텍스트 마이닝을 이용한 카페 평점 예측



4조 유미리 서상혁 송기훈

Table of Contents

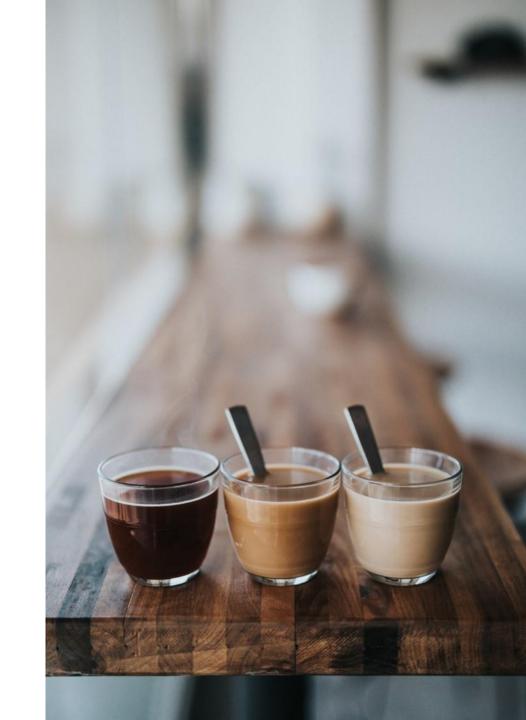
목차

001 하나의 카페, 다른 시각?

002 데이터 설명

003 분석 과정

004 분석 결과





하나의 카페, 다른 시각?

하나의 카페, 왜 평점이 다를까?











Kakao Map



Naver Map



Google Map

하나의 카페, 다른 시각?

리뷰를 통한 평점 파악



수플레 맛집이라더니 맞네요♥ 딸기도 신선했고 몽 글몽글하니 존맛탱이었음!! 대신.. 가격이 꽤 비싼편 ㅠ 커피는 보니까 직접 로스팅하시던데~ 로스... >

🝰 디저트가 맛있어요 +2

★★★★★ 5달 전

매장이 넓고 쾌적합니다.

수플레팬케이크는 계란 냄새가 좀 나는 것 같아요.



칠천오백원

Kakao Map



Naver Map



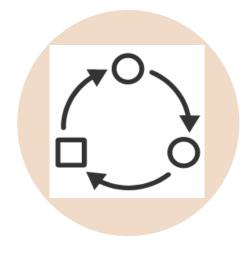
Google Map

하나의 카페, 다른 시각?

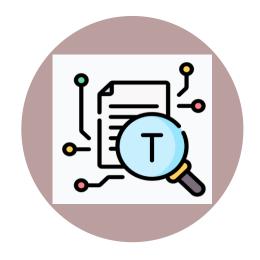
프로젝트 진행 과정



Data Collection



Preprocessing & Labeling



Text Mining



Modeling



데이터 설명

출처, 데이터 규모



Collection - > 카카오 지도, 다이닝 코드, 식신

약 25,000개의 리뷰와 평점 크롤링

Data Scale -> 카카오 지도 : 14,000, 다이닝 코드 : 8,000, 식신 : 3,000

Location -> 카페 밀집도가 많은 서울시 행정구역 [ex] 성수동, 서초동, 송파동, 사당동, ...

데이터 Features / Target

Target

Feature

★ ★ ★ ★ ★ 5달 전

매장이 넓고 쾌적합니다.

수플레팬케이크는 계란 냄새가 좀 나는 것 같아요.

