

CONTENTS

- 1. 프로젝트 배경
- 2. 프로젝트시연
- 3. 프로젝트 수행 방법
- 4. 프로젝트 발전 방안 및 개발 후기

01

프로젝트 배경

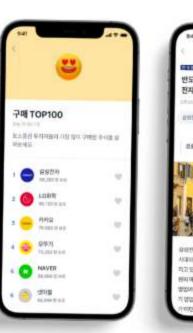
프로젝트 기획 배경

MZ세대 등에 업은 토스증권… 가입자 70%가 2030 누적가입자 350만명 넘어서… 주식 선물하기 등 서비스 확대 00 口回 홍준기 기자 토스증권이 젊은 투자자들 사이에서 인기를 얻으며 최근 가입자 수가 350만명을 넘 입력 2021.07.19 05:08 18일 토스증권에 따르면 지난 9일 기준 토스증권 가입자 수는 350만명을 넘었다. 지 난 3월 15일 모바일 거래 시스템(MTS) 공식 서비스를 시작한 지 약 한 달만인 지난

어려웠던 투자 시작부터 쉽게

투자를 시작하는 사람도 이해하기 쉬운 용어, 설명이 필요 없는 직관적 화면 구성.





곧 상장폐지될 회사예요

오늘까지만 거래할 수 있어요

×

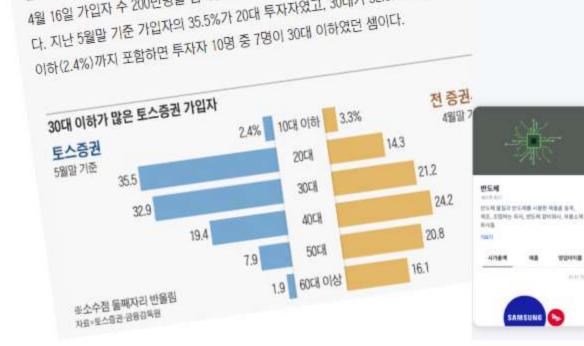
거래정지

일칭 기간용안 거래가 불가능하다



주요 정보를 쉽게 만날 수 있도록

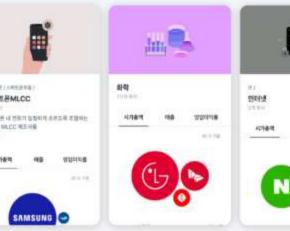
투자할 또는 투자한 회사의 최신 기사부터, 재무제표와 주요사업 현황을 보기 쉽게.



4월 16일 가입자 수 200만명을 넘어선 것에 이어 꾸준히 가입자 수가 늘고 있는 것이

다. 지난 5월말 기준 가입자의 35.5%가 20대 투자자였고, 30대가 32.9%였다. 10대







투자한 회사의 변화, 놓치지 않도록

투자 중인 회사의 주의해야할 정보, 놓치지 않도록 알려드려요.

프로젝트 기획 배경

쇼핑하듯 주식 사고, 게임하듯 적금 든다…쉬운 금융에 빠진

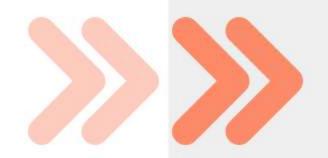
길력 2021-07-03 06:30:18 수정 2021.07.03 06:30:18 이태규기자

f U URL

[토요워치-MZ가 쏘아올린 '쉬운 금융' 바람] 토스증권, 제품 검색하면 제조사 주가정보 제공 카카오뱅크, 만기 1년 상식 깬 '26주 적금' 인기 하나銀 용돈관리앱 등 기존 금융권도 발빠른 대응 신한라이프-맥주·삼성생명-생수 제품 출시 등 소비재 기업과 협업 통해 친근한 이미지 구축



PROBLEM



SOLUTION

너무 복잡한 증권 웹 페이지 매일 쏟아지는 수많은 데이터 이해하기 어려운 시스템 내 위험 감내 수준이 반영되지 않음 투자자의 성향에 맞는 주식 포트폴리오 추천 시스템을 만들어보자! 주요 정보를 쉽게 접할 수 있게 비를 구축하자! 프로젝트 주제



"주식 종가 예측 모델, 포트폴리오 추천 모델을 활용하여 고객의 투자 성향에 따른 투자 포트폴리오 추천 서비스 제공"





프로젝트 세부 목표

사용자별 투자 성향 조사

주식 종가 예측

3 주식 포트폴리오 추천

추천 기업 최근 일주일 뉴스기사 제공

팀 구성

팀원 명	역할
이재 웅 (팀 리더)	LSTM 모델 구축, 포트폴리오 추천 모델 구축 데이터 전처리, 데이터 시각화
서미오 (팀원)	웹 크롤링, SQLite3로 DB연동, 데이터 스케쥴링, 데이터 시각화
송건룡 (팀원)	LSTM 모델 구축, ARIMA 모델 구축, fbprophet 모델 구축
김병현 (팀원)	웹 디자인, 웹 서버 구축
유준웅 (팀원)	데이터 취합

