현장프로젝트교과 기말발표

7 팀 2018312021 유창연 2018312031 장성호 2020312048 박진환

CONTENTS

01 Introduction

02 Crawling

03 EDA

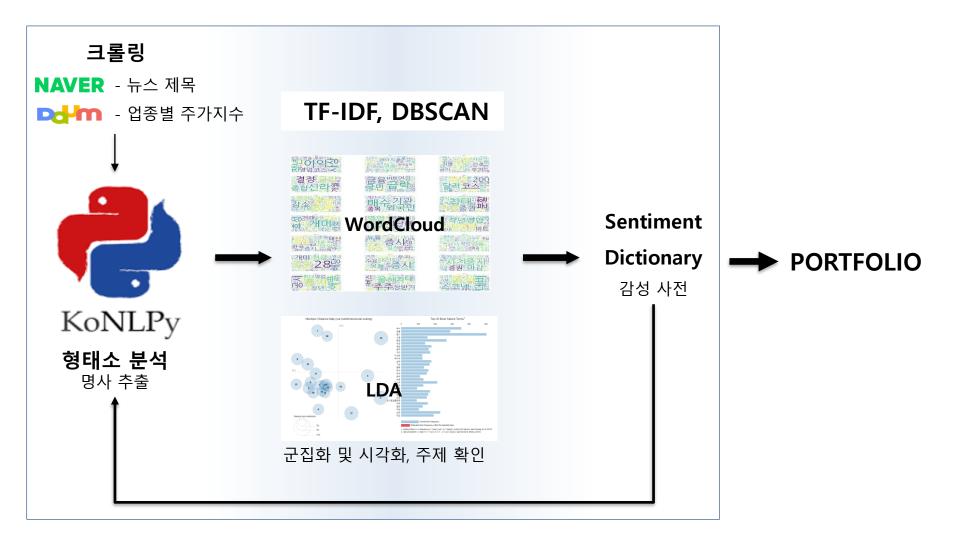
04 Portfolio

05 Conclusions & Future research



01. Text Mining을 이용한 포트폴리오 가중치 업데이트

Flow Chart



01 Introduction

선행연구

| 저자 | 연구 방향 | 한계점 |
|-------------|--|---|
| 안성원 외(2010) | BoW, Naïve Bayesian알고리즘 사용 후, 시계열 모델을 사용해 주가 예측 | 시장 전반에 대한 긍,부정 분석을 통해 단기 분석(19일, 1,582건)만을 진행, |
| 조혜진 외(2013) | 한국어 역접관계를 고려한 오피니언 반의법 규칙 알고리즘 제안, 코스피 지수를 활용한 평판 분석 | 모델 상승, 하락 예측 결과 F-Score가 55%정도로 부정확 |
| 김다예 외(2018) | Word2Vec알고리즘 사용, 주가 방향성 예측용 감성사전 제안 | 수집된 단어를 랜덤으로 추출하여 감성사전 제작 |

한계점 해결 방안으로

- 1) 장기적인 긍,부정 분석을 통한 검증
- 2) 여러 분야에 대한 검증
- 3) 주식 가격 자체 예측이 아닌 포트폴리오에 News Score를 반영한 포트폴리오 제안



01 Introduction

업종 소개

비금속광물

D0011010

| 업종 | 업종코드 | 업종 | 업종코드 | 업종 | 업종코드 | 업종 | 업종코드 |
|------|----------|------|----------|-------|----------|------|----------|
| 음식료품 | D0011005 | 철강금속 | D0011011 | 유통업 | D0011016 | 금융업 | D0011021 |
| 섬유의복 | D0011006 | 기계 | D0011012 | 전기가스업 | D0011017 | 은행 | D0011022 |
| 종이목재 | D0011007 | 전기전자 | D0011013 | 건설업 | D0011018 | 증권 | D0011024 |
| 화학 | D0011008 | 의료정밀 | D0011014 | 운수창고 | D0011019 | 보험 | D0011025 |
| 의약품 | D0011009 | 운수장비 | D0011015 | 통신업 | D0011020 | 서비스업 | D0011026 |

02 Crawling

데이터 수집 - 다음 업종별 주가지수



https://finance.daum.net/api/char

ts/D0011024/months?limit=200& 업종코드 월봉 adjusted=true

업종별 종목은 음식료품, 섬유의복, 종이목재, 증권 등 총 21개 업종 월봉 차트 2013.01~2022.12 데이터를 API를 사용해 데이터 수집



