성진/ky5407.lee@samsung.com/새절/Bump기술그룹(기흥/화성/평택단지)/E3(사원)/218.234.36.68	접속계정	
보낸사람(1/0)	최성진/ky5407.lee@samsung.com/새절/Bump기술그룹(기흥/화성/평택단지)/E3(사원)/218.234.36.68		
실제 사업장	미분류		
HOST/Path			

본문 내용

본문 요약어 검출 : test

어드미션 에세이(Admission Essay)를 작성할 때 템플릿(Template)을 사용하게 된다면 꼭 쓰고 싶은 내용을 담을 수 있는 적절한 표현을 찾기 위한 시간과 에너지를 낭비하지 않을 수 있습니다. 특히 영어가 모국어가 아닌 E니 글쓴이들에게 이런 아카데미 어드미션 에세이(Academic Admission Essay)에 자주 사용되는 표현(Useful Expressions)을 알고 있는 것은 큰 도움이 됩니다. 템플릿을 알고 있다면, 특정 표현을 굳이 문법적으로 배우거나 외우려고 노력하지 않아도 되겠죠?

에세이리뷰에서 엄선한 15가지의 문장을 포함한 추천서 라이팅 템플릿(Letter of Recommendation Writing Template)을 통해서 조금 더 프로페셔널한 추천서(Letter of Recommendation)를 작성해 보세요.

자기 소개(Introducing Yourself)
My name is {Author} and I have been a Professor of Math at {University} since {Date}.
I write to you today to proudly express my support for {Student} in applying to your prestigious university.
학생과의 관계 소개(Discussing your relationship with the applicant)
I first came to know {Student} while teaching him/her in my {Course Name} course...
I was {Student}'s thesis advisor during his/her senior year.

유사 메일 분석

NO	정보분류	파일	수/발신	제목	수신자 구분	날짜	유사 확률	유사도 기준
1	Top Secret	4	수신	No Title	전체	2024-02-28 09..	95.6	본문
2	Top Secret	2	발신	EMASS LTH 시험	전체	2024-02-26 10..	93.0	본문
3	Top Secret		발신	여권 영문명	전체	2024-01-22 15..	92.3	첨부파일
4	Top Secret	1	발신	Cent OS	전체	2022-12-28 08..	91.1	본문 + 첨부파일

리스트가 더 많을 시 아래쪽으로 표 확장

본문 내용

본문 요약어 검출 : test

제목: EMASS LTE 시험 결과 보고서 및 첨부파일 전달

안녕하세요,

EMASS LTE 시험에 참여해 주셔서 감사드립니다. 첨부 파일에는 시험 결과에 대한 요약 보고서가 포함되어 있습니다. 시험 결과에 대한 자세한 내용을 확인하시고, 추가로 질문이나 의견이 있으시면 언제든지 연락주시기 바랍니다.

감사합니다.

EMASS LTE 시험 담당자

첨부파일 내용

첨부파일명: 첨부1.txt

안녕하십니까,
이 보고서는 EMASS LTE 시험 결과를 요약하고 분석한 내용을 담고 있습니다.
시험 개요:
시험일자: 2024년 2월 25일 ~ 2월 27일
시험 장소: EMASS 연구소
시험 목적: LTE 네트워크의 성능 및 안정성 평가
시험 결과 요약:
다양한 시나리오에서 LTE 네트워크의 안정성과 성능이 확인되었습니다.
다중 사용자 환경에서도 높은 전송 속도와 안정성을 보여주었습니다.
네트워크 간 통신 연결이 원활하게 이루어졌으며, 간헐적으로 발생하는 신호 간섭 문제는 거의 관측되지 않았습니다.
다양한 지리적 조건에서도 일관된 성능을 보였습니다.
결론 및 추후 계획:
시험 결과는 EMASS LTE 시스템이 우수한 성능과 안정성을 보여주었음을 확인시켰습니다.

본문 기준 유사메일

첨부파일 기준 유사 메일

본문 + 첨부파일 기준 유사메일

팝업창 출력

메일 본문 및 첨부파일 내용 추출

본문 문자열
문서종류별 첨부파일

첨부파일 내용(그림 표 포함)
추출

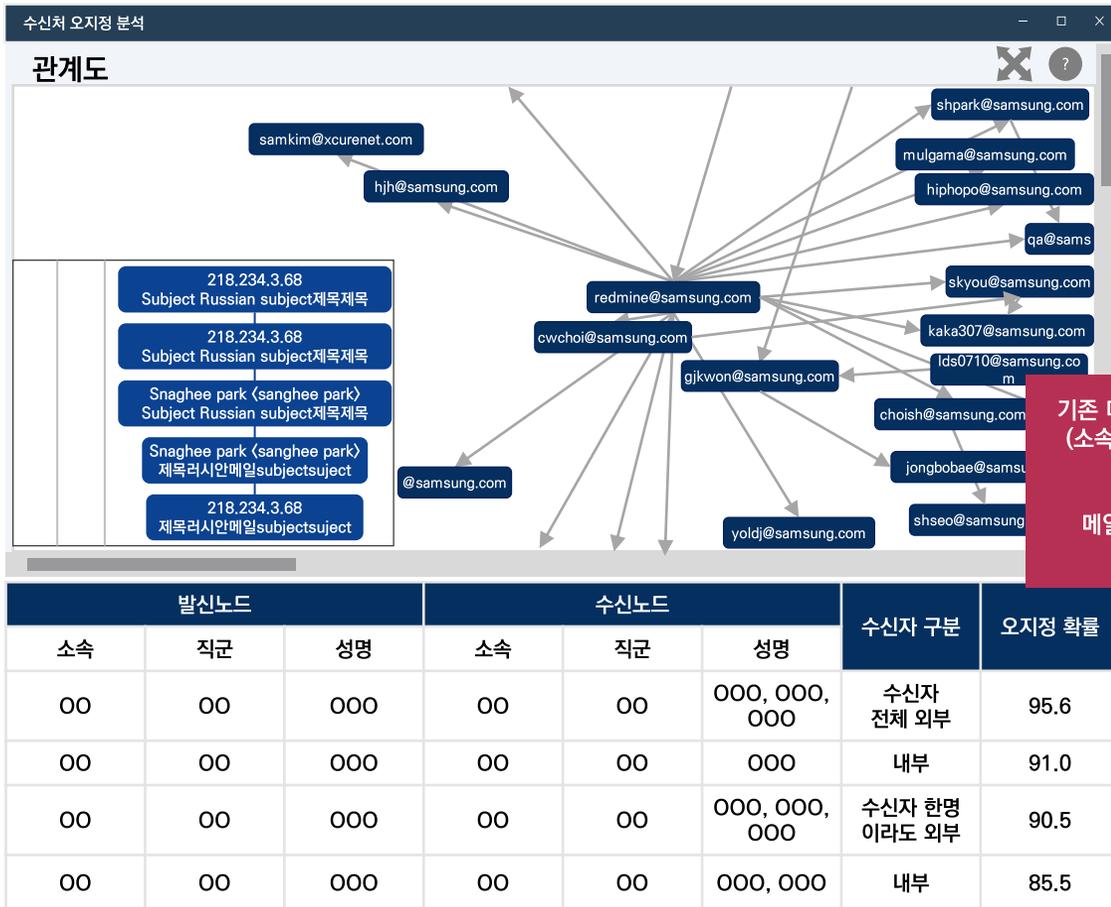
고속 토크나이징

NbyN 문자열 매칭

문서 단위 유사도 측정

03 수신처 오지정 분석

EMASS AI는 메일 수발신 네트워크 학습 모델을 기반으로 관계사 동명이인 수신처 오지정 메일 분석 기능을 제공합니다. 기존 수발신 패턴을 학습하여 패턴에 벗어나는 확률 낮은 수발신 목록을 추출하고 이를 관리자에게 자동 통보합니다.



기존 메일 수발신 네트워크 분석 (소속, 개인, 직군 : 노드 정보) (수발신 : 엣지 정보)
 메일 수발신 확률 머신러닝 학습 모델

수발신 목록

수신처 오지정

NO	정보분류	파일	발신자	부서	수신자	수신자 구분	제목	날짜	오지정 확률
1	Top Secret	4	OOO	OOO	OOO, 000, 000	수신자 전체 외부	No Title	2024-02-28 09..	99.6
2	Top Secret	2	OOO	OOO	OOO	내부	EMASS LTH 시험	2024-02-26 10..	
3	Top Secret		OOO	OOO	OOO, 000, 000	수신자 한명이라도 외부	여권 영문명	2024-01-22 15..	
4	Top Secret	1	OOO	OOO	OOO, 000	내부	Cent OS	2022-12-28 08..	

수신처 오지정 알람

알림: 수신처 오지정 발생

안녕하세요,

이메일 발송 시 수신자 오지정(잘못된 수신자)이 감지되었습니다. 자세한 내용은 아래와 같습니다:

발송 시간: [발송 시간]
 발송자: [발송자 이메일 주소]
 수신자: [오지정된 수신자 이메일 주소]
 제목: [이메일 제목]
 발송된 이메일에 대한 확인을 진행해주시기 바랍니다.

감사합니다.

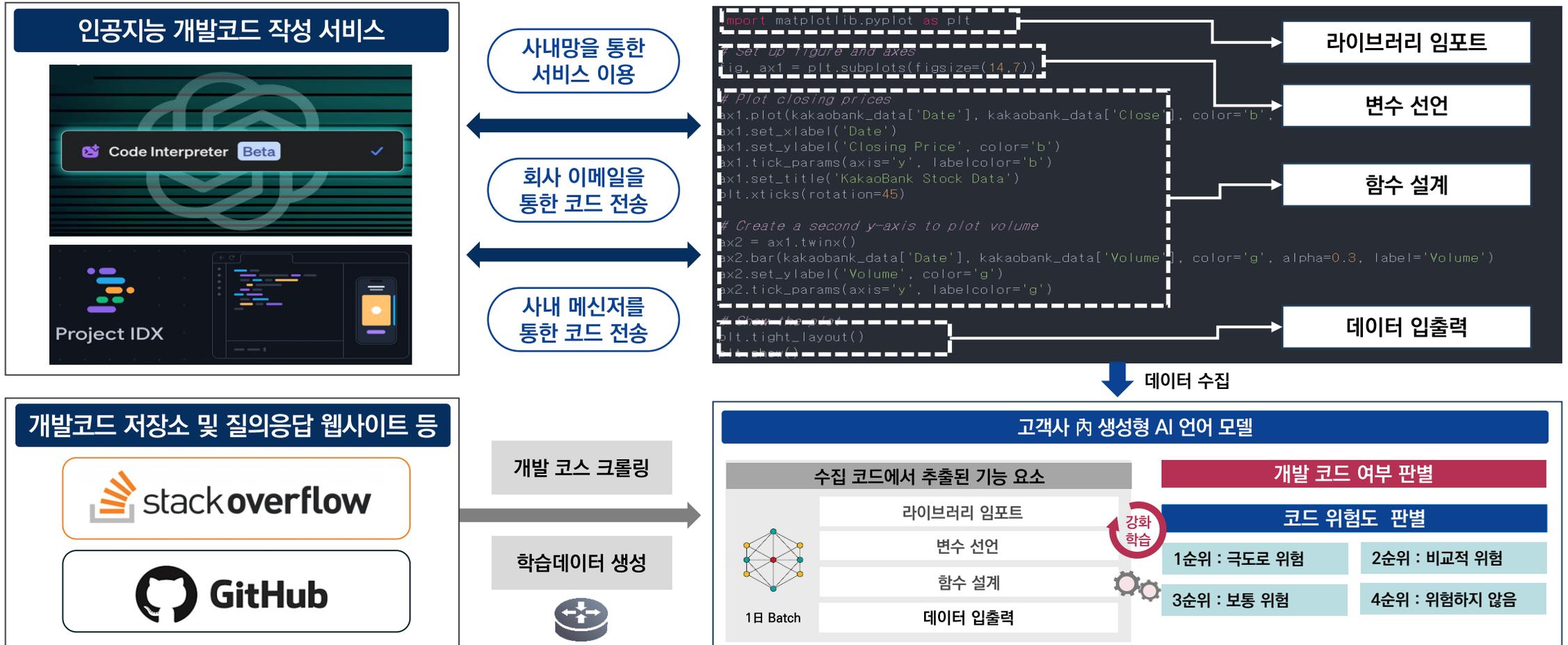
04 관심 동향 분석

EMASS AI는 사내망을 통한 외부 검색어 로깅 및 분석을 통해 검색 키워드 추이 등 관심 동향 정보를 제공합니다. 또한 특정 서비스 이용 통계, 부서별 검색 키워드 동향 분석 기능을 가능합니다.



05 소스코드 유출 탐지

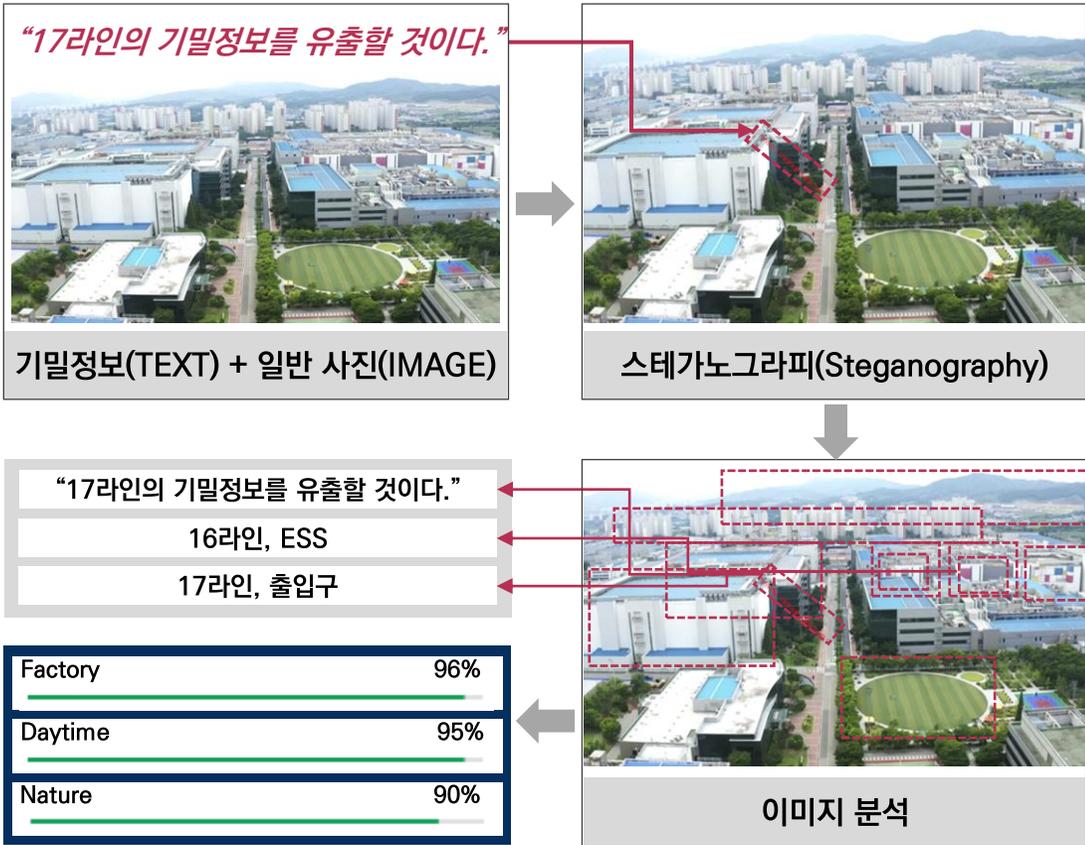
사내망을 인공지능 개발코드 작성 서비스 이용을 통한 개발 소스코드 유출을 탐지하기 위해 개발 코드 기반으로 학습데이터를 구축하고 개발 코드 및 해당 코드의 위험도를 판별할 수 있는 고객사 내에 설치할 수 있는 생성형 언어모델을 제공합니다.