02

프로젝트 시연

03

프로젝트 수행 방법

_

프로젝트 수행 일정

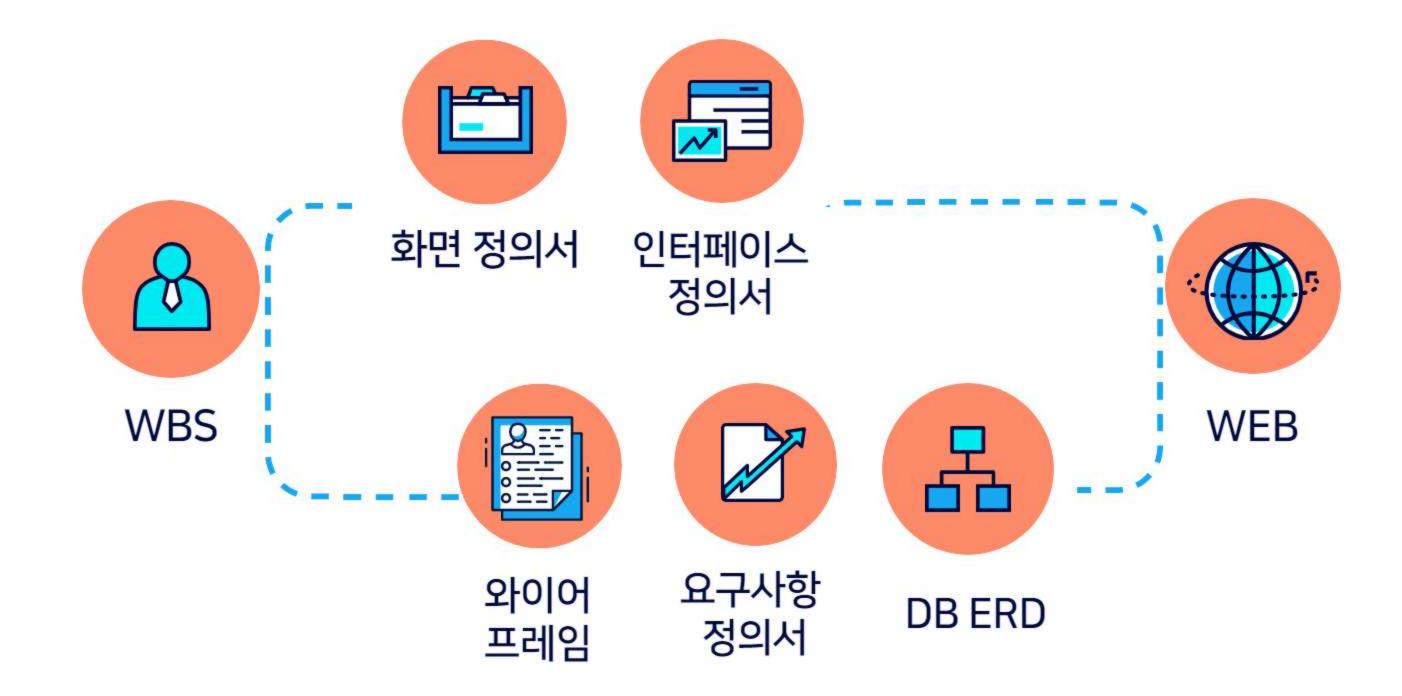


개발환경 및 도구

	개발환경 및 도구
언어	Python, SQL
통합 개발 환경	Pycharm, Jupyter Notebook, Colab
분석 라이브러리	Pandas, Numpy, Sikit-Learn, ARIMA, FBprophet, Tensorflow, SciPy
시각화	Matplotlib, Plotly, Pychart
웹서버	Django
웹 클라이언트	HTML5, JS, Ajax, CSS
시스템 운영 환경	AWS
데이터베이스	SQLite
협업 도구	Github, Zoom, Google Docs

П

프로젝트 산출물



WBS

주식 포트폴리오 추천 서비스

PROJECT TITLE

PROJECT DATE		2021-08-31 ~ 2021-10-08										Omonon oroon				
							TEAM MEMBER					팀장:이재용 팀원:김병원,서미오,송				
VIII WATER			1800 - 1800 -	DOT OF	2021-08-31 ~ 2021-09				2021 09 06 ~							
WBS NUMBER	TASK TITLE	TASK		START DATE	DUE	DURAT	PCT OF TASK COMPLETE	M	Т	WEEK 1			M T V			
t.	프로젝트 가획															
1.1	주제 선정	공통	+	2021-08-29	2021-09-01	- 34	100%								П	
1.1.1.	기획안 작성	재윤	*	2021-09-01	2021-09-02	2	100%								F	
1.2	요구사항 정의서 작성	공통	*	2021-09-02	2021-09-02	1	100%								Г	
1.3	와이어프레일 작성	중음	Ψ.	2021-09-02	2021-09-02	1	100%								F	
1.4	화면 정의서 작성	공통		2021-09-02	2021-09-02	1	100%								Н	
1.5	ERD 작성	미오		2021-09-02	2021-09-02	1	100%								F	
1.6	인터페이스 정의서 작성	미오		2021-09-02	2021-09-02	1	100%								Ħ	
															Т	
2	데이터 수집															
2.1	데이터 수집 - API	건류	÷	2021-09-02	2021-09-03	5	95%								Г	
2.2	데이터 수집 - Scraping	미오		2021-09-20	2021-09-24	5	98%								Г	
2.3	데이터 수침 스케쥴링	미오	*	2021-09-27	2021-09-29	3	98%								T	
		100	*												Г	
3	데이터 문석										71					
3.1	데이터 전제리	재용		2021-09-08	2021-09-08	1	100%								г	
3.2	주가 데이터 참삭 및 적용	공통		2021-09-06	2021-09-08	2	100%								Г	
3.3	주식 증가 예측 모델링	재용	*	2021-09-07	2021-09-07	3	100%									
3.4	프로폴리오 모델링	재용	*	2021-10-05	2021-10-08	5	90%									
3.5	데이터 시각화	미오	*	2021-10-05		5	70%									
3.6																
4	프론트 개발			I SANCE NO SE	in a common or a											
4.1	디자인 시안 천평	공통	7	2021-09-07	2021-09-07		0%								L	
4.1.1	부르스트림 작용	95.04	+	2021-09-08	2021-09-08		0%									

