# 중간교사 텍스트 데이터 문색

주의 등을 기사를 발표하는 박데이터경영통계 20192780 유광열



**INDEX** 



- 1. Introduction
- 2. Web Crawling
- 3. Data Processing
- 4. TDM & Word Cloud
- 5. Sentiment Analysis
- 6. Topic Analysis
- 7. Conclusion
- 8. Self\_Fedback

# 기업의 뉴스 제목을 분석하여 주식의 상승과 하락 예측, 투자 타이밍 이해



TEXT DATA ANALYSIS

# [현황]

코로나 19의 장기화

연일 집값 상승

빠른 재산 증식

⇒ 폭발적인 주식 거래 증가 ✓ 정보 없는 투자

### [문제점]

⇒ But, 손해 보는 사람 증가

✓ 전문성 없는 투자

✓ 투기성 투자

# 세부주제

- 텍스트 데이터 분석을 통해 상승과 하락의 많이 나오는 단어를 파악
- 감성분석을 사용하여 상승과 하락을 예측
- 주제분석을 통하여 상승과 하락의 관련 주제를 파악 타이밍을 파악

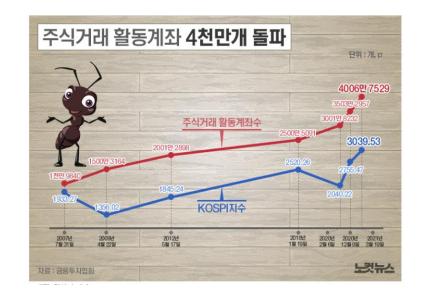
# 전 국민 주식투자 시대..계좌수 4천만개 돌파

올해만 500만개 증가

'성인 1인당 1계좌'...주식계좌수 첫 4000만개 돌파

특징주 >

'주식 열풍' 증시 관련 대<del>금</del>만 5경, 전년대비 105% 증가

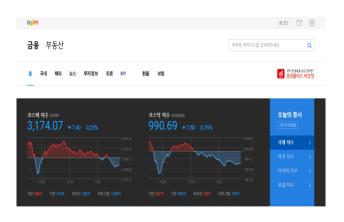


# 2.Web Crawling





### 데이터 수집 사이트: 다음증권



### **Crawling Module**: Selenium

1차 수집 데이터: 10000개

2차 수집 데이터: 3200개

### 데이터 저장: EXCEL

1,2차 excel파일

Labeling: 주식 차트보고 기입

(감성분석에서 자세히 설명)

# 추가적인 부분

- 1. Try, except를 사용 예외 처리
- 2. 검색어 입력 자동 페이지 이동
- 3. For문을 사용한 페이지 넘김 자동화

사이트 접속

키워드 입력 (삼성전자)

 $\rightarrow$  제목, 시간, 신문사 데이터 수집  $\rightarrow$  데이터 저장

# 3.Data Processing

TEXT DATA ANALYSIS

### ▶데이터 결합:

- 4월 12일 데이터 4월 28일 데이터 결합
- 중복 값 제거

### ▶데이터 전처리:

• Re.sub을 사용하여 한글과 영어 소문자 외에 제외 (데이콘: NLP전처리 참고)

# ▶데이터 Labeling:

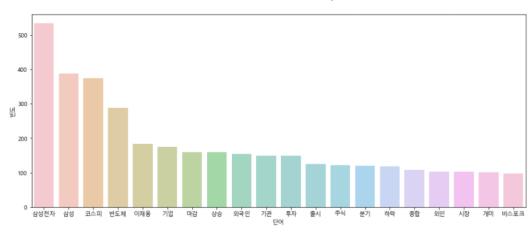
- 상승:1 하락:0 유지 제거
- 유지는 주말 또는 공휴일 (예외는 하루 존재 -> 삭제)
- New\_labeling 생성 (감성분석에서 설명)

### 불용어 처리

- :총20개 부문을 살펴보고 처리
- 전체, label:0, label:1,new\_label:0, new\_label:1
- Countervectorizr,TF\_IDF, kiwi,stanza 사용
- ->총 20개 부문에서 많이 겹치는 단어 불용어 처리