02 Crawling

데이터 수집 - 네이버 업종별 뉴스



https://search.naver.com/search.nav

er?where=news&query=증권 탭 리스트 검색어 &sort=3&nso=so%3Ar%2Cp%3Afr 관련도 순 om20210101to20210101&start=1 시작일, 종료일 페이지

카테고리인 21개의 종목에 대한 뉴스 제목을 2013.01.01~2022.12.31까지 Beautiful Soup을 사용하여 1일 10개, 10(개) * 365(일) * 10(년) * 21(종) = 766,500개 수집



형태소 분석



Kkma.pos(News): 형태소 분석

News: 작년 12월 건설업 체감경기'개선'

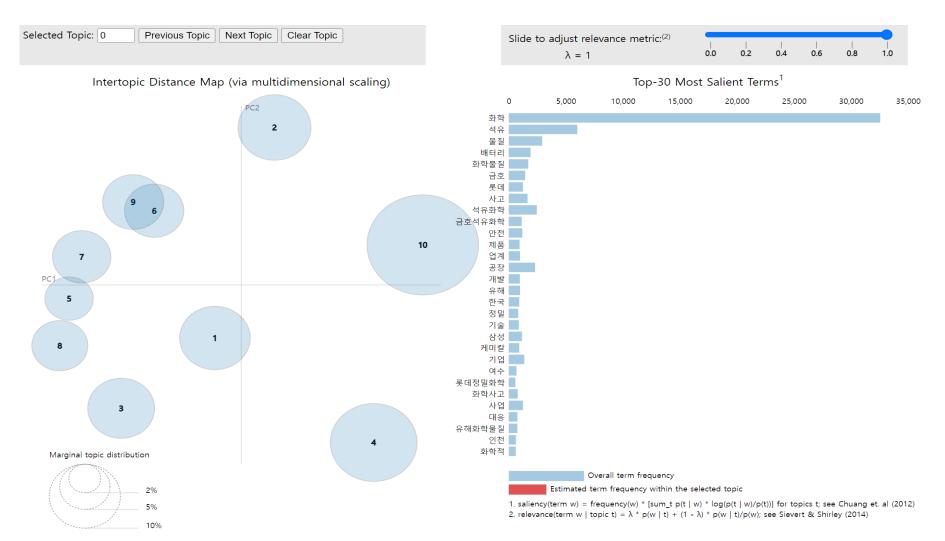
| 작년 | 'NNG' : 보통 명사 |
|-----------------|------------------|
| 12 | 'NR' : 수사 |
| 월 | 'NNM' : 단위 의존 명사 |
| 건설업 | 'NNG' : 보통 명사 |
| 체감 | 'NNG' : 보통 명사 |
| 경기 | 'NNG' : 보통 명사 |
| , | 'SS' : 따옴표 |
| 개선 'NNG' : 보통명사 | |

'NNG' 인 보통명사만 사용



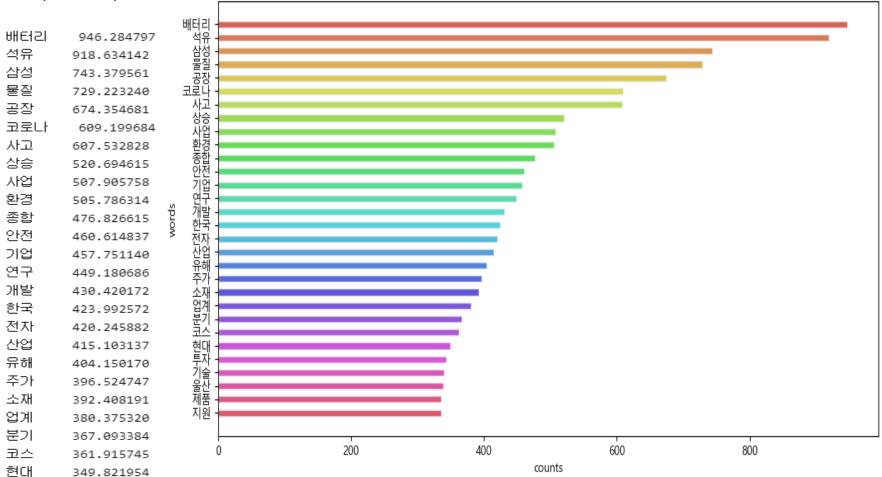


LDA(Latent Dirichlet Allocation)

