캡스톤 CI자인: TEAM 현즈

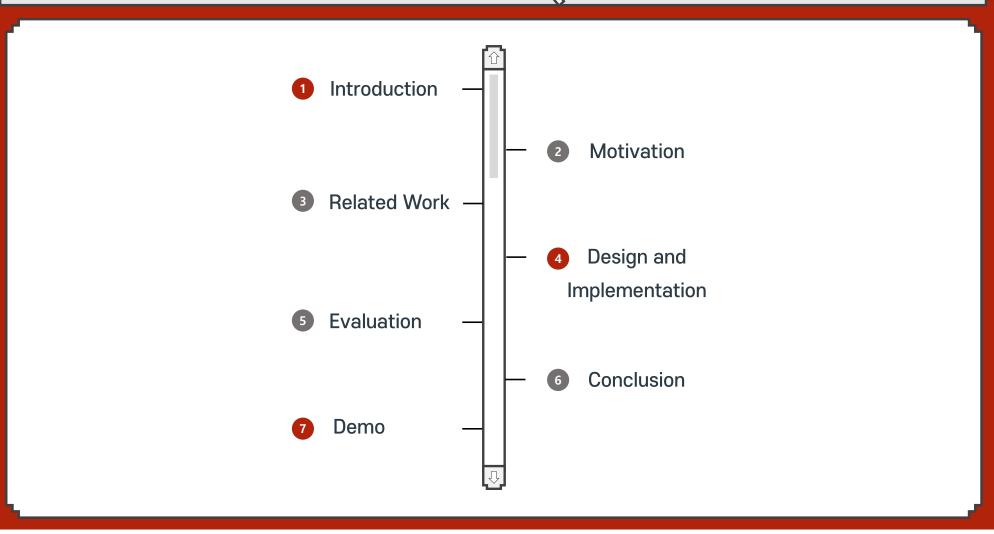
\_ 🗆 🛭

# 리슐랭, 진(짜)리(뷰)를 찾아서 ⋈

20153262 이현지 20160036 조중현 20176867 전현욱

Û

### 목차 🕟



1 Introduction

배달, 외식 업계에서는







리뷰와 별점이 중요

"리슐랭, 진(짜)리(뷰)를 찾아서"

: 음식점의 리뷰를 긍/부정 평가 및 감성 분석 모델학습을 통해 한 번 더 필터링하여 <mark>진실한 리뷰</mark>를 얻자!

Motivation

## "믿을 건 후기뿐"… '가짜리

배달앱블랙 컨슈머 향하 경고 "악성 리뷰 그거 번집야!" 기 ㅇ 토 가

'악성 리뷰' 족했다고 응답했다. 이용 후기를 신뢰한다는 응답은 48.2%였다.

가짜 리뷰를 구분

**1기 때문에 신경** 

<sup>딜</sup> ¦해볼까"

[SNS에세이]<sup>비</sup>

사이

또한 배달의민족과 요기요에서 한식, 분식, 치킨, 중식 등 4개 카테고리당 10개 업체 씩을 놓고 리뷰 이벤트 진행 여부를 조사한 결과 배달의민족에서는 60~90%, 요기 요에선 20~60%에 해당하는 업체가 리뷰 이벤트를 하는 것으로 나타났다.

> 리뷰 이벤트 등으로 대부분 상향 평준화 악질적인 블랙컨슈머들의 리뷰로 인하여 저평가

> > 온전히 믿을 수 없는 리뷰들

- Related Work
  - 기존 프로젝트와의 유사점

별점 및 리뷰의 텍스트를 감성 분석하며, 감성 분석 결과를 보여줌 데이터 수집 → 데이터 전처리 → 감성 분석 → 데이터 집합 으로 진행

- 기존 프로젝트와의 차이점

감정 분석에서 멈추지 않고, 새로운 리뷰점수로 환산 거짓 리뷰와 악성 리뷰를 걸러냄 단순 긍/부정 단어 분석이 아닌 문장의 구 단위로 분석 서비스, 맛, 분위기, 가격, 재방문의사 <mark>다섯 가지의 항목</mark>으로 나누어 각각 점수 계산

- **Design and Implementation** 
  - 1. 네이버 플레이스 방문자/블로그 리뷰 크롤링





- 2. 리뷰 전처리
  - : 정규화, 불용어 제거, 형태소 분석 수행



- 3. 리뷰 필터링
  - : 허위/스팸 리뷰 제거, 악성 리뷰 제거, 관련 없는 내용 제거
- 4. 감성 분석 및 키워드 추출
  - : 다섯 가지 항목에 대한 감성 사전 제작 필터링 된 리뷰 대상으로 감성 분석 및 키워드 추출 수항







- 5. 다섯가지 항목에 따른 음식점의 공/부정 지수 측정
- 6. 모델링





#### Evaluation

- 리뷰 필터링 과정에서 모델의 성능 비교

```
[[531 28]
[ 0 50]]
[Accuracy]: 95.40%
```

<Decision tree>

```
[[559 0]
[50 0]]
[Accuracy]: 91.79%
```

<Logistic regression>

```
[[559 0]
[ 40 10]]
[Accuracy]: 93.43%
```

<Random forest>

```
[[558 1]
[ 0 50]]
[Accuracy]: 99.84%
```

<Xgboost>

6 Conclusion

"리슐랭 진(짜)리(뷰)를 찾아서 "



음식점의 거짓리뷰, 악성리뷰를 제거하고 문장의 구 단위로 분석하여 공/부정 평가 및 감성 분석 모델학습을 통해 다섯 가지의 항목으로 차별화 된 리뷰 평가



소비자

리뷰 점수 신뢰

다섯 가지의 항목으로 리뷰가 분석되어 어떤 부분이 만족/불만족스러운지 빠르게 인지 가능



점주

\_ 🗆 🛭

6 Conclusion

- Future work : 앱의 적용







<메인 화면>

<카테고리 선택 후 화면>

<리뷰 결과 화면>



Demo