불용어:[삼성전자, 삼성, 코스피, 반도체]

### Ex-stanza)



# 4.TDM & Word Cloud

TEXT DATA ANALYSIS



### Label을 나누지 않은 전체 데이터

- CounterVectorizer
- TfidVectorizer
- Kiwi
- Stanza (사용예정)
- -> 4개의 모델을 사용하여 감성분석에서 비교 후 사용

# 

	단어	빈도
649	이재용	185.917710
133	기업	176.859576
247	마감	164.029774
414	상승	163.941886
600	외국인	158.719156
861	코트라	5.977592
339	보호청	5.926586
138	기초	5.858054
95	구내	5.714662
986	회계	5.688605

### 시각화

- 단어 구름 시각화
- 앞서 사용한 단어 막대 그래프 사용

### 분석 내용:

label에 구분 없이 단어 구름을 봤을 때 이재용, 기관, 상승,마감, 외국인 등이 눈에 띄게 보인다. 그러나 저 단어구름만 보고는 어떤 단어가 어디서 어떻게 많이 나왔는지는 알아보기 어렵다. 따라서 label과 new\_label로 나누어 상승일 때와 하락일 때 어떤 단어가 많이 등장했는지 알아보자.

# 4.TDM & Word Cloud

TEXT DATA ANALYSIS



### Original\_Label





### New\_Label





### **Original**

### 상승:

- 외국인과 기관 투자자들의 투자가 상승함을 알 수 있다.
- 강세, 돌파, 출발, 글로벌, 출시와 같은 긍정적인 단어들이 포함되어 있다.

### 하락:

- · 이건희 회장이 별세함에 따라 주주총회가 열리고 상속세와 같은 문제로 주식이 하락함을 알 수 있다.
- 이재용 부회장이 재판을 받아 부정적인 영향을 끼치는 것을 알 수 있다.

### New\_label

상승: 위와 비슷하다.

하락: 외국인이라는 단어가 눈에 띄는 것을 볼 수 있다.

# 5.Sentiment Analysis

TEXT DATA ANALYSIS

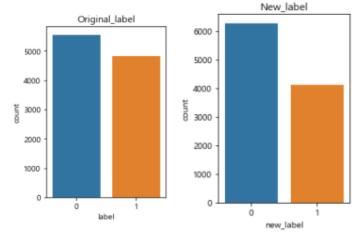


### New\_label:

- 기존의 Label은 뉴스의 영향력을 잘 반영하지 못한다
- -> 기사가 나오고 영향력이 미칠 때가지 3일 정도 소요
- 또한 상승세에서 잠시 주춤하는 하락 일 수 있다.
- ⇒ 따라서 이를 반영하는 새로운 Label 필요
- ⇒ 앞뒤 이틀 중에 최빈값으로 Label값을 대체함

## Original\_Label VS New\_Label





## Original\_Label VS New\_Label

- Label값의 변동은 컸으나 비율은 많이 변화하지 않을 알 수 있다.
- 두 Label값 모두 상승 하락의 비율이 10%로 이내이므로 그래도 둔다.

	상승	하락
Org	47%	53%
New	40%	60%

# 5.Sentiment Analysis





# 모델 학습 과정

# Data Model Train Evaluate (Test)

- Org\_Label vs New\_Label
- TDM
- Countervectorizer
- TfidfVectorizer
- Kiwi
- Stanza

- One\_Layer\_perceptron
- ActivationFuction:sigmoid
- Optimizer: Nadam
- Epochs = 100s

- Early\_stopping:
- ->1%로 증가 X -> 10회 반복 후 종료
- ModelCheckpoint:
- ->Model에 accuracy가 최대일 때 저장

# 5.Sentiment Analysis



TEXT DATA ANALYSIS

# **Best Choice**

	Original Label	New Label
성능	0.6731	0.6854
해석	난해함	더 쉬움

	Counter Vectorizer	Tfidf vectorizer	Kiwi	Stanza
성능	0.6773	0.6603	0.6327	0.6854
해석	보통	보통	제일 난해 함	제일 쉬움

