# 야구장 구글리뷰 분석

20160463 배원빈

# 목차



1. 프로젝트 준비





3. 결과 및 통계 분석



4. 결론

### 1. 프로젝트 준비

#### 어떻게?

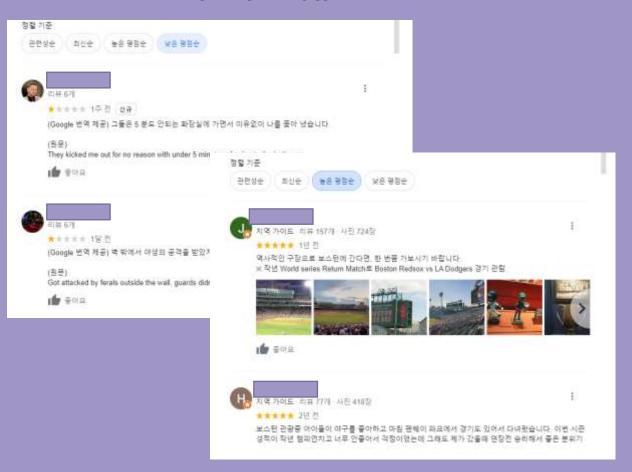
Colab을 이용한 토크나이즈 분석기법 Voyant 툴을 통하여 시각적으로 표시 임베딩 백터를 통한 단어 유사도 측정 실제 기사와 비교

#### 얻을 수 있는 점

구글리뷰 높은/낮은 평점순에 나오는 각각의 표현중에 무엇이 빈도수가 높을까?

다른 대중매체와 구글 리뷰와 비교했을 때, 여론이 얼마나 공통적인지, 그리고 차이가 어느 정도인지 알 수 있을까? 등등

#### 분석할 구글리뷰들..



## 분석 대상은 총 3곳

한국 사직구장

미국 텍사스 글로브 라이프 파크

미국 보스턴 펜웨이 파크

#### Tokenizing English Text # https://www.geeksforgeeks.org/nlp-how-tokenizing-text-sentence-words-works/ # import nitk # nitk.download('punkt') # nitk.download('stopwords') from nitk.tokenize import sent\_tokenize from nitk, tokenize import word tokenize [] #내 구글 도관이보에 문석할 역스트 마일을 업로드 합. [M] Colab Notebooks 풀만 내) # 왼쪽에 좋더 모양 아이콘을 놓러서 내 구글 드라이브를 Colabil 탑재함(wount) # 박스트 파일론 웨이플임. with comf(/content/texas baseball park review en.txt') as fi text = f.read() text - text.lower() # https://www.programiz.com/pi/thon-programmlng/methods/string/lower 'beautiful stadium but the feeling inside is more like an airport or a shopping mall. lots of e that #'s what they wanted when they designed and built it, the atwosphere outside the stadiu factory or a dying mail with a baseball field in the middle, most of the concession stands an can#'t open a ballpark to 100% but then keep wost of the stores closed because of covid, and initely not looking forward to it. Such and now there is no sacking section in the ballpark yo [] #문장 단위로 쪼갭 import altk nitk.download('punkt'). sent\_list = sent\_tokenize(text) sent\_list word\_list = word\_tokenize(text)

 Gensim word2vec에서 동일한 단어 임베딩 벡터 생성 방법 [1] laport nitk hitk.download("stopeords") [nitk\_data] Downloading package stopwords to /root/nitk\_data... [nitk\_data] Unzipping corpora/stopwords.zip. [2] import string from mitk, corpus import stopwords. [3] text-f 'beautiful stadius but the feeling inside is sore like an airport or a shorping sail.'. lots of seats that are so far away from the field that I and up walking around the concession stands "waybe that's what they wanted when they designed and built it.", 'the atmosphere outside the stadium is super. Tove the bars and restaurants.'. "we're going to have some fun here over the years.". "the place as a whole feel like a factory or a dying wall with a baseball field in the widdle.", "wost of the concession stands are still closed.", "it's hard to find the food court, or any shoes,", I dich't see a single vendor selling werchandise amwhere. "you can't open a ballpark to 100% but then keep wost of the stores closed because of covid. and still 'no one was yearing wasks and no one was enforcing wasks." "I wight go back, but definitely not looking forward to it.", 'ob and now there is no smoking section in the ballpark you have to go outside.'. "I'd rather just watch the game outside on the big screen.", "that felt more like a ballgame then being in the park.", "we did have a good view of the field from our seats at least.", very nice and nee. 'the 1st level seats in the 100 range are off the main concourse.', "the upper level feets like a system of bridges with floor to ceiling windows with some great views." "I don't see such here that rewinds of the old except the red brick andways that supports the roof tra "the downside is the food lines and signage.", 'I lost 3 innings waiting for two things and you have to break lines constantly to get around '. "It will be interesting to see how this plays out over time.".

