# CH-PE IT-JUMB'S TO BY THE ALL MAN BY MAN BY



# 이상거래탐지 모델을 통한 소비자불만사전예측

제 6회 대구 빅데이터 분석 경진대회

**SPADA** 서동옥, 이현정, 최준혁

	01	02	03	
	문제 인식	소비자 불만 정의 및 가정	사용 데이터	
CONTENTS	04 모델링	05 성능 (학습 데이터)	06 성능 (테스트 데이터)	
	07 결과	08  결론	09 Appendix	

### 01 문제 인식

높은 평점



좋은 후기

리뷰 작성 대행 업체

허위 리뷰



특정 상황을 가정한 <u>반지도 학습</u>을 통한 <u>탐지모델</u> 개발 및 소개 **맛집 플랫폼 리뷰** 1건+트래픽

**맛집 플랫폼 리뷰** 10건+트래픽

맛집 플랫폼 리뷰 30건 +트래픽

2.맛집 플랫폼 추천(좋아요)상품

리뷰 추천 25건 - 2만원

리뷰 추천 50건 -4만원

리뷰 추천 100건- 9만원

3.맛집 플랫폼 저장 및 즐겨찾기 서비스

맛집 플랫폼 저장 및 즐겨찾기 서비스 25건-2만원

**맛집 플랫폼 저장 및 즐겨찾기 서비스** 50건-4만원

## 02 소비자 불만 정의 및 가정



case1

△ 신고하기



2024.06.18

△ 신고하기

피자랑 치킨 항상 너무 맛있습니다 감사합니다 ㅎ



=> 불편사항: 예상과 다른 맛으로 인한 소비자 불만, 정상적인 가게의 매출 타격



case2

△ 신고하기

피자맛이 어색해서 까봤더니 노마노소스가 없어요 빵위에 붉은 색은 페퍼로니 기름입니다 여기는 원래 피자에 토마토소스 안 바르나요?



# 특정 사용자가 하나의 가게에만 리뷰작성, 모두 낮은 별점으로 작성

=> 불편사항: 정상적인 가게의 매출 타격

# 03 사용 데이터

#### - 데이터 형식

#### 리뷰 데이터

'SHOP\_ID', 'CUST\_ID', 'REVIEW\_TIME', 'REVIEW\_RANK'



#### 주문 데이터

'SHOP\_ID', 'ORDER\_DT', 'CUST\_ID', 'ORDER\_ST', 'COMP\_TIME', 'SHOP\_CONF\_TIME', 'CANCEL\_DT', 'PACK\_YN'



#### 결제 데이터

'SHOP\_ID', 'CUST\_ID', 'PAY\_GBN', 'TOT\_AMT', 'DISC\_AMT', 'DEST\_PAY\_GBN', 'CARD\_PAY\_GBN', 'CARD\_APP\_TIME', 'CARD\_APP\_AMT', 'PACK\_DISC\_AMT'



#### - 데이터 특징

#### 라벨 데이터

=> 중구의 대구로 데이터 (학습용)

#### 비라벨 데이터

=> 대구 전체의 대구로 데이터 (테스트용)