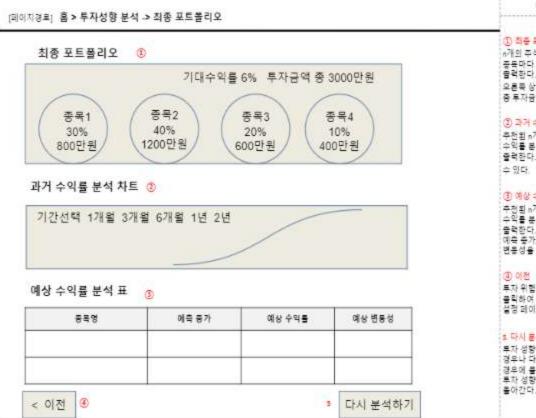
TEAM NAME

Chicken Stock

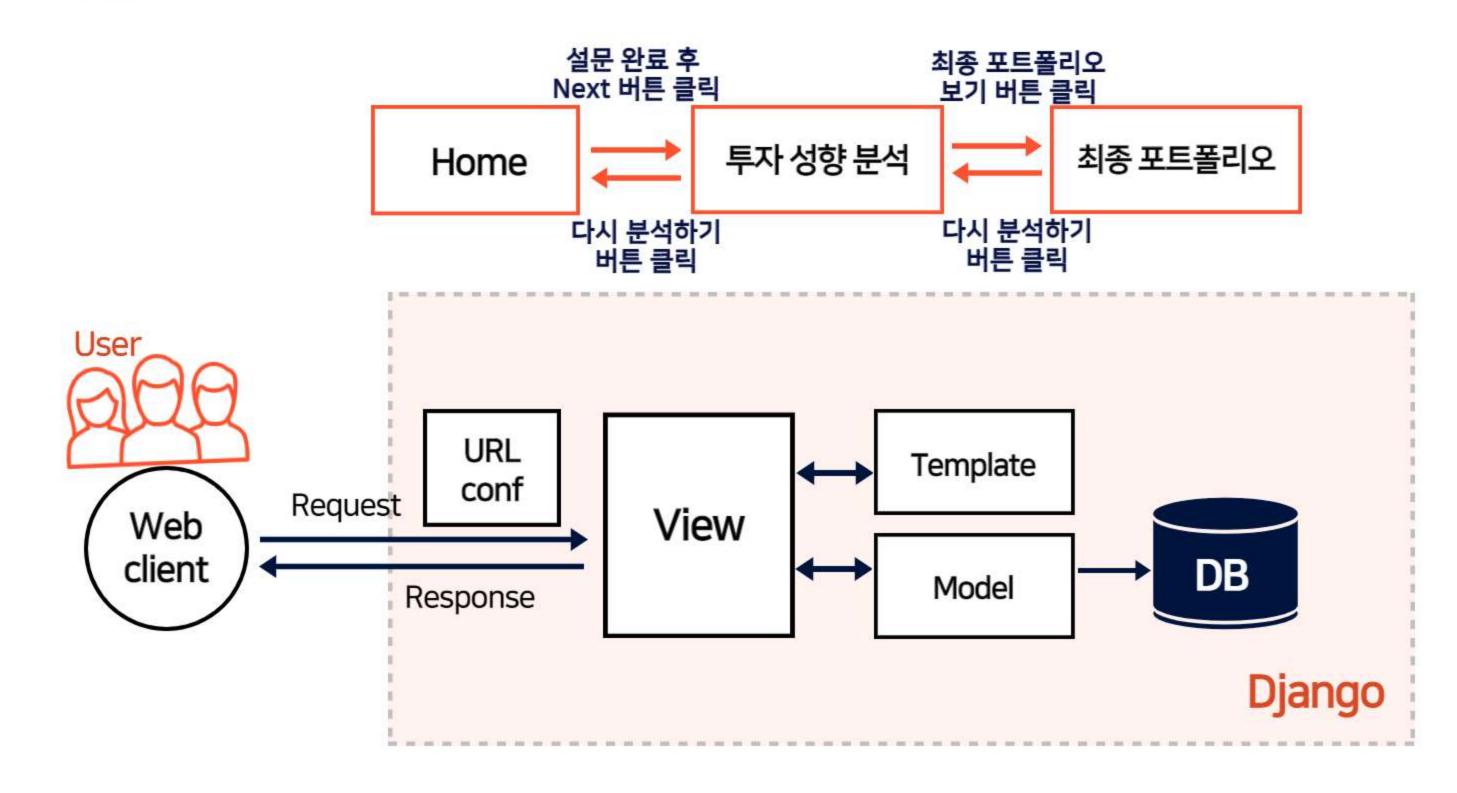
ERD



화면 정의서



MVT 패턴



프로젝트 프로세스



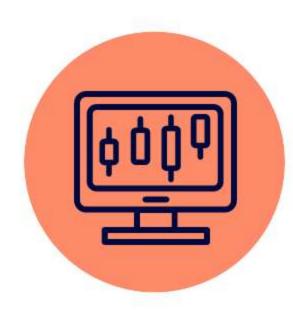
데이터 수집

- KRX, INESTING.COM 에서 수집한 데이터 - 모델링 및 웹 구현을 위한 크롤링 데이터



모델선택및구축

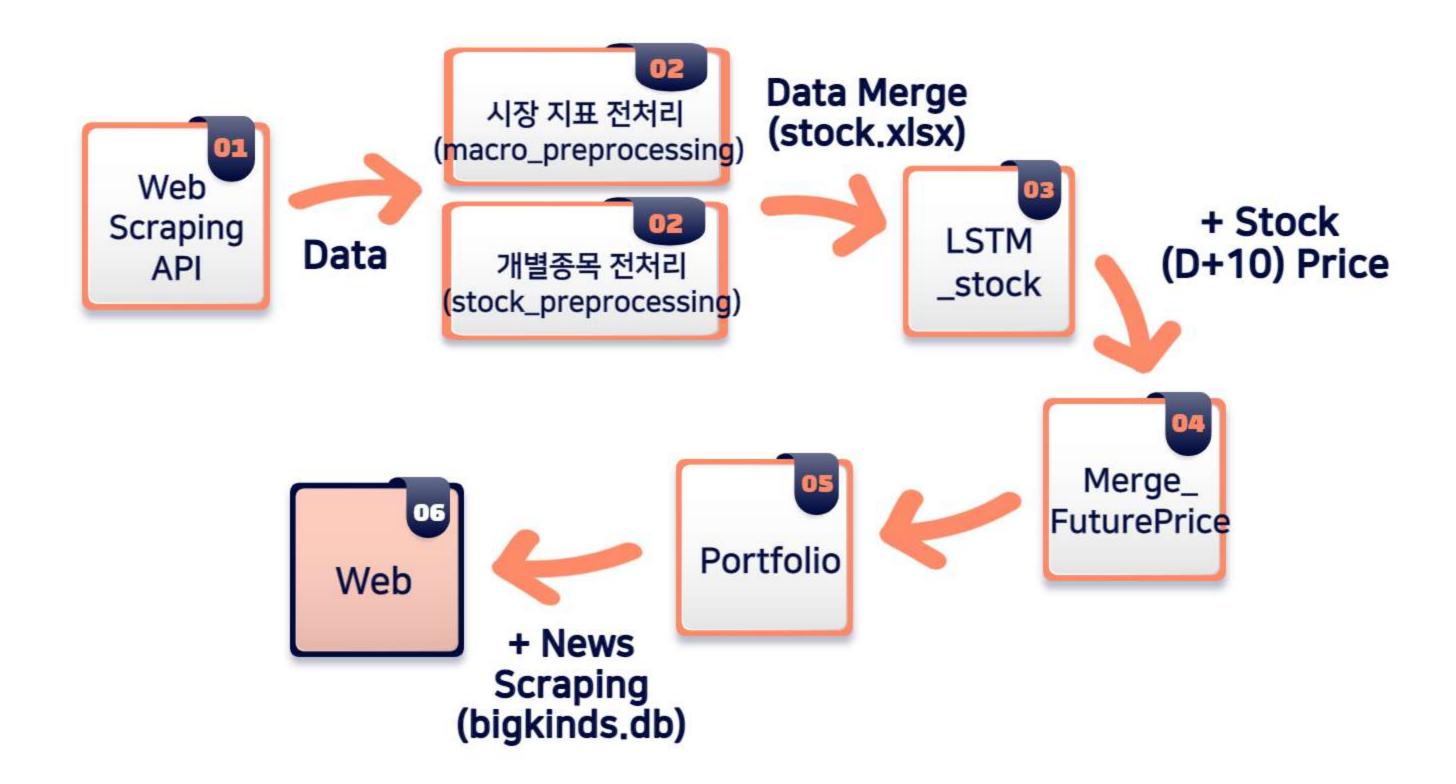
- LSTM, ARIMA, fbprophet 등 다양한 알고리즘 - 각 모델별 결과 값 비교