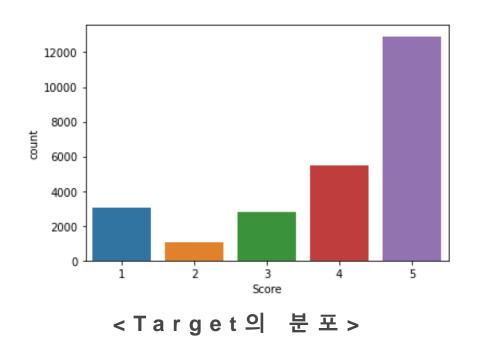
Preprocessed feature

['매장', '넓다', '쾌적하다', '플레', '팬케이크', '계란', '냄새', '같다']

데이터 Features / Target

Target: 5

of Reviews : 25,569





Crawling



Actual

: 다이닝 코드

? : 카카오 지도

식신 : 식신

♥ Crawling: 카카오 지도

라이브러리



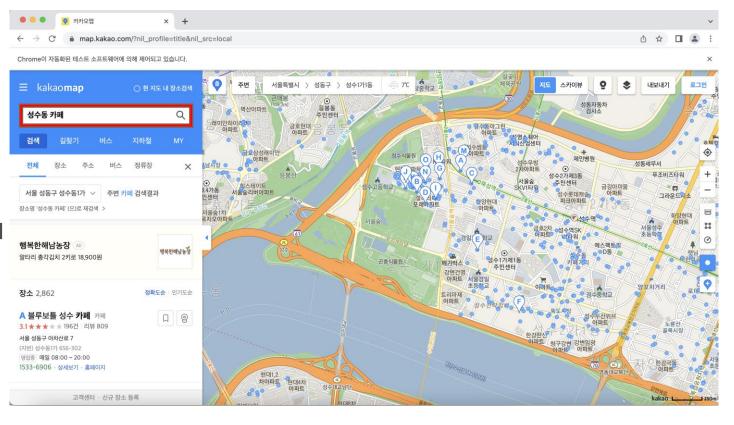


1. 사이트 접속 & 키워드 입력

- XPATH로 검색창 위치찾기

/ h t m I / b o d y / d i v [5] / d i v [2] / d i v [1] / d i v [7] / d i v [5] / a

- Selenium의 Keys 모듈 이용해서 keyword 넣고 검색하기



분석 과정 : Crawling

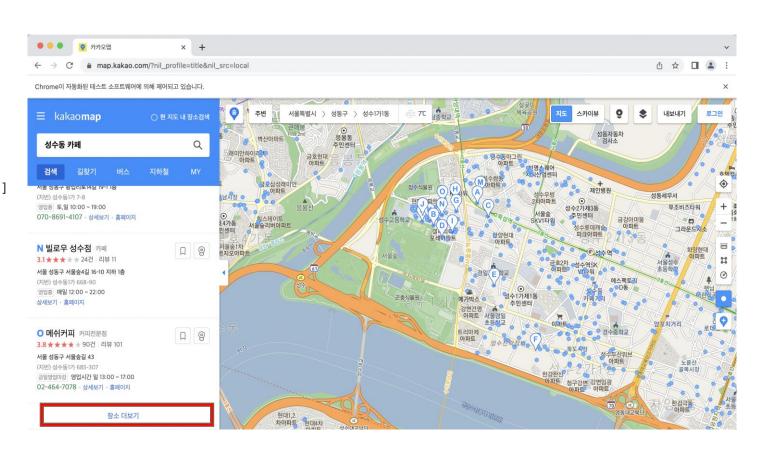
♥ Crawling: 카카오 지도

2. 장소 더보기 클릭

- X P A T H 로 장 소 더 보기 위 치 가 져 오 기

/html/body/div[5]/div[2]/div[1] /div[7]/div[5]/a

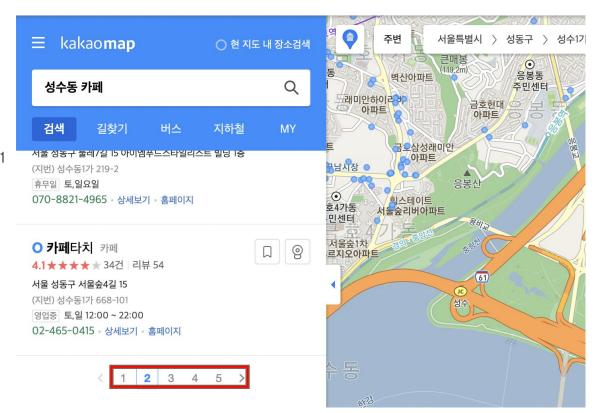
- Selenium으로 클릭하기



♥ Crawling: 카카오 지도

3. 페이지 버튼 클릭하기

- XPATH로 페이지 버튼 위치찾기 /html/body/div[5]/div[2]/div[1]/div[7]/div[6]/div/a
- Selenium 이 용 해 서 페 이 지 버 튼 클 릭 하 기