## 2. 과정

○ 사직 의꾸장 ★유행점수 - Whiteout 목도장

```
再售詞 医智识 杯似的 单花似 车基整件
용해 롯데 개익2일차 작관, 코로나여파로 10%만 입장 박수로만 응원하였지만 이게 기본 좋았음. 사직야구장
13대이 그 어마무시한 경기 직원 다녀왔습니다.
부산 사직 직관은 천 이었어요 ㅎㅎ 비혹 팀은 쳤지만요ㅠㅠ
주얼 가족나들이로 추천합니다
승리의 어굴스
롯데자이언츠의 몸구장. 세계에서 가장 뜨거운 응원이 있는 곳
자이연츠의 세번째 우승을 기대하며
매년 벚풍이 예쁘게 회서 구멍하러 갔는데 4월 1일 전재 그 예쁘던 벚꽃잎은 많이 떨어졌고 각각의 나무에서
손이십미펀쳐준공 병류
교회 사람들과 롯데대 키용하어로즈 검기관람을 했다.
최근에 부진하여 딸이 많았던 롯데가
오늘 41로 승리하였다.
난 야구경기장에 자주는 안가지만
갈때 마다 분대가 이기는 이번에 일어났다. 롯데에서 장외로 날 명입해야
즐거운 관람 이었다
타 야구장에 바해 넓습니다. 부산하면 옷데 흘구장이라 문원보는 재미도 쓸쓸하고 이벤트도 많이 합니다. 부-
구도 부산의 야구 필개의 시작점이다. 롯데 자이먼츠의 불구함으로 수만短의 목소리가 하나가 되어 둘러퍼지
평일이라 사람이 많이 없고 운동권 산책할 수 있고 주자공간이 넣으며 재활용분리수거 용기가 구비되어 있어
사직 야구정(社養野球場)은 대한민국 부산광역시 동래구 사직통에 있는 여구정이다. 1986년부터 한국 프로이
부선시면의 여구사랑은상상 초월
현재 공동6위임에도 용원은 격혈함
말씀 만드러도 굿에죠..ㅎㅎ
무선시민문을 열정을 가득 즐기고왔습니다. 지부한 일상속에서 힐링되고 좋았습니다.
물레 자이언츠 파이팅 !!
라이트쇼 너무 좋았어요. 그리고 충간중간 지루하지않게하는 이벤트도 제있었어요♥
요즘 잘하고 있나? 롯데
자주가는 장소 아이들고 함께하기 좋은 장소
```

구글 리뷰 텍스트화 리뷰 카피 페이스트



Colab을 통한 토크나이즈 그리고 임베딩 백터 사용



Voyant 툴을 이용 직접적인 문장 비교를 통해 임베딩 백터값의 신뢰성 파악

Voyant와 토크나이즈를 동시에 확인해본 이유는 각 툴마다 차이가 있음을 파악하고, 분석의 다양화를 위해서였다. 그리고 표본은 200개 정도의 문장리뷰를 대상으로 하였다. 리뷰없이 평점만 남긴 리뷰도 많았기에 직접 판별하여 문장을 선택하는 작업을 하였다.