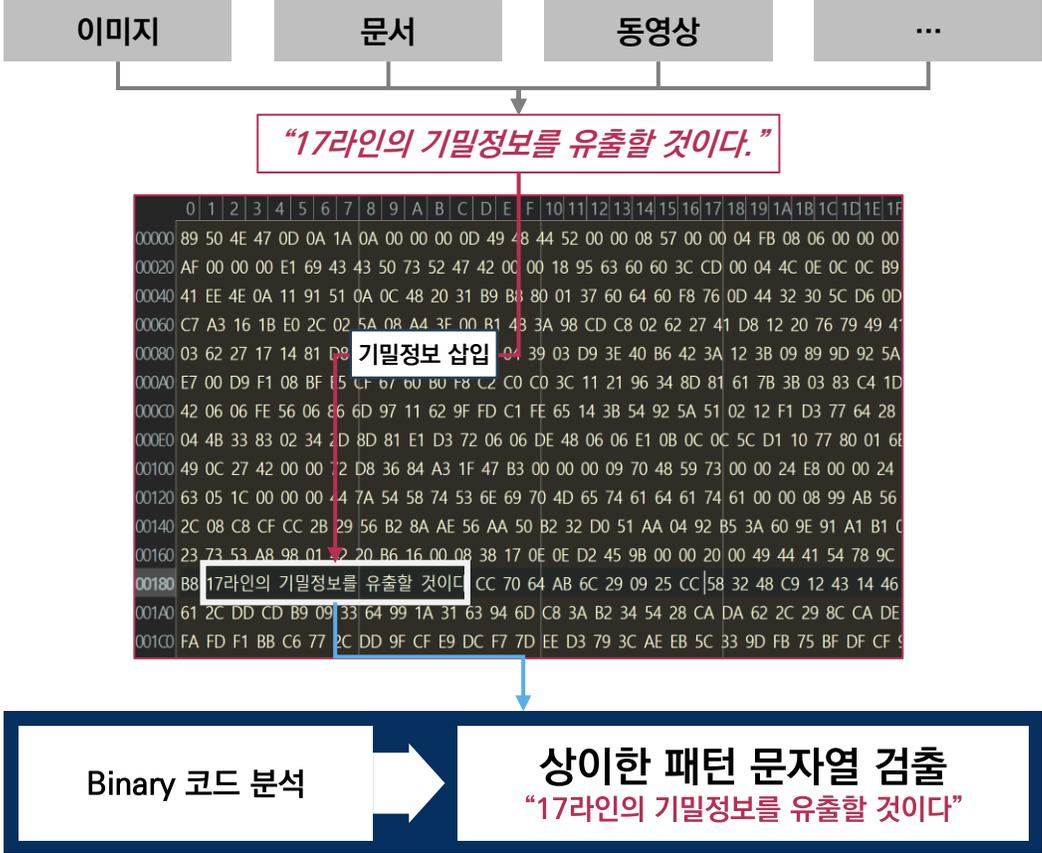
06 스테가노그래피 탐지

스테가노그래피 중, 이미지 상에 텍스트를 숨기는 경우는 이미지 분석 기반 의미 추출을 통해 텍스트 및 이미지 등 기밀정보 포함 여부를 검증하고 및 기밀정보를 추출할 수 있고, 각종 파일 binary 코드에 기밀정보를 숨기는 경우는 Binary 코드 분석을 통한 상이한 패턴 데이터를 추출하는 방식으로 대응할 수 있습니다.

이미지 내 기밀정보를 숨기는 경우



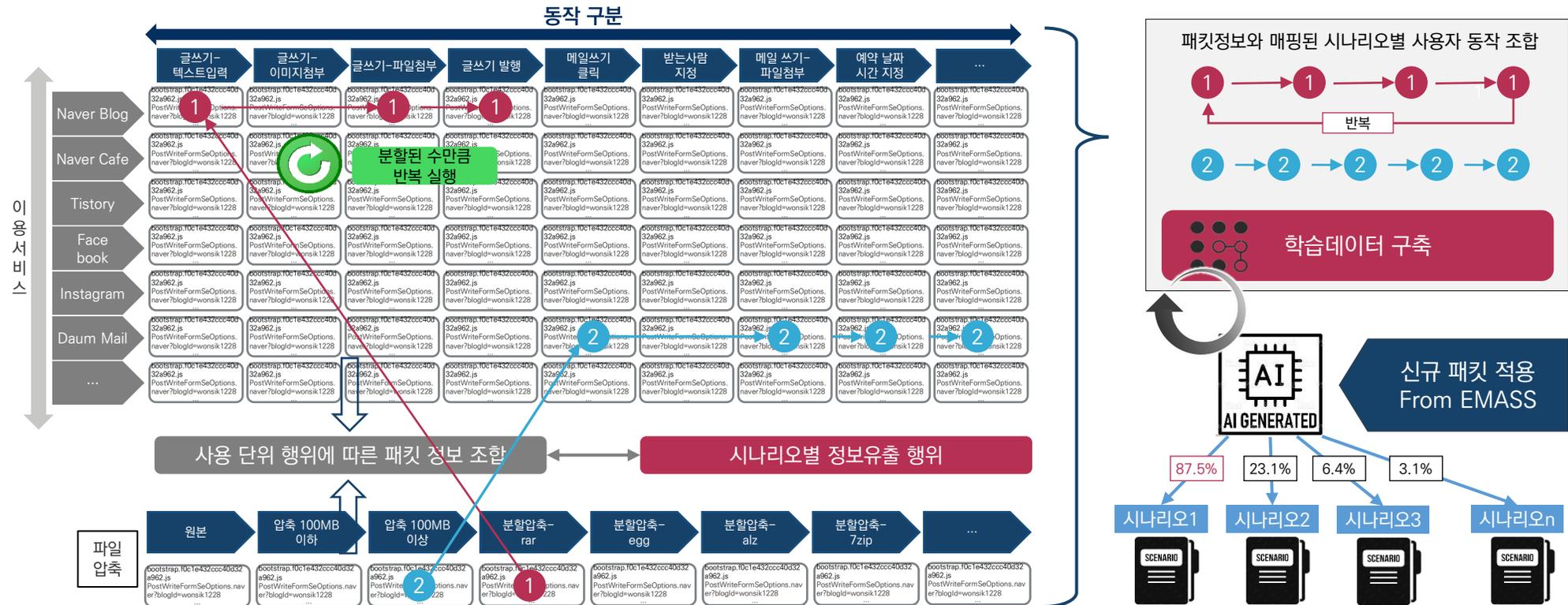
파일 Binary 코드에 기밀정보를 숨기는 경우



07 시나리오 기반 이상 징후 탐지

이상 징후 탐지를 위한 시나리오를 위해서 패킷 정보를 사용하여 『이용서비스-이용동작』을 구분하고 매핑하여 수집되는 데이터 패턴을 학습데이터로 구축합니다. 신규 유입되는 패킷 정보들을 사전정의된 시나리오별 적용 확률 등으로 표시됩니다.

- [시나리오 1] 내부설계도(대외비) 대용량 파일을 분할압축하여 네이버 블로그 글 쓰기 수정 하고 파일 첨부 기능을 이용하여 반복 유출
- [시나리오 2] 내년사업계획(대외비) 파일을 압축하여 예약메일 내년 1월 1일 발송 설정하고 발송, 발송완료이전 재택근무시 예약메일함에서 개인PC로 유출



07 시나리오 기반 이상 징후 탐지

정보유출 대상 및 위험 유형 도출을 통한 이상징후 알람을 전송하고 상세정보를 확인하여 요인을 확인할 수 있습니다.

정보유출 대상 및 위험 유형 도출

정보유출 대상 Category

메일 본문	첨부파일	이미지
수신자	예약메일	분할압축

위험유의유형

이상징후 자동 검출

정보유출 시나리오

- 내부 설계도(대외비) 대용량 파일을 분할 압축하여 네이버 블로그 글쓰기 수정에서 파일 첨부 기능을 통해 반복 유출
- 내년사업계획(대외비) 파일을 압축하여 예약메일 내년 1월 1일로 발송 설정하고 발송

↓

관리도 Or 추세도 이상

이상징후 알람

시나리오에 따른 Alarm List 생성

혐의그룹	메시지 분류	민감도
발신자 : 000, 수신자 : XXX	대외비	0.92
발신자 : 000, 수신자 : XXX	대외비	0.84
발신자 : 000, 수신자 : XXX	업무성	0.55
발신자 : 000, 수신자 : XXX	업무성	0.52
발신자 : 000, 수신자 : XXX	개인	0.33

↓

개별 유출 위험도 적용

주의	3.0 시그마 이상	0.5 이상
경계	3.5 시그마 이상	0.7 이상
심각	4 시그마 이상	0.9 이상

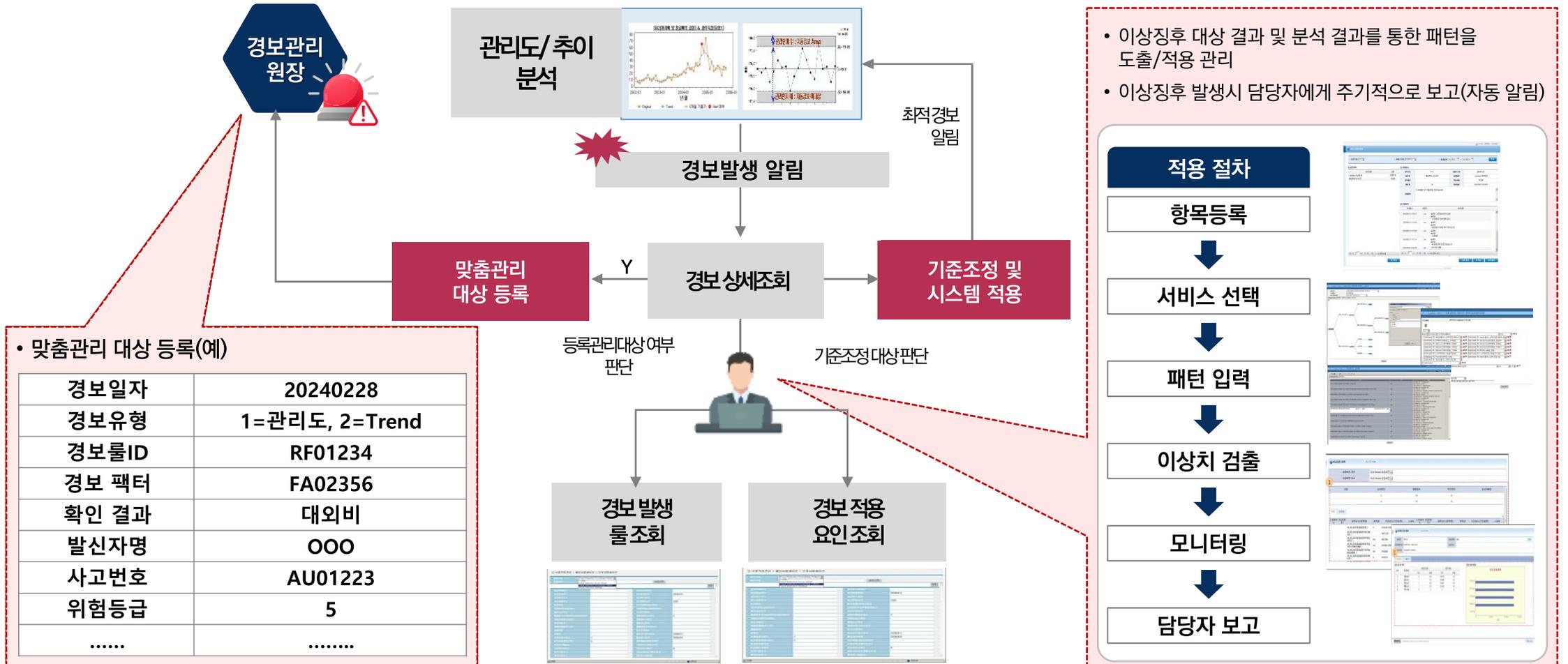
이상징후 알람 및 상세정보 표시

이상징후에 대한 상세 정보를 확인하기 위해 필요 Factor 선택 시 상세 정보 확인

- 이상징후 알람 기능 구현
- 이상징후 시나리오를 통해 추출된 이상치를 알람기준에 따라 표시

07 시나리오 기반 이상 징후 탐지

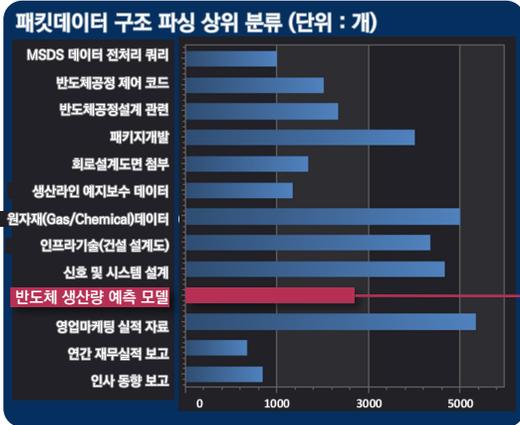
이상 징후 탐지를 위한 경보 관리원장 운영 및 기준 조정과 맞춤형 관리 대상등록을 통해 패턴을 도출 및 관리할 수 있고 이상징후 발생 시 담당자에게 자동으로 알람을 발송합니다.