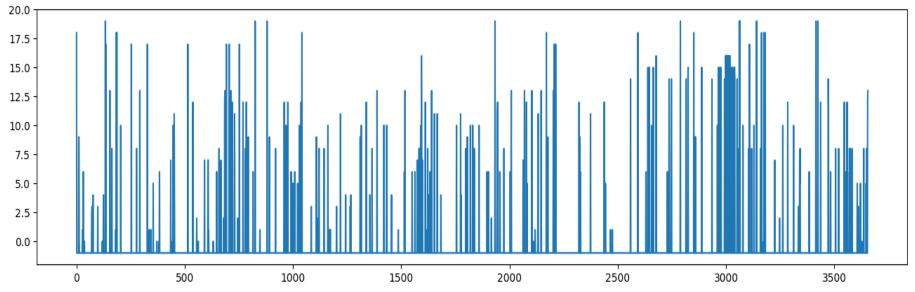


TF-IDF

화학(2020년)



DBSCAN(밀도 기반 클러스터링)

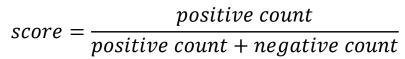


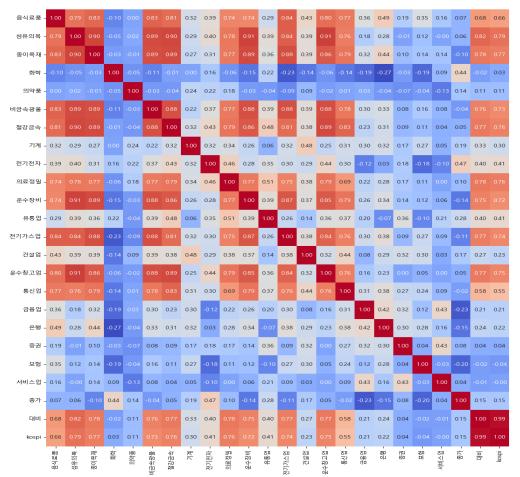
| | time | title | category | result |
|-------|----------|--|----------|--------|
| 25578 | 20200103 | LG화학, 전기차 배터리 분사설 '솔솔'올해는 다를까? | 화학 | 1 |
| 25731 | 20200119 | LG화학, 전기차 배터리 '광폭 행보' | 화학 | 1 |
| 25887 | 20200203 | LG화학, 전기차 배터리 힘입어 실적 개선 예고 | 화학 | 1 |
| 25894 | 20200204 | DB금투 "LG화학, 전기차 배터리 기대감 높일 시점매수의견" | 화학 | 1 |
| 26161 | 20200302 | 中 주춤하자LG화학, 전기차 배터리 CATL 제쳤다 | 화학 | 1 |
| 26398 | 20200325 | LG화학, 전기차 배터리 '테슬라 특수' 기대 日 파나소닉 제치고 최대 공급자 올라 | 화학 | 1 |
| 26720 | 20200427 | LG화학, 전기차 배터리에도 쓸 탄소나노튜브 1천200t 증설 | 화학 | 1 |
| 26723 | 20200427 | LG화학, 전기차 배터리 소재 탄소나노튜브 1200톤 증설 | 화학 | 1 |
| 27037 | 20200528 | LG화학-SK이노, 불 붙은 전기차 배터리 소재 경쟁 | 화학 | 1 |
| 27170 | 20200611 | 삼성증권 "LG화학, 전기차 배터리 흑자 임박목표가↑" | 화학 | 1 |
| 27669 | 20200731 | LG화학, 전기차 배터리 드디어 흑자 냈다 | 화학 | 1 |
| 28017 | 20200903 | [특징주] LG화학, 전기차 배터리 5달째 1위 소식에 '상승세' | 화학 | 1 |
| 28026 | 20200904 | LG화학, 전기차 배터리 세계 1위 등극 | 화학 | 1 |