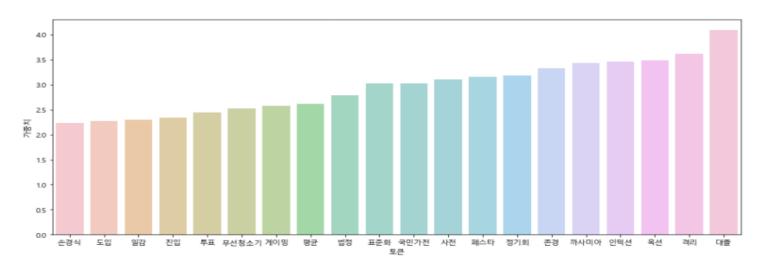
Best Choice: New\_Label & Stanza

**Evaluate(Test) Accuracy:** 0.6854

# 5.Sentiment Analysis ( तस्य स्था अर्थ)



TEXT DATA ANALYSIS



- 대졸: 대졸자 등 연봉 11% 파격 인상
- 격리: 인도법인 항공비,자가격리 비용 지원
- 인덕션: 비스포크 홈 및 비스포크 제품 인덕션 출시
- 까사미아: 까사미아와 협업 매장 오픈
- 국민가전 & 페스타 : 국민가전 페스타 진행
- 무선청소기: 제트봇AI 매출 3배 성장
- 투표: 전자투표 시행
- 손경식: 이재용 사면 요구

- 처음 단어만 보고 어떠한 영향을 미치는지 알 수 없음
- 긍정이라고 나온 단어+ 삼성전자로 검색

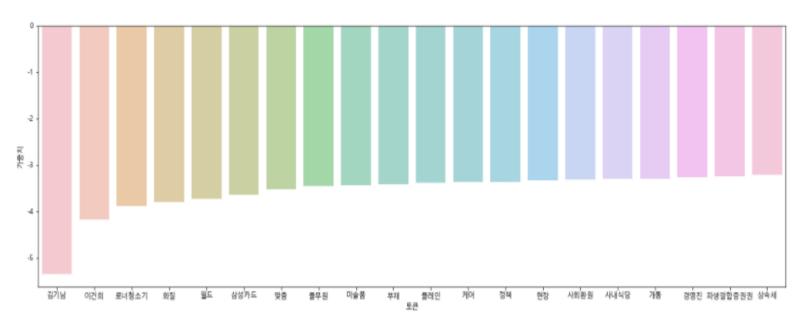
[해석]: 주식 상승에 영향을 미치는 요인

- 1. 파격적인 연봉 인상, 자가격리 비용 지원 사회적 이슈 증가
- 1. 신제품 출시와 그로 인한 매출 증가
- 2. 다른 기업과 협업
- 국민가전 페스타와 같은 이벤트와 그로인한 매출 증가
- 5. 사회적으로 지위가 높은 사람의 발언 (그로인한 사회적 이슈)

# 5.Sentiment Analysis ( #স্বচল & লাব)



**TEXT DATA ANALYSIS** 



[해석]: 주식 하락에 영향을 미치는 요인

- 1. 대기업의 오너의 별세
- 2. 유산 상속의 문제
- 3. 경영진 교체
- 4. 법적 다툼
- 5. 대표의 건강

- 김기남: 삼성전자 부회장 김기남 이건희 회장 재산 상속 계획 발표

- 이건희: 삼성전자 회장 별세

- 미술품 & 사회환원 & 경영진 & 상속세: 이건희 회장 별세

- 경영진: 이재용 부회장 재판과 수술

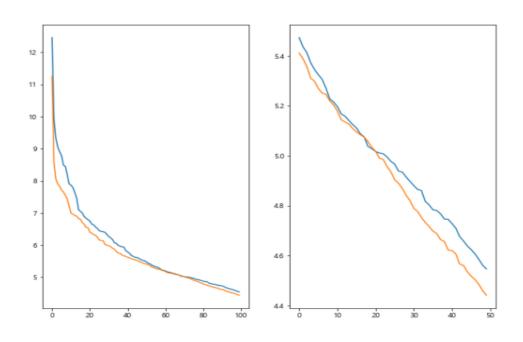


이건희 회장의 별세와 이재용 부회장의 재판 및 건강 악화로 삼성전자 하락세 임을 알 수 있다.