08 미분류 데이터 의미 해석

패킷데이터 구조 파싱 기반으로 미분류 데이터를 클러스터링 합니다. LLM을 사용한 미분류 패킷 데이터 의미 해석 서비스를 제공하고 사용자가 질의를 통해 의미 해석을 구체화할 수 있도록 지원합니다.

미분류 데이터 클러스터링



메시지 ID 단위 분류 결과

메시지ID	제목	정보분류
20160421154957.MBTF... 20160421155154.CAKFS... 20160421155305.U5UKA... 20160421155309.YNOJV... 20160421154000.IDATIO... 20160421155305.U5UKA... 20160421154957.MBTF...	[외부 메일 발송] RE: 3분기 생산량... 2023년 3월 4주차 주간보고서 해외(텍사스 공장) 출장 승인 요청 [LS TFT] XLO 플랫폼 물질정보 쿼리 Probe SSL 연구소망 연결 공지 협력사 투입 인력 명단 요청	반도체 생산량 예측 모델 패키지 개발 인사 관련 업무 연락 인사 관련 업무 연락 예칭 공적 특회 신청 협력업체 인력 관리

미분류 데이터 해석 서비스

[텍스트 입력]
반도체 생산량
예측 모델

[파일첨부]
회로설계도면 첨부

[텍스트 수정]
영업마케팅 실적보고

[이미지 첨부]
신호 및 시스템 설계

반도체 생산량 예측 모델 개발 소스 패킷 클러스터

20160421154957.MBTF... RE: 3분기 생산량 예측 모델 소스 ...

선택 패킷 표시

```
function crosswebex_nativecall(message, callback) {
  const pageurl = document.location.origin +
  document.location.pathname;
  let EVENT_FROM_PAGE =
  "crosswebex_rw_chrome_ext" + btoa(pageurl);
  let EVENT_REPLY =
  "crosswebex_rw_chrome_ext_reply_" + btoa(pageurl);
  if(typeof message.callback == "undefined") {
    message.callback = EVENT_REPLY + "__callback__";
  } else {
    message.callback = EVENT_REPLY + "__callback__"
    + message.callback;
  }
  if(typeof message.origin != "undefined") {
    message.origin = location.protocol + "://" + ...
  }
}
```

패킷 의미 해석 : 외부메일 글쓰기 기능 사용

이 코드는 웹 페이지에서 크롬 확장 프로그램과 상호 작용하기 위한 기능을 구현하는 것으로 보입니다. 이 함수는 crosswebex_nativecall이라는 이름으로 정의되어 있습니다.

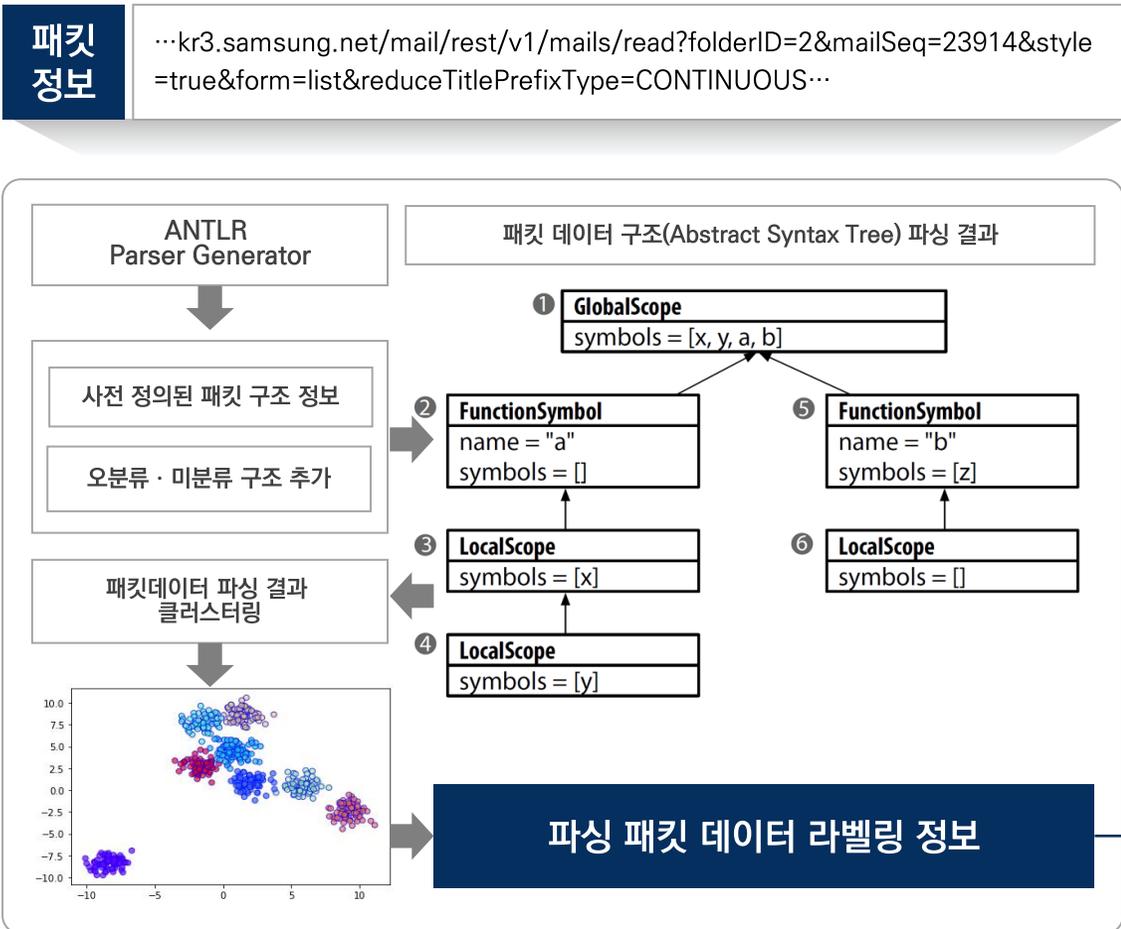
여기서 중요한 점은 다음과 같습니다:

- 이 함수는 두 개의 매개변수를 가집니다. message는 전달할 메시지를 포함하고, callback은 응답을 처리하기 위한 콜백 함수입니다.
- 이 코드는 주어진 message 객체에 따라 두 가지 동작 중 하나를 수행합니다:
 - message.cmd가 "setcallback"인 경우: 이것은 크롬 확장 프로그램에 대한 콜백을 설정하는 것으로 보입니다. message.exfunc를 통해 전달되는 콜백 함수와 해당 콜백을 호출하는 인자가 포함됩니다.
 - 그렇지 않은 경우: 이 코드는 주어진 메시지를 처리하고 결과를 받아오는 요청을 만듭니다.
- 코드의 핵심 부분은 메시지를 생성하고, 해당 메시지를 이벤트로 변환하여 웹 페이지에 전달하는 것입니다. 그리고 나서 이를 처리하기 위해 이벤트 리스너가 설정됩니다. 코드는 각종 오류를 처리하기 위한 try-catch 문을 사용합니다.

질의

08 미분류 데이터 최소화를 통한 분석 범위 확장

사전 정의된 구조 기반 클러스터링을 통해 패키지에 분류를 부여합니다. 기분류 패키지과 미분류 패키지의 임베딩 유사성 검색을 통해 일정수준 이상 유사성 이상 라벨링 벡터과 가장 유사한 미분류 패키지에 해당 분류를 부여합니다.



라벨링 파싱 패키지 데이터 임베딩

라벨링 패키지 데이터	임베딩
1. 대외비 : 개발 코드	0.6 0.9 0.1 0.4 -0.7 -0.3 -0.2
2. 일반 : 사적 여행 정보	0.5 0.8 -0.1 0.2 -0.6 -0.5 -0.1
3. 업무 : 출입승인 요청	0.7 -0.1 0.4 0.3 -0.4 -0.1 -0.3
4. 업무 : 사업계획서 승인	-0.8 -0.4 -0.5 0.1 -0.9 0.3 0.8

유사성 검색 ↓ 유사 의미 코드

미분류 패키지 데이터						
벡터 기반 「개발코드」 유사성 검색						
-0.1345	0.4309	-0.4449	-0.9373	-0.7451	-0.7896	
-0.3206	0.827	0.9597	0.531	0.8922	-0.7498	
-0.7746	-0.2094	0.9845	0.3102	0.222	0.4571	
-0.792	0.8161	-0.0699	-0.9747	0.6475	0.6098	
-0.0239	-0.2011	-0.0158	0.8175	0.9314	-0.0475	
-0.9637	-0.157	-0.7026	-0.2104	-0.493	-0.1543	
-0.6619	0.05	-0.3819	0.3724	-0.8769	0.2528	
-0.3071	-0.4611	0.7577	-0.766	-0.9066	0.2564	

라벨링 패키지 데이터	임베딩
1. 텍스트 입력	0.6 -0.2 0.8 0.9 -0.1 -0.9 -0.7
2. 파일 첨부	0.7 0.3 0.9 -0.7 0.1 -0.5 -0.4
3. 받는 사람 지정	0.5 -0.4 0.7 0.8 0.9 -0.7 -0.6
4. 외부 서비스 접속	0.8 -0.1 0.8 -0.9 0.8 -0.5 -0.9

유사성 검색 ↓ 파일 첨부 동작

미분류 패키지 데이터						
벡터 기반 「파일첨부」 유사성 검색						
0.7442	0.3967	-0.8062	-0.4207	-0.3519	-0.3605	
0.9863	-0.0222	-0.5552	-0.1508	0.4029	-0.3038	
0.666	0.2314	-0.2159	0.4779	-0.4028	-0.9953	
-0.9264	-0.7497	0.8007	-0.1029	-0.6804	0.2332	
0.8809	-0.433	0.9178	-0.7938	-0.2062	-0.4352	
0.3674	0.8398	0.0748	-0.2974	0.0074	-0.4981	
0.896	0.6811	-0.0143	-0.8229	-0.6632	0.4546	
0.0089	-0.0471	-0.9631	0.9462	-0.1989	-0.7988	

내용 | 개발 코드 작성 | 동작 | 파일 첨부 | 미분류 데이터 최소화

사용자 행위 이해

[사용자 단위 정보 유출 탐지]

최종 사용자 행위를
종합적으로 분석하여
사용자 단위 위협 가능성을 탐지하여
정보 유출 위험을
사전에 대비합니다.

EMASS AI

Threat Intelligence

Attribution-based Threat Intelligence for analyzing and managing adversaries

Last threat reports

30 min ago · 18:24
The cyber-resilient business brings together the capabilities of the cyber world and the physical world.

414s Cybercriminals

Attacks	IoC	Type
323	54	1
Inactivity days		

48 min ago · 17:46
Percentage of leaders spending more than 20 percent of their IT budgets on cybersecurity.

Decocio Cybercriminal

Attacks	IoC	Type
87	21	6
Inactivity days		

55 min ago · 17:27
Organizations should look beyond their walls to protect their business ecosystems.

Cult of the Dead Cow Cybercriminal

MITRE matrix

Selected actors: Rocket kitten X Dark halo X Transparent tribe X Taurus seller X APT 29 X

Filter Region 2 Country 2 Industry 2 1 Apr - 1 May

Enterprise attack 107 Pre attack 5 Mobile attack

Drive-by 10 Abuse Elevation Control 1 Brute Force 5 Application Window Discovery 14 Internal Spearphishing 12 Audio Capture 3 Data from Local 1

01 사용자 행동 종합분석

시간의 흐름에 따른 이메일 본문, 첨부파일, 웹서비스를 종합적으로 반영한 종단면 분석으로 전환을 통해 사용자 단위 정보유출 가능성을 탐색합니다.

AS-IS / 메일 단위로 머신러닝 분류를 적용하는 개별 메일 중심 분석

정보보호 솔루션 검색 화면

검색 결과 화면

No	메시지 ID	관심	발행	정보 분류	피드백	관정 확률(%)	메일 내/외부	수/발신	서비스
1	2020082013423			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
2	2020082127862			정보 유출	-	-	외부	발신	소셜 > 페이스북 [Mbr/1]
3	2020082126284			정보 유출	-	-	외부	발신	소셜 > 페이스북 [Mbr/1]
4	2020082121094			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 페이스북 [Mbr/1]
5	2020082120432			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 다음 블로그 [Mbr/1]
6	2020082120432			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 다음 블로그 [Mbr/1]
7	2020082120394			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
8	2020082120394			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
9	2020082120370			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
10	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
11	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
12	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
13	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
14	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
15	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
16	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
17	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
18	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]
19	2020072916344			정보 유출	-	-	외부	수신	소셜 > 네이버 블로그 [Mbr/1]

메일 선택 시 상세내용 표출

피드백 학습데이터 반영
학습모델 적용 메일자동분류

메일 분류 결과 시간 누적 반영
→ 사용자 중심 판단 방안 필요

메일 외 웹서비스 및 소속 조직 변수
반영 필요

TO-BE / 메일, 웹서비스, 소속 조직 변수 시간누적으로 반영 → 사용자 중심 분석

메일 본문 · 첨부파일 내용 시계열 분석

- 메일 본문 내용 분석 (기존)
- 메일 첨부파일 추출 (신규)
- 사용자 시계열 데이터 기반 혐의 점수 부여

웹서비스 사용 패킷 분석

- 웹서비스 별 「서비스-동작-패킷 맵」 구성
- 사용자 단위 패킷 조합 의도 추론

네트워크 분석 적용 혐의자 및 혐의그룹 도출

- 정보유출 사고자와 네트워크 거리 기반
- 정보유출 가능성 계산
- 조직 구조 반영 혐의 점수 부여

사용자 과거이력 반영 정보유출 혐의점수

시계열 데이터 (종단면) 적용 통해 사용자 중심 → 종합 분석 통해 혐의점수

과거 행위 데이터를 포함한 사용자 단위로 분석 가능

메일 내용, 첨부파일, 사용 생성형 AI 내용, 소속 조직(집단) 혐의 점수 반영 → 종합적 판단 가능

조직 구조 반영 정보유출 혐의 점수

사용자와 연결된 패킷 및 콘텐츠 단위 AI 분석을 통해 해당 사용자 단위의 위험도 평가 및 예측이 가능합니다.