웹구현

- HTML, CSS, Javascript 등 다양한 언어 - Django 환경 - 원격서버, AWS 활용

데이터 수집 프로세스



데이터 수집 - 기간 및 대상 기업

데이터 수집기간

2011-09-01 ~ 2021-10-07 ~ schedule로 매일 업데이트

대상 기업

포트폴리오 분산을 위해 산업군별 대표주를 선정 -> 25개 산업군 50개 기업 선정

삼성전자, SK하이닉스, LG화학, LG전자, LG이노텍, 삼성에스디에스, 삼성전기, 삼성생명, 삼성화재, SK텔레콤, KT, 현대건설, 삼성엔지니어링, 대한항공, 현대차, 기아, 오리온, CJ제일제당, 오뚜기, 미래에셋대우, 한국금융지주, NH투자증권, LG생활건강, 아모레퍼시픽, 아모레G, 강원랜드, 호텔신라, KB금융, 신한지주, 하나금융지주, 롯데쇼핑, 이마트, 신세계, GS리테일, NAVER, 카카오, CJ ENM, 스튜디오드래곤, 삼성바이오로직스, 셀트리온, 한미약품, 엔씨소프트, 넷마블, 한화솔루션, LS, POSCO, 고려아연, S-Oil, SK이노베이션, HMM

데이터 수집 - 지표 선정

NASDAQ (세계 경제) S&P 500 (세계 경제) CBOE VIX (세계 경제 변동성) 원 달러 환율 (세계 경제와 한국 경제의 상관관계) 2년만기 미국채 선물 (금융정책 및 시장 전망) 10년만기 미국채 선물 (금융정책 및 시장 전망)

거래량 (시장 참여자의 반응, 모멘텀)
PER (주가수익비율, 재무정보)
PBR (주가순자산비율, 재무정보)
ATR(Average True Range, 변동성)
투자자별 순매수

데이터 수집 - API

(1) FinanaceDataReader

```
class UpdateDB:
   def __init__(self):
       self.yday = (date.today() - timedelta(1)).strftime('%Y%m%d') # 12 전
       self.bfyday = (date.today() - timedelta(2)).strftime('%Y%m%d') # 22 전
       self.options = Options()
       self.options.add_argument('headless')
       self.contents = []
   def getINVEST(self): # Investing.com EllO/El
       self.sp500 = fdr.DataReader('US500', self.yday, self.yday)[['Close']]
       self.cboe = fdr.DataReader('VIX', self.yday, self.yday)[['Close']]
       self.rate = fdr.DataReader('USD/KRW', self.yday, self.yday)[['Close']]
       # 거시경제지표 중 S&P500은 데이터 업데이트가 늦음
       df_index = pd.concat([self.sp500, self.cboe, self.rate], axis=1).reset_index()
       df_index.columns = ['date', 'sp', 'cboe', 'exchangerate']
       self.df_index = df_index.set_index('date')
       print('getINVEST complete.')
       print(self.df_index)
       return self.df index
```

데이터 수집 > 모델 선택 과정 > 웹 구현

(2) pykrx

```
class UpdateDB:
   def init (self):
        self.yday = (date.today() - timedelta(1)).strftime('%Y%m%d')
        self.bfyday = (date.today() - timedelta(2)).strftime('%Y%m%d')
        self.bffyday = (date.today() - timedelta(3)).strftime('%Y%m%d')
   def getKRX(self, code):
        self.stockname = stock.get_market_ticker_name(code)
        def getATR():
            df_a = stock.get_market_ohlcv_by_date(self.bffyday, self.yday, code)
            df_atr = df_a.rename(index={'\summa\text{"Date"}}).drop(columns="\lambda]\text{J}\text{", axis=1}
            df_atr.columns = ['high', 'low', 'close', 'volume']
            df_atr["atr"] = ""
            |st = []
            atr = []
            for i in range(len(df atr) - 1):
                a = df_atr.iloc[i, 0] - df_atr.iloc[i, 1] # <math>\Box \mathcal{V} - \mathcal{M} \mathcal{V}
                b = df_atr.iloc[i, 0] - df_atr.iloc[i + 1, 2] # 고가-전날종가
                c = df_atr.iloc[i, 1] - df_atr.iloc[i + 1, 2] # 저가-전날종가
                Ist = [abs(a), abs(b), abs(c)]
                atr.append(max(lst))
            df_atr.iloc[1, 4] = atr
            df atr = df atr[1:]
           return df_atr[['close', 'volume', 'atr']]
        self.ohlcv = getATR()
        self.funda = stock.get_market_fundamental_by_date(self.yday, self.yday, code)[['PER',
        self.value = stock.get_market_trading_value_by_date(self.yday, self.yday, code).drop(['
        self.df = pd.concat([self.ohlcv, self.funda, self.value], axis=1)
        self.df_krx = self.df.reset_index()
        self.df_krx.columns=['date','y','volume', 'atr', 'per', 'pbr', 'institution', 'corp',
        self.df_krx = self.df_krx.set_index('date')
        return self.df_krx
```