# 04 모델링

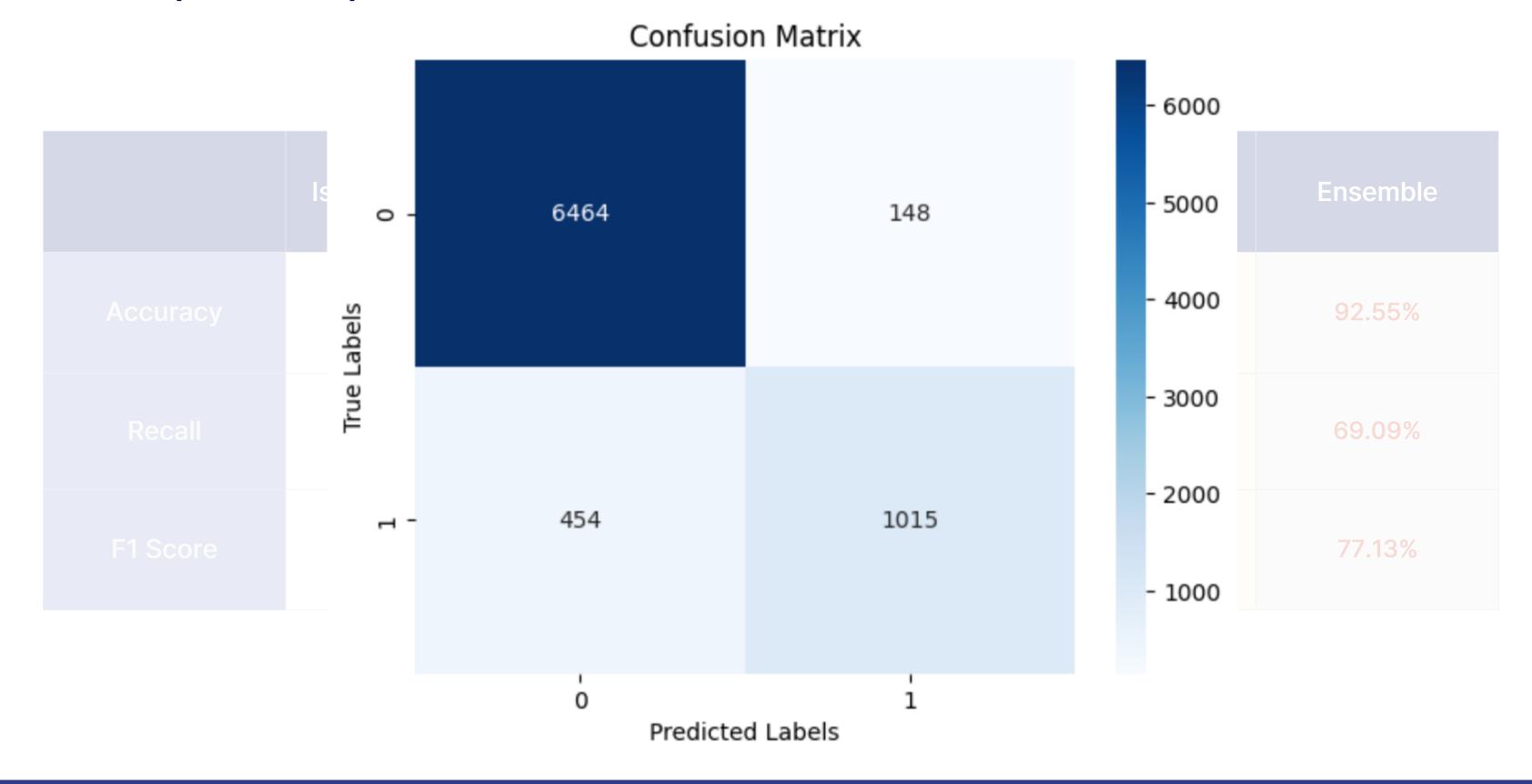
# 앙상블 모델

(이상데이터 양의 적어선택)