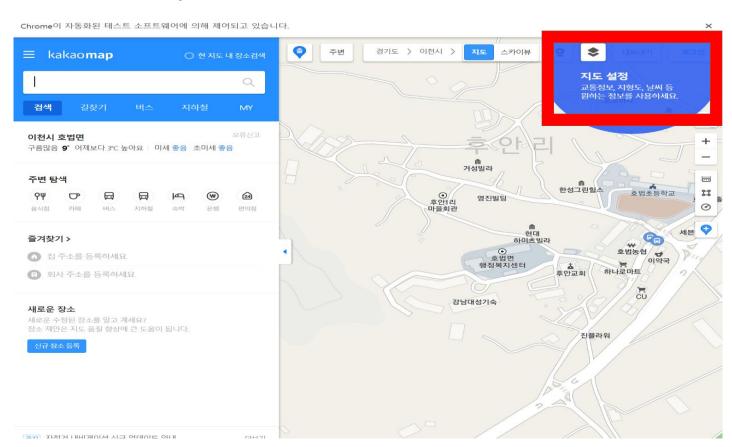


분석 과정 : Crawling

♥ Crawling: 카카오 지도

장소 더보기 클릭 에러 (문제 및 해결방안)

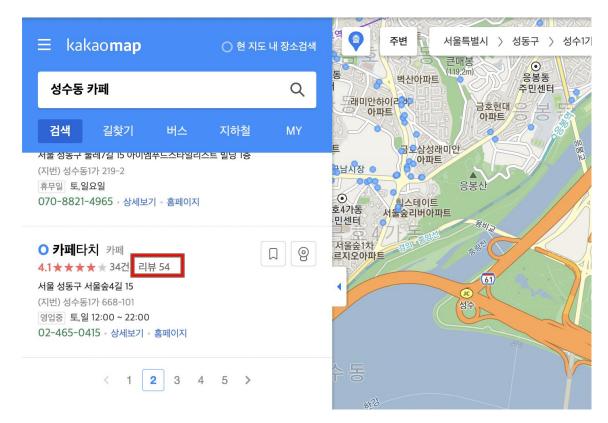
- 상단 팝업으로 인한 장소 더보기 element 가져오는데 error
- 해 결 방 안
 - For 문을 통해 2 번 url 접 속 하 기