데이터 수집 > 모델 선택 과정 > 웹 구현

self.df = pd.DataFrame(data=self.contents, columns =['title', 'press', 'category', 'dat

데이터 수집 - 크롤링

(1) 인베스팅닷컴 주요 지표 크롤링

```
def crawlINVEST(self): # Investing.com 크롤링
        self.getINVEST()
        self.urls = ['https://kr.investing.com/indices/nasdaq-composite-historical-data','htt
-bonds/us-2-yr-t-note-historical-data', 'https://kr.investing.com/rates-bonds/us-10-yr-t-note
        for url in self urls:
            self.driver = webdriver.Chrome('C:\mathbb{c}\text{-chromedriver.exe}', options=self.options)
            self.soup = BeautifulSoup(self.driver.page_source, 'html.parser')
                self.index = self.soup.select('#last_last')
            except:
                self.driver.execute_script("window.scrollTo(0, 700)")
                self.index = self.soup.select('#curr_table > tbody > tr:nth-child(1) > td:nth
            self.contents.append(self.index[0].text.strip())
            del self.soup
            self.driver.quit()
        self.dateindex = pd.DatetimeIndex([(date.today() - timedelta(1))]) #datetime.today()
        df_crawl = pd.DataFrame([self.contents], index= self.dateindex, columns=['nasdag','fu
set_index().rename(columns={'index': 'date'})
        self.df_crawl = df_crawl.set_index('date')
        print('crawlINVEST complete.')
        print(self.df_crawl)
        return self.df crawl
    def mergeINVEST(self):
        self.crawlINVEST()
        self.df_invest = pd.merge(self.df_index, self.df_crawl, on='date')
        print(self.df_invest)
        return self.df_invest
```

(2) 빅카인즈 뉴스기사 크롤링

```
class CRAWL
    def __init__(self):
        self.options = Options()
        self.options.add_argument('headless')
        self.driver = webdriver.Chrome('C:\driver.exe', options=self.options)
    def getURL(self.url):
        # 빅카인즈 사이트 이동
        self.driver.implicitly_wait(2)
        self.driver.set_window_size(1300,800)
        self.drlver.get(url)
        # 검색기간 1주일로 설정
        self.driver.find_element_by_xpath('//*[@id="collapse-stor-1-hodu"]/div[0]/div
        self.driver.find_element_by_xpath('//*[@id="srch-tab1"]
    def getPage(self, url, querytxt):
                                                                      soup = BeautifulSoup(self.driver.page_source, 'html.parser')
        self.getURL(url)
                                                                      # 기사 리스트
        searchbox = self.driver.find_element_by_id("total-searc
                                                                      articles = soup.select('div.news-inner')
        searchbox.send_keys(querytxt)
                                                                      # 剛のスス 世点 蓋聲
                                                                      print('Current Page : []'.format(curPage))
        searchbox.send keys("\n") # 검색버튼 엔터
        self.driver.find_element_by_xpath('//*[@id="filterTab03]
        self.driver.find_element_by_xpath('//*[@id="select2"]/o
                                                                          title = article.select_one('span.title-ellpsis').text.strip()
        soup = BeautifulSoup(self.driver.page_source, 'html.par
                                                                          press = article.select_one('div.info > div > a.provider'), text.strip()
        pageNum = soup.select('div.lastNum')[0].text
                                                                          category = article.select_one('div.info > div > span.bullet-keyword').text.strip
        self.totalPage = int(pageNum)
                                                                          date = article.select_one('dlv.info > p.name').text.strip()
        del soup
                                                                          self.contents.append([title, press, category, date])
    def crawling(self, url, querytxt):
                                                                       # 기사 전문
        self.getPage(url, querytxt)
                                                                      for i in range(len(articles)):
        print('Total Pages : ', self.totalPage)
                                                                          self.driver.find_elements_by_css_selector('span.title-ellpsis')[i].click()
        curPage = 1 # 超재 페이지
                                                                          text = self.driver.find_elements_by_css_selector('div.news-view-body')[0].text
        self.contents = []
                                                                          self.texts.append(text.replace('#n', ''))
        self.texts = []
                                                                          self.driver.find_element_by_xpath("//div[@id='news-detail-modal']/div/div/butto
                                                                          time_sleep(2)
                                                                      # 페이지 수 증가
                                                                      curPage += 1
                                                                      if curPage > self.totalPage:
                                                                          print('Crawling succeed')
                                                                      # 페이지 이동 클릭
                                                                      self.driver.implicitly_wait(3)
                                                                      nextbtn = self.driver.find_element_by_xpath("//*[@id="news-results-tab"]/div[6]/div
                                                                      self.driver.execute_script("arguments[0].click():", nextbtn)
                                                                      # bs4 인스턴스 삭제
                                                                      del soup
                                                                      time.sleep(2)
                                                                ef saving(self, querytxt):
                                                                   # 브라우저 종료
```

self.df['text'] = self.texts

데이터 수집 - 스케쥴러

"매일 오전 5:30에 데이터 업데이트"

(1) 주식 지표 데이터

```
for code in codes:
    udb.getKRX(code) # y, volume, per,
    udb.saving() # db에 최종 저장
    udb.conn.close()

# 스크래핑 및 전처리 실행
schedule.every().day.at("05:32").do(stock)
# schedule.every(1).minutes.do(stock)
while True:
    schedule.run_pending()
    time.sleep(1)
```

(2) 빅카인즈 뉴스기사 데이터

```
for stockname in stocknames:
    crawl = Bigkinds()
    crawl.crawling(url, stockname)
    crawl.saving(stockname)
    conn.close()

schedule.every().day.at("5:30").do(crawl) # 매일 5:30에 동작
# schedule.every().monday.at("5:30").do(crawl) # 매주 월요일
while True:
    schedule.run_pending()
    time.sleep(1)
```