### Colab 코드

#### 한글 및 영어 리뷰에 따른 코드들

 \*\*1. gensim을 이용한 한글 구글리뷰 분석 [] # KoN\_Py 位为 lpip install kontpy [1] from koniny, tag import Wosa [] with open('/content/사데 이구장 높은평향순 txt') as f text = f.read() [] # 문장 단위로 끊음 na = Kkma() sentences = sa.sentences(text) [] print(sentences) [] #각 문장에서 평사들만 취득 eord\_list - [] for sen in sentences: word\_list.append(wa.nouns(sen)) [ ] print(word list) - 2. gensim을 이용하여 비슷한 단어(context word) 발견 https://radimrehurek.com/gensim/models/word2vec.html [ ] from gensim models import Word2Vec ] sode! - Word2/ecloord\_list, size-10, min\_count-1, sg-1, workers-1). [] # 교육 단어 목표 확인



```
    Review Tokenizeing

  [3] from nitk.tokenize import sent_tokenize
       from nitk.tokenize import word_tokenize
  # 택스트 화양률 읽어풀입
       with open('/content/texas baseball park review en.txt') as fi
         text = f.read()
       text = text.lower()
       # https://www.programiz.com/python-programming/aethods/string/lower
  [25] # 문장 단위로 쪼갠
       laport nitk
       nitk.download("punkt")
       sent_list = sent_tokenize(text)
  [28] word_list = word_tokenize(text)
       word_list
  [29] # https://www.kite.com/python/answers/how-to-remove-all-punctuation-marks-with-nitk-in-python
       # 알퍼쩟과 숫자만 추림.
       new_words= [word for word in word_list if word.isalnum()]
       new_words.
  [30] # https://stackoverflow.com/questions/20510768/count-frequency-of-words-in-a-list-and-sort-by-frequency
       # 단어별 반도를 계신.
       from collections import Counter
       counts = Counter(new_words)
       print(counts)
```

### Colab 코드

#### 한글 및 영어 리뷰에 따른 코드들

```
[31] # https://www.geeksforgeeks.org/removing-stop-words-nltk-python/
     # 불용어 목록을 읽어들임.
     nitk.download('stopwords')
     from nltk.corpus import stopwords
     print(stopwords.words('english'))
[32] # 불용어를 제거함(filter).
     stop_words = set(stopwords.words('english'))
     # filtered sentence = [w for w in new words if not w in stop words]
     filtered_sentence = []
     for w in new words:
        if w not in stop words:
             filtered sentence.append(w)
     print(filtered_sentence)
[33] #불용어를 제거한 단어의 빈도 계산.
     filtered_counts = Counter(filtered_sentence)
     print(filtered counts)
```

```
▼ Gensim word2vec에서 동일한 단어 임베딩 벡터 생성 방법
  [25] inport nitk
       from nitk.tokenize import sent_tokenize
       nitk.doenload("stoppords")
       from nitk, compus import stopwords
  [27] with open('/content/texas baseball park review en.tht') as fi
         text = f.read()
       text = text.lover()
  [33] inport nitk
       nitk.doenload("punkt")
       sent_list = sent_tokenize(text)
        sent list
  [34] def preprocessing(sent_list): #corpus
           stop_words = set(stopwords.words('english'))
           training_data - []
           sentences = sent_list
           sentences - list(filter(None, sentences))
           for 1 in range((en(sentences)):
               sentences[i] = sentences[i].strip()
               sentence = sentences[i].split()
              x = [word.strip(string.punctuation) for word in sentence
                                         If word not in stop_wordsI
              x = [word.lower() for word in x]
               training data append(x)
           return training_data
           #corpus.spl(x(* *)
```

```
train_data = preprocessing(sent_list) #corpus

print(train_data)

[ ] # train_data

[39] frow gensim.models import Nord2Vec

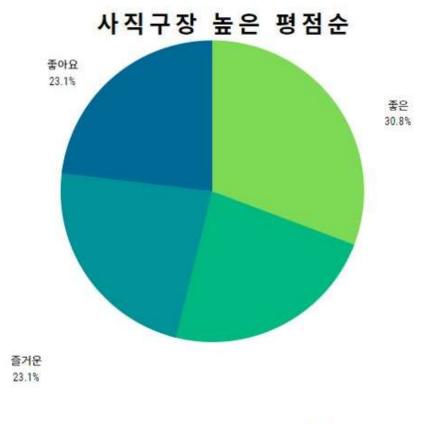
[40] model = Nord2Vec(train_data, size=10, min_count=1, sg=1, workers=1, seed=0)

[44] model.ev.most_similar("good", topn=10)
```

Corpus가 아닌 문장 단위로 쪼개는 sent\_tokenize 방식을 통해 문장을 나누고, 임베딩 값을 측정하고자 했다.

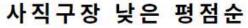
# 3. 결과

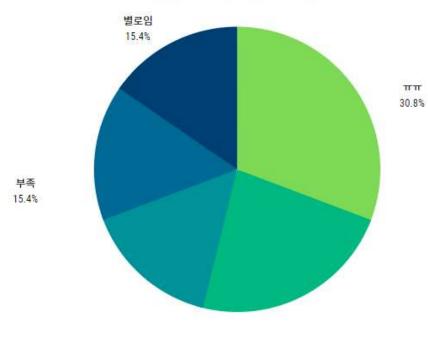
사직구장 구글리뷰의 높은 평점, 낮은 평점 각각에 주로 나오는 편향된 표현을 그래프로 정리