| | time | title | category | cluster |
|-------|----------|--------------------------------------|----------|---------|
| 25621 | 20200108 | 이란 '피의 보복' 개시韓 정유·화학업계에 리스크 가중 | 화학 | 2 |
| 26106 | 20200225 | 정유·화학업계LG화학 직원 코로나 검사에 '깜짝' | 화학 | 2 |
| 26231 | 20200309 | 코로나19부터 유가 급락까지'엎친 데 덮친' 정유·화학업계 | 화학 | 2 |
| 26242 | 20200310 | 유가 급락 속 마진도 줄어정유·화학업계 '직격탄' | 화학 | 2 |
| 26296 | 20200315 | [팬데믹 쇼크] 코로나·유가 '쇼크'정유·화학업계 불확실성 최고조 | 화학 | 2 |
| 26526 | 20200407 | 정부, 정유·화학업계 석유수입·판매부과금 징수 유예 | 화학 | 2 |
| 26663 | 20200421 | "버텨야 한다" 정유·화학업계 가동률 조정 | 화학 | 2 |
| 27467 | 20200710 | 정유·화학업계, 디지털 첨단 기술로 안전사고 막는다 | 화학 | 2 |
| 28285 | 20200930 | 정유·화학업계, 추석 맞아 '상생경영' 적극 나서 | 화학 | 2 |
| 28798 | 20201121 | 정유·화학업계 구조 전환 등 위기 극복 안간힘 | 화학 | 2 |

감성 사전

| 부정어 | 긍정어 | 불용어 |
|-----------|---------|---------|
| 폭탄 | 흑자전환 | 예비 |
| 적자 | 최대실적 | 오전 |
| 손실최대 | 영업이익최대 | 올해 |
| 최대손실 | 흑자 | 증시 |
| 화재 | 실적최대 | 300 |
| 패소 | 4분기실적최대 | 코스닥기업공시 |
| 적자확대 | 수익성 개선 | 코스 |
| 적자전환 | 소각 | 공시 |
| 관리종목지정우려 | 자사주취득 | 피기관 |
| 공시위반 | 자사주소각 | 경스타즈 |
| 금리인상 | 공급계약 | 지분 |
| 조회공시요구 | 호재 | 드펀딩 |
| 임금체불 | 저평가 | 0.3 |
| 과태료 | 사상최대반등 | 거래소 |
| 중대재해처벌법 | 상승 | 케이 |
| 불성실공시법인지정 | 회복 | 주식 |
| 횡령 | 사자 | 보유 |
| 배임 | 수주 | 단기 |
| 적자폭확대 | 반등 | 행사 |
| 주의보 | 강보합 | 주간 |
| | | |

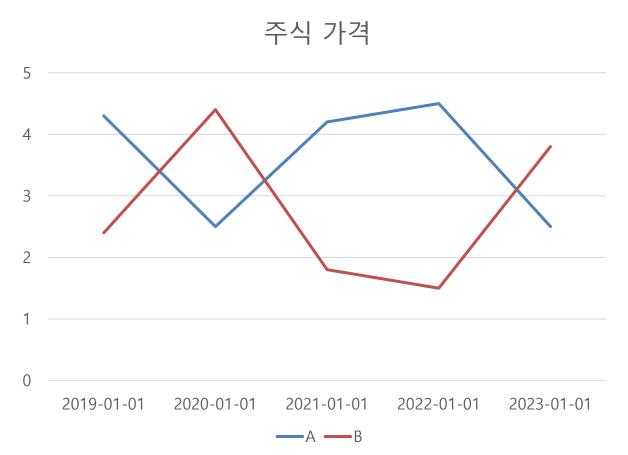






포트폴리오 이론

자산을 분산 투자하여 포트폴리오를 만들게 되면 분산 투자 전보다 위험을 감소시킬 수 있다.



주식 A와 B를 적절한 비율로 구매하면 위험성은 감소하며, A와 B의 구매 비율을 조정해 예상 수익을 조정할 수 있다.

상관계수의 정도, 주식 비율에 의해 분산 효과가 결정된다.

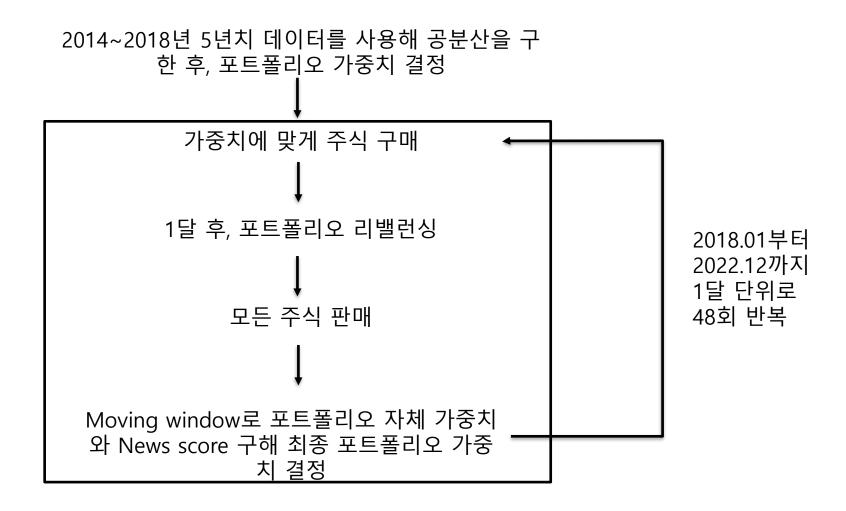
분산 ↑ = high risk high return 분산 ↓ = low risk low return

