# 부동산과 뉴스의 관계 비교 및 시각화

TECEMII

The Relationship between Real Estate and News: A Comparative Analysis and Visualization

3조 백인범, 서준원, 방다은

## 목차

- 1. 주제 선정 이유
- 2. 데이터 수집 및 전처리
- 3. 데이터 시각화
- 4. 결론
- 5. 소감
- 6. 참고문헌
- 7. 질의응답

#### 주제 선정 이유

- 1. **부동산**은 통계청(2017)에 따르면 자산의 75%를 차지하는 재산 목록 1호로 **많은 사람이** 관심을 갖는 주제
- 2. 대다수 사람이 관심을 갖기 때문에 언론에서도 **부동산 뉴스**의 **가치를 높게** 판단 (김수영·박승관; 2010, 하현종, 2015)
- 부동산을 **미시적인 측면**에서 살펴 보기 위해 **부동산 매매 실거래가, 매매가격지수, 매매 건수, 소비심리지수, 언론 기사** 등을 비교

#### 1. 데이터 수집

- (1) **네이버 부동산 뉴스** 크롤링
- 1) 선정 이유: 한국언론진흥재단(2017년) 조사에 따르면 인터넷을 통한 뉴스 이용률은 75.6%이며 뉴스 수용자가 일주일 간 가장 많이 접속한 포털은 네이버가 68.4%
- 2) 검색어: 서울 아파트 매매
- 3) 선정 대상: 2018년 ~ 2022년 총 26,536건의 부동산 뉴스
- (2) **한국부동산원**: 부동산시장 소비심리지수(2018년 ~ 2022년), 월별 아파트 거래(2018년 ~ 2022년)
- (3) **국민은행**: 월간 아파트 매매가격지수(2018년 ~ 2022년)
- (4) **국토교통부**: 아파트 매매 실거래가(2018년 ~ 2022년)

검색어 입력: 서울 아파트 매매

시작 날짜 입력(예시: 2019.01.04): 2020.04.01 종료 날짜 입력(예시: 2019.01.05): 2020.06.30

#### 1. 데이터 수집

```
크롤링할 페이지 수를 입력하세요: 300
# 크롤링할 url 생성하는 함수 만들기(검색어, 시작 날짜, 종료 날짜, 최대 페이지)
                                                                                                                       4550/4550 [00:00<00:00, 1086112.53it/s]
def makeUrl(search, s_date, e_date, maxpage):
                                                                                                                       1550/1550 [1:07:08<00:00, 2.60s/it]
  s from = s date.replace(".","")
  e to = e date.replace(".","")
  url = [f"https://search.naver.com/search.naver?where=news&guery={search}&sort=0&ds={s_date}&de={e_date}&nso=so%3Ar%2Cp%3Afrom{s_from}to{e_to}%2Ca%3A&start={i}}" for i in range(1, int(maxpage) * 10, 10)]
  return url
# html에서 원하는 속성 추출하는 함수 만들기(기사, 추출하려는 속성값)
def news attrs crawler(articles, attrs):
  attrs content = [i.attrs[attrs] for i in articles]
  return attrs content
# ConnectionError방지
headers = {"User-Agent": "Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64) Chrome/98.0.4758.102"}
#html 생성해서 기사 크롤링하는 함수 만들기(url): 링크를 반환
def articles_crawler(url):
  #html 불러오기
  original html = requests.get(i,headers=headers)
  html = BeautifulSoup(original html.text, "html.parser")
  url naver = html.select("div.group news > ul.list news > li div.news area > div.news info > div.info group > a.info")
  url = news attrs crawler(url naver, 'href')
  return url
```

- 1. 데이터 수집
- (1) 네이버 부동산 뉴스 크롤링
- № │ 서울 아파트 매매
  - 四 너투데이 PiCK □ 1면 1단 □ 2020.06.29. □ 네이버뉴스

    [단독]4대강보다 많은 신도시 토지보상금? 아파트 '땅' 준다
    과거처럼 대부분 현금으로 지급되면 원주민들이 서울 등 수도권 아파트를 매매해 집값 자극제가 될 수 있다는 우려가 제기돼 왔다. ....
  - → 헤럴드경제 **PiCK** 2020.06.30. 네이버뉴스
  - 6월 **서울 아파트** 중위가격 9억2582만원...사상 최고치 기록 무재이 정보 출범 초기의 2017년 5월 기준 **서울 아파트** 주의

문재인 정부 출범 초기인 2017년 5월 기준 **서울 아파트** 중위**매매** 가격은 6억635만원이었다. 불과 3년여 만에 52.7%가 급등했다. ...