데이터 적용 프로세스

Macro Data

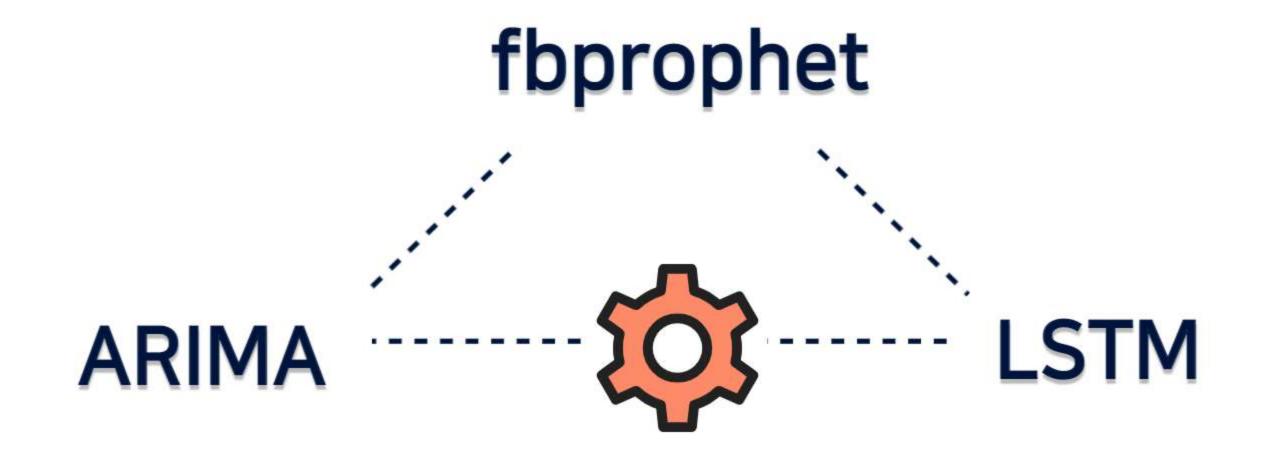
Stock Data

NASDAQ S&P 500 CBOE VIX 원 달러 환율 2년만기 미국채 선물 10년만기 미국채 선물

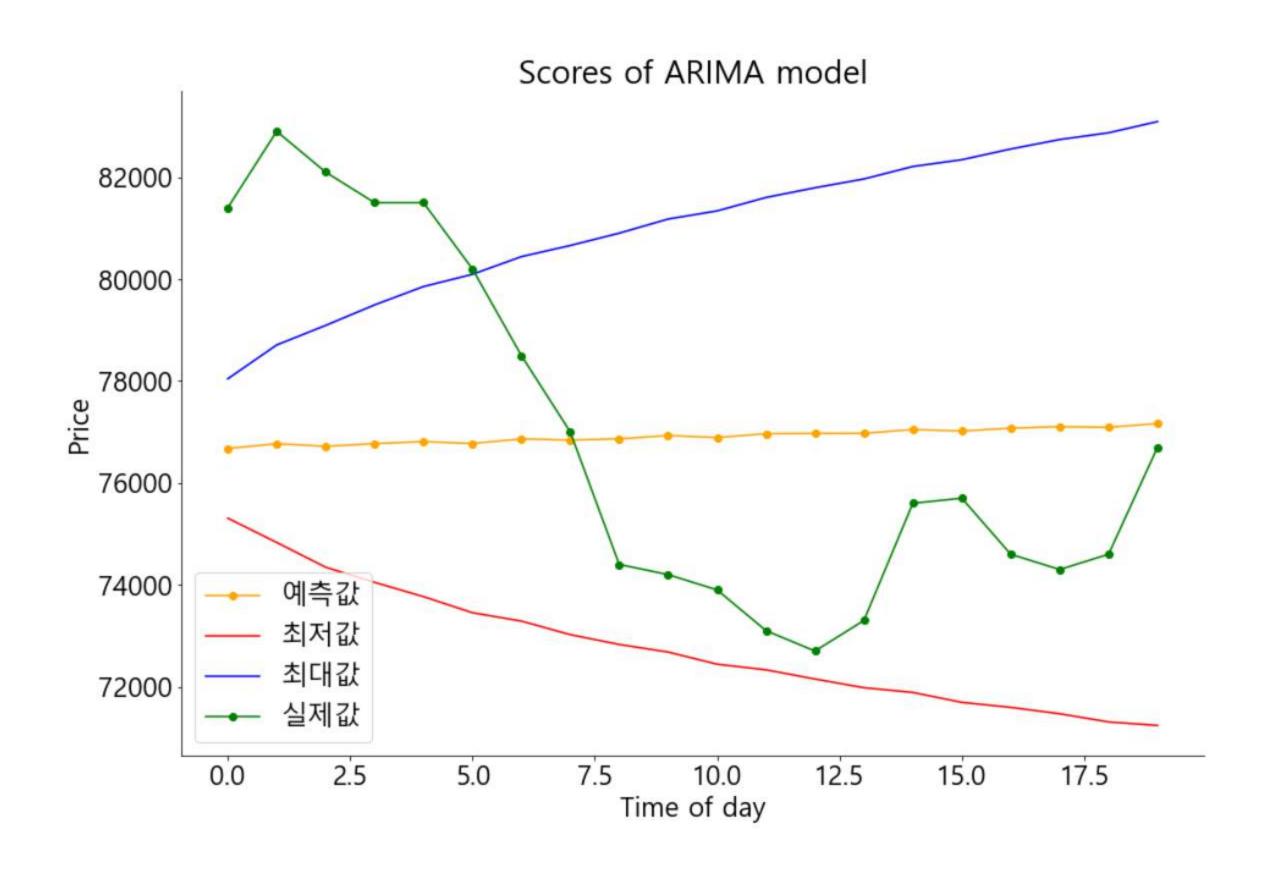
거래량 PER PBR ATR 투자자별 순매수

Train Data
모델 학습
모델 이측

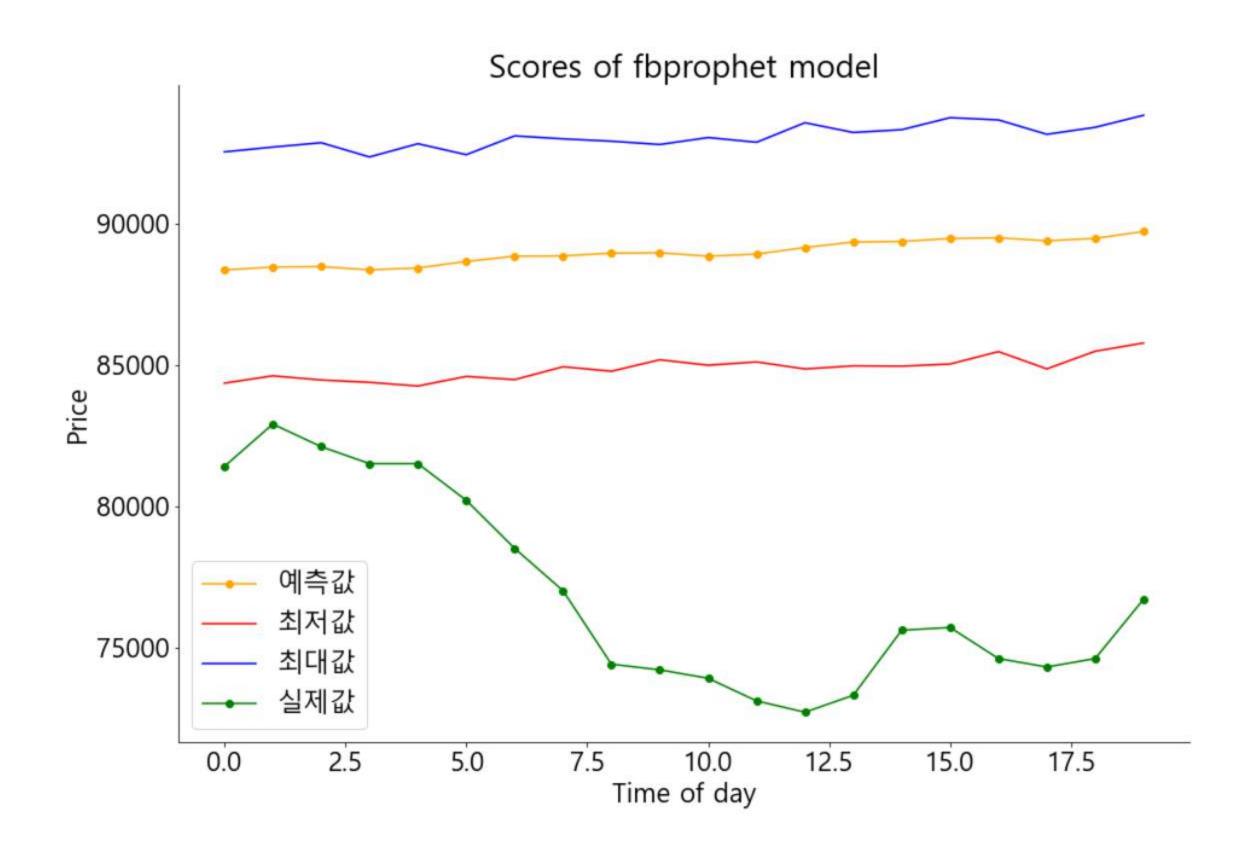
종가 예측 모델 선택



모델 선택 과정 - ARIMA



모델 선택 과정 - fbprophet

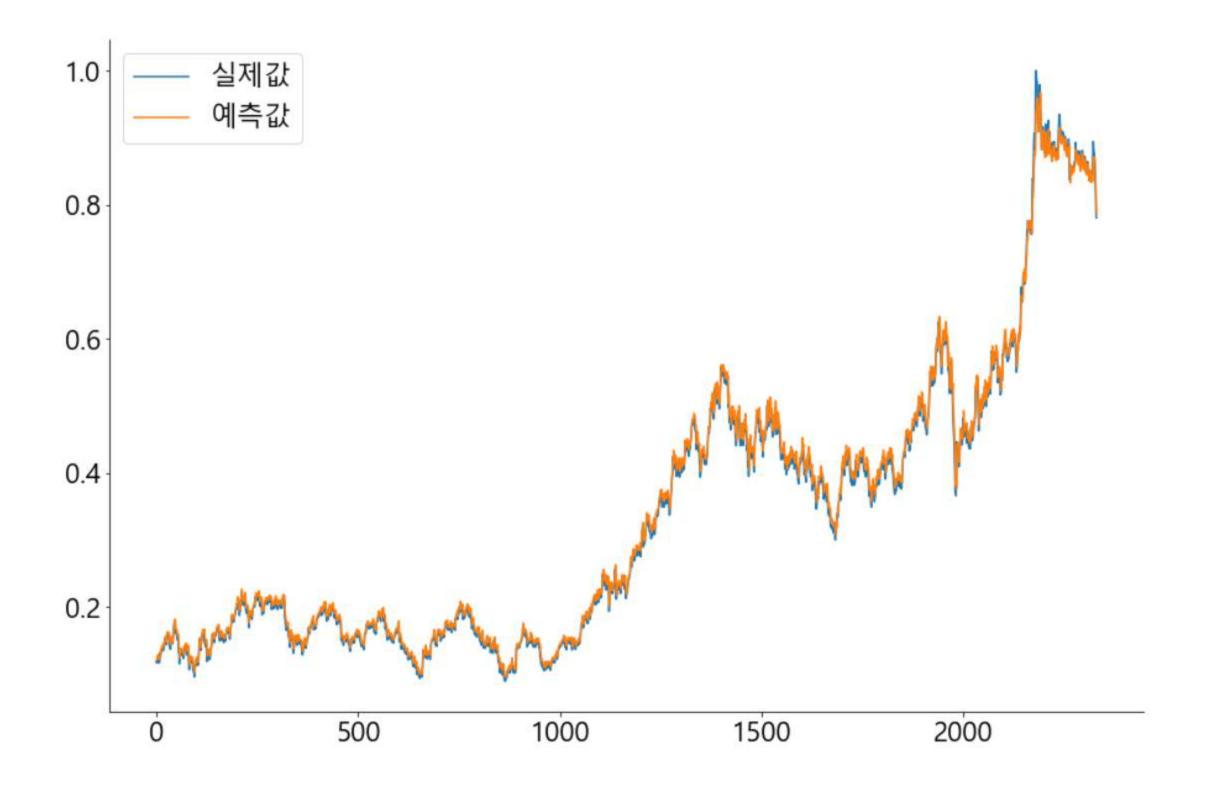


모델 선택 과정 - LSTM

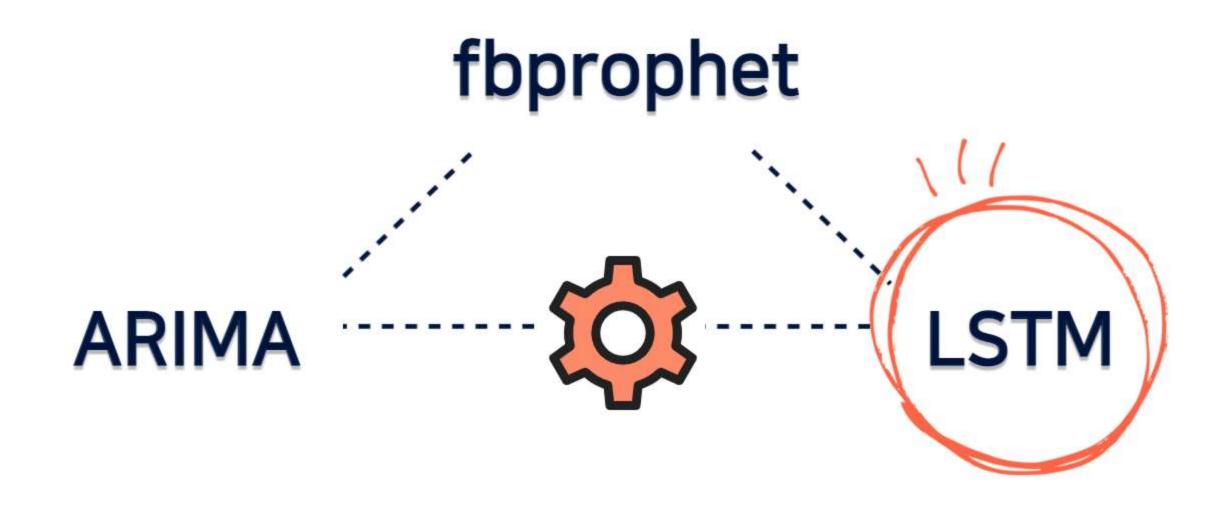
LSTM 모델 최대 스코어

- RMSE: 0.015863938

- R2: 0.9922155763



종가 예측 모델 선택



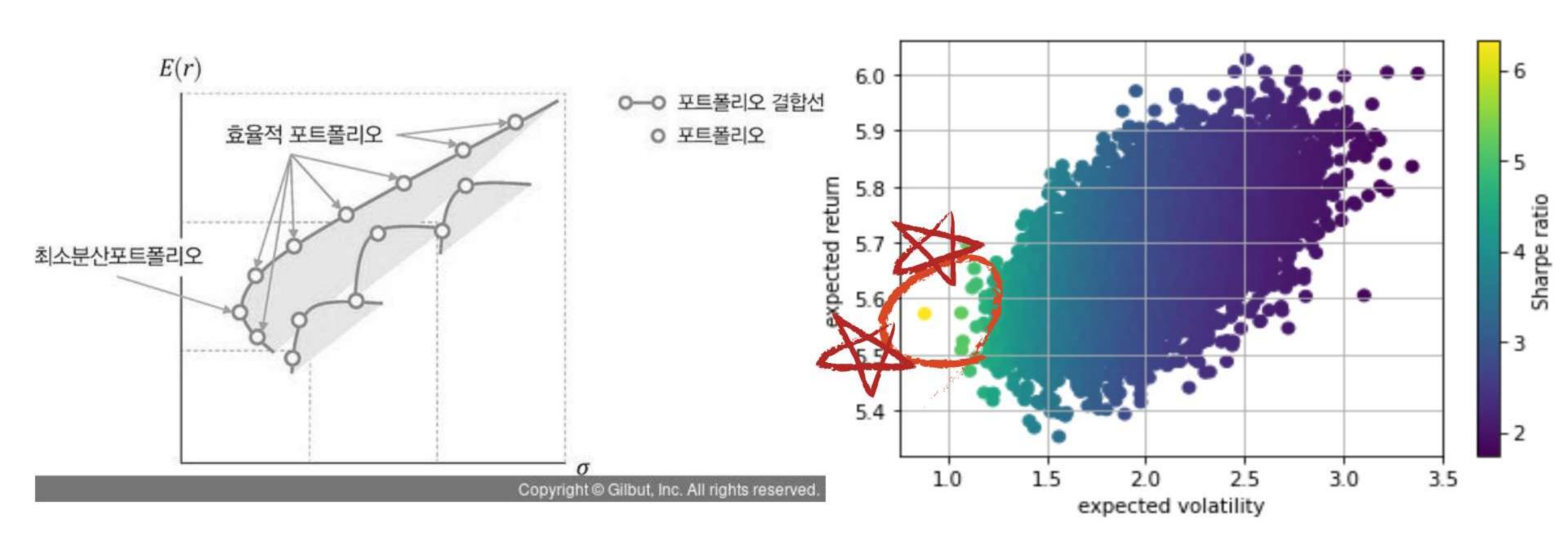
LSTM 모델 설명