$$P = w_1 A + w_2 B$$

s. t. $w_1 + w_2 = 1$



포트폴리오 구성



포트폴리오 가중치 업데이트

```
def weight_cal(news_score, weights):
news score는 news 긍부정 분석으로 나온 positive count/(positive count + negative count) 값입니다.
news_score는 list형태로 input, weights는 dict형태로 input을 받아야 합니다.
최종 리턴값은 seires형태로 finish weight으로 나갑니다.
result = []
for i in range(len(news_score)):
   news_score_i = news_score[i]
   weights i = weights[i]
   if (news score i >= 0.6) & (weights i >= 0.1) & (weights i < 0.2) : # news가 매우 긍정, 포트폴리오는 보통 가중치
       total_weight = news_score_i*0.2 + weights_i
   if (news_score i >= 0.6) & (weights_i >= 0.2) : # news가 매우 긍정, 포트폴리오도 강한 가중치
       total weight = news score i*0.25 + weights i
   if (news_score i >= 0.55) & (weights i >= 0.1) & (weights i <0.2) : # news가 긍정, 포트폴리오는 약한 가중치
       total weight = news score i * 0.15 + weights i
   if (news_score_i >= 0.5) & (weights_i >= 0.1) : # news가 긍정, 포트폴리오는 보통 가중치
       total weight = news score i * 0.2 + weights i * 0.8
   if (news score i <= 0.5) & (weights i >= 0.1) : # news가 부정, 포트폴리오는 보통 가증치
       total weight = news score i * 0.25 + weights i * 0.75
   if (news score i <= 0.45) & (weights i >= 0.2) : # news가 부정, 포트폴리오는 강한 가중치
       total weight = weights i - news score i*0.2
   if (news score i <= 0.45) & (weights i <= 0.1) : # news가 부정, 포트폴리오는 약한 가중치
       total weight = weights i - news score i*0.25
   if (news score i <= 0.4) & (weights i <= 0.1): # news가 매우 부정, 포트폴리오는 약한 가중치
       total weight = 0
   if total weight <= 0 :
       total weight = 0
   result.append(total weight)
result = pd.Series(result)
finish weight = result/result.sum()
return finish weight
```

포트폴리오 리밸런싱을 위해 News와 포트폴리오의 가중치 를 계속해서 업데이트를 진행

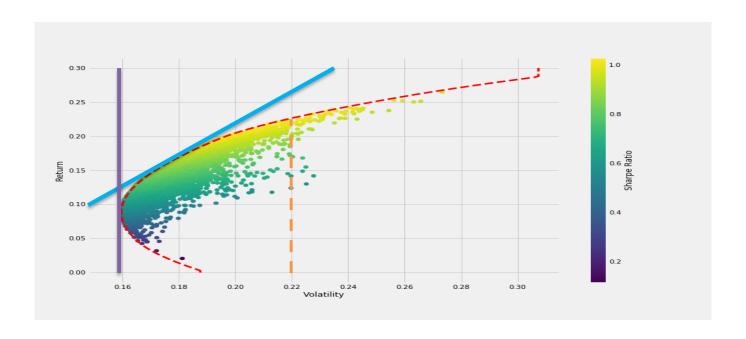
수식 정의 시, news score의 전체 합은 22이며, 포트폴리오 의 전체 합은 1으로 차이가 존 재