N 뉴스 | 연예 | 스포츠 | 날씨 | 프리미엄

ປ론사별 정치 경제 사회 생활/문화 IT/과학 세계 랭킹 신문보기 오피니언 T

MT∅ 머니투데이 (+) 구독

PiCK (i)

## [단독]4대강보다 많은 신도시 토지보상금? 아파트 '땅' 준다

입력2020.06.29. 오후 5:06 수정2020.06.30. 오전 4:16 (기사원문)

조한송 기자 - 권화순 기자 ~

#### 1. 데이터 수집

cont	title	nane	date	
(서울=연합뉴스) 홍래인 기자 = 정부의 부동산 규제 정책 등으로 올해 0	2030 서울아파트 매매 절반 이상	연합뉴스	2021-10-03	960
작년 7-10이후 다주력자 매매 현황 분석서울 아파트 매도건수 37% 뚝 됐중과	[단독] "서금 목단에 매물 쏟아진다더니"1년새 서울 경기 아파트 2만째 사라졌다	매일경제	2021-10-04	1305
(서울=뉴스1) 오대일 기자 = 서울의 평균 아파트값이 올해 들어서만 1억 5천	서울 아파트 평균 매매가 12억 목박	뉴스1	2021-10-05	991
강북권 9억5000만원, 강남권 14억원 돌파경기 전달比 2292만원↑ 인천	'이젠 화도 만난다'_서울 아파트값 평균 12억 육박, 올해만 1.5억 올랐다	매일경제	2021-10-05	1297
(서울=뉴스1) 오대일 기자 = 서울의 평균 아파트값이 올해 들어서만 1억 5천	서울 아파트 평균 매매가격 12억원 돌파 논앞	뉴스1	2021-10-05	990
s 용산구 남산N서울타위에서 바라본 도심 아파트단지. /사진제공=뉴스1서울 아파	언제 내릴까.서울 아파트 평균 매매가격 12억원 돌파 논앞	머니투데이	2021-10-05	937
KB국민은행 9월 주택가격 동항강북 아파트 중위가격 9억500만원 북서울꿈의성	강북 아파트도 절반이 9억 넘겼다서울 집갑 상승률 최고치 경신	중앙일보	2021-10-05	1298
서울의 평균 아파트값이 올해 들어서만 1억5천만 원 넘게 오르며 약 12억 원에	서울 평균 아파트값, 12억 원 육박올해 1억5천만 원 이상 ↑	SBS	2021-10-05	1304
서울 아파트값 평균 12억원 '눈앞' 강북 패닉바잉으로 실수요자 물려 강남권	강북 중위 아파트 9억 넘겨 올해만 서울 평균 1억5000만원 급동	국민일보	2021-10-06	1294
올해 들어 1억5000만원 넘게 올라 뉴스1 서울 평균 아파트 메매가격	서울 평군 아파트값 12억 육박	세계일보	2021-10-06	1306

```
# 뉴스 내용 크롤링
for i in tqdm(final_urls):
   #각 기사 html get하기
   news = requests.get(i,headers=headers)
   news html = BeautifulSoup(news.text,"html.parser")
   time.sleep(2)
   # 언론사명 가져 오기
   names = news html.select('#contents > div.copyright > div > p')
   if names:
    name = names[0].string[12:-38]
   elif names != names:
    time.sleep(2)
    names = news_html.select('#content > div.end_ct > div > div.copyright > div > p')
    name = names[0].string[12:-38]
   else:
    name = "
   # 뉴스 제목 가져 오기
   title = news_html.select_one("#ct > div.media_end_head.go_trans > div.media_end_head_title > h2")
   if title == None:
     title = news_html.select_one("#content > div.end_ct > div > h2")
   # 뉴스 본문 가져 오기
   content = news_html.select("div#dic_area")
   if content == \Pi:
     content = news_html.select("#articeBody")
   # 기사 텍스트만 가져 오기: list합치기
   content = ".join(str(content))
```