# 6. Topic Analysis (LSA)

TEXT DATA ANALYSIS







### 주제분석:

- LSA & 병렬차원
- LSA\_Rotator
- NMF
- LDA

4가지를 사용하여 주제분석 실행

기존 단어분포 Vs Random으로 발생한 데이터

- ⇒ 60에서 70사이에 파랑색과 주황색이 만남
- ⇒ 이후로 설명력의 변화가 크게 없음

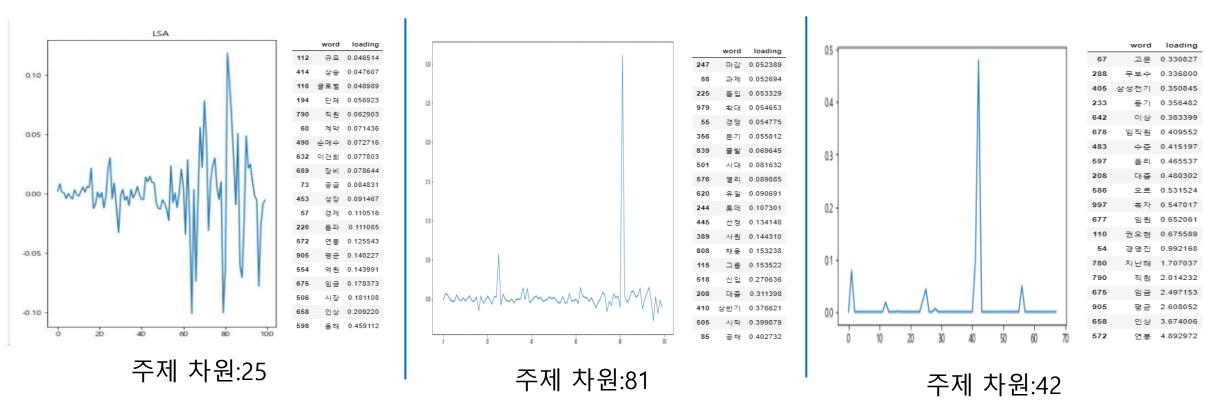
최종 차원의 수: 68번

※ LDA를 제외한 나머지는 함수화를 시켜 topic입력 시 결과값 도출

# 6. Topic Analysis (LSA & NMF & LSA\_Rotator)

TEXT DATA ANALYSIS

### ex) 감성분석에서 제일 긍정 단어 대졸



※ 주제에 대한 차원과 해당 토픽이 다름을 알 수 있다.

# 6. Topic Analysis (LDA분석)

### TEXT DATA ANALYSIS



[('갤럭시', 0.12106081), ('세계', 0.10496523), ('판매', 0.09796596), ('국가', 0.058723938), ('절반', 0.045509923), ('할민', 0.040880 07), ('최대', 0.038629513), ('진행', 0.038569797), ('위하', 0.03733282), ('최대원', 0.029482836)]

[('제출', 0.16951731), ('이익', 0.084058166), ('영업', 0.07992986), ('최고치', 0.05180974), ('신규', 0.04301932), ('이끌', 0.036884967), ('만전자', 0.034099597), ('고민', 0.033189885), ('공략', 0.026929699), ('마켓', 0.026149506)]

[('사회', 0.14205928), ('세금', 0.06717212), ('전쟁', 0.04790096), ('공식', 0.04664193), ('정부', 0.035678256), ('마련', 0.03040874 7), ('억원', 0.029791178), ('백신', 0.027199972), ('개월', 0.027061425), ('기업공사', 0.026123138)]

[('순매수', 0.08217767), ('코스닥', 0.065990366), ('공모', 0.06421989), ('관련', 0.056749485), ('재산', 0.04768064), ('등략', 0.0468064), ('등략', 0.035025246), ('기관', 0.03180047)]

[('로너청소기', 0.08670887), ('소송', 0.05068413), ('거래소', 0.046933364), ('유일', 0.046258174), ('순매', 0.044613484), ('항방', 0.044460427), ('대주', 0.035892744), ('이벤트', 0.030871473), ('가격', 0.027877089), ('늘리', 0.027416969)]

