



19101967 강채원 17101951 김혜인 19101984 문대정

목차

01 연구 배경 / 목적

02 데이터 수집

03 데이터 분석 / 해석

0 1 연구 배경/목적

1.1 연구 배경



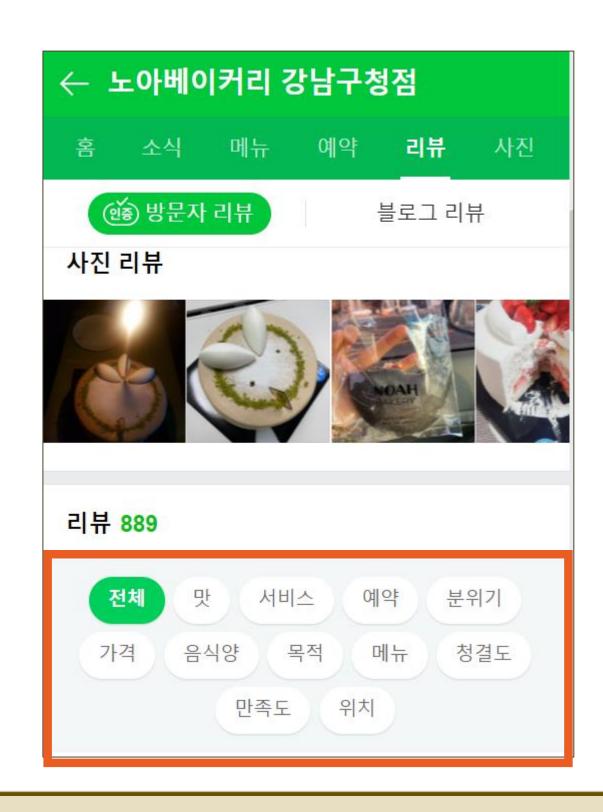
네이버 영수증 첨부 맛집 리뷰, 10개월 만에 1억 건 돌파

하루 평균 리뷰 작성수 40만 건

백봉삼 기자 | 입력:2020/08/28 08:44 -- 수정: 2020/08/28 09:20 | 인터넷

리뷰의 영향력 증가

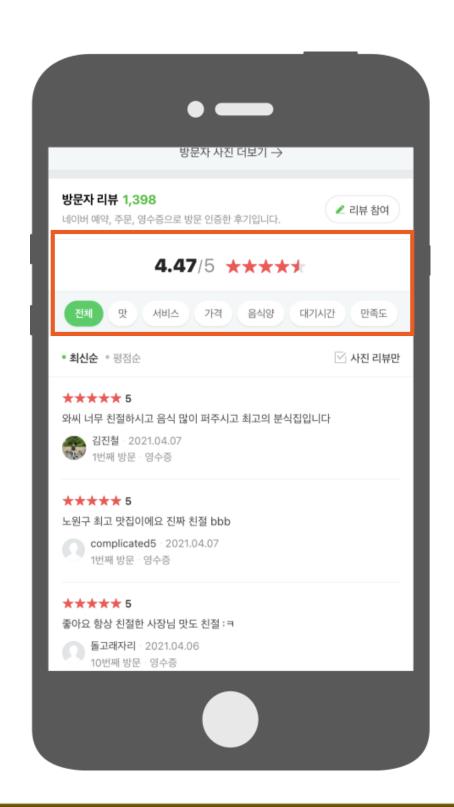
1.1 연구 배경



다양한 기준의 리뷰가 존재



1.1 연구 배경



종합 평점과 분야별 평가의 불일치 가능성



방대한 양의 리뷰

"키워드"로 분야와 <mark>긍정/부정</mark>을 분류하여 키워드에 맞는 리뷰를 보기 편하도록 분리하면 어떨까 ?



1.2 연구 목적





NaiveBayes

카페를 선정할 때 가장 중요하게 생각하는 맛, 서비스, 분위기 세가지 요소로 리뷰 분류

NaiveBayes를 이용하여 각 요소별 긍정/부정 리뷰 시각화!

02데이터수집

2.1 데이터 수집 범위

리뷰 수집 범위를 강남의 카페로 설정.

강남 ↓ 많은 유동 인구 ↓ 많고 다양한 리뷰!



Source : https://map.naver.com/

2.1 데이터 수집 범위

서울 열린데이터 광장에서 강남의 카페 리스트를 가져옴.