Scam

Counterfeit

Tools

Settings

Graph



General risk score

75%

Logo usage risk score

82%

Domain risk score

60%

Registrar info

Registrar
domain.comRegistrar email
r01@domain.comRegistrar phone number
+00 (123) 456 78 00Registrant organisation
Not indicatedRegistrant person
Private personRegistration date
1 Dec 2010Expiration date
1 Dec 2021

Hosting info

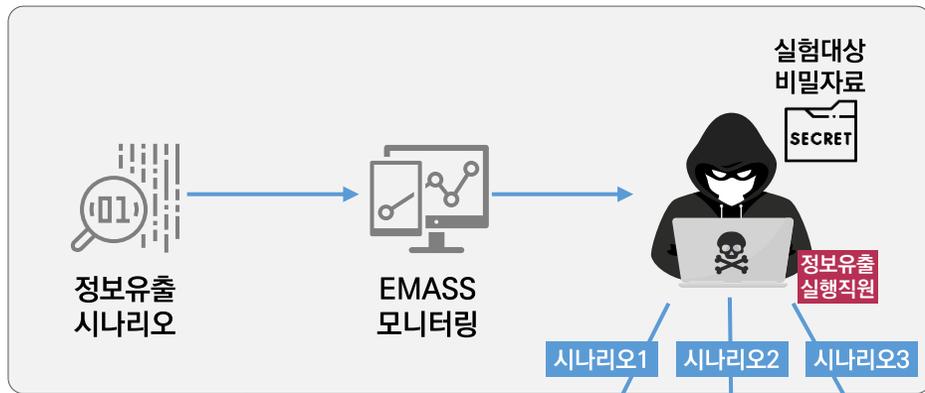
Hosting provider name
ProviderHosting provider phone number
+00 (123) 456 78 00Hosting provider email
valuehost@domainVpbank
EUIP address
217.123.42.77

Admin info

Admin phone number
+00 (123) 456 78 00IP address
217.123.42.77Admin email
example@gmail.com

02 사용자 의도 파악을 위한 패킷 분석

각 서비스별 '서비스-동작-패킷 맵'을 구성하여 EMASS 패킷 검색 결과와 비교를 통해 누락된 정보를 확인하고 세부행위별로 정보유출 의도를 파악합니다.

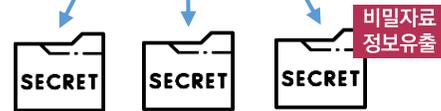


정보유출시 단위행위 및 해당 패킷 정보

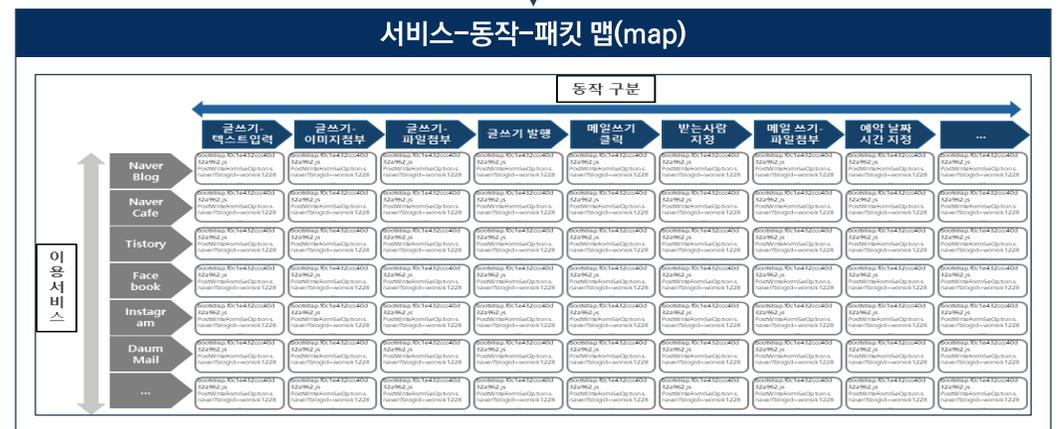
웹서비스 : 동작 - 패킷 정보 기록

동작구분	구분	Name	Status	Type	Initiator	Size	Time
글쓰기	Doc	postwrite	200	document	VM228 LayoutBottomCommon-165671165 https.js:1	5.2 kB	132 ms
글쓰기	JS	common.js	200	script	VM451 js:140	(disk cache)	2 ms
글쓰기	JS	util.js	200	script	VM451 js:140	(disk cache)	2 ms
글쓰기	JS	bootstrap.f0c1e432ccc40d32a962.js	200	script	postwrite:2	(disk cache)	1 ms
글쓰기	JS	react.1535fb943a1015ce41f2.js	200	script	postwrite:2	(disk cache)	2 ms
글쓰기	JS	vendor.2f37b2be31bcf76e836e.js	200	script	postwrite:2	(disk cache)	19 ms
글쓰기	JS	main.26c1b1f089e2311aeb2.js	200	script	postwrite:2	(disk cache)	7 ms
글쓰기	JS	se-launcher.js?v=1.51.0-20231124173559	200	script	vendor.2f37b2b...js:2	(disk cache)	1 ms
글쓰기	JS	se-15.js?t=1700814959432	200	script	se-launcher.js?v=1.51.0-20231124173559:6	(disk cache)	0 ms
글쓰기	JS	se-74.js?t=1700814959432	200	script	se-launcher.js?v=1.51.0-20231124173559:6	(disk cache)	2 ms
...

EMASS 로그 기록 생성



정보 비교
→ 누락정보 인식 · 세부 행위별 구분



통합적 정보유출 방지를 위해 패킷 수집 데이터 기반 개인적 일탈 및 조직적 공모 위험 요소를 추적 · 분석 합니다.



Phishing Kits 54% 1544

ULRs added by the company 23% 658



Average Take-Down time

Group-IB
4
hours

Global
25
hours



Statistics

- Events
- Take-down time
- Domain and hosting
- Days of phishing attacks
- Takedown by Registrar & Hosting
- Source
- Objective
- Threat actor

🔍 Type name of registrar

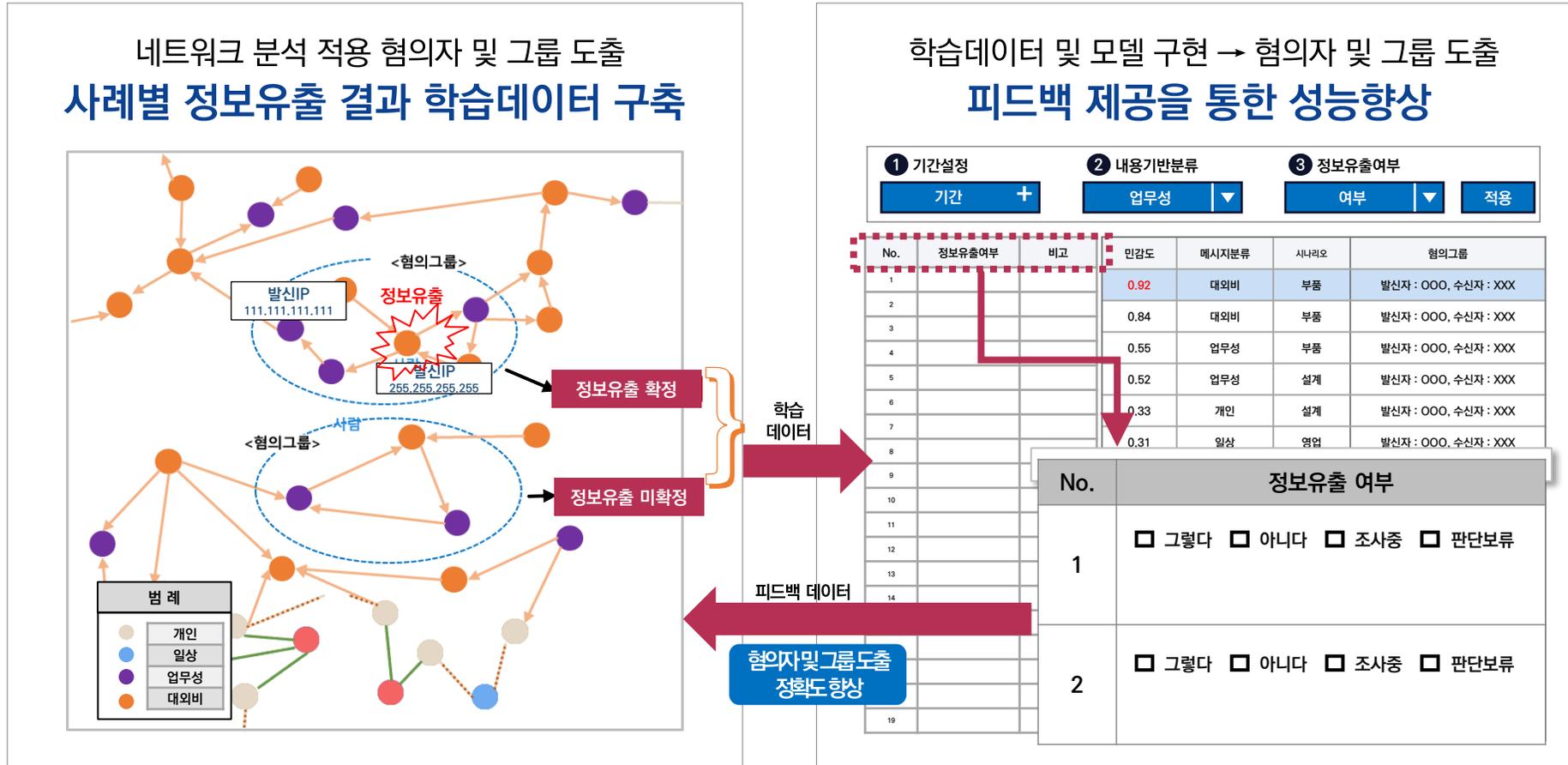
📅 14 Feb - 15 Feb

#	Registrar	Takedown Domains	Min response	Max response	Median response
1.	Domain.com	14	9.6 h	16.2 h	16.2 h
2.	BadDaddy.com	2	6.4 h	13.5 h	13.5 h
3.	noName.com	1	9.6 h	26.4 h	9.2 h
4.	Google Domains	16	6.2 h	79.6 h	8.2 h
5.	Enoma.com	9	3.5 h	19.4 h	6.2 h
6.	Dyndot.com	17	16.2 h	25.4 h	20.2 h
7.	ter-xyz-2201	6	2.0 h	2.0 h	2.0 h

- jk.fraud 225
- FIDomain 211
- jo-domain 143
- certgib 125
- bank-cron-referrer 88
- mute-risk 69
- antiphishing 68
- jk.phishing 6
- South America 5
- Middle East 5

03 사용자 행동 네트워크 분석

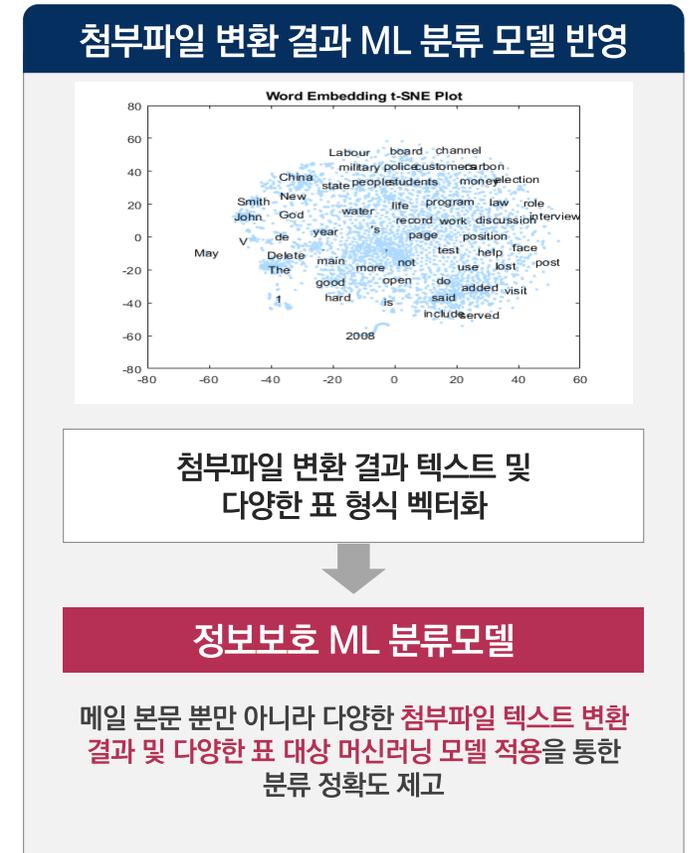
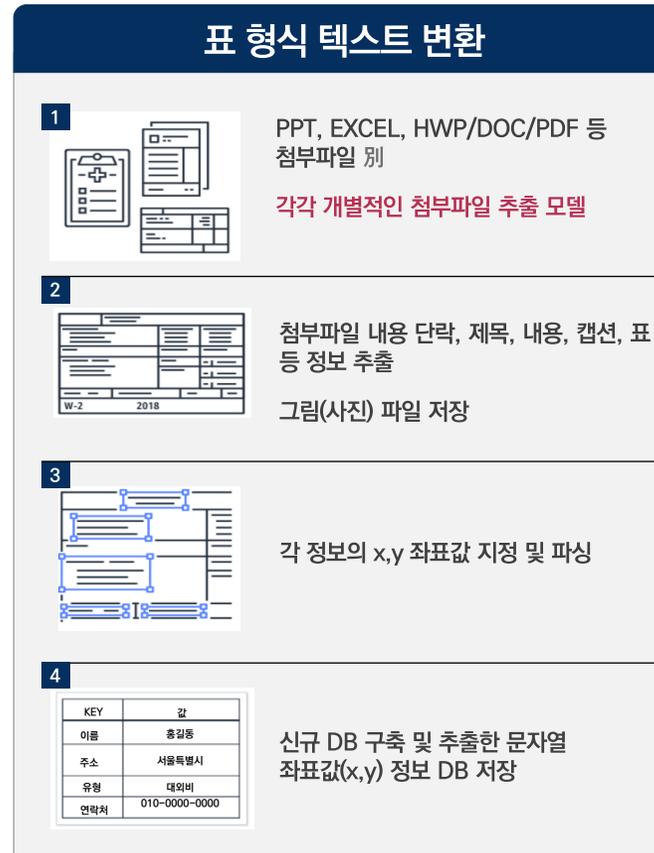
특정인에게 메시지 수신이 집중되는 경우 메시지 발신자들 간에 연결관계가 존재함을 가정하여 네트워크를 구성하고, 정보유출 사고자와의 연결관계 및 패턴을 기반으로 집단적으로 이루어지는 행위를 반영하여 혐의점수 부여



01 AI OCR을 통한 첨부파일 내용 추출

첨부파일 內 단순 텍스트 내용 및 해당 내용의 위치값, 표, 도형 등 다양한 데이터를 추출하여 모델 분류 정확도를 제고합니다.