[('핵심', 0.048936892), ('맞춤', 0.047188208), ('국민연금', 0.04548797), ('이사', 0.044990577), ('기회', 0.042116966), ('관심', 0.042027693), ('성장', 0.040423322), ('수혜', 0.03438809), ('회익', 0.03121529), ('기대감', 0.02982843)]

[('기관', 0.08649751), ('외국인', 0.07627271), ('투자', 0.06399883), ('매도', 0.044558126), ('외인', 0.04190858), ('동반', 0.040855903), ('매수', 0.038787093), ('안착', 0.034469835), ('코로나', 0.03395013), ('오후', 0.032428645)]

[('미건희', 0.3480799), ('기부', 0.09287699), ('조원', 0.0882044), ('역대', 0.07441295), ('최대', 0.044247862), ('오늘', 0.03406846 5), ('최고', 0.031790853), ('사상', 0.03122146), ('지키', 0.03023134), ('경신', 0.021265324)]

[('이재용', 0.14467101), ('부회장', 0.076279745), ('카카오', 0.053846158), ('시장', 0.034674175), ('오전', 0.029060753), ('단계', 0.028947525), ('액면분', 0.02715094), ('빅데이터', 0.0270206), ('복귀', 0.026631221), ('시즌', 0.02533232)]

[('의료', 0.10204994), ('공개', 0.081855334), ('규모', 0.069271855), ('바이든', 0.04349426), ('인텔', 0.041198067), ('가전', 0.03891834), ('공급', 0.037165496), ('장비', 0.034419302), ('투자', 0.030984337), ('배터리', 0.024947949)]

# • LDA 분석:

- Num\_topics = 25
- Compile: token\_pattern
- Filter extream no below:10, no above:0.9

# [긍정적 해석]

- 삼성전자 영업이익 최고치
- 외인,개인 주식 매수 주가 회복
- 인텔 부사장 방, 배터리 가전 투자
- 비스포크 가전 제품 출시

# [부정적 해석]

- 이건희 회장 역대 최대 기부
- 삼성전자 주주총회

# 6.Topic Analysis (রম্বর্চণ)

• • • • • •

TEXT DATA ANALYSIS

긍정 주제분석 키워드: 대졸, 상승, 까사미아, 목표

# 대졸

상승,공채,계약,성장, 연봉,임금,인상,채용, 전망,신입,흑자

# 상승

출발,회복,외국인, 기관,금리,마감, 대형주,매수세,전환

# 까사미아

수익,목표,주가,억원, 최고,성장,역대,주목, 매출,오픈,흑자,이상 목 <del>보</del>지난해,수익,배터리, 매출,주가,성장,속도, 확대,배당,성장

### [해석]:

주가상승에 대한 긍정적 단어와 연관성 (감정분석 & 단어구름)

- 1. 상반기 파격적인 임금 상승으로 인한 공채 지원 상승 등 사회적 이슈 증가
- 2. 외국인, 기관 투자자들의 투자 증가로 주식 회복으로 전환 & 1분기 마감
- 3. 까시미아와 협동으로 오픈 목표 수익 역대 최고 성장 최고 매출 주목 받음
- 4. 지난해 수익 대비 삼성전자 매출 증가 빠른 속도로 성장세

# 6.Topic Analysis ( দ্বল্ল প্র

TEXT DATA ANALYSIS

부정 주제분석 키워드: 이건희,이재용,상속세,정책

# 이건희

지분,납부,사회한원, 미술품,역대,기증,상 속,유산,발표,상속세

# 이재용

사면,회계,수사,출석, 구치소,투약,불법, 프로포폴,수술,재판

# 상속세

지분,납부,사회환원, 역대,미술품,상속, 유산,기증

# 정책

규제,대책,사태,생산, 대란,부족,지원,공급

### [해석]:

주가하락에 대한 부정적 단어와 연관성 (감정분석 & 단어구름)