개방자치▼	관리번호▼	이허가도	인허가취 영업상태 영업상태	상세영도 상세영도 폐업일자	, 휴언시작 휴언종화	재개연일 ▼ 전화번3 ▼	소재지┞▼소	재지역교	지번주√▼	도로명4▼도로	명두사업장명	▼ 최종수정▼ 데이터정▼	데이터/국 언태구!』
		20011110	1 영업/정상	1 영업		2.3E+08	261			서울특별시	6192 스타벅스 선릉 세화빌딩점	2.02E+13 U	40:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20060928	1 영업/정상	1 영업		02 723606	99.64	135190	서울특별시	서울특별시	6376 커피와쟁이	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20070125	1 영업/정상	1 영업			555.84	135897	서울특별시	서울특별시	6018 (주)커피빈코리아압구정로데오점	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20070911	1 영업/정상	1 영업		02 34540(39.67	135910	서울특별시	서울특별시	6131 이디야 역삼역점	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20090417	1 영업/정상	1 영업			48.99	135841	서울특별시	서울특별시 강년	남구 역쪼마카페강남점	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100210	1 영업/정상	1 영업		25480552	271.24	135090	서울특별시	│ 강남구 삼성동	· 159-((주)커피빈코리아 도심공항타워점	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100302	1 영업/정상	1 영업			48.51	135859	서울특별시	서울특별시	6269 카페띠아모	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100308	1 영업/정상	1 영업			75.75	135860	서울특별시	서울특별시	6259 에이림커피	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100413	1 영업/정상	1 영업			121.67	135820	서울특별시	서울특별시	6056 덕쇼	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100422	1 영업/정상	1 영업			129.65	135923	서울특별시	서울특별시	6235 해머스미스커피 역삼테헤란로점	2.02E+13 U	01:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100426	1 영업/정상	1 영업		02 518 22	14.08	135935	서울특별시	서울특별시	6240 사르트르커피	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100506	1 영업/정상	1 영업			260	135815	서울특별시	서울특별시	6046 제이스커피나인 학동점	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100511	1 영업/정상	1 영업		02 758 83	343.08	135860	서울특별시	서울특별시	6258 스타벅스 뱅뱅사거리	2.02E+13 U	40:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100601	1 영업/정상	1 영업			43	135996	서울특별시	서울특별시	6105 베스트빈	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100812	1 영업/정상	1 영업			22.16	135884	서울특별시	서울특별시	6349 카페 더 단골	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100827	1 영업/정상	1 영업		02 556 84	186.94	135936	서울특별시	서울특별시	6243 파스쿠찌(강남태극당)	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100827	1 영업/정상	1 영업		02 34569	15.4	135502	서울특별시	서울특별시	6174 카페쉐누	2.02E+13 U	07:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100830	1 영업/정상	1 영업		02 548 45	43	135900	서울특별시	서울특별시	6001 소호앤노호	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100830	1 영업/정상	1 영업		02 30151	347.54	135954	서울특별시	서울특별시	6014 스타벅스 압구정로데오역	2.02E+13 U	40:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20101020	1 영업/정상	1 영업			4.5	135951	서울특별시	서울특별시	6065 비전케어	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20101104	1 영업/정상	1 영업			33	135943	서울특별시	서울특별시	6338 커피날에	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20101112	1 영업/정상	1 영업		02 567 39	59.4	135927	서울특별시	서울특별시	6219 모모웨이	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20101129	1 영업/정상	1 영업		7.09E+10	33.15	135848	서울특별시	서울특별시	6186 재단법인 아름다운커피 세정점	2.02E+13 U	40:00.0 커피숍
3220000	3220000-1	20101130	1 영업/정상	1 영업		02 501 38	47.9	135842	서울특별시	서울특별시	6190 커피보뇌르	2.02E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20100916	1 영업/정상	1 영업		02 443 16	43.93	135240	서울특별시	서울특별시	6322 ABOUT 책과 머피	2.01E+13 I	59:59.0 커피숍
3220000	3220000-1	20111201	1 영업/정상	1 영업			12.5	135957	서울특별시	서울특별시	6075 (주)아워홈 린컴퍼니점카페	2.02E+13 U	40:00.0 커피숍

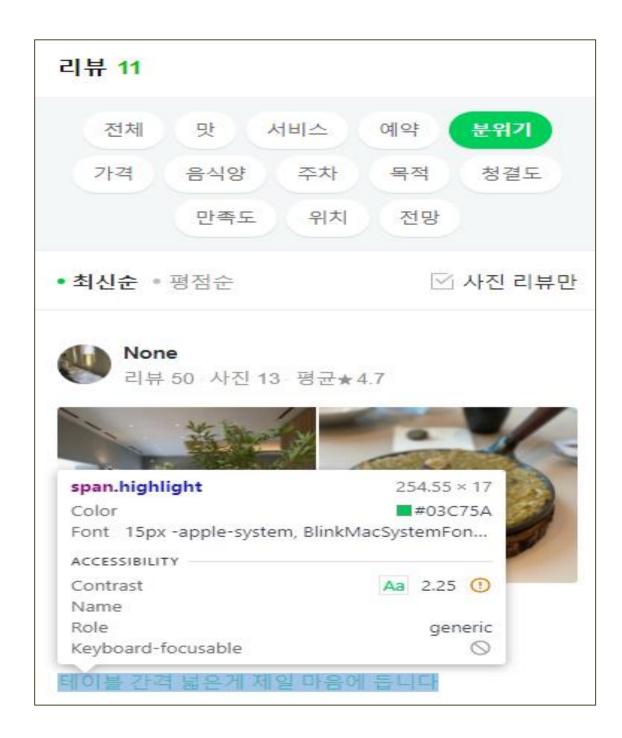
Source : 서울 열린데이터 광장(http://data.seoul.go.kr/dataList/datasetList