♥ Crawling: 카카오 지도

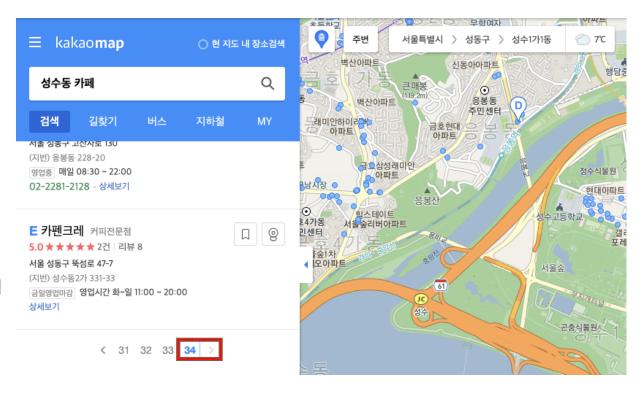
4.BeautifulSoup으로 리뷰 페이지 링크 수집

- H T M L 태 그 로 페 이 지 로 페 이 지 링 크 수 집
- a.numberofscore
- 태 그 의 href로 링 크 수 집



♥ Crawling: 카카오 지도

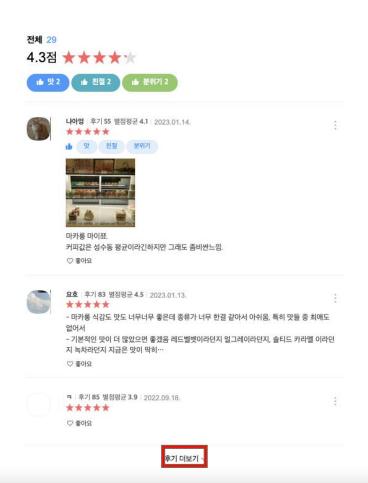
- 5. 마지막 페이지까지 이동하면서 모든 카페들의 리뷰 링크 가져오기 (문제 및 해결방안)
- Wihile 문으로 무한루프
 - 1 . 5 번 째 페 이 지 로 접 속 후
 - 2. 페이지 내의 수집 후
 - 3. > (다음페이지) 버튼을 클릭
 - 4 . 무 한 반 복
- 끝 페 이 지 인 경 우
 - 1 . 5 개 의 페 이 지 버튼 없는 경 우 에 러 발 생
 - 2. Try-except 구 문 으 로 예 외 처 리
 - 3. 다음페이지가 버튼의 class가 'next disabled'로 변경
 - 4 . 조 건 문 i f 를 활 용 해 무 한 루 프 를 끝 내 기





6. 리뷰 페이지 내의 후기 더보기 클릭

- XPATH로 후기 더보기 element 가져오기 /html/body/div[2]/div[2]/div[2]/div/a
- Selenium으로 클릭하기
- While 문 무한 반복 클릭
- 마 지 막 에 ' 후 기 접 기 ' 를 이 용 해 서 if 문 으 로 후 기 더 보 기 일 때 만 클 릭 하 기



♥ Crawling: 카카오 지도

7. 리뷰 페이지 내의 모든 리뷰, 평점 가져오기

- Beautiful Soup 라이브러리 사용
- HTML 태그로 페이지로 리뷰, 평점 가져오기
- 리뷰태그: p.txt_comment span
- 평점태그: div.eva

div.evaluation_review span.ico_star.inner_star

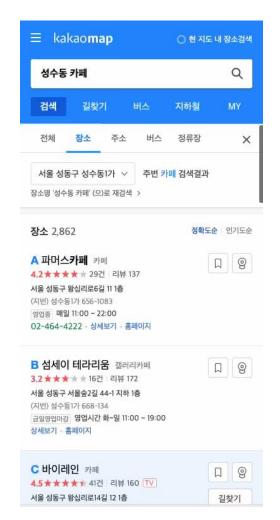
- 수 집 한 링크들은 for 문 사용해 위의 과정들을 반복

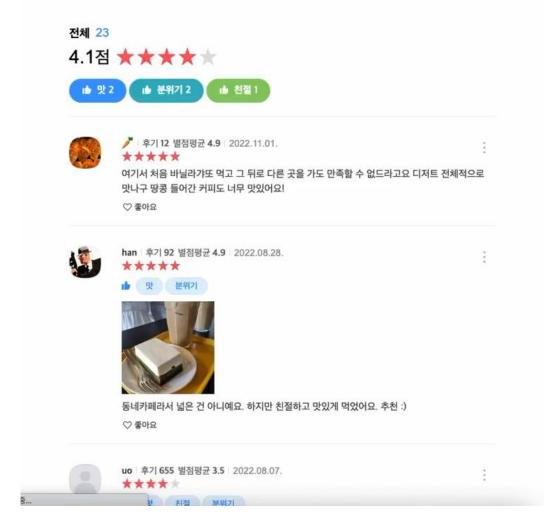


<Selenium 크롤링 영상>

♥ Crawling: 카카오 지도

- 리 뷰 페 이 지 수 집
- 링 크 클 릭 - 페이지 버튼





- 후기 더보기 클릭

PreProcessing

- 전 처 리 (Preprocessing) 함 수 생성
 - 1 . 한 글 , 공 백 을 제 외 한 문 자 제 거
 - 2. Okt 객체를 이용하여 형태소 토큰화, 품사 태깅
 - 3 . 품 사 명 사 , 동 사 , 형 용 사 만 남 기 기
 - 4.노이즈, 불용어 제거