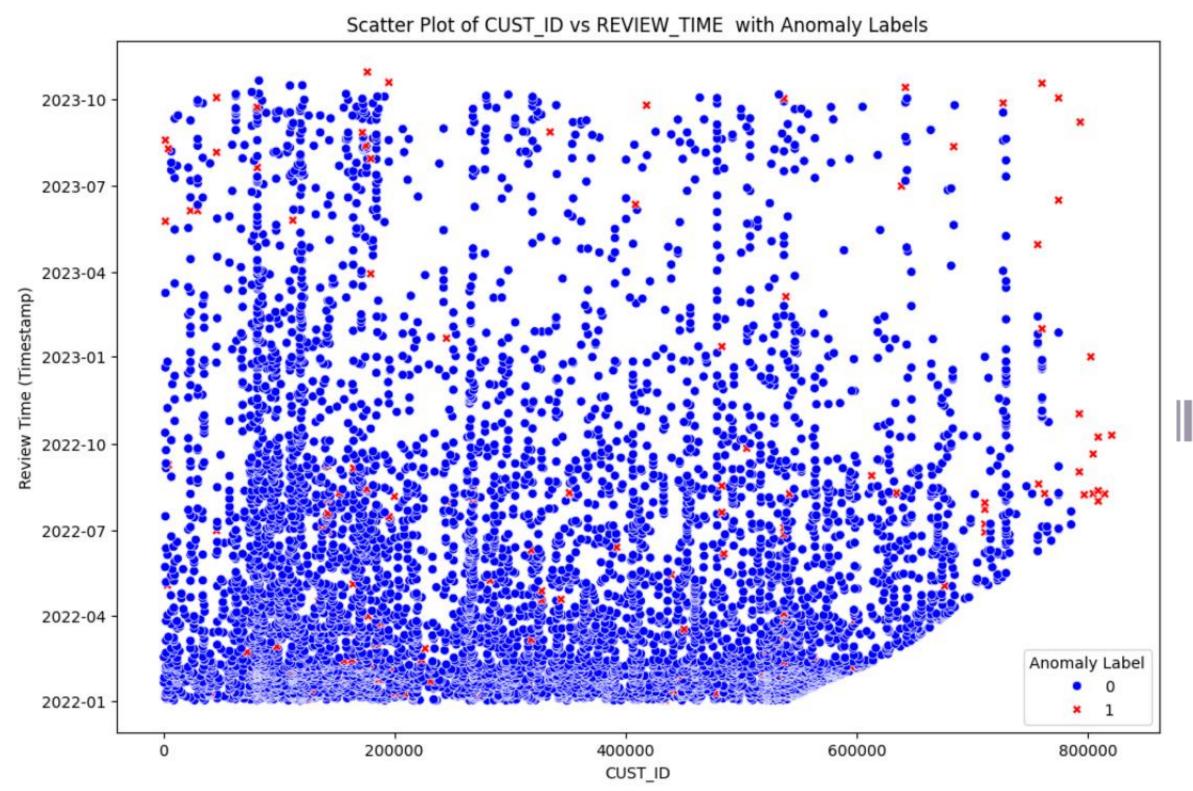
Isolation Forest (이상탐지 분류 모형) AutoEncoder(And Filter) (패턴 학습 모형) Random Forest ( 상관관계에 따른 분류 모형 )

Keras ( 일반적인 특성 추출 ) PyTorch ( 지정된 특성 추출 )