2.2 데이터 크롤링

카테고리별 리뷰 일부분이 Highlight tag로 표시됨



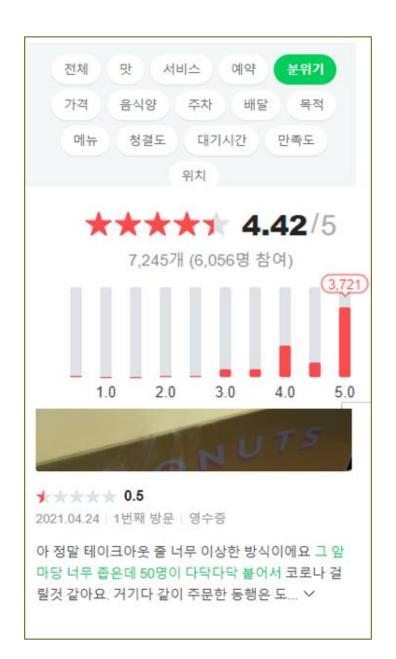
원하는 카테고리별로 구분하여 크롤링이 가능

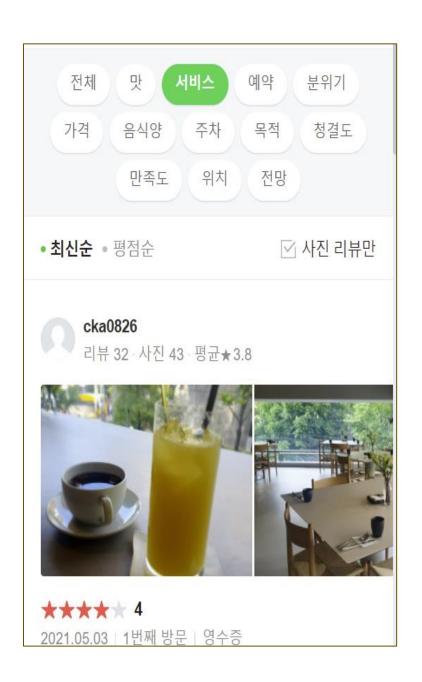


Source : https://map.naver.com/

2.2 데이터 크롤링







맛, 분위기, 서비스별 highlight tag 크롤링

* 수집된 데이터

store_nam	aspect	star	review
스타벅스카	mood	0.5	스벅 직원들 분위기가 영 아닙니다
토이셔	taste	0.5	밀크티.
투썸플레0	taste	0.5	분리돼있던 케 이크를 당연스럽게 꺼내길래 새로운걸로 달라고
투썸플레0	taste	2	밀크티프라페가 안돼서
공차 대치원	taste	2	밀크티에 밀크폼을 시키고
스타벅스카	taste	2	쉬림프&해초샐러드 너무 비리고
탐앤탐스 위	taste	2	맛이없네
밀크다방(r	taste	2	커피가 부드러워요
스타벅스카	taste	2.5	커피맛은 좋아요
파스쿠찌 심	mood	3	분위기 좋은 커피숍
써브웨이 (taste	3	서브웨이는 어딜가도 다 똑같아서 맛은 있지만.
투썸플레0	mood	3	에어컨이 고장났는지 별로 안 시원하네요
카페 파스	taste	3	커피맛은 쏘쏘
제네럴 스트	taste	3	커피가 독특하니 맛있어요
탐앤탐스 팀	taste	3	맛있어요
셀렉토커피	taste	3	커피가 쓴맛이 심해요
스타벅스카	mood	3	분위기 좋네요
빌리엔젤 4	taste	3	맛있어요!
더죠이(TH	taste	3	구슬아이스크림이 맛있어요
이디야 역심	taste	3.5	과자 짱
탐앤탐스 팀	taste	3.5	• 걍 믹스커피 맛이네요
스타벅스카	mood	3.5	분위기 좋아요
다포이/Tu	tacto	2 5	아이스크리도 츠러스도 좋아어요

NaiveBayes (지도학습)



데이터에 긍/부정 라벨 필요



라벨 생성을 위한 궁/부정 사전의 필요성

2.3 사전: Text vs 형태소

```
text = '안녕하세요. 오래간만이네요~~. 어제 재미있었어요.'
print(okt.morphs(text)) # stem, default False
[제목 없음]
> ['안녕하세요', '.', '오래간만', '이네요', '~~.', '어제', '재미있었어요', '.']
```

VS

```
text = '안녕하세요. 오래간만이네요~~. 어제 재미있었어요.'
print(okt.pos(text))
> [('안녕하세요', 'Adjective'), ('.', 'Punctuation'), ('오래간만', 'Adverb'), ('이네요', 'Verb'),
('~~.', 'Punctuation'), ('어제', 'Noun'), ('재미있었어요', 'Adjective'), ('.', 'Punctuation')]

print(okt.pos(text, join=True))
> ['안녕하세요/Adjective', './Punctuation', '오래간만/Adverb', '이네요/Verb', '~~./Punctuation',
'어제/Noun', '재미있었어요/Adjective', './Punctuation']
```

2.3 사전: Text vs 형태소

* 실제 리뷰 예시

맛있어요! 쉬폰과 크림이 엄청부드럽고 맛있었어요. 케잌도 너무 맛있어요~ - TEXT 로 사전 구축할 경우

[엄청부드럽고] 를 사전에 추가함. => [부드럽다], [매우부드럽다] 등 중복된 단어들을 또 사전에 추가해야 함

- 형태소로 사전 구축할 경우

[엄청],[부드럽다] 로 분리 => 사전을 효율적, 효과적으로 작성 가능

2.4 형태소 분석

4526 커피랑 차 taste

4527 커피랑 차ftaste

4528 커피랑 차 taste

store_nam aspect star

sto	ore_nam aspec	ct star	review	processed	processe	ed_review_v	/2							
0 스[타벅스카 mood	0 1	5 스벅 직원	들['스벅', '직	['스벅', '	직원', '들', '	분위기', '기	ŀ, '영',	'아니디	 ']				
1 토(이셔 taste	0	5 밀크티.	['밀크', '티'	['밀크', '	E ', '.']								
2 투성	썸플레0 taste	0	5 분리돼있	['분리', '돼	['분리', '!	돼다', '케', '	이크', '를',	'당', '인	변', '스럽	게', '꺼 [[]	내다', '시	ዘ롭다',	, '달라', '고	[יַ
3 투선	썸플레0 taste		2 밀크티프리	[[] '밀크', '티	['밀크', '	티, '프라', '	페', '가', '인	<u>'</u> ', '돼디]					
4 공기	차 대치 taste		2 밀크티에	[[밀크], '티	['밀크', '	티', '에', '밀	크', '폼', '을	을', '시키	'[다']					
5 스티	타벅스카 taste		2 쉬림프&혀	- 매['쉬', '림프'	- ['쉬', '림:	프', '&', '해결	초', '샐러드	·, '너무	 , '비리	', '고']				
6 탐역	앤탐스 (taste			['맛', '이', '	-									
7 밀:	크다방(r taste		2 커피가 부	<u>'</u> ['커피', '가	['커피', '	가', '부드럽	 							
8 스티	타벅스카taste			- [['커피', '맛'	•		-							
9 스[타벅스카 taste			· {['커피', '맛'	•		-							
10 스타	타벅스카 taste			- [['커피', '맛'	•		•							
11 파소	스쿠찌 (mood			['분위기', '	•		-							
	브웨이 (taste			['서브웨이	•			'다', '물	독같다',	'맛', '은'	, '있다',	!1		
13 투성	썸플레O mood			_['에어컨', '										
14 카피	페 파스-taste		3 커피맛은	-['커피', '맛'	['커피', '	맛', '은', '쏘	다', '쏘다']		•					
15 제니	네럴 스트taste			- 	-									
16 탐임	앤탐스 [taste			['맛있어요'	•			-						
17 셀	렉토커프taste		3 커피가 쓴	['커피', '가	- ['커피', '	- 가', '쓴맛', '	이', '심해',	'요']						
4517	스타벅스커m	nood	5 매	장 분위 [[매장', '-	분 ['매장',	'분위기',	'깔끔	하다']					
4518 I	파스쿠찌 १ta	ste	5 직	원분도 7['	직원', '분	분'['직원',	'분', '도',	'친절	하다', '	음료', '	도', '맛	있다'	, '.']	
4519 I	파스쿠찌 १ta	iste	5 커	피맛 굿 ['	커피', '5	맛' ['커피',	'맛', '굿']							
	파스쿠찌 १ta			있어요 [-	-							
4521 I	파스쿠찌 (ta	aste	5 맛	있어요 [맛있어요	요'['맛있디	-']							
4522 I	파스쿠찌 ३ta	aste	5 맛	있었어요['	맛있었	거.['맛있디	-']							
4523 E	투엑스라지ta	iste	5 민	트초코리['	민트', '2	^{초.} ['민트',	'초코', '리	H떼', ''	달', '고	', '맛있	다', '??	???']		
4524 5	커피랑 차 ta	este	5 넘	맛있아되"	넘느맛의	있다넘다.	'맛있다']							