단 어 선 정 기 준

: 평 점 에 영 향 을 미 치 지 않는 단어들

stop_words.txt

그저 그렇다 나라 이다 딱하다 굿즈 아스 왜왜 샌프란시 스코 개불 도쿄 블루 보틀 육천원 거마 여기 싶다 스터 디 때문 댓글 여자 들여다보다 남자 여자 계시다 치다 드립커피 잇다 에이 들다 착즙 가세 이드 다크 샹그리 장님 니당다 프린트 붙다 트렘벌린 도넛 밀가루 나서다 감다 녹차 말차 헤드셋 마이크 이나 자체 보드 마우스 사양 로지텍 일산 라이언 출입 말다 어차피 예정 가야 리도 악세다 다방 슈페 아인 한류 북한 개다 인터넷 공 용 문턱 코코넛 바안 보체 샘플러 글라스 칵테일 위스키 계단 비상 지큐 조리사 애오개 파다 스카 법도 일본인 야하다 고여 정체 나다 쓰시 시반 후시 스위스 다임 그 게 갈다 만요 장님 여사 친전 읍니 낭시 전과 거려 다해 대서 사보다 달구 가계 절기 두다 꾸다 돼다 런가 로나 호점층 이드 도리 오잉 오예 프라하 상치 그루 나루 허 < Okt 불용어 사전 > 니시험 리코 밤톨 어어 토일 오시 카이 전당 제스 격인 아메 소담 편이 사람인 아바 머거다 펫프렌 리해 놀숲

PreProcessing

- 1. 한 글 , 공 백 을 제 외 한 문 자 제 거
 - 이 모 티 콘 , 특 수 문 자 등 의 미 가 없 는 문 자 들 이 포 함 되 어 있 어 한 글 , 공 백 을 제 외 한 문 자 를 제 거 함

Example):

"맛② 다른 리뷰처럼 라떼 진짜 맛있어용 시럽 안 넣었는데도 맛 있는! 점심 시간 엄청 북적거림 오후 세시쯤은 책 읽어도 될 만큼 여유 있는 분위기!"

" 맛 다른 리뷰처럼 라떼 진짜 맛있어용 시럽 안 넣었는데도 맛 있는점심 시간 엄청 북적거림 오후 세시쯤은 책 읽어도 될 만큼 여유 있는 분위기"

PreProcessing

- 2. Okt 객체를 이용하여 형태소 토큰화, 품사 태깅
- 한국어 형태소 분석을 위한 라이브러리인 KoNLPy의 형태소 분석기인 Okt객체를 생성한 후, Okt.pos()함수를 이용하여 토큰화 및 품사 저장

Example):

" 맛 다른 리뷰처럼 라떼 진짜 맛있어용 시럽 안 넣었는데도 맛 있는점심 시간 엄청 북적거림 오후 세시쯤은 책 읽어도 될 만큼 여유 있는 분위기"

['맛', '다른', '리뷰', '처럼', '라떼', '진짜', '맛있다', '시럽', '안', '넣다', '맛', '있다',
'점심', '시간', '엄청', '북적', '거림', '오후', '세시', '쯤', '은',
'책', '읽다', '되다', '만큼', '여유', '있다', '분위기']

[('맛', 'Noun'), ('다른', 'Noun'), ('리뷰', 'Noun'), ('처럼', 'Josa'), ('라떼', 'Noun'), ('진짜', 'Noun'), ('맛있다', 'Adjective'), ('시럽', 'Noun'), ('안', 'Noun'), ('넣다', 'Verb'), ('맛', 'Noun'), ('있다', 'Adjective'), ('점심', 'Noun'), ('시간', 'Noun'), ('엄청', 'Adverb'), ('북적', 'Noun'), ('거림', 'Noun'), ('오후', 'Noun'), ('세시', 'Noun'), ('쯤', 'Suffix'), ('은', 'Josa'), ('책', 'Noun'), ('읽다', 'Verb'), ('되다', 'Verb'), ('만큼', 'Noun'), ('여유', 'Noun'), ('있다', 'Adjective'), ('분위기', 'Noun')]