# 05 성능 (학습 데이터)

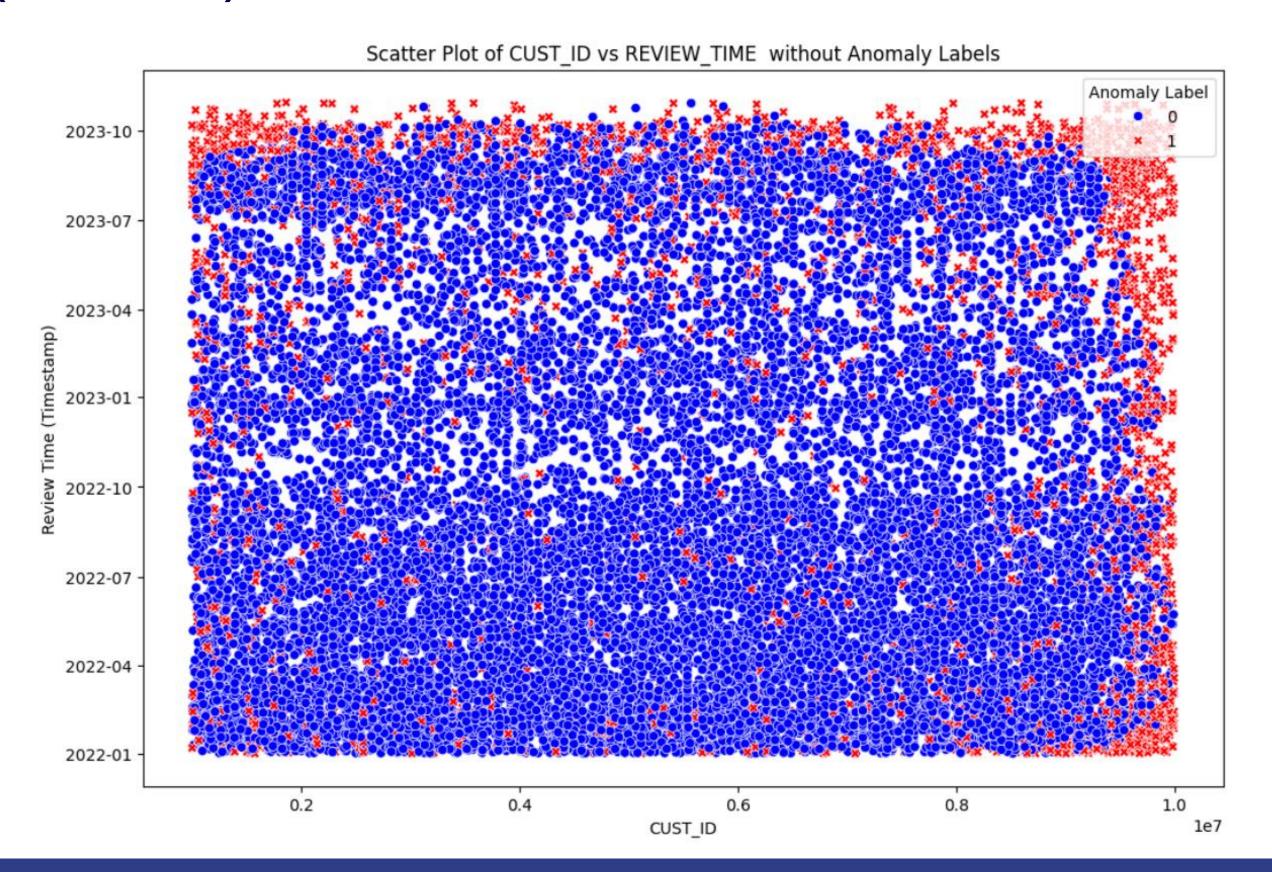


# 05 성능 (학습 데이터)



정상 스케터링 (3)

# 06 성능 (테스트 데이터)



# 07 결과

허위 리뷰 대상자의 리뷰 데이터

해당 사용자 주문 데이터

해당 사용자 결제 데이터

한 가맹점에서만 주문 => 모델링에서 이상데이터로 판단 이상거래로 판단된 고객의 주문데이터를 확인해보니 취소건과 한 가맹점에서만 주문했음을 확인

거래금액 확인 => 낮은 금액대의 주문 후 리뷰 작성하였음을 정성적으로 평가 가능

0	1 payment_df.loc[payment_df["CUST_ID"]== 9485582 ]										
<b>→</b>		SHOP_ID	CUST_ID	PAY_GBN	TOT_AMT	DISC_AMT	DEST_PAY_GBN	CARD_PAY_GBN	CARD_APP_TIME	CARD_APP_AMT	PACK_DISC_AMT
	16422	9380485	9485582	4.0	0.035070	0.000000	2.0	0.0	2022-02-12 08:34:06	0.035070	0.0
	16423	9380485	9485582	4.0	0.035070	0.069926	2.0	0.0	2022-01-03 09:33:41	0.029409	0.0
	16424	9380485	9485582	4.0	0.035070	0.069926	2.0	1.0	2022-01-16 10:39:43	0.029409	0.0
	16425	9380485	9485582	4.0	0.035070	0.069926	2.0	1.0	2022-01-16 10:42:30	0.029409	0.0
	16426	9380485	9485582	4.0	0.035070	0.022772	2.0	0.0	2022-06-01 08:38:06	0.033226	0.0
	22361	9602334	9485582	4.0	0.038076	0.049505	2.0	0.0	2022-02-01 18:35:01	0.034068	0.0