정보보호 업무시스템 연계 및 프로세스 처리 기능 제공



01 AI OCR을 통한 첨부파일 내용 추출

이메일 첨부파일 내 텍스트 내용과 해당 텍스트, 도형, 표 등의 위치값을 파악하여 머신러닝 솔루션을 적용하며, 첨부파일을 유형화한 후, 첨부파일 유형에 따라 차별화된 내용추출 기능을 제공합니다.

표 내용 및 표 셀 위치 등 정보를 추출

내용 추출

```

<flow>
  <block xMin="191.991000" yMin="134.133723"
  xMax="231.713583" yMax="151.048023">
    <line xMin="191.991000" yMin="134.133723"
    xMax="231.713583" yMax="151.048023">
      <word xMin="191.991000" yMin="134.133723"
      xMax="231.713583" yMax="151.048023">96.1%</word>
    </line>
  </block>
</flow>
  ...
  <flow>
    <block xMin="268.696000" yMin="134.133723"
    xMax="308.418583" yMax="151.048023">
      <line xMin="268.696000" yMin="134.133723"
      xMax="308.418583" yMax="151.048023">
        <word xMin="268.696000" yMin="134.133723"
        xMax="308.418583" yMax="151.048023">
          </line>
        </block>
      </flow>
    </block>
  </flow>
  ...
  
```

위치값 추출

위치값 추출

표의 내용(수치) 및 표 셀 위치
→ 머신러닝 솔루션 적용

- 첨부파일 중, 파워포인트(pptx) 파일의 표(table)에 포함되는 내용과 내용이 위치하는 셀 및 내용 위치 표시
 - 내용과 위치값을 모두 머신러닝 솔루션에 적용 → 내용 및 위치값 정보로 문서 내용 정확히 재현 가능 → 사람이 표를 보고 판단하는 것과 같은 논리로 대외비 여부 판단 가능
- ※ 표 재현 이슈 엑셀과 같은 스프레드 시트 파일(전체 27.7% 차지)에서 결정적

첨부파일 분석 범위

순위	확장자	순위	확장자	순위	확장자	순위	확장자
1	xlsx	18	sql	35	properties	52	tcd
2	jpg	19	wmv	36	xlsb	53	uts
3	null	20	egg	37	tar	54	pptm
4	docx	21	xlsm	38	gul	55	z01
5	pdf	22	mht	39	java	56	psd
6	ko	23	mp4	40	ppt	57	c
7	p7s	24	so	41	eml	58	fsdb
8	xls	25	gif	42	jpeg	59	diff
9	json	26	m4a	43	tif	60	avi
10	pptx	27	dll	44	bmp	61	apk
11	zip	28	7z	45	dxp	62	a00
12	png	29	html	46	dwg	63	pc
13	xml	30	bin	47	f22	64	csv-1512448295175
14	htm	31	log	48	pfx	65	ear
15	doc	32	gz	49	h	66	csv-1512448295180
16	txt	33	123	50	request	67	alz
17	p7m	34	hwp	51	cs	68	3

머신러닝 솔루션 적용 첨부파일 유형

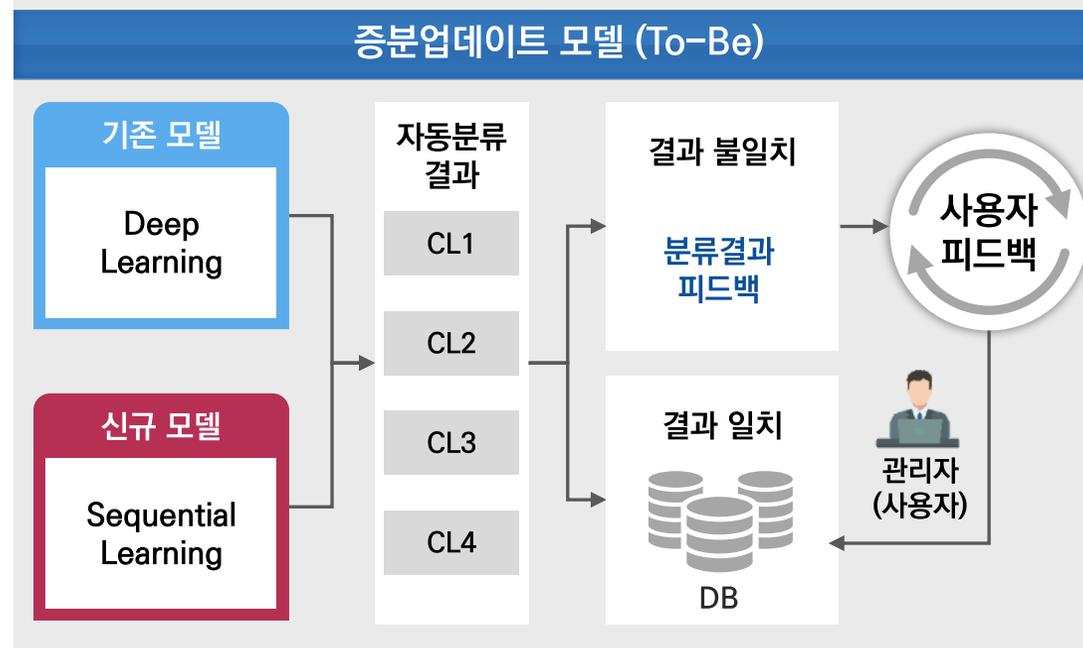
보고서	pdf, hwp, docx, doc	발표문서	pptx, ppt	압축파일	zip, egg, 7z, tar, alz
자료정리	xls, xlsx	데이터파일	json, txt, csv, xml	코드	java, sql

02 EMASS AI 딥러닝 피드백 자동화

EMASS AI 는 콘텐츠 분류 모델의 성능 향상을 위한 효과적 피드백 데이터 구축을 위해 『다중모델 결과 불일치 피드백』 모델과 『다중모델 상호 피드백』 모델을 제안합니다.

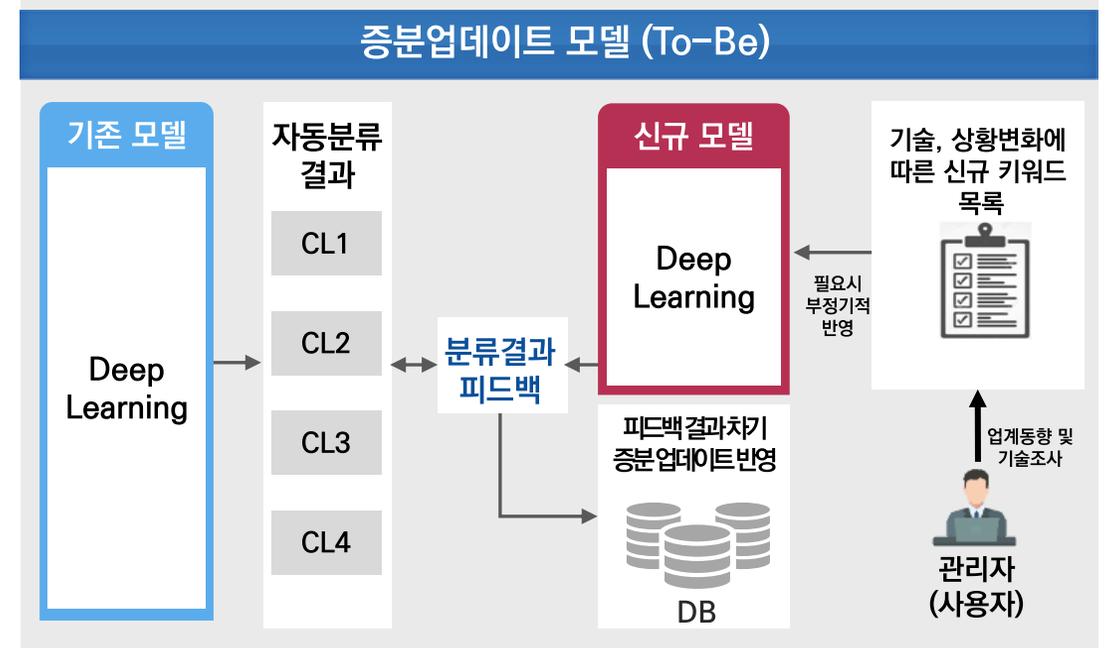
다중모델 결과 불일치 피드백

복수의 모델의 일치하는 결과에만 사용자 피드백
→ 사용자 피드백 부담 감소



다중모델 상호 피드백

기존 분류 모델의 결과를 신규 도입 모델이
사용자 대신하여 피드백하여 사용자 개입 최소화





정보유출 주요 관제 지표

[모니터링 대시보드 제공]

주요 관제지표, 이상징후 발생 징후, 실시간 관리현황, 최근 이벤트 상세 정보 제공을 통해 정보유출 모니터링을 실시합니다.

01 정보유출 모니터링 대시보드

주요 관제 지표를 기준으로 이상징후 탐지 추이 및 실시간 관리현황 등 관측 가능한 정보유출 대시보드를 제공합니다.

01 주요 관제 지표

주요 이상징후 관제 지표 신속한 탐지

02 이상징후 탐지 추이

직전 7일 또는 30일간의 이상징후 발생 추이

03 실시간 관리 현황

실시간 수집, 탐지 및 대응의 적정성 표시

04 최근 이벤트 상세

최근 탐지된 이벤트 상세 리스트
(시나리오별 이벤트 개수 및 감지동향)



안정적인 패킷 수집 · 관리를 위해 데이터를 모니터링 및 분석하여 분류에 따른 이상징후를 탐지합니다.

Bots

Clear all 2

Cancel

Apply filters



Graph



Export



Scripts



Domain

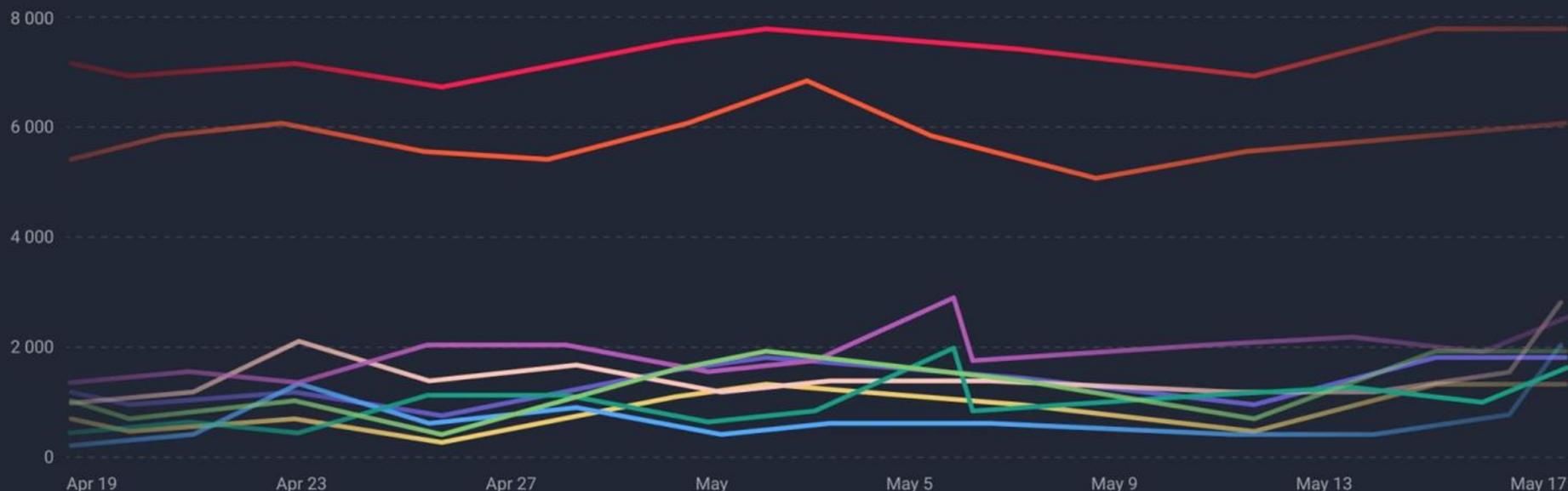


Rules



Settings

Traffic Analysis



- Anomalies only
- Bot / 43% 430
- Absent / 31% 313
- Static / 18% 184
- Whitelist / 11% 112
- White bot Google / 8% 86
- Ok / 6% 63
- Expired back / 3% 37
- White bot / 2% 25
- Expired / 1% 10

Top IP



Request methods



Top URI



02 정보유출 모니터링을 위해 다양한 시각화 도구 제공

주제별 클러스터 기반의 메일 수발신 네트워크 통해서 정보유출 이상징후 탐색 기능을 제공합니다.

주제 분석을 통한 메일 수발신 네트워크 분석

주제 분석(Topic Modeling) 결과	
TOPIC	KEYWORDS
Wafer Preparation	Wafer cleaning, polishing, slicing, wafer flat, notch, orientation, surface preparation
Photolithography	Photoresist, photomask, exposure, ultraviolet (UV) light, pattern transfer, reticle, stepper, alignment
Etching	Chemical etching, dry etching, wet etching, plasma etching, photoresist removal, selective etching, isotropic etching
Deposition	Chemical Vapor Deposition (CVD), Physical Vapor Deposition (PVD), atomic layer deposition (ALD), thin film, sputtering, epitaxy.
Lithography	Optical lithography, deep ultraviolet (DUV), extreme ultraviolet (EUV), resolution enhancement techniques (RET), mask aligner.
Ion Implantation	Doping, ion beam, dopant atoms, ionized species, implantation energy, ion dose, annealing.



특정 네트워크 노드 상세 정보

홍길동 전무이사
반도체 부문 사업전략 팀

상세 인사정보

부분별 정보보호 위험 지표 (현일 기준)

생성형 AI 사용	메일 본문내용	메일 첨부파일	attachment
150	350	50	100

정보보호 종합 위험 지표 (현일, 환산점수 기준) ...

70%

- 생성형 AI 사용
- 메일 본문 내용
- 메일 첨부 파일
- 네트워크 분석

위험 지표 별 본문 탐색 (20일 이내) ...