스케일을 하기에는 기존의 상 관관계가 깨지는 현상이 발생

:if문을 사용해 경우의 수를 나 눠 새로운 가중치로 결정



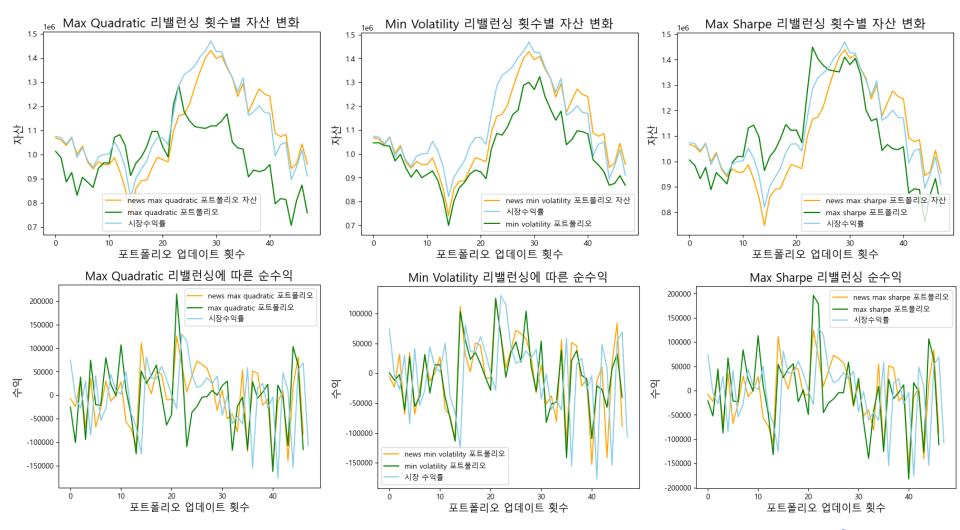
포트폴리오 이론



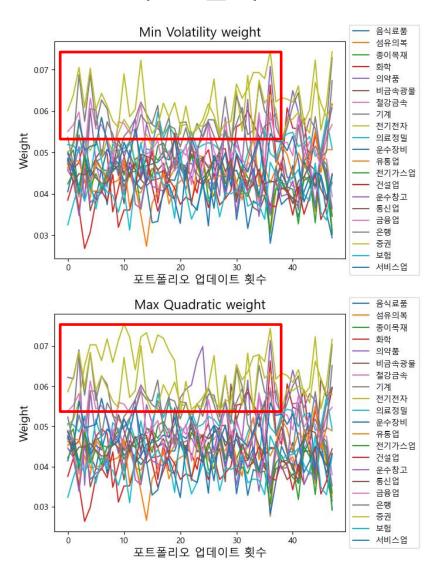
| 종류(PyPortfolioOpt) | 설명 |
|---------------------------|---|
| Min Volatility | 분산을 최소로 하여 안전성 추구 |
| Max Quadratic Utility | 위험 회피도에 맞는 최적의 포트폴리오 구성 Risk Aversion = 1 (default) |
| Max Sharpe(risk rate=0.2) | Sharpe 비율에 맞는 최적의 포트폴리오 구성 Risk Free Rate = 0.02 (default) |

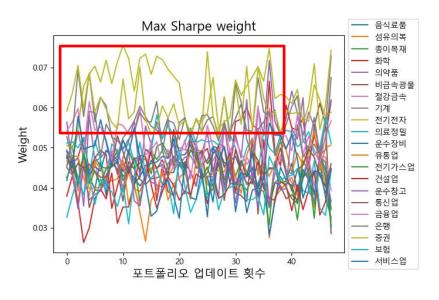


포트폴리오 결과



포트폴리오 결과





자산의 변화가 어떤 포트폴리오와 뉴스를 결합해도 동일하다는 것을 보고 가중치의 변화에 대한 확인

실제 가중치는 다르지만 자산의 변화는 동일함

가중치의 차이가 크게 존재하지 않아 안정적인 포트폴리오로 수렴했다고 판단 체계적인 위험성이 비체계적인 위험성에 수렴

05 Conclusions & Future research

Conclusions

- 1) News title에서 positive와 negative를 판단할 수 있는 감정사전 제작
- 2) 감성사전을 통해 Score를 계산하여 포트폴리오 가중치에 반영
- 3) 업종 전반을 표현하는 지수들로 포트폴리오를 제작한 것, 업종별 비슷한 가중치로 인해 시장수익률과 비슷한 수익률의 포트폴리오가 제작되었음

Future research

- 1) 업종 내부에서 1~2개의 기업을 선정하여 포트폴리오를 구성
- 2) News score를 포트폴리오 가중치에 반영하기 위한 수식 정의 및 최적화



감사합니다