5 친절하고 [['친절하고 ['친절하다', '맛있다', '~']

processed processed label

5 매일 향만 ['매일', '향'['매일', '향', '만', '음미', '하다', '~~', '커피', '맛', '좋다', '~']

5 커피맛이 튀'커피', '맛'['커피', '맛', '이', '좋다']

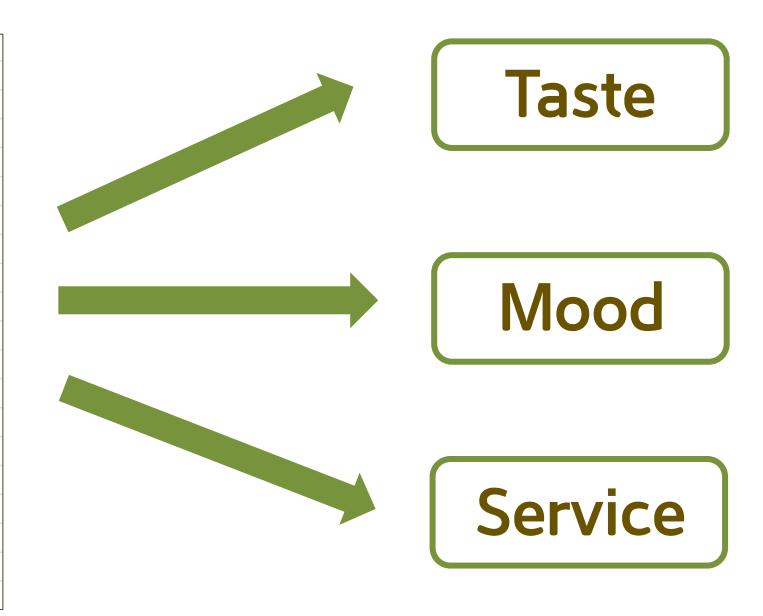


약 4500개의 리뷰로 각각의 형태소 추출

2.5 긍/부정 사전

맛, 분위기 서비스별 긍/부정 사전 제작

['분위기', '도', '좋다']
['노래', '가', '좋다']
['맛있다']
['투썸', '커피', '맛있다']
['커피', '맛', '무난', '하다']
['레드', '벨벳', '케잌', '너무', '맛', '잇다']
['커피', '가', '맛있다']
['케이크', '먹다', '엇', '늘다', '맛', '잇다']
['커피', '랑', '케이크', '맛있다']
['커피', '도', '맛', '나', '요']
['친절', '매장', '깨끗하다', '좋다']
['직원', '이', '친절하다']
['커피', '가', '맛있다']
['맛', '도', '좋다']
['맛있다']
['커피', '가', '저렴하다', '맛있다']
['저렴하다', '아메리카노', '~', '좋다']
['콜드', '브루', '라떼', '좋다']
['커피집', '중', '에', '최고']
['커피', '맛', '나다']



2.5 긍/부정 사전

완성된 카테고리별 긍정 부정 사전

taste_pos	taste_neg	mood_pos	mood_neg	service_po	service_neg
맛있다	특이하다	좋다	좁다	친절하다	그닥
아주	나쁘다	시원하다	어수선	좋다	않다
신선하다	않다	넓다	없다	빠르다	불친절하다
친절하다	차다	좋다	아쉽다	친절하다	느리다
따뜻하다	그냥	고급스럽다	덥다	좋다	불친절
진리	그렇다	예쁘다	더워	괜찮다	아깝다
존맛임	맛없다	편안하다	고장	친절	지저분하다
특이하다	약하다	쾌적	별로	착하다	불친절하다
짱	약간	이 ^{BB} 다	나쁘다	웬만하다	별로
많다	싱겁다	쾌적하다	시끄럽다	저렴하다	아쉽다
신기하다	강하다	저격	아쉽다	깔끔하다	안좋다
좋다	없다	조용하다	별로	최고	무표정
시원하다	살짝	좋다	불편	빨리	불편하다
진하다	별로	넓다	춥다	상냥하다	꽝
정말	아쉽다	아늑하다	불편하다	굿	어수선하다
부드럽다	다르다	좋아	시끌벅적하다	웃음	속상하다
이쁘다	맹맹하다	널찍	어수선하다	편하다	
최고	떨어지다	쾌적	너무		
다양하다	밍밍	최고			
굿굿	최악	깔끔			
괜찮다		친절			
맛있다		조용하다			
아쉬다		<u>조</u> 다			

2.6 데이터 라벨링

				•
	원래 리뷰	형태소 추출		
	궁합이 정말 좋았습니다	['궁합', '이','정말', <mark>'좋</mark> 다']		
_	맛이 오묘해여	['맛', '이', '오묘하다']	□ □ 프함	O
_	커피맛은 아쉬웠네요	['커피','맛','은', '아쉽다']		
			부정	-1