#### 1. 데이터 수집

```
# html 태그 제거 및 텍스트 다듬기
pattern1 = '<[^>]*>' # 태그 제거
pattern2 = r'[\\n\\t<>]|&lt;|&gt;' # 특수 기호 제거
title = re.sub(pattern=pattern1, repl=", string=str(title))
title = re.sub(pattern=pattern2, repl=", string=str(title))
content = re.sub(pattern=pattern1, repl=", string=content)
pattern3 = """[₩n₩n₩n₩n₩n// flash 오류를 우회하기 위한 함수 추가₩nfunction _flash_removeCallback() {}"""
content = content.replace(pattern3, ")
content = re.sub(pattern2, ", content)[1:-1] # 기사 본문 맨 앞, 맨 뒤 [ ] 제거
news_names.append(name)
news_titles.append(title)
news contents.append(content)
```

#### 1. 데이터 수집

```
###데이터 프레임으로 만들기###
import pandas as pd

#데이터 프레임 만들기
news_df = pd.DataFrame({'date':news_dates, 'name': news_names, 'title':news_titles, 'content':news_contents, 'link': final_urls})

#중복 행 지우기
news_df = news_df.drop_duplicates(keep='first', ignore_index=True)

#데이터 프레임을 엑셀 파일로 저장
outputFileName = f'{s_date} ~ {e_date}.xlsx'
news_df.to_excel(outputFileName, sheet_name='sheet1')
```

#### 2. 데이터 전처리

(1) 네이버 부동산 뉴스 결측치 처리



# content 열의 모든 문장에 대해 형태소 분석을 수행하고, 그 결과를 'morphs' 열에 저장 news article['morphs'] = news article['content'].apply(lambda x: okt.morphs(str(x)))

import pandas as pd from konlpy.tag import Okt from tgdm import tgdm

# content 열에서 Null 값 제거

# 단어 집합(vocabulary) 생성

news\_article = df\_2020.dropna(subset=['content'])

# okt 객체 생성 okt = Okt()

#### 2. 데이터 전처리

(2) 단어 빈도수 특수기호 제거

	word	freq
0	7 1	1
1	~ ~	1
2	0	1
3	ㅎㅎ	5
4	555	2
36429	힘써야	3
36430	힘쓰고	2
36431	힘주어	1
36432	힘찬	3
36433	힙입어	1

36434 rows x 2 columns

```
vocabulary = {}
for i in tqdm(news_article['morphs']):
    for j in i:
        if j not in vocabulary:
            vocabulary[j] = 0
        vocabulary[j] += 1

# 빈도수가 높은 순으로 정렬된 단어 리스트 생성
word_list = sorted(vocabulary.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)

# 결과를 엑셀 파일로 저장(단어 포함)
result_df = pd.DataFrame(word_list, columns=['word', 'freq'])
result_df.to_excel('./2020년(단어 포함) 본문 단어 빈도수.xlsx', index=False)

# 결과를 엑셀 파일로 저장(단어 미포함)
word_list = sorted([(k, v) for k, v in vocabulary.items() if k not in ['서울', '아파트', '매매']], key=lambda x: x[1], reverse=True)
result_df = pd.DataFrame(word_list, columns=['word', 'freq'])
result_df.to_excel('./2020년(단어 미포함) 본문 단어 빈도수.xlsx', index=False)
```

#### 2. 데이터 전처리

(2) 단어 빈도수 특수기호 제거

```
import re
# 문자열로 변환
df_2020['word'] = df_2020['word'].astype(str)

# 정규식을 이용하여 특수기호 제거 및 2글자 이상인 단어만 추출
df_2020['word'] = df_2020['word'].apply(lambda x: re.sub('[^¬-| 가-힣]', '',x)) # 특수기호 제거
df_2020 = df_2020[df_2020['word'].str.len() >= 2] # 2글자 이상인 단어만 추출
```

#### 2. 데이터 전처리

(3) 월별 자료를 분기별로 변경

df\_avg

```
change = []
for i in range(len(df_people['date'])):
    if df_people['date'][i][-2:] == '01':
        change.append(df_people['date'][i][:4] + ' 1분기')
    elif df_people['date'][i][-2:] == '04':
        change.append(df_people['date'][i][:4] + ' 2분기')
    elif df_people['date'][i][-2:] == '07':
        change.append(df_people['date'][i][:4] + ' 3분기')
    else:
        change.append(df_people['date'][i][:4] + ' 4분기')
.

df_avg = df_new.groupby(np.arange(len(df_new)) // 3).apply(lambda x: x.mean())
```