- 1. 이건희 회장이 죽으며 재산을 사회에 환원, 유산,상속세 등 문제 발생
- 2. 이재용 회장의 여러 죄로 수사와 재판 중, 건강 악화 수술 예정
- 3. 이건희 회장이 남긴 많은 재산의 상속세와 재산의 사회환원
- 4. 코로나19로 인한 반도체 생산 재료 공급 물량부족, 정책 규제

# 7.Conclusion

TEXT DATA ANALYSIS

\*주가 상승과 하락 예측 & 투자 타이밍 [주가 상승: 긍정적인 영향]

- 신제품 출시와 그에 따른 매출이 증가
- 기관, 외국인, 외인 투자자들이 급증
- 연금 인상, 비용 지원 등 긍정적인 사회적이슈
- 다른 기업과 협업과 그에 따른 매출
- 기업의 이벤트로 인한 매출 상승

[주가 하락: 부정적인 영향]

- 그룹 회장의 별세
- 상속세와 지분 배분으로 인한 혼란스러움
- 경영진 변경으로 인한 주주총회
- 대표 경영진의 법적 공방과 건강악화

### \*아쉬운점

- 해당 기업의 부정적인 영향이 회장의 별세로 한정적이었다.
- 주식 거래 자체가 종목이 제한적이라 다른 종목에 대한 일반화는 불가능하다고 판단된다.
- 여러 기업과 종목을 분석해 보지 못했다.

\*결론: 주가 상승과 하락에 미치는 영향을 뉴스기사를 통한 텍스트 데이터 분석으로 알아보았다. 주식 거래 시해당 기업의 정보를 뉴스 기사를 통해 알고, 긍정적인지 부정적인지 알아야 할 필요가 있다. 텍스트 데이터를 통해 분석한 내용은 실제로 주가 형성에 많은 영향을 끼친다. 뉴스 기사가 주가 형성에 많은 영향을 끼치는 만큼해당 기업의 정보에 귀를 기울여야 할 필요가 있다.

# 8. Self\_Fedback



TEXT DATA ANALYSIS \_

항목	점수	평가 근거
서론	2/2	그래프와 뉴스자료 사용으로 이해도와 전문성을 높임
데이터 수집	3/3	Try/except문을 사용하여 예외처리를 함 For문을 사용하여 자동화 시킴 Driver에 접근 하지 않아도 Ipynb파일에서 자동으로 실행
전처리	3/3	Re.sub을 사용하여 전처리를 문자 외것을 전처리함 기존 Label문제점을 발견하고 새로운 Label를 생성 불용어 처리서 다방면을 보고 불용어 처리를 함
단어 빈도	3/3	단어구름을 한가지 방법이 아닌 여러 방법을 사용하여 만듬 Label값에 따라 Word Cloud를 분석함 막대 그래프도 사용하여 더 정확한 수치화한 시각화를 함
감성분석	3/3	새로운 여러 Label과 TDM으로 감성부석 실시 Early_stopping과 Checkpoint사용

# 8. Self\_Fedback



TEXT DATA ANALYSIS \_

항목	점수	평가 근거
주제분석	3/3	다양한 방법을 사용한 주제분석을 진행함 LDA를 제외한 여러 함수를 자동화 하여 빠른 결과물을 도출함
결론	2/2	해당 주제와 목적에 맞는 결과물을 도출함 서론 및 본론에 충실하게 작성함 아쉬운 점을 통해 부족한 점을 찾음
합계	19/19	

출처	
데이터 전처리	https://dacon.io/codeshare/1808
Early_stopping & Model_Checkpoint	https://3months.tistory.com/424
Re.compile	https://notebook.community/zzsza/Datascience_School/19.%20%EB%AC%B8%EC%84%9C%20%EC%A0%84%EC%B2%98%EB%A6%AC/04.%20%EB%AC%B8%EC%84%9C%20%EC%A0%84%EC%B2%98%EB%A6%AC https://datascienceschool.net/03%20machine%20learning/03.01.03%20Scikit-Learn%EC%9D%98%20%EB%AC%B8%EC%84%9C%20%EC%A0%84%EC%B2%98%EB%A6%AC%20%EA%B8%B0%EB%8A%A5.html

#