2.6 데이터 라벨링

* 라벨링 코드

```
🖆 make_label.py > .
     import pandas as pd
     from konlpy.tag import Okt
     SAVE_PATH = 'C:/Users/max53/(Assignment)/Datamining_class/team_project'
     CRAWL_CSV_NAME = 'datamining_processed_review_result_ANSI_TOTAL_v2.csv'
     DICT_NAME = 'posneg_dict_recent_rev.xlsx'
    def preprocess(raw_review):
         processed_review = raw_review.split(',')
         print(processed_review)
        return processed_review
     def make_label(df, posneg_dict):
         label = []
         processed_review = df['processed_review_v2']
         print(processed_review)
         aspect_values = df['aspect'].values
         for i, one_review in enumerate(processed_review):
            # 이상한 샘플 직접 뜯어 보기
            flag = False
            aspect = aspect_values[i]
            pos_dict = posneg_dict[f'{aspect}_pos'].values
            neg_dict = posneg_dict[f'{aspect}_neg'].values
            one_review = preprocess(one_review)
            for j, word in enumerate(one_review):
                 if j == len(one_review)-1:
                    word = word[2:-2]
                else:
                    word = word[2:-1]
```

```
if word in pos_dict:
                # print('pos')
                flag = True
                label.append(1)
                break
            elif word in neg_dict:
                # print('neg')
                flag = True
                label.append(-1)
                break
            else:
                # print('netural')
                pass
        if flag == False:
            label.append(0)
    return label
df = pd.read_csv(f'{SAVE_PATH}/{CRAWL_CSV_NAME}', encoding='ANSI')
posneg_dict = pd.read_excel(f'{SAVE_PATH}/{DICT_NAME}')
label = make_label(df, posneg_dict)
print(len(label))
# 라벨 컬럼 추가
df['label'] = label
df.to_csv(f'{SAVE_PATH}/review_label2.csv', encoding='ANSI')
```

2.6 데이터 라벨링

	Α	В	С	D	E	G	Н
1		store_name	aspect	star	review	processed_review_v2	label
2	0	이디야강남세곡점	taste	4	딸기쥬스 맛이 약간 약해요	['딸기', '쥬스', '맛', '이', '약간', '약하다']	-1
3	1	이디야강남세곡점	taste	5	달고나라떼 맛나요	['달고나', '라떼', '맛', '나', '요']	1
4	2	이디야강남세곡점	taste	4	커피보단 쉐이크가 짱	['커피', '보단', '쉐이크', '가', '짱']	1
5	3	이디야강남세곡점	mood	4	내부도 시원하고	['내부', '도', '시원하다']	1
6	4	이디야강남세곡점	mood	4	이야기하기 좋아요	['이야기', '하다', '좋다']	1
7	5	이디야강남세곡점	service	4	친절하시구 좋아용~	['친절하다', '좋다', '~']	1
8	6	이디야강남세곡점	service	5	직원분이 너무 친절하세용~	['직원', '분', '이', '너무', '친절하다', '~']	1
9	7	이즈니생메르	taste	5	맛있게 잘 먹었어요 ㅎ	['맛있다', '자다', '먹다', 'ㅎ']	1
10	8	이즈니생메르	taste	5	에그샌드위치도 크루아상 버티	['에그', '샌드위치', '도', '크루아상', '버터',	1
11	9	이즈니생메르	taste	5	빵 정말 맛있습니다	['빵', '정말', '맛있다']	1
12	10	이즈니생메르	taste	4.5	맛있어요	['맛있다']	1
13	11	이즈니생메르	taste	5	신기한 빵들이 많아서 좋았어	['신기하다', '빵', '들', '이', '많다', '좋다']	1
14	12	이즈니생메르	service	3	점원분이 너무 일하시는게 느	['점원', '분', '이', '너무', '일', '하다', '느리디	-1
15	13	이즈니생메르	service	5	사장님 친절하고	['사장', '님', '친절하다']	1
16	14	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	맛있어요~	['맛있다', '~']	1
17	15	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	4	맛있어요	['맛있다']	1
18	16	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	4	맛있습니다요잉ㅎ	['맛있다', '요', '잉', 'ㅎ']	1
19	17	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	커피맛은 진리	['커피', '맛', '은', '진리']	1
20	18	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	아주 맛있어요	['아주', '맛있다']	1
21	19	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	맛있어요	['맛있다']	1
22	20	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	맛있어요	['맛있다']	1
23	21	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	잘 먹었습니다	['자다', '먹다']	1
24	22	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	말차라떼 맛나요	['말차', '라떼', '맛', '나', '요']	1
25	23	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	taste	5	친절하고 음식도 따뜻하고 맛	['친절하다', '음식', '도', '따뜻하다', '맛있[1
26	24	스타벅스 스타필드코엑스몰R점	mood	5	분위기 좋고	['분위기', '좋다']	1

데이터에 라벨생성

03 데이터 분석/해석

3.1 데이터 분석 과정

1) 필요 패키지 & 데이터 불러오기

```
In [1]: import pandas as pd
import numpy as np
import random
import os
from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB, BernoulliNB
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn import metrics
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import StratifiedKFold
%matplotlib inline

data=pd.read_csv('C:/Users/max53/(Assignment)/Datamining_class/team_project/final_review_data_label_added.csv', encoding='ANS
```

In [2]: data.head()

Out[2]:

	Unnamed: 0	store_name	aspect	star	review	processed_review	processed_review_v2	label
0	0	이디야강남세곡점	taste	4.0	딸기쥬스 맛이 약간 약해요	['딸기', '쥬스', '맛', '이', '약간', '약해요']	['딸기', '쥬스', '맛', '이', '약간', '약하다']	-1
1	1	이디야강남세곡점	taste	5.0	달고나라떼 맛나요	['달고나', '라떼', '맛', '나', '요']	['달고나', '라떼', '맛', '나', '요']	1
2	2	이디야강남세곡점	taste	4.0	커피보단 쉐이크가 짱	['커피', '보단', '쉐이크', '가', '짱']	['커피', '보단', '쉐이크', '가', '짱']	1
3	3	이디야강남세곡점	mood	4.0	내부도 시원하고	['내부', '도', '시원하고']	['내부', '도', '시원하다']	1
4	4	이디야강남세곡점	mood	4.0	이야기하기 좋아요	['이야기', '하기', '좋아요']	['이야기', '하다', '좋다']	1