최고의

23.1%



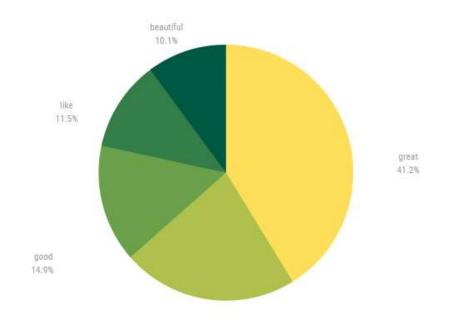


불편 15.4%

> 전혀 23.1%

#### 텍사스 구장 구글리뷰의 높은 평점, 낮은 평점 각각에 주로 나오는 편향된 표현을 그래프로 정리

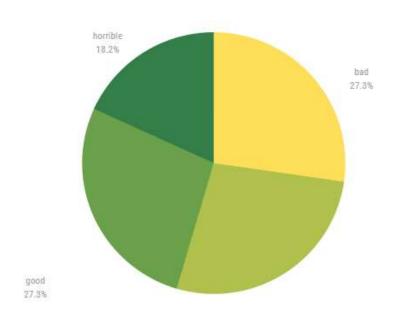
#### 텍사스 글로브 파크 높은 평점순



22.3%

Like는 확인결과 '~와 같은'이라는 뜻으로 주로 쓰여서, 후에 분석할 때에는 빼기로 함.

#### 텍사스 글로브 파크 낮은 평점순

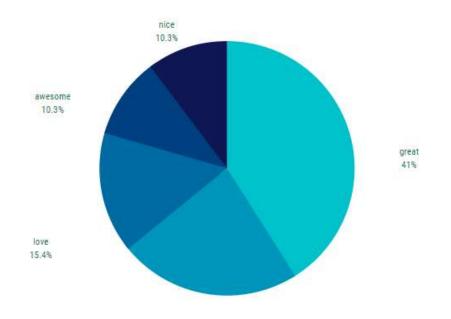


favorite 27.3%

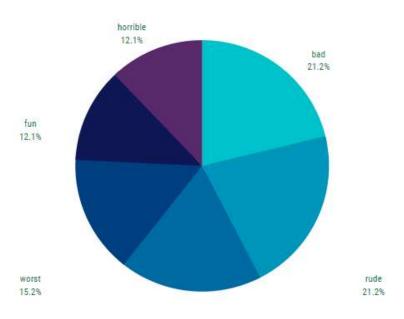
여기에 나온 good은 not good이 대부분. 그러나 몇몇 good은 긍정의 표현. Favorite은 least와 함께 주로 쓰임.

### 펜웨이 파크 구글리뷰의 높은 평점, 낮은 평점 각각에 주로 나오는 편향된 표현을 그래프로 정리

펜웨이 파크 높은 평점순



#### 펜웨이 파크 낮은 평점순



### Voyant를 통한 표현의 쓰임새 알아보기

Ex) 가족 단위로 관람하기 <mark>좋은</mark> 곳입니다.

그래서인지 야구장 내 매장들 음식들도 다른 야구장에 비해 별로임.

문장단위로 분리해 본 결과, 사직구장의 높은 평점순에서 나온 긍정적인 표현들은 공통적으로 **장소, 응원** 등에 쓰이며, 이를 통해높이 평가하고 있다.

반면, 낮은 평점순에서 나온 부정적인 표현들은 **낙후된 시설, 청결하지 못한 위생상태**등에 쓰이며, 이를 통해 낮게 평가하고 있다.

단, 높은 평점순에서 나온 리뷰가 무조건 긍정적인 표현만 있지는 않았다.

그리고 Voyant에서 직접 확인한 문장들에 쓰인 표현과 임베딩하여 얻은 각 표현의 유사 표현을 비교해보면 어느정도 비슷하다는 것을 알 수 있 으니, 이는 임베딩한 값이 어느정도 신뢰받을 수 있다고 할 수 있겠다.

```
model.wv.most_similar('최고', topn=6)
```

```
[('정', 0.8358801603317261),
('문구', 0.8034607172012329),
('1패', 0.8001145720481873),
('공간', 0.6879863142967224),
('음악', 0.6763362884521484),
('구도', 0.6357241868972778)]
```

- p model.wv.most\_similar('불편', topn=6)
- ㅁ [('바퀴벌레', 0.7883530259132385))
- ▶ model.wv.most\_similar('부족', topn=6)
  - [('미', 0.7913756966590881), ('개선', 0.7707507014274597), ('정체', 0.768353283405304),

### Voyant를 통한 표현의 쓰임새 알아보기

Ex) Great food. And what a great park to see a game.