생성형 AI 사용	23
생성형 AI 사용, 반도체 부문 17차원 ESGD 기준 대응	64
생성형 AI 사용, 반도체 부문 17차원 ESGD 기준 대응, 첨부 파일, POCapm.	6
생성형 AI 사용, 반도체 부문 17차원 ESGD 기준 대응, 첨부 파일, POCapm, 첨부 파일, POCapm.	13

Message ID : 22e5a01fce30c0c7911efa1246e0afa0f1e9af1fa8ec6c14e36a78589177e2c5

Atomic layer etching (ALE) is a technique for removing thin layers of material using sequential reaction steps that are self-limiting. ALE has been studied in the laboratory for more than 25 years. Today, it is being driven by the semiconductor industry as an alternative to continuous etching and is viewed as an essential counterpart to atomic layer deposition. As we enter the era of atomic-scale dimensions, there is need to unify the ALE field through

Message ID : 65e530d8f924ae60cc2120aff0dc4401

에드미션 에세이(admission essay)를 작성할 때 템플릿(template)을 사용하게 된다면 꼭 쓰고 싶은 내용을 넣을 수 있는 적절한 표현을 찾기 위한 시간과 에너지를 낭비하지 않을 수 있습니다. 특히 영어가 모국어 아닌 esl. 글쓰이들에게 이런 어휘와 에드미션 에세이(academic admission essay)에 자주 사용되는 표현(useful expressions)을 알고 있는 것은 큰 도움이 됩니다. 집중력을 알고 있다면, 해당 표현을 문이 문법적으로 배우거나 외우려고 노력하지 않아도 됩니다?

Message ID : 65e530d8f924ae60cc2120aff0dc4401

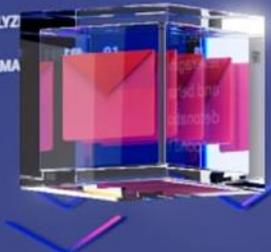
EMASS AI

Business Email Protection

Detect and disrupt cyber threats with unprecedented speed and accuracy to reduce your cyber risk

Email Protection

EMAILS ANALYZED
MALICIOUS EMAILS



Endpoint protection

ENDPOINT DETECTION AND RESPONSE

Detect attacks on the host level, leveraging intelligence data, signature and behavioral analysis, and malware detonation capabilities. Prevent and respond to threats.



Get more information

Emails Processing Time Statistics

This week



0 - 120 sec	448765
120 - 240 sec	34458
240 - 360 sec	15964
360 - 480 sec	5081
480+ sec	15104

Most attacked

Updated 19:15

This week

Latest attack

- 3 Sep 12:36
- 3 Sep 11:25
- 3 Sep 10:16
- 3 Sep 10:08
- 3 Sep 9:16

이메일 정보유출 분석

[이메일 매개 위험 감소]

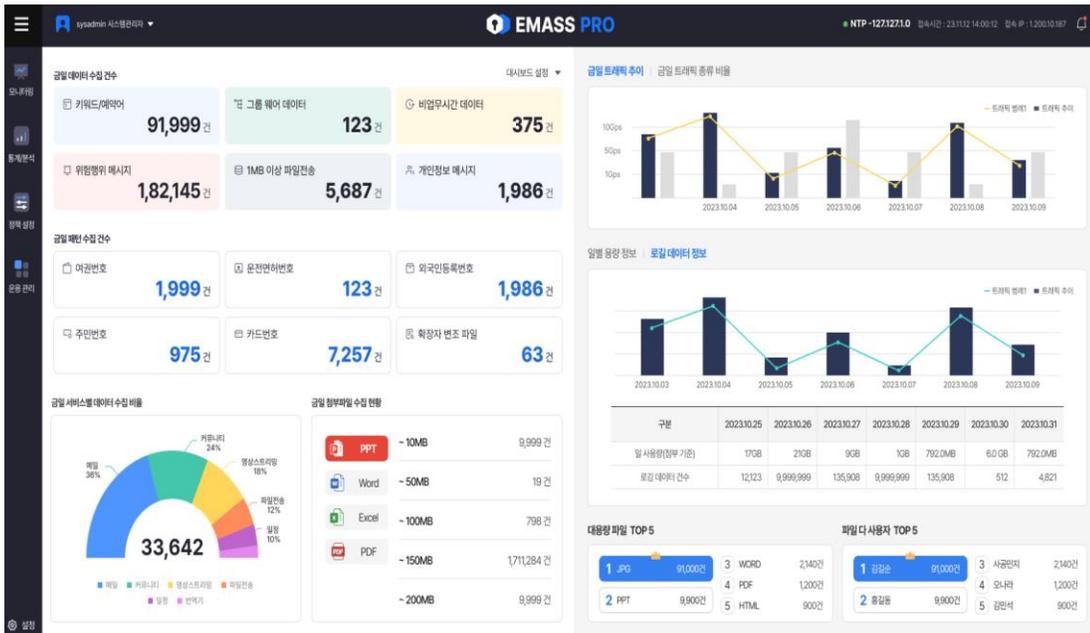
이메일 메타정보 및
내용 기반의 정보유출 탐지 기술로
우발적 · 의도적 이메일 매개
정보유출 위험을 예방합니다.

03 정보유출 모니터링을 위한 스코어보드

대외비 분류 등 분류 수준 기준 정보보호 클린지수, 각종 통계 정보를 표출하는 대시보드 및 사용자별 현황을 종합하는 스코어보드 등을 제공합니다.

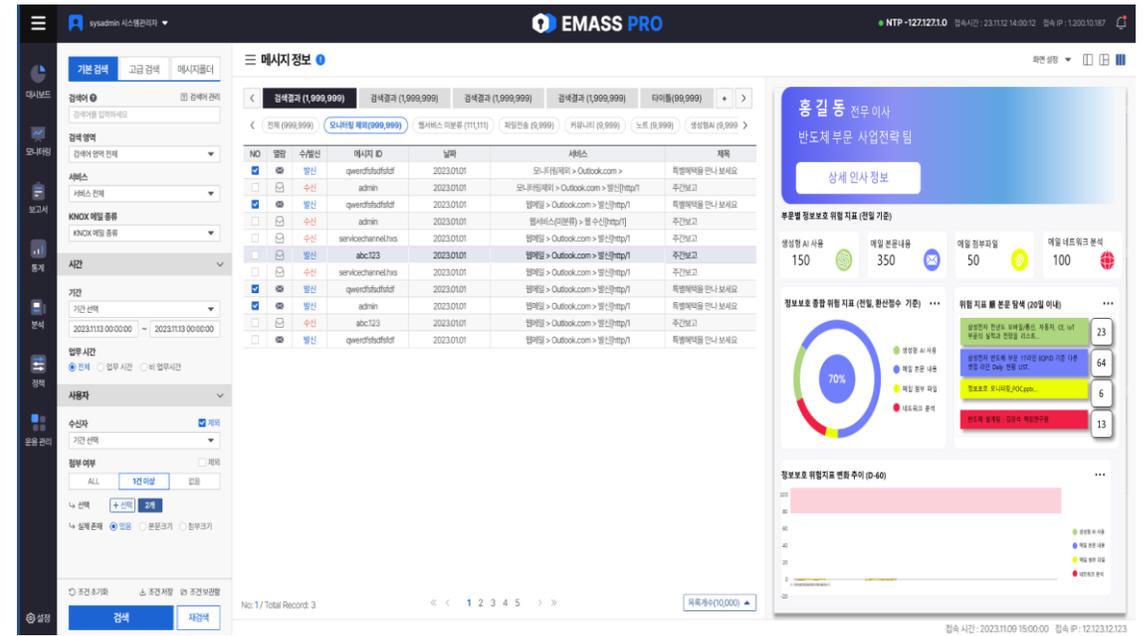
정보유출 모니터링 종합 대시보드

- ✓ 화면 구성 내용
 - 1 정보보호 클린지수



사용자별 스코어보드

- ✓ 화면 구성 내용
 - 1 사용자별 정보보호 위험 지표



04 이메일 매개 정보 유출 분석 화면

모니터링 대시보드 메인화면, 통계 및 메시지 검색 화면 등 시나리오별 분석 화면을 제공합니다.

통계 분석 화면

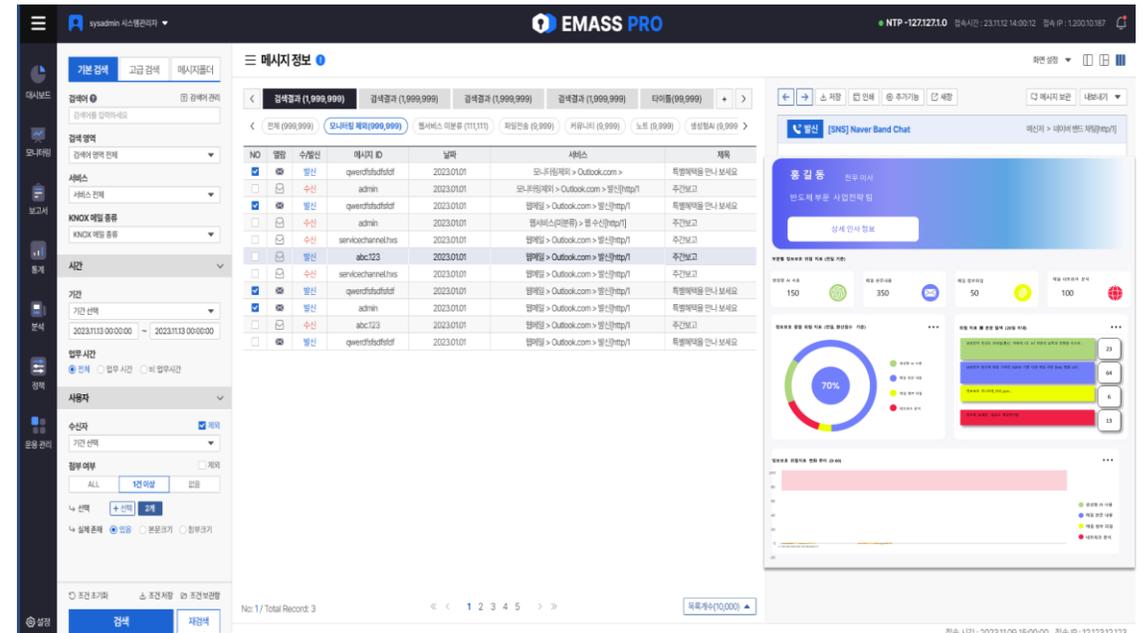
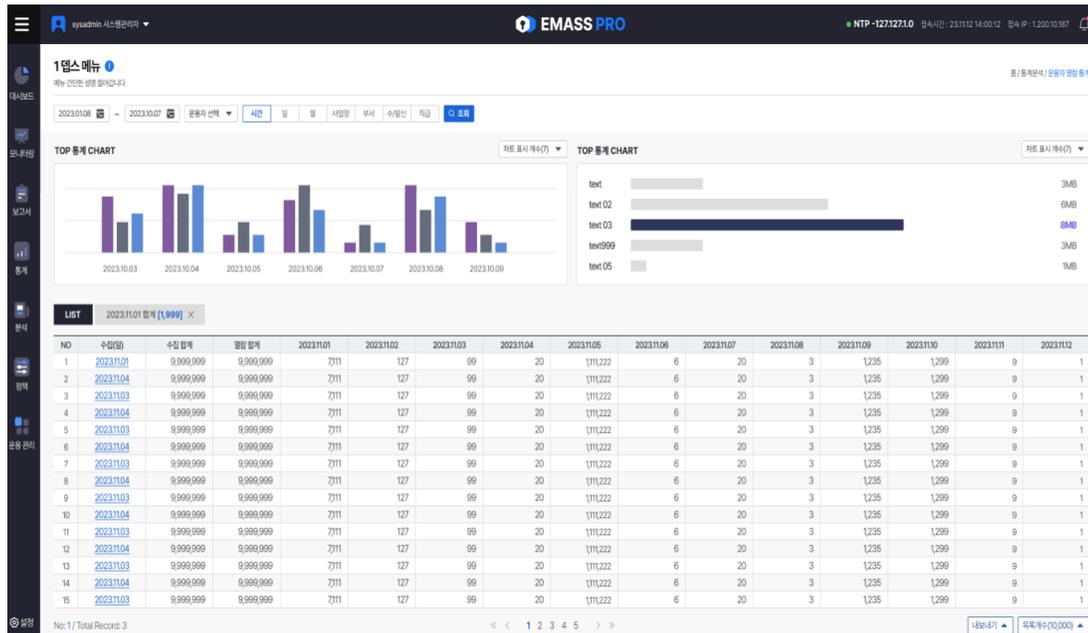
화면 구성 내용

- 1 상세 메뉴에서 통계 메뉴 확인 가능

메시지 검색 화면

화면 구성 내용

- 1 메시지 검색 기능



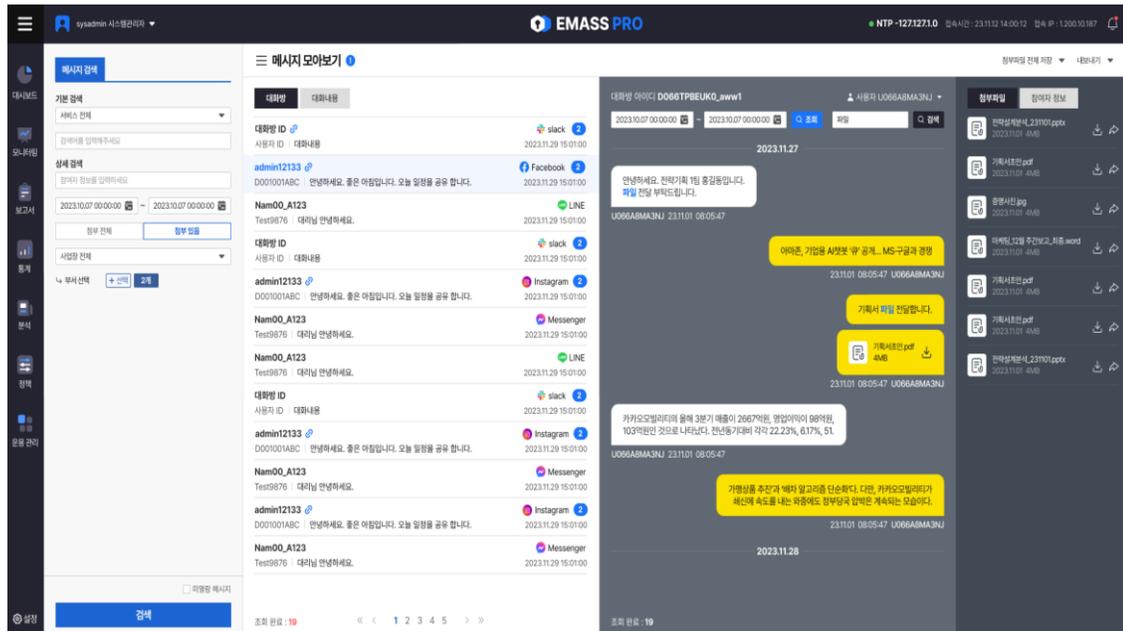
04 이메일 매개 정보 유출 분석 화면

모니터링 대시보드 메인화면, 통계 및 메시지 검색 화면 등 시나리오별 분석 화면을 제공합니다.