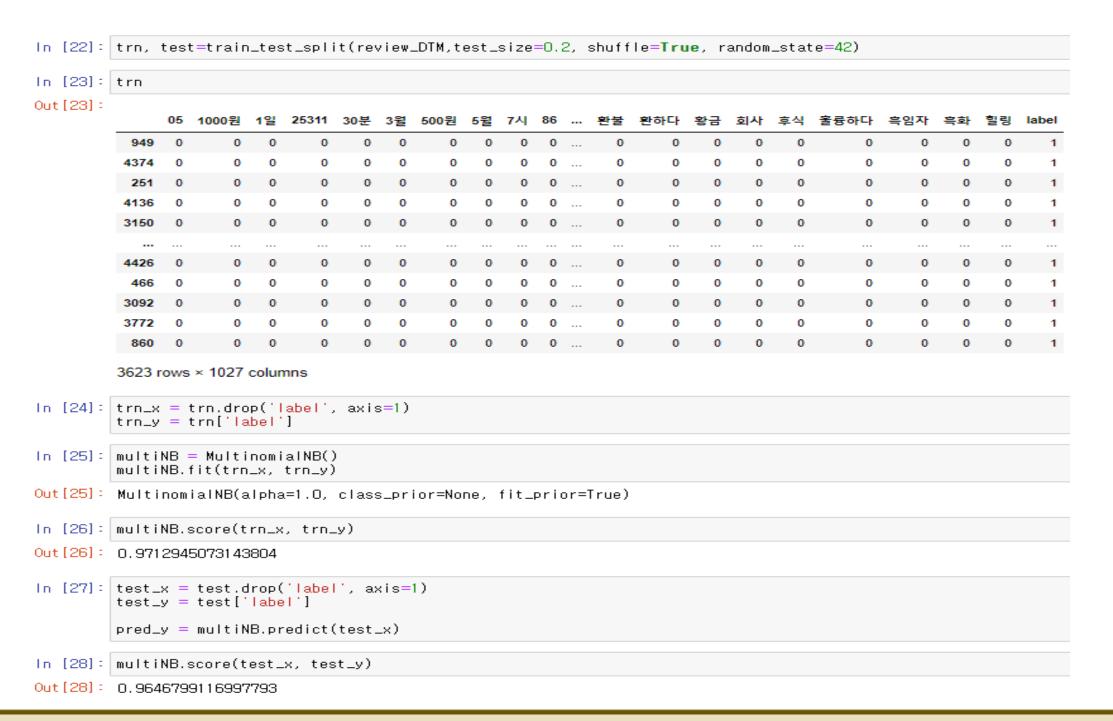
3.1 데이터 분석 과정

2) 전처리 후 Document Term Matrix 형태로 만들기

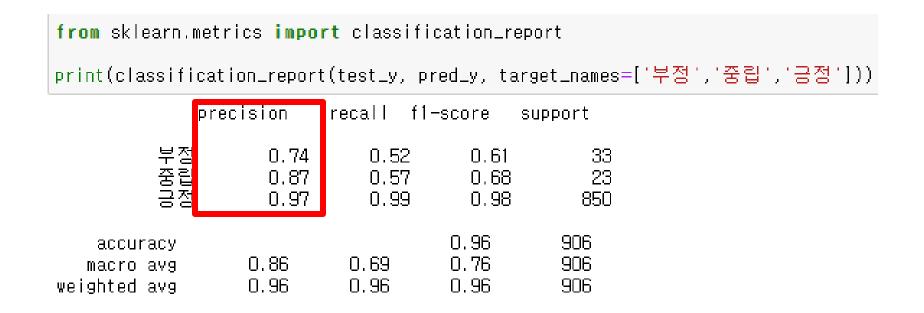
```
In [10]: import re
       stopwords_raw = '아 휴 아이구 아이쿠 아이고 어 나 우리 저희 따라 의해 을 를 에 의 가 으로 로 에게 뿐이다 의거하여 근거하여 입
       stopwords_raw2 = 'ㅇ ㅋ ㅎ 은 는 이 가 네 요 커피 남자 여자 직원 알바생 사장 매장 분위기 아메리카노 포장 빵 밀크티 자리 우유
       |stopwords = stopwords_raw.split(' ')
       print(stopwords)
       def clean_text(texts):
           corpus = []
           for i in range(0, len(texts)):
              = print(str(texts[i]))
              modi_sent = []
              for word in review.split(' '):
                 if word not in stopwords:
                    modi_sent.append(word)
              corpus.append(' '.join(modi_sent))
           return corpus
        ['마', '휴', '마미구', '마미쿠', '마미고', '머', '나', '우리', '저희', '따라', '의해', '울', '쿨', '메', '의', '가', '으로'
        '로', '에게', '뿐이다', '의거하여', '근거하여', '입각하여', '기준으로', '예하면', '예를',
                                                                                   In [21]: review_DTM
        '소인', '소생', '저희', '지말고', '하지마', '하지마라', '다른', '물론', '또한', '그리고',
       다', '뿐만', '아니라', '만이', '아니다', '만은', '아니다', '막론하고', '관계없이', '그치지'
지만', '든간에', '논하지', '않다', '따지지', '않다', '설사', '비록', '더라도', '아니면', '민다', '불문하고', '향하여', '향해서', '향하다', '쪽으로', '틈타', '이용하며', '타다', '오르다
            , '밖에', '하여야', '비로소', '한다면', '몰라도', '외에도', '이곳', '여기', '부터', '기
'하려고하다', '이리하여', '그리하여', '그렇게', '함으로써', '하지만', '일때', '할때',
                       '까지', '해야한다', '일것이다', '반드시', '할줄알다', '할수있다', '할수있
        '으로써', '로써',
                       '제', '겨우', '단지', '다만', '할뿐', '딩동', '댕그
       마만큼', '얼마큼', '남짓', '여', '얼마간', '약간', '다소', '좀', '조금'
                                                 '말하자면', '뿐이다', '다음에', '반대로',
       러나', '그렇지만', '하지만', '미외에도', '대해',
                                                   '만약', '그렇지않으면', '까악', '툭',
        대로', '바꾸어서', '말하면', '바꾸어서', '한다면'
                                                  '착', '각작', '여러분', '각종', <u>'각</u>자',
        거리다', '꽈당', '응당', '해야한다', '에', '가서',
        '과', '그러므로', '그래서', '고로', '한', '까닭에', '하기', '때문에', '거니와', '이지만',
            '실로', '아니나다를가', '생각한대로',
                                           '진짜로', '한적이있다', '하곤하였다', '하', '하ㅎ
             '왜', '어째서', '무엇때문에', '어찌', '하겠는가', '무슨', '어디', '어느곳', '더군다나
        때', '언제', '야', '이봐', '어이', '여보시오', '흐흐'
'아야', '앗', '아야', '콸콸', '졸졸', '좍좍', '뚝뚝',
       '바꾸어말하자면', '혹은', '혹시', '답다', '및', '그에', '따르는
도', '활지라도', '일지라도', '지든지', '몇', '거의', '하마터면',
                                                ''그에', '따르는', '때가', '되어', '즉', '지
        '그위에', '게다가', '점에서', '보아', '비추어', '보아', '고려하면', '하게될것이다', '
        '비하면', '시키다', '하게하다', '할만하다', '의해서', '연이서', '이어서', '잇따라', '뒤따라
                                                                                             7046 rows × 1002 columns
        '기대여', '통하여', '자마자', '더욱더', '불구하고', '얼마든지', '마음대로', '주저하지', '않
```