. Least favorite is the dome itself.

Paid \$55.00 all you can eat food was trouble very sorry we were so disappointed

텍사스 글로브 파크의 경우, 높은 평점순에서 나온 편향된 표현들은 주로 야구를 보기 좋은 **경관, 좌석**등을 높이 평가할 때 쓰였고,

낮은 평점순에서 나온 편향된 표현들은 주로 **음식**이나 **티켓 가격대**를 향한 **불만**, **불편한 시설** 등을 낮게 평가할 때 쓰였다.

임베딩 백터값에도 어느정도 반영되어 있다. 그리고 높은 평점순에는 주로 레인저스와 유 사하다는 값이 많은 것으로 보아, 텍사스 경 기장이다 보니 텍사스 팬들이 좋은 리뷰를 남기는 경우가 있다고 느꼈다.

```
model.wv.most_similar('horrible', topn=10)

[('porch', 0.8024390339851379),
    ('put', 0.7958182692527771),
    ('pepper', 0.7919301986694336),
    ('play', 0.7641103267669678),
    ('empty', 0.7473374009132385),
    ("there's", 0.7364282011985779),
    ('center', 0.7266366481781006),
    ('miss', 0.7215284109115601),
    ('sound', 0.7098920345306396),
```

```
model.wv.most_similar('nice', topn=10)
[('hang', 0.8516708016395569),
 ('king', 0.8347517848014832),
 ('park', 0.8217498064041138).
model.wv.most_similar('great', topn=10)
[('us', 0.7823994159698486),
 ('won', 0.7715296745300293).
 ('rangers', 0.7648227214813232),
  'open', 0.7597079277038574),
  'even', 0.7587273120880127),
  '86', 0.7521730661392212)<u>.</u>
  'seat', 0.7415736317634583),
model.wv.most_similar('favorite', topn=10)
[('behind', 0.7939848303794861)]
('lower', 0.7689269781112671),
 ('district', 0.753911018371582),
 ('price', 0.7399929761886597).
('cream', 0.7156827449798584),
model.wv.most_similar('bad', topn=10)
[('one', 0.8462221622467041)
 ('10pm', 0.8318966627120972)
 ('access', 0.7758855223655701).
```

### Voyant를 통한 표현의 쓰임새 알아보기

Ex) Sam was a great guide with a lot of knowledge regarding the park and team.

Great guide and loved the grounds, with all that history.

Security guards and employees extremely rude.

가장 오래된 야구역사를 가진 펜웨이 파크 리뷰는 높은 평점순에서는 편향된 표현이 주로 **역사 가이드나 역사, 그리고 경기장 자체**에 쓰였으며이를 높이 평가하고 있었고,

낮은 평점순에서는 편향된 표현이 주로 **경기장에 들어서는 팬분들이나 스태브를 향한 불만, 낙후된 시설**에는 낮게 평가하며 쓰였고, 경기장 자체에는 의외로 높게 평가하는데에 쓰였다.

이로서 알게 된 것은 평점순에 따라 대체로 편향된 표현들이 극단적으로 갈리는 경우가 있었지만, 그럼에도 높게 평가하고자 하는 건 높게, 낮게 평가하고자 하는 건 낮게 평가하려는 리뷰도 존재하다는 점이었다. 그리고 영어리뷰는 직접적으로 불만을 언급한다기 보다는, 돌려서 말하 는 느낌이 있었다.

```
model.wv.most_similar('great', topn=10)
[('hard', 0.8150391578674316),
('ruin', 0.7711430788040161),
('honestly', 0.6944494247436523).
('super-friendly', 0.6895115375518799),
model.wv.most_similar('amazing', topn=10)
[('blocks', 0.8462756872177124),
  'clear', 0.8130497932434082)
  'magical', 0.7554185390472412),
  '', 0.739719808101654),
  'pre', 0.6937789916992188),
  'looked', 0.6924610733985901),
  'park', 0.6816368699073792),
 model.wv.most_similar('bad', topn=10)
 [('one', 0.8373358249664307),
  ('access', 0.786113440990448),
  ('to', 0.7752424478530884).
  ('toward', 0.7706998586654663)
  ('human-size', 0.7364516258239746).
  ('life', 0.7336831092834473),
  ('throw', 0.7268449664115906),
   'bleachers', 0.7006937861442566),
model.wv.most_similar('rude', topn=10)
[('longest', 0.8618735074996948)]
 ('concession', 0.8150543570518494),
 ('bucks', 0.8142864108085632)
 ('lost', 0.8129188418388367),
  ('stadium', 0.7971088290214539),
  ('money', 0.7626392841339111).
 ('racist', 0.7621638178825378)
```