#### 2. 데이터 전처리

(4) 지수 단위 통일

```
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
    # 가격지수와 부동산심리지수를 스케일링
    scaler = MinMaxScaler()
    df_final[['mean', 'avg']] = scaler.fit_transform(df_final[['mean', 'avg']])
fig, ax1 = plt.subplots(figsize=(10, 5))
    # 왼쪽 v축 설정
    ax1.set ylabel('거래량')
    ax1.plot(df final['date'], df final['서울'], label='거래량', color='blue')
    # 오른쪽 v축 설정
    ax2 = ax1.twinx()
    ax2.set ylabel('부동산심리지수 / 가격지수')
    ax2.plot(df_final['date'], df_final['mean'], label='부동산심리지수', color='red')
    ax2.plot(df final['date'], df final['avg'], label='가격지수', color='green')
    ax2.set_ylim([-0.05, 1.5])
    # 그래프 타이틀 및 라벨 설정
    ax1.set xlabel('기간')
    ax1.set_xticklabels(df_final['date'], rotation=90)
    plt.title('2018 ~ 2022 서울 분기별 아파트 매매 거래량과 부동산심리지수 / 가격지수', fontsize=15)
    # 범례 추가
    lines1, labels1 = ax1.get_legend_handles_labels()
    lines2, labels2 = ax2.get_legend_handles_labels()
    plt.legend(lines1 + lines2, labels1 + labels2, loc='upper right')
    plt.show()
```

#### 2. 데이터 전처리

(5) 분기별 상승/하락 단어 빈도수 추출

```
import pandas as pd
# 데이터프레임 불러오기
df = pd.read_excel('/content/drive.xlsx')
# content 열을 문자열로 변환하여 하나의 문자열로 한침
content_str = ' '.join(df['content'].astype(str).tolist())
# 2018년 1분기, 2분기, 3분기, 4분기로 분할
quarters = ['2018년 1분기', '2018년 2분기', '2018년 3분기', '2018년 4분기']
quarter_contents = [content_str[:|en(content_str)//4].
                 content_str[len(content_str)//4:len(content_str)//2],
                 content_str[len(content_str)//2:3*len(content_str)//4],
                 content str[3*len(content str)//4:11
# 분기별 상승/하락 단어 빈도수 계산
up counts = []
down counts = []
for content in quarter_contents:
   up_count = content.count('상송')
   down_count = content.count('하락')
   up counts.append(up count)
   down_counts.append(down_count)
#결과 데이터프레임 생성
result_df = pd.DataFrame({'분기': quarters, '상승 단어 빈도수': up_counts, '하락 단어 빈도수': down_counts})
result_df_1 = pd.DataFrame({'분기': [quarters[0]], '상승 단어 빈도수': [up_counts[0]], '하락 단어 빈도수': [down_counts[0]]})
result_df_2 = pd.DataFrame({'분기': [quarters[1]], '상승 단어 빈도수': [up_counts[1]], '하락 단어 빈도수': [down_counts[1]]})
result_df_3 = pd.DataFrame({'분기': [quarters[2]], '상승 단어 빈도수': [up_counts[2]], '하락 단어 빈도수': [down_counts[2]]})
result_df_4 = pd.DataFrame({'분기': [quarters[3]], '상승 단어 빈도수': [up_counts[3]], '하락 단어 빈도수': [down_counts[3]]})
```

- 2. 데이터 전처리
- (6) 계약 건별 자료를 구별 평균 가격으로 변경
- [] df\_all.head()

시군구	번지	본번	부번	단지명	전용면적(㎡)	계약년월	계약일	거래금맥(만원)	층	건축년도	도로명
0 서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	3	130,000	4	1987.0	언주로 3
1 서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	8	117,000	2	1987.0	언주로 3
2 서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	11	130,000	1	1987.0	언주로 3
3 서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201803	19	139,500	2	1987.0	언주로 3
4 서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	54.98	201804	5	107,500	5	1987.0	언주로 3

#### 2. 데이터 전처리

- (6) 계약 건별 자료를 구별 평균 가격으로 변경
- ☑ df\_all['거래금액(만원)'] = df\_all['거래금액(만원)'].str.replace(',', '').astype(int)
  df\_all['구'] = df\_all['시군구'].str.split(' ', expand=True).iloc[:,1]
  df\_all = df\_all.reindex(columns=['시군구', '구', '번지', '본번', '부번', '단지명', '전용면적(m²)', '계약년월', '계약일', '거래금액(만원)', '층', '건축년도', '도로명'])
  df\_all.head()