# 08 결론

지사점 보완점

하위 리뷰에 대한 1차적 필터링 가능 1 리뷰데이터와 결제/주문 데이터의 싱크 불일치

패턴을 통한 리뷰의 건전성 확보 2 데이터 라벨링의 명확한 기준

안좋은 결과를 가진 모델이 있으나 앙상블 모델에는 사용가능 3 양질의 데이터를 통한 복잡한 모델링 필요

Insight

허위 리뷰로 의심되는 리뷰어들을 <u>1차 필터링</u>하는데 성공, 이상탐지 모델을 통해 리뷰 및 거래 데이터에서 <u>비정상적인 패턴</u>을 보이는 사용자를 효과적으로 탐지 가능

# END of Presentation

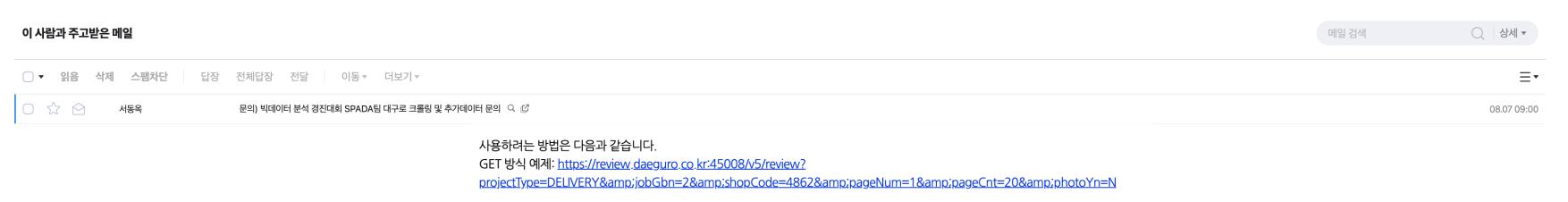
대구로 어플 이상거래탐지 모델을 통한 소비자 불만 사전예측

SPADA 시동옥, 이현정, 최준혁

문의: hcan1445@gmail.com

# 09 Appendix - 자연어 처리(리뷰)

- 리뷰 내용 반출 불가
- '데이터베이스(DB)권 '침해 우려
- 대구로 앱 크롤링 허가 요청



사용할 응답 결과 예시

```
"orderNo": "2668168", --> 라벨 인코딩을 통한 마스킹 (주문 식별번호)
"shopCode": "4862", --> 라벨 인코딩을 통한 마스킹 (가게 식별코드)
"custCode": "347348", --> 라벨 인코딩을 통한 마스킹 (고객 식별코드)
"custNickName": "slo***", --> 라벨 인코딩을 통한 마스킹 (고객 닉네임)
"myReviewYn": "N",
"content": "직장사람들이 맛있대요ㅎㅎ",
"starScore": 5,
"orderMenu": "(NEW)뚱마카롱 6종선물세트, 스페셜티급 아메리카노",
"insertDate": "2022-07-26 19:19:20",
"visibleGbn": "A",
"answerContent": "",
"answerVisibleGbn": "",
"answerInsertDate": "",
"isUse": "Y",
"isUpdateable": "N",
"blindStandDt": "",
"blindEndDt": "",
"blindType": ""
```

# 09 Appendix - 결제, 주문데이터

- 리뷰, 결제, 주문 데이터 길이 불균형
- ⇒ 리뷰에서 발견된 주문을 주문 또는 결제 데이터에서 검색하면 개수가 다름
- ⇒ 동시적으로 사용불가 -> 지표로서 활용
- ⇒ 정성 평가용 데이터