## 언론기사와 비교해보면...

### 부산시, 사직야구장 재건축 등 장기표류사업 신속해결 나선다

파이낸셜뉴스 입력 2021.06.07 14:33 수정 2021.06.07 14:33

스포츠 >

[부산현장]한용덕 경기감독관 "사직 외야에 물 철벅철벅, 부상 우려"(직격인터뷰)

낙후된 시설에 우려를 표현하고 있으며, 기관에서는 이를 개선시키고자 하고있고, 야구팬들은 응원을 하러 다니는 모습이 기사에 나오는 것을 통해, 구글리뷰에서 사람들이 생각했던 것이 미디어에도 비슷하게 나오는 것으로 보아 이는 **구글 리뷰가 다른 매체와도 연결되는 여론이라고 볼 수 있다는 점을 시사.** 



사직구장 찾아 응원하는 야구팬

## 언론기사와 비교해보면...

#### **TEXAS RANGERS**

#### Outside Food, Drinks Allowed at Globe Life Field Soon

The changes go into effect Friday

Published June 2, 2021 • Updated on June 2, 2021 at 3:11 pm



텍사스 구장은 음식을 향한 사람들의 불만 때문인지 6월 2일경에 외부 음식을 반입해도 된다는 기사를 내어 불만 해소를 꾀하고자 했다.

### Fans will be allowed to attend NLCS, World Series at Globe Life Field; tickets on sale next week

MLB will make approximately 11,500 tickets available for each game.

그리고 티켓 가격과 관련된 불만은 아무래도 작년에 유일하게 열렸던 신 구장이었기에, 그리고 월드 시리즈나 NLCS 경기가 열리는 경기장이었기에, 희소가치가 올랐기 때문인지 티켓팅에 실패했거나, 비싸서 가지 못한 사람들의 불만이 대부분이었다고 본다.

## 언론기사와 비교해보면...

Fan escorted from Fenway Park for unfurling 'Trump won' banner on outfield wall





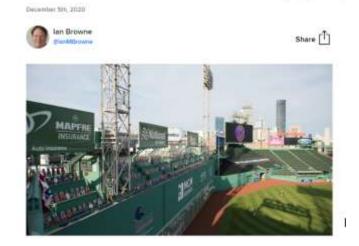






최근 기사에 따르면 "트럼프 승"이라는 정치와 관련된 문구가 펜웨이 파크에 걸린적이 있었는데, 펜웨이 파크에 입장하는 부분적인 팬들에게 향한 불만이 왜 있는가를 조금이나마 이해할 수 있었다.

#### Green Monster ladder: Fenway quirk,



펜웨이 파크의 크나큰 특징인 외야 벽 '그린몬스터'. 이에 팬들은 리뷰에서 정말 크다, 어메이징 하다는 이야기를 주로 했었는데, 기사 제목에 나와있듯이 '별났다'고 할 정도로 호불호가 갈린다. 구장의 역사와 구장 자체는 인정하는 분위기이지만, 이 거 대한 벽에는 수많은 사연이 있다보니, 여론도 애매한 평가를 내린 다고 본다.

## 4. 결론

1. 경기장 리뷰에서의 높은 평점순에는 긍정적인 표현이, 낮은 평점순에는 부정적인 표현이 주로 쓰였다는 것을 알 수 있었다. 그리고 구글 리뷰는 자유로운 의견 표출 공간이었다.

2. 임베딩 백터로 분석한 값과 실제 텍스트를 비교해 보았을 때, 유사도 측정이 세밀하게는 차이가 났지만, 의미가 어느정도 일치하는 부분이 있었다.

3. 구글 리뷰와 언론 기사와의 비교를 통하여, 대중 매체의 여론이 구글 리뷰와 어느정도 일치할 수 있다는 점을 알 수 있었다.

4. 야구장을 높이 평가하는 이유는 야구장 시설 자체를 평가하는 것 뿐만이 아닌, 야구장에 가는 것 자체에(가족과 함께 가거나 애인과 가는 등) 의미를 높게 부여할 수도 있다는 점을 알 수 있었다. 감사합니다!