PreProcessing

- 3 . 품 사 "동 사 , 형 용 사 , 명 사 "만 남 기 기 - 실 질 적 인 의 미 를 담 고 있 는 품 사 라 고 생 각 되 는 동 사 , 형 용 사 , 명 사 를 제 외 한 품 사 는 제 거
 - Example):
- ['맛', '다른', '리뷰', '처럼', '라떼', '진짜', '맛있다', '시럽', '안', '넣다', '맛', '있다',
 '점심', '시간', '엄청', '북적', '거림', '오후', '세시', '쯤', '은',
 '책', '읽다', '되다', '만큼', '여유', '있다', '분위기']
 - ['맛', '다른', '리뷰', '라떼', '진짜', '맛있다', '시럽', '안', '넣다', '맛', '있다',
 '점심', '시간', '북적', '거림', '오후', '세시',
 '책', '읽다', '되다', '만큼', '여유', '있다', '분위기']

PreProcessing

4. 노이즈, 불용어 제거 불용어 사전을 제작 후, 학습에 방해가 될 것으로 보이는 불용어에 포함된 단어와, 한 글자의 단어는 제거 Example): ['맛', '다른', '리뷰', '라떼', '진짜', '맛있다', '시럽', '안', '넣다', '맛', '있다', ·점심·, ·시간·, ·북적·, ·거림/, ·오후·, ·세시/, '책', '읽다', '되다', '만큼', '여유', '있다', '분위기' ['다른', '리뷰', '라떼', '진짜', '맛있다', '시럽', '넣다', '있다', '점심', '시간', '북적', '거림', '오후', '세시*'*,

'읽다', '되다', '만큼', '여유', '있다', '분위기'

< T F - I D F 행렬>

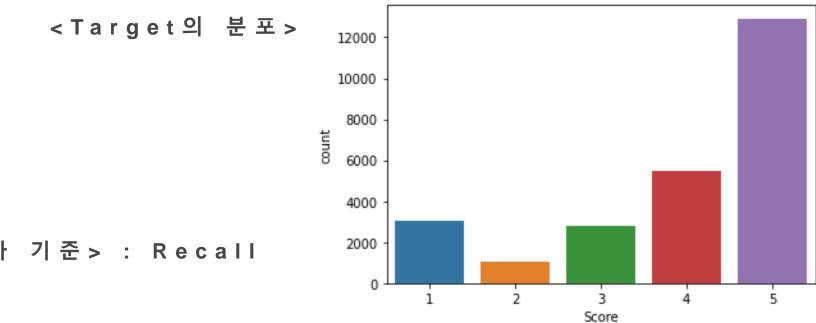
Vectorization: TF-IDF

```
TF-IDF
 - 단어들의 출현 빈도와 단어의 문서 빈도수를
    통해 희귀성을 고려하여 정확하게 단어의
    중요성을 수치화한 기법
     1 tfidf_train.toarray()
   array([[O., O., O., ..., O., O., O.],
         [0., 0., 0., ..., 0., 0., 0.],
                                                1 tfidf_train.toarray().shape
         [0., 0., 0., ..., 0., 0., 0.],
                                               (25244, 4630)
         1000
         [0., 0., 0., ..., 0., 0., 0.],
         [0., 0., 0., ..., 0., 0., 0.],
         [0., 0., 0., ..., 0., 0., 0.]])
```

<TF-IDF의 형태>



데이터 Target



- < Modeling 평가 기준> : Recall
- W h y ?
- 데 이 터 의 분 포 비 대 칭 성 이 존 재 하 기 때 문 에 데 이 터 분 포 의 적 합 하 지 ! 것 중 에 려하지 않은 accuracy는 않 다 .
- 즉, 실제 값이 Positive인 예 측 한 값이 Positive 인 비율을 나타내 는 Recall을 쓰는 것이 적합하다.
- Ex) 스팸 메일을 정확하게 스팸으로 예측하는 것