시군구	구	번지	본번	부번	단지명	전용면적(m²)	계약년월	계약일	거래금액(만원)	츰	건축년도	도로명
0 서울특별시 강남구 개포동	강남구	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	3	130000	4	1987.0	언주로 3
1 서울특별시 강남구 개포동	강남구	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	8	117000	2	1987.0	언주로 3
2 서울특별시 강남구 개포동	강남구	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201801	11	130000	1	1987.0	언주로 3
3 서울특별시 강남구 개포동	강남구	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1동~8동	79.97	201803	19	139500	2	1987.0	언주로 3
4 서울특별시 강남구 개포동	강남구	658-1	658.0	1.0	개포6차우성아파트1등~8동	54.98	201804	5	107500	5	1987.0	언주로 3

#### 2. 데이터 전처리

- (6) 계약 건별 자료를 구별 평균 가격으로 변경
- df\_all\_gu = df\_all.groupby(['구'])[['거래금액(만원)']].mean().sort\_values(by = '거래금액(만원)', ascending=False) df\_all\_gu

	거래금액(만원)
구	
강남구	180309.027184
서초구	172922.686611
용산구	156453.462071
송파구	122557.564387
성동구	105932.772399
광진구	96971.119095
마포구	94862.886815
동작구	88679.864332

양천구	83427.102419
영등포구	81808.770264
중구	80939.406718
강동구	77500.786222
종로구	76497.222222
서대문구	71700.853720
강서구	63771.402713
동대문구	63347.805668
성북구	62947.259835

은평구	57995.976209
관악구	57352.718830
구로구	51680.573890
강북구	51317.930800
노원구	48837.548162
중랑구	48316.206903
금천구	45735.859601
도봉구	43850.532535