3.1 데이터 분석 과정

3) 학습데이터, 검증데이터로 분리 후 NaiveBayes 적용



3.2 초기 결과 - Precision

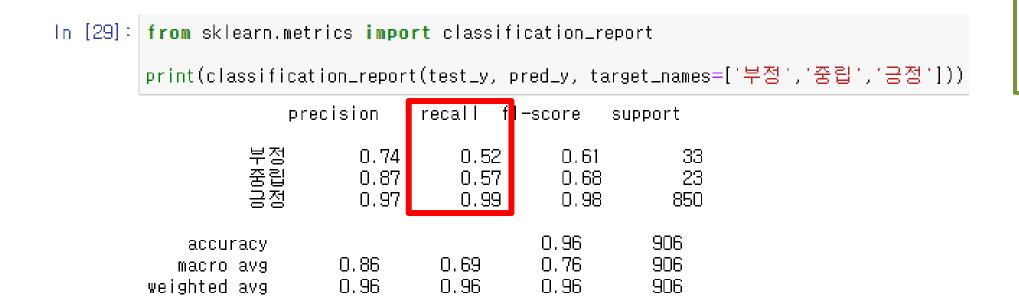


전체적으로 높은 PRECISION 값



예측 자체는 정교함

3.2 초기 결과 - Recall



$$Recall = \frac{TP}{TP + FN}$$

낮은 RECALL 값



'부정' 데이터 수 부족 or 긍정으로 잘못 예측 과다

3.3 성능 향상을 위한 원인 분석

1) 테스트 리뷰를 넣어, 어떻게 분류하는지 확인해보기

```
: from konlpy.tag import Okt
 lokt = Okt()
 |test_review_list = ['영업시간이 짧네요', '별로네요~', '점원분이 너무 일하시는게 느려서']
 test_review_list_after_okt = [okt.morphs(review, norm=True, stem=True) for review in test_review_list]
 print('형태소 분석기 거친 후 : ')
 |print(test_review_list_after_okt)
 test_review_list_processed = [' '.join(review) for review in test_review_list_after_okt]
 test_review_list_processed = clean_text(test_review_list_processed)
 |print('뺐추가 전처리 거친 후 : ')
 print(test_review_list_processed, '\n')
 # test_DT#_vector = CountVectorizer()
 # X_test_DTM = test_DTM_vector.fit_transform(test_review_list_processed)
 # print(test_DTM_vector.get_feature_names())
 # print(X_test_DTM.toarray(), 'Wn')
 |size = len(test_review_list)
 test_review_DTM = pd.DataFrame(np.zeros([size, trn_x.shape[1]]), columns = DTM_vector.get_feature_names())
 |test_review_DTM
  형태소 분석기 거친 후 :
 [['영업', '시간', '이', '짧다'], ['별로', '네', '요', '~'], ['점원', '분', '이', '너무', '일', '하다', '느리다']]
 추가 전처리 거친 후 :
 ['영업 짧다', '별로', '점원 분 느리다']
    05 1000원 1일 25311 30분 3월 500원 5월 7시 86 ... 화차 환불 환하다 황금 회사 후식 훌륭하다 흑임자 흑화 힐링
         0.0 0.0 0.0 0.0
  3 rows × 1020 columns
```

순서대로 -1(부정)일 확률, 0(중립)일 확률, 1(긍정)일 확률

3.3 성능 향상을 위한 원인 분석

2) '부정' 라벨을 달고 있지만 긍정으로 예측한 샘플 확인

temp[:20]

```
array(['딸기쥬스 맛이 약간 약해요', '점원분이 너무 일하시는게 느려서', '타피오카 맛이 약해서', '향이 강해며', '맛이없어', '딸기아보카도라테 맛없음', '불친절합니다.', '자몽에이드가 좀 싱겁다', '불친절해요', '불친절 매장도 지저분하다', '불친절 0.5점도 아까움', '가게 내부는 조금 좁아요', '갈적마다 불친절한 서비스에 기분이 썩 좋지는 않아요,', '아쉽~~그래도 맛있음', '곳들 중에 직원분들이.. 가장 불친절해요.', '기본 커피를 묻지도 않고', '불친절해여', '불친절해요', '불친절해요.', '스벅하나뿐이라 그런지 항상 자리가 없네요.'], dtype=object)
```

1) 라벨 자체가 잘못 매겨진 경우

좀 : 벵벵애요', '뻥' 마작아지 않아요', '직원이 물진절암', '도 불편', '불친절하되맛이 너무 강해요', '바닐라라떼는 너무 달지않고', '파니니는모든 직원이 불친절해서 안갔어요.', '세상제일 불친절', '투쌈' 친절해서 기분이 나쁘네요.', '???? 불친절 끝판', '실내가 너무이 별로 덜 친절하셨음', '마카롱 나쁘지않아요', '불친절해요!불편하고', '조금 시끌벅적한 분위기지만.괜찮아여', '알바생'과 양이 너무 아쉽다.', '에이드도 밍밍해요', '에어컨이 너무좀 불편해요', '맛이 진짜없음', '빵 바삭하지 않아요', '맛이 입