모델 평가 기준 : Recall

Macro : 각 Target들의 Confusion matrix로부터 구한 평균값

Weighted: 실제 Target의 개수를 고려하여 가중치를 곱하여 구 한 평 균 값

Micro: 각 Target들의 Confusion matrix를 종합한 새로운 Confusion matrix로부터 구한 평균값

	precision	recall	f1-score	support										
1 2 3 4 5	0.68 0.26 0.32 0.39 0.61	0.64 0.05 0.06 0.26 0.88	0.66 0.08 0.11 0.31 0.72	608 213 650 1261 2690	Counter({5:	2690,	1:	608,	4:	1261,	3:	650,	2:	213})
accuracy macro avg weighted avg	0.45 0.52	0.38 0.58	0.58 0.37 0.52	5422 5422 5422										

<classification의 report>

Analyze: Modeling

1.



- XGBoost 모델에 다중 분류를 위한 Multi:softmax, Multi:softprod 파라미터를 활용하기 위함

2.



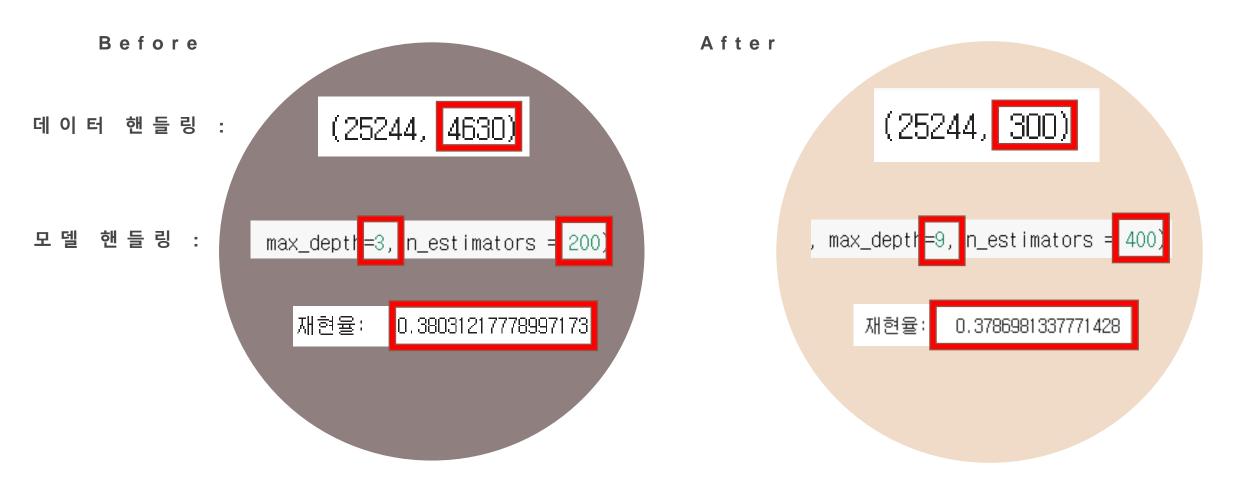
- Light GBM 모델에 다중 분류를 위한 application의 multiclass 파라미터를 활용하기 위함 분석결과

Analyze: Modeling

```
dmlc
  XGBoost
     recall score: 0.34181301892977994
     -> Underfit
          - 데이터 복잡도 ↓
- 모델 복잡도 ↑
2.
  LightGBM
     recall score: 0.38031217778997173
     -> Underfit
          - 데이터 복잡도 ↓
- 모델 복잡도 ↑
```

Analyze: Modeling





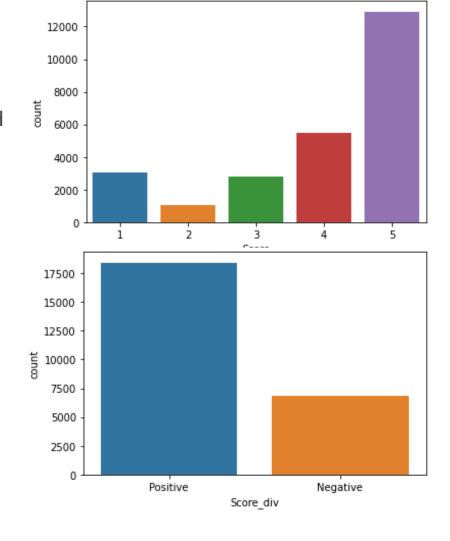
Analyze: 한계점 & 개선사항

< 리뷰 평점 데이터 분포도 한계>

- 리뷰 데이터 특성상 1점~3점 평점이 4점, 5점 평점에 비해 비중에 적기 때문에 1~3점 평점 데이터 수집에 한계가 존자
- 즉, 모델의 성능에 문제가 있는 것이 아닌, 치우쳐져 있는 데이터의 분포도로 인해 새로운 가설을 성립