1. 기사 분석

2018년

2019년





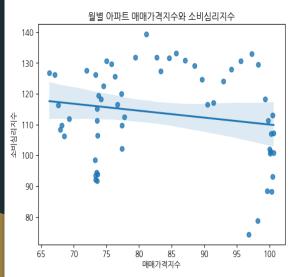


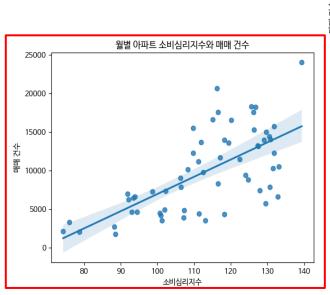
2020년

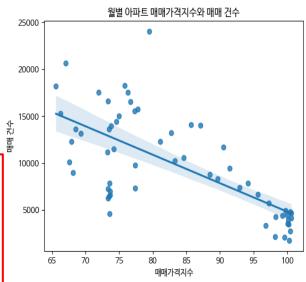
2021년

2022년

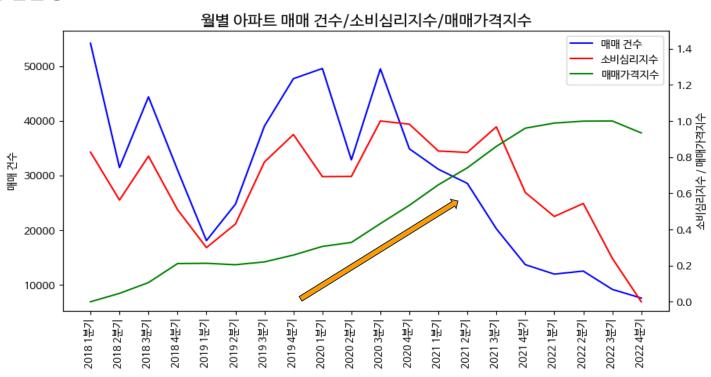
#### 2. 지수 간 연관성



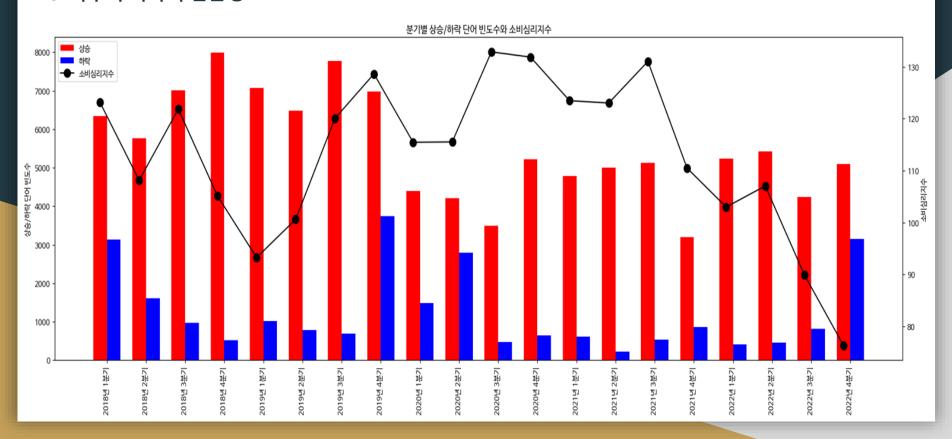




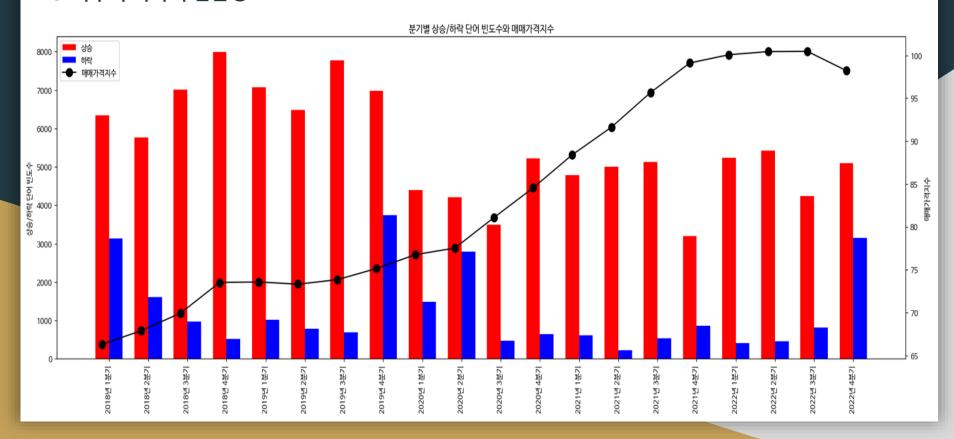
#### 2. 지수 간 연관성



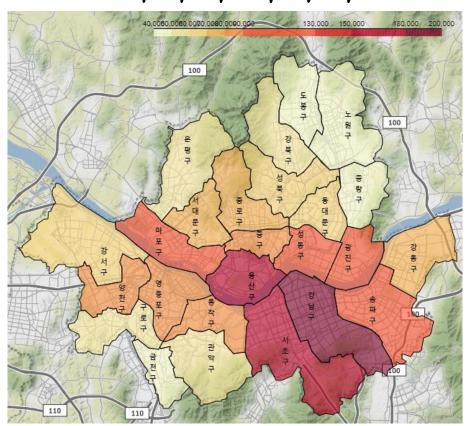
#### 3. 지수와 기사의 연관성



#### 3. 지수와 기사의 연관성



#### 4. 구별 평균 가격



#### 결론

- 1. 기사는 2년마다 사용하는 단어 빈도수에 변화를 보임
- 2. 월별 아파트 매매 건수와 소비심리지수는 연관성이 매우 높지만 매매가격지수와는 연관성 낮음
- 3. **매매가격지수**는 조사 대상 기간 동안 거의 **내내 상승**
- 4. 상승, 하락 단어 빈도수와 매매가격지수, 소비심리지수 사이에 연관성 낮음
- 5. 실거래가 평균은 강남구를 중심으로 멀어질수록 낮아짐

#### 소감

- 1. 데이터를 시각화하니 연관성을 파악하기 쉬움
- 2. 크롤링이 너무 오래 걸림
- 3. 예상과 달리 연관성이 없는 경우가 존재
- 4. 부동산 가격 상승, 하락에 영향을 주는 요소 찾기
- 5. 부동산 **가격 예측**까지 추가

#### 참고문헌

- 1. 경제뉴스와 부동산 시장의 관계에 관한 빅데이터 시계열 분석(김선우, 2018)
- 2. 2016년 국민대차대조표(잠정)(통계청, 2017)
- 3. 방송 경제위기 뉴스의 정치 의미화 과정에 관한 연구, 『한국언론학보』, 54(5), 301-32(김수영·박승관, 2010)
- 4. [3 부동산] 뉴스의 지나친 '부동산 사랑', 『방송기자』, 24, 14-1(하현종, 2015)

## 질의응답

## 감사합니다