메신저 내용 분석

화면 구성 내용

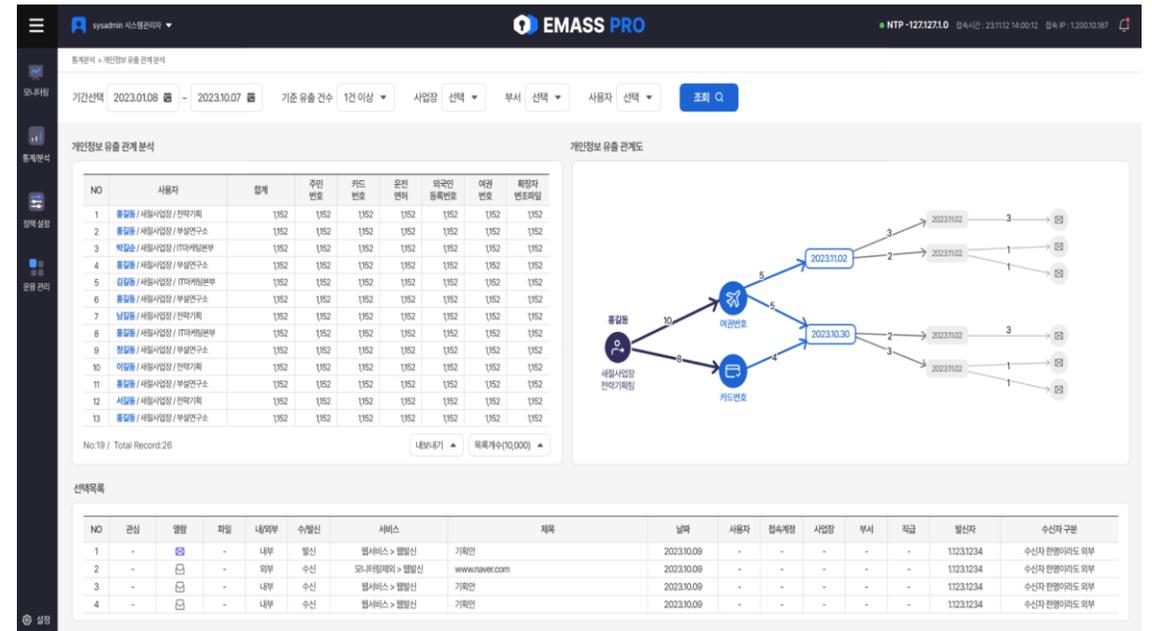
- 1 메신저 내용 모아보기, 사용자별 메신저 내용 검색 등



정보유출 관계분석 화면

화면 구성 내용

- 1 정보 유출 관계분석, 정보 유출 관계도 등으로 구성



이메일 단위 수발신 네트워크를 통해 특정 이메일
혹은 연관된 이메일의 위험도를 평가할 수 있습니다.



Bots



Graph



Export



Scripts



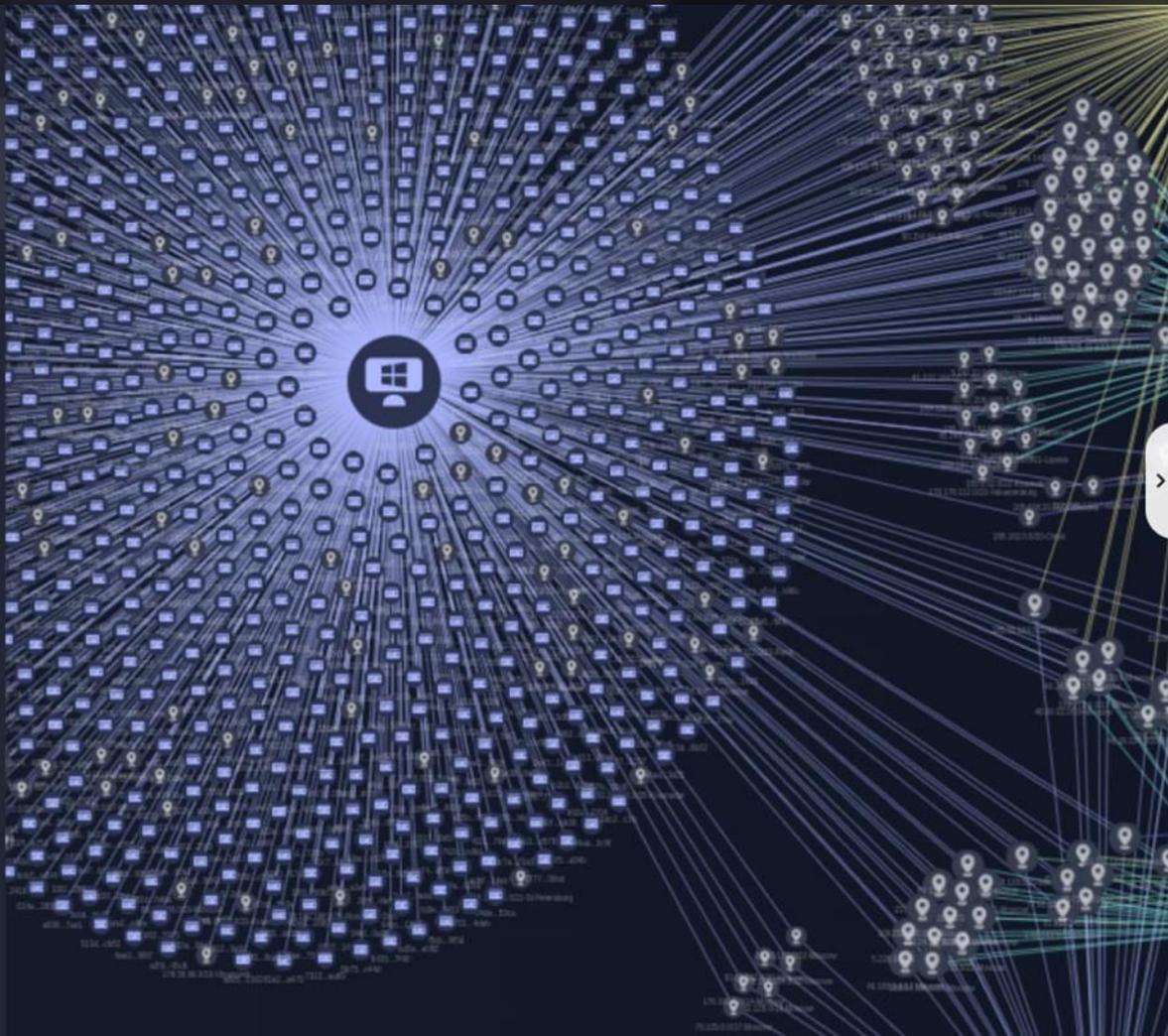
Domain



Rules



Settings



Found devices

Information about devices and user sessions from this device.

**Unknown Device**

7e403498f-394f-ow01-39dd-3490fkfj5708

Score
90

Device info Identities 1 IP-Addresses 8 Browsers 2 Sessions 2 Events >

Device fingerprint 28397694-7d59-45fd-99e3-e12229a4fkoe

Customers Blue Hawk

Start Active time 26 Aug 2021, 19:24

End Active time 27 Aug 2021, 12:43

Operating System Unknown

Platform Unknown

CPU Cores 4

Channels Web iOS Android

List Block list

**Device Windows**

fbd83498f-394f-ow01-39dd-3490fkfj74bc

Score
25

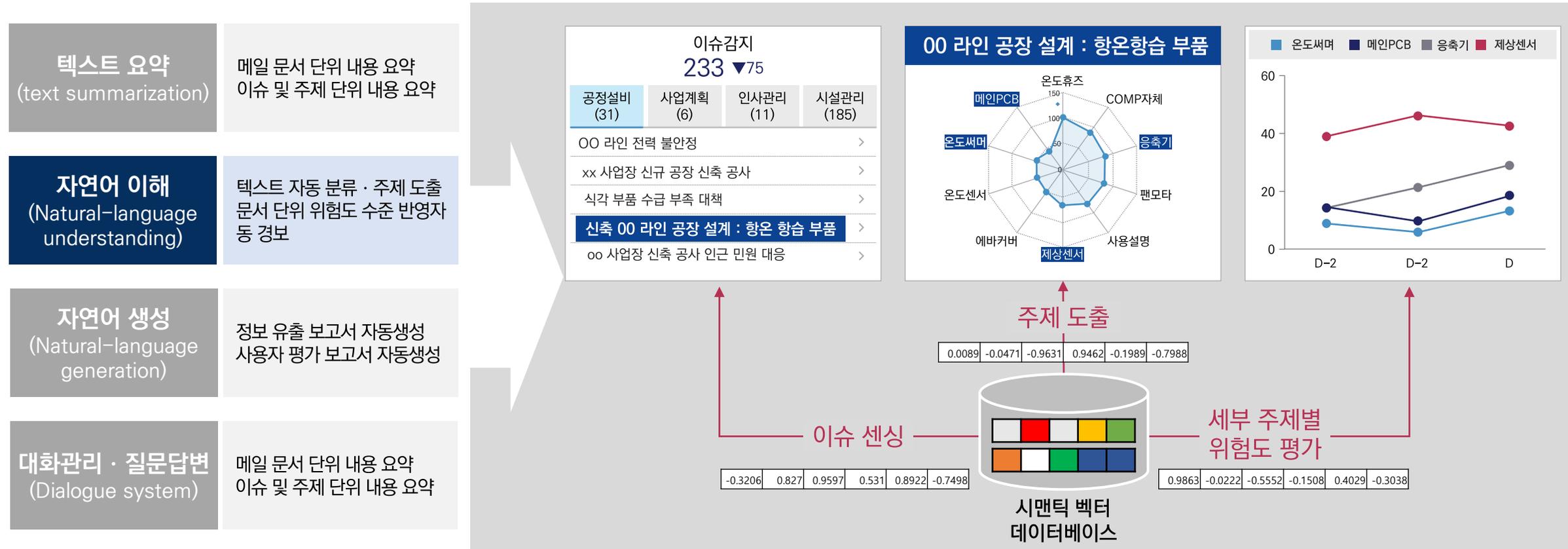
Device info Identities 1 IP-Addresses 8 Browsers 2 Sessions 2 Events >

Chapter

V Feasible Cases

01 자연어 이해 기술 : 이슈감지 · 주제분류 · 위험도 평가

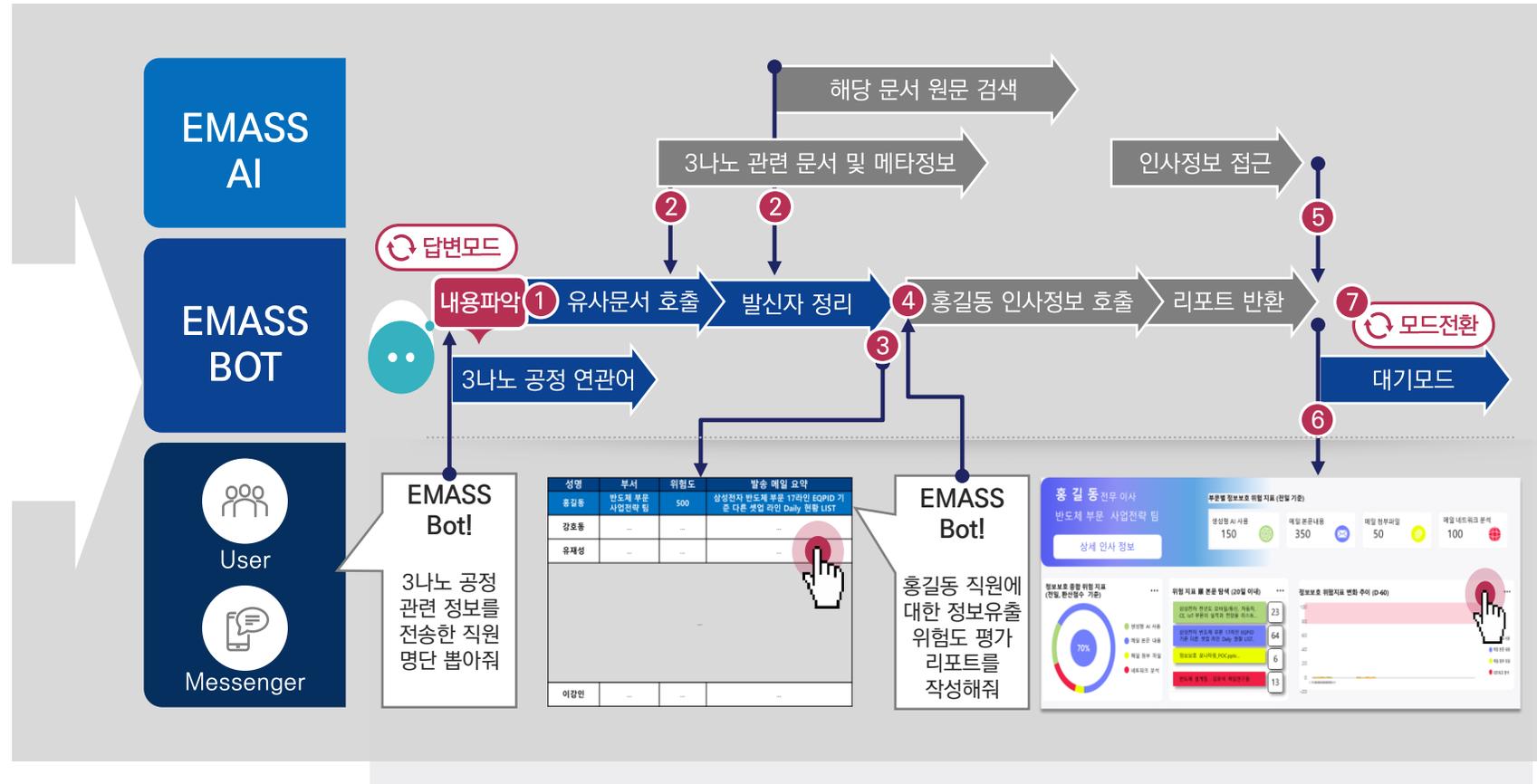
EMASS AI는 자연어 이해 기술을 사용하여 대규모 이메일 대상 이슈감지, 주제분류, 세부 주제별 위험도 평가 등이 가능합니다. 사용자는 보다 입체적인 콘텐츠 분석을 통해 위험평가가 가능하고, 정보유출 사고를 방지할 수 있습니다.