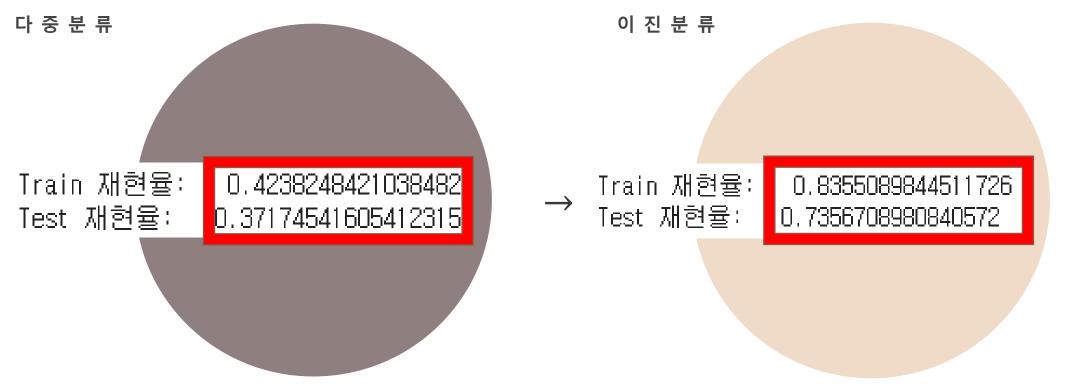
< 모 델 성 능 개 선 을 위 한 새 로 운 가 설 생 성 > : 다 중 분 류 → 이 진 분 류

- Negative : 1~3점
- Positive : 4~5점



Analyze: 한계점 & 개선사항





- 다 중 분 류 문 제 를 이 진 분 류 문 제 로 바 꿈 으 로 써 모 델 의 성 능 상 승
- Train data > Test data = 과 적 합 발생 즉, 이 진 분 류 문 제 는 다 중 분 류 에 비 해 복 잡 도 가 낮 은 Logistic 을 쓰 는 것 이 적 합

Analyze: 한계점 & 개선사항



- Light GBM에서 Logistic Regression으로 바꿈으로써 모델 복잡도를 낮춤

⇒ 과 적 합 해 결

Analyze : 최종 분석 결과



Train 재현율: Test 재현율: 0.7825694927756734 0.7531868171484799 Review : 여기서 음료 두잔이랑 허니브레드 시켰는데 12시에 와서 4시반까지 공부했다고 눈치졌어요

Actual Score : Negative Predicted Score : Negative

Review : 맛이 미치셨나요?여기 제 방앗간입니다주변가면 못 지나치고 들려요

Actual Score : Positive Predicted Score : Positive

Analyze: 개선사항

```
< 다 중 분 류 위 해 필 요 한 점 >
```

- 1 . 1 ~ 3 평 점 의 더 많은 데 이 터 를 확보 > 균 등 한 label들의 분포
- 2.더 다양한 플랫폼들의 리뷰들을 크롤링

Analyze: 최종 분석 결과



우리 모델의 예측 평점 4.2



1. 블루보틀 성수점

카페, 아메리카노 #차모임, #무료주차, #시끌벅적한

56점 + ★ 3.6 (58명) + ♡ 30



블루보틀 성수 카페

3.8 ★★★★★ 리뷰 2,315개 · ₩₩₩



A 블루보틀 성수 카페 카페 3.1★★★★★ 196건 리뷰 815



블루보틀 성수 카페 블루보틀

★ **4.4**/5 * 방문자리뷰 16,653 * 블로그리뷰 3,639