직접 라벨 수정

1) 데이터가 너무 작은 경우

아메리카노 최악이었어요 => '최악'이다 => '최악'이 데이터에 하나밖에 없어서 학습 때 보지 못해서 긍정 비율이 68% 포장도 너무 느려요 => '느리다' => '느리다'가 데이터에 두개밖에 없는데 둘 다 검증용 데이터라 학습 때 한번도 보지 못해서 긍정 비율이 68%



StratifiedKFold 로 모델을 학습

* StratifiedKFold

과적합

교차 검증



StratifiedKFold

```
skf = StratifiedKFold(n_splits=5, shuffle=True, random_state=42)
skf.get_n_splits(X, y)
```

: 5

```
multiNB = MultinomialNB()

for train_index, test_index in skf.split(X, y):
#     print("TRAIN:", train_index, "TEST:", test_index)
#     print(len(train_index))

X_train, X_test = X[train_index], X[test_index]
     y_train, y_test = y[train_index], y[test_index]

multiNB.fit(X_train, y_train, alpha=2.0)
#     multiNB.score(y_train, y_test)
```

1) 데이터가 너무 작은 경우



강남구와 인접한 서초구의 카페 리뷰 데이터 추가 수집

1) Stopwords 수정 및 추가

'o ㅋ ㅎ 은 는 이 가 네 요 커피 남자 여자 직원 알바생사장 매장 분위기 아메리카노 포장 빵 밀크티 자리 우유초콜릿 크로와상 케잌 케익 푸딩 디저트 공간 실내인테리어 층 분들 얼음 스콘 테이블 간격 알바 카페 모카분 드립커피 자몽 요거트 음료 에 미소 로 도 메뉴 망고그린 애플 시즌 샐러드 처음 서브웨이 명 밀크 티 그린티라떼 에어컨 테이크아웃 주문 포장 대추차 샌드위치아이스크림 홍차 폼 브라운 슈가 쥬얼리 뿐만 아니라'

보편적으로 사용되는 STOPWORDS



우리에게 맞는 STOPWORDS

2) 중립 샘플 제거

.~	— · ·— ·		_	
4122	스타벅스카	mood	5	음악이 너 ['음악', '이' ['음악', '이' -1
4229	85번가	taste	5	할수없을 7['할수', '없 ['하다', '없 -1
4246	스타벅스카	taste	5	커피가 좀 ['커피', '가' ['커피', '가' -1
4253	스타벅스카	taste	5	커피가 좀 ['커피', '가' ['커피', '가' -1
4266	빌리엔젤 4	taste	5	당근케이트['당근', '케 ['당근', '케 -1
4311	잠바주스 5	mood	5	매장은 좀 ['매장', '은'['매장', '은' -1
4409	선릉중앙점	taste	5	아이스크림['아이스크 ['아이스크 -1
4469	달콤커피 십	taste	5	구 커피도?['구', '커피' ['구', '커피'
1	이디야강님	taste	5	달고나라떠['달고나', '['달고나', '
21	스타벅스 :	taste	5	잘 먹었습 ^լ ['잘', '먹었 ⁻ ['자다', '먹 0
22	스타벅스 :	taste	5	말차라떼 [['말차', '라 ['말차', '라 0
59	수분(Soob	taste	4	파스타는 ['파스타', '-['파스타', '
62	투썸플레0	taste	5	커피가맛ㄴ['커피', '가' ['커피', '가' 0
79	투썸플레0	taste	2.5	커피가 탓 ['커피', '가' ['커피', '가' 0
80	투썸플레0	taste	0.5	생크림은 {['생크림', '-['생크림', '
83	투썸플레0	taste	4	커피도 맛니['커피', '도'['커피', '도' 0
102	이디야커피	taste	4.5	커피가 맛니['커피', '가'['커피', '가' 0
126	(주)한스케	taste	4	옛생각나는['옛', '생각 ['옛', '생각 0
132	(주)한스케	taste	5	딸기케익 니'['딸기', '케' ['딸기', '케 0
135	(주)한스케	taste	4.5	치즈수플러['치즈', '수'['치즈', '수' 0

중립 라벨 제거 후 긍정, 부정 라벨만 있을 때 확률 관찰

3.4 성능 향상 결과

	precision	recall f	1-score	support
부정 중립 근정	g 0.89	0.53 0.40 1.00	0.65 0.56 0.96	32 84 790
accuracy macro avg weighted avg	0.89 0.92	0.64 0.93	0.93 0.72 0.91	906 906 906



	precision	recall f1	-score s	upport	
부정 구정		0.81 0.99	0.83 0.99	63 1346	
accuracy macro avg weighted avg	0.92 0.98	0.90 0.99	0.99 0.91 0.98	1409 1409 1409	

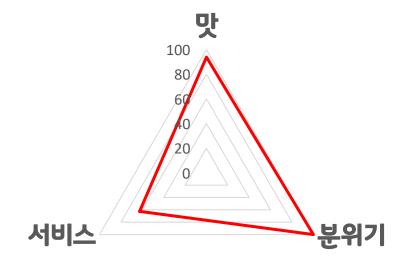
[성능향상 전]

[성능향상 후]

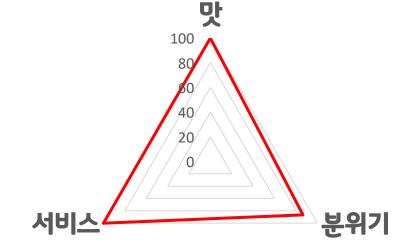
- 전반적 평가지표 모두 개선됨
- 이전보다 정교해진 리뷰 분석을 통한 카페 긍/부정 분류

3.5 결과

[투썸플레이스 압구정로데오역점] 매장 taste 요소의 긍정 리뷰 비율은 93.75% 입니다. [투썸플레이스 압구정로데오역점] 매장 mood 요소의 긍정 리뷰 비율은 100.0% 입니다. [투썸플레이스 압구정로데오역점] 매장 service 요소의 긍정 리뷰 비율은 62.5% 입니다.



[스타벅스 강남오거리점] 매장 taste 요소의 긍정 리뷰 비율은 100.0% 입니다. [스타벅스 강남오거리점] 매장 mood 요소의 긍정 리뷰 비율은 86.67% 입니다. [스타벅스 강남오거리점] 매장 service 요소의 긍정 리뷰 비율은 100.0% 입니다.





Thank you!