02 대화관리 · 질문답변 기술 기반 EMASS BOT 서비스

EMASS AI는 대화관리 · 질문답변 기술을 사용하여 분석 결과 데이터를 대화방식으로 제공하는 EMASS BOT 서비스를 제공합니다. 사용자는 대화 기반의 질문 답변을 통해 보다 신속하고 효과적으로 정보유출 관련 데이터를 얻을 수 있습니다.

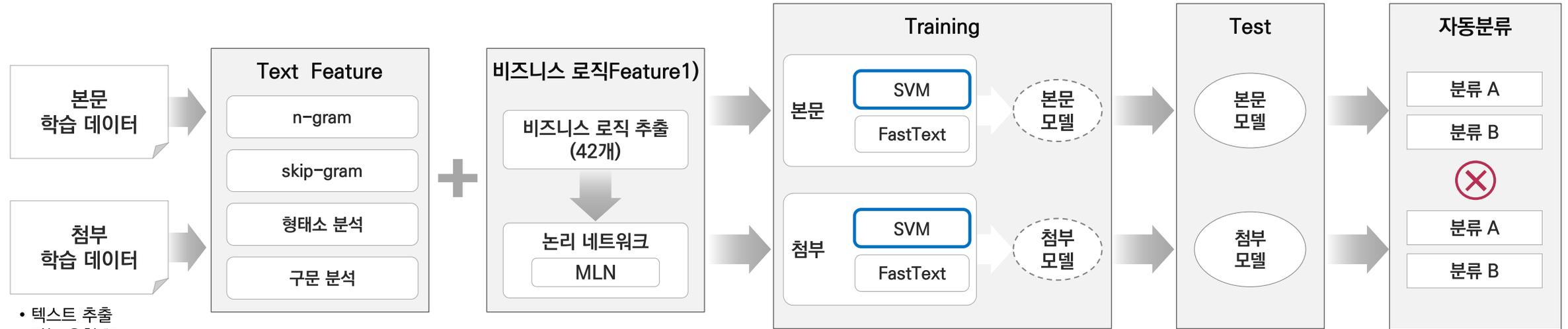
- 텍스트 요약 (text summarization)**
 메일 문서 단위 내용 요약 이슈 및 주제 단위 내용 요약
- 자연어 이해 (Natural-language understanding)**
 텍스트 자동 분류 · 주제 도출 문서 단위 위험도 수준 반영 자동 경보
- 자연어 생성 (Natural-language generation)**
 정보 유출 보고서 자동생성 사용자 평가 보고서 자동생성
- 대화관리 · 질문답변 (Dialogue system)**
 메일 문서 단위 내용 요약 이슈 및 주제 단위 내용 요약



Chapter

VI Use Cases

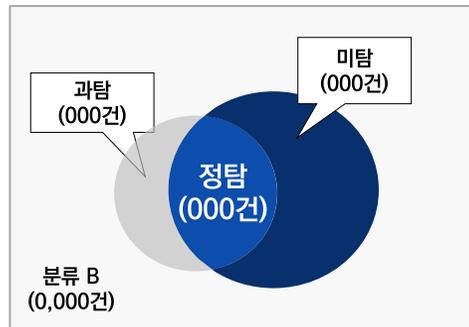
SVM 및 FastText 알고리즘 기반의 정보보호 이슈 문서 자동 분류 모델 개발 후 성능 비교 검증



• 텍스트 추출 가능 유형 限

1) 비즈니스 로직 Feature : 비즈니스 로직을 통계치로 변환하여 Feature로 사용 (특정 Rule에 대한 가중치 부여)

1차 검증 결과

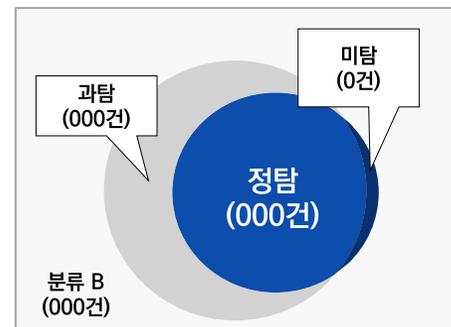


구분	검증결과	자동분류		합계
		분류 A	분류 B	
검증결과	분류 A	000	000	000
	분류 B	000	0,000	0,000
합계		000	0,000	0,000

- 재현율 = 00% (000건/ 000건)
- 정밀도 = 00% (000건/ 000건)
- F1 Score = 00%

※ 검증결과상 1순위,2순위 분류를 분류 A로 구분

2차 검증 결과



구분	검증결과	자동분류		합계
		분류 A	분류 B	
검증결과	분류 A	000	0	000
	분류 B	000	000	0,000
합계		0,000	000	0,000

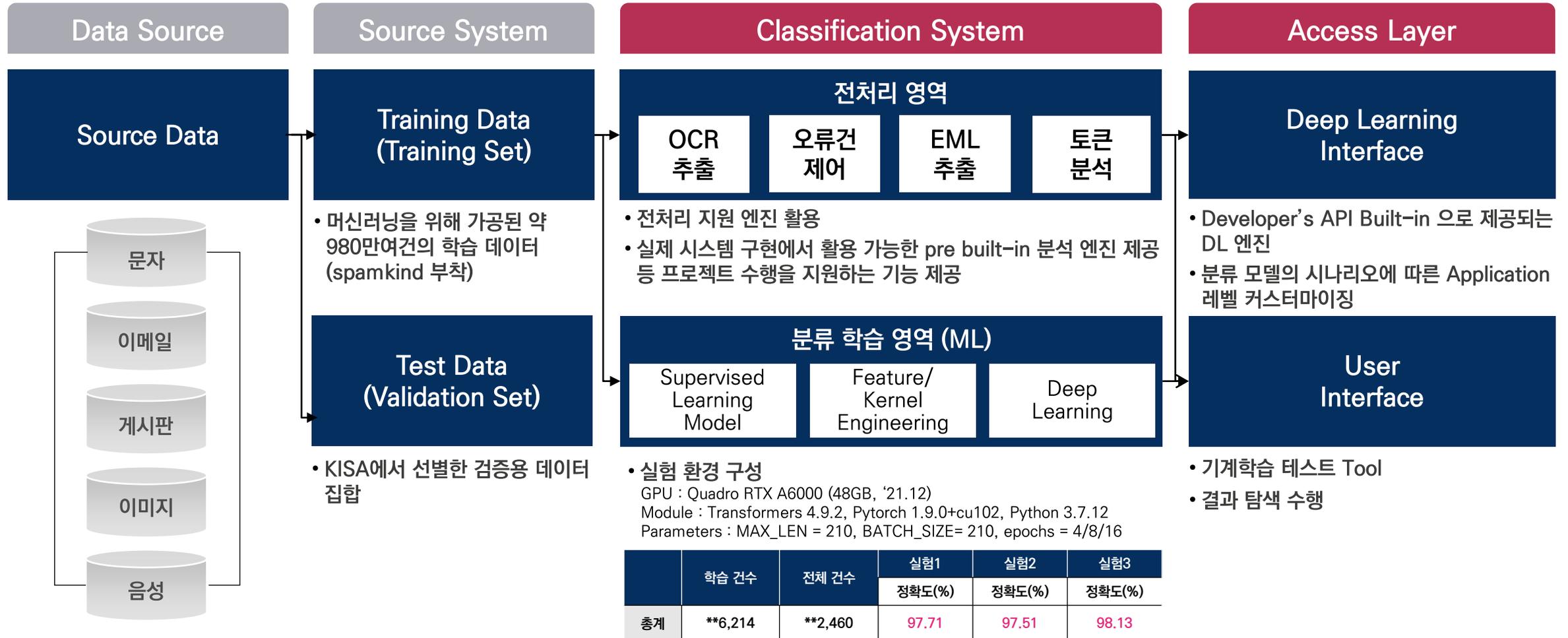
- 재현율 = 00% (000건/ 000건)
- 정밀도 = 00% (000건/ 0,000건)
- F1 Score = 00%

■ 자동분류결과 ■ 검증결과

■ 자동분류결과 ■ 검증결과

한국인터넷진흥원 스팸데이터 분류 적용 사례

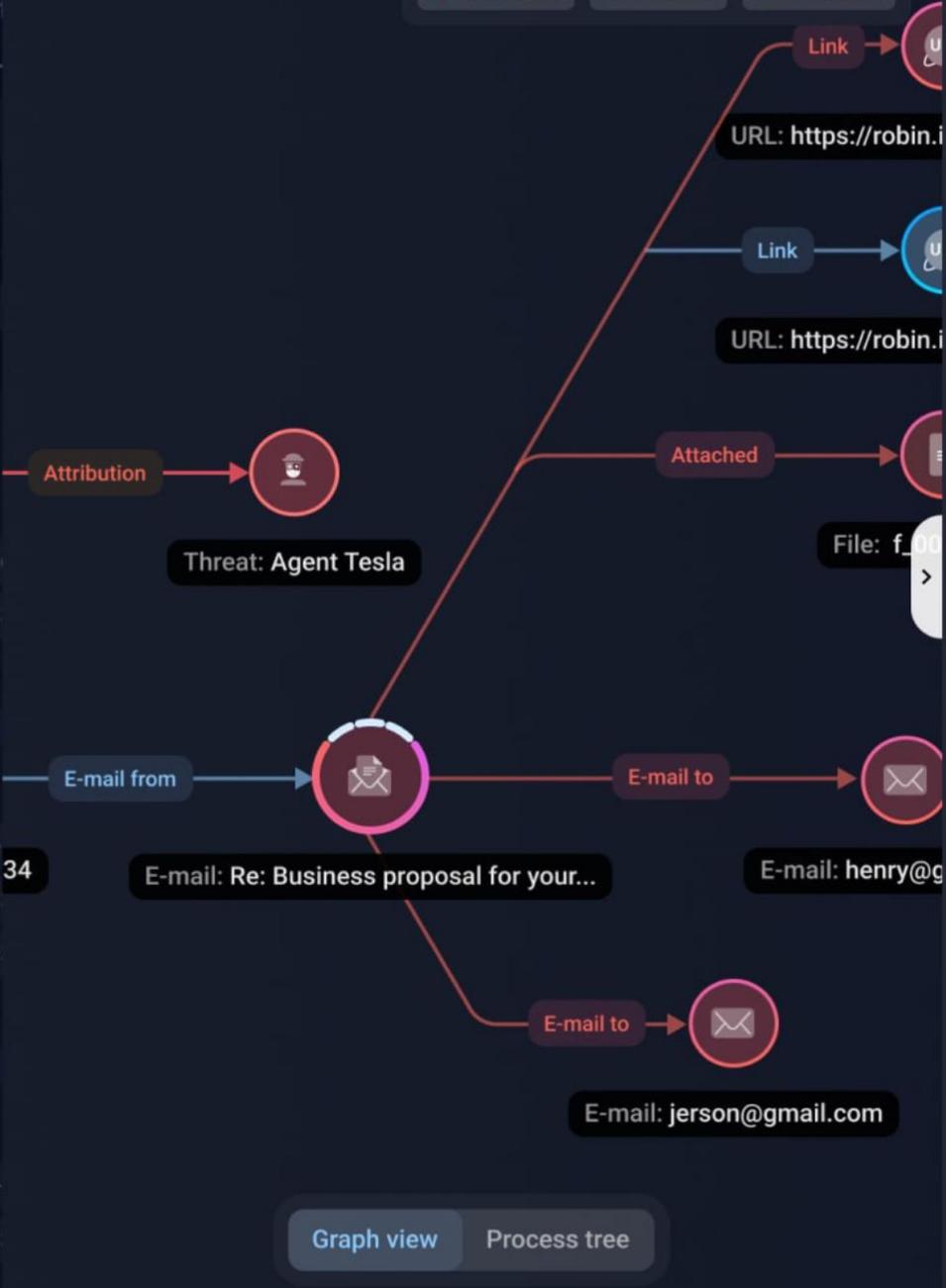
딥러닝 기반의 자동 스팸 여부 판별 시스템을 구현해 한국인터넷진흥원이 접수·수집한 스팸 데이터를 자동으로 스팸과 非스팸으로 분류



Alerts

● Malicious ● Trusted ● Unknown

- Search
- Mailbox X Mail
- Detected
- Source
- File name: f_00a
- Email: ntquan18
- Detected
- Source
- File name: redire
- Email: ntquan18
- Email: ntquan18
- Detected
- Source
- File name: team-
- Email: ntquan18



Graph view Process tree

Overview Artefacts Performance

Malicious file

General Information

Info Related alerts 3 Polygon reports 2 Responses

Malicious mailing from ntquan1834@gmail.com containing malicious files has been detected
First seen 4 Sep 2021 Last seen 23 Sep 2021

Add attribution Download CSV

Attribution

Agent Tesla

Unit: GIB-ATM

Signatures 4

Triggered static or behavioral rules

Search

Severity High Medium Low

- Polygon report of bot.exe on Windows 7/...
- Malicious mailing from ntquan1834@gmail.com
- S4627 Contains URL's A record listed in the Spamhaus SBL blacklist ...

이메일 분석

첨부파일 및 링크분석

다양한 파일 형식을 검사하여 첨부 파일의 안전 여부를 확인합니다. 난독화되고 리디렉션된 링크를 포함한 링크를 확인할 수 있습니다.

회피방지 기술

시간이 지나면서 상태 변화될 수 있는 의심스러운 URL, 첨부 파일, 개체를 반복적으로 분석하여 숨겨진 위협을 찾아냅니다.

사용자 속성 분석

EMASS AI 인텔리전스 라이브러리를 활용하여 과거 이벤트 리포트를 교차 분석하여 사용자 속성 단위의 정보유출 원인을 파악합니다.

End Of Document