LSTM 모델 설명



" 먼 미래를 예측할때 성능 감소가 적으며 feature를 더욱 정확하게 예측 하여 성능을 향상시킬 여지가 있다 " 포트폴리오 추천 - MVP 모델



Web Server



SERVER

웹 구성







웹 연결 - url 파라미터

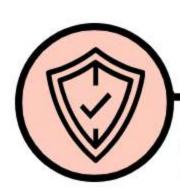
데이터 수집 > 모델 선택 과정 > 웹 구현

```
var search = location.search;
var params = new URLSearchParams(search);
var getType = params.get('totals');
var total = parseInt(getType)
$(document).ready(function () {
    $('#radioButton').click(function () {
        var R1 = $('input[name="Q1"]:checked').val();
        var R2 = $('input[name="Q2"]:checked').val();
        //var R3 = $('input[name="Q3"]:checked').val();
        var R4 = $('input[name="Q4"]:checked').val();
        var R5 = $('input[name="Q5"]:checked').val();
        var R6 = $('input[name="Q6"]:checked').val();
        var Q1 = parseInt(R1);
        var Q2 = parseInt(R2);
        //var Q3 = parseInt(R3);
        var Q4 = parseInt(R4);
        var Q5 = parseInt(R5);
        var Q6 = parseInt(R6);
        var res = parseInt(Q1) + parseInt(Q2) + parseInt(Q4) + parseInt(Q5) + parseInt(Q6);
        window.location.href = "portpolio.html?res=" + res + "?total=" + total;
```

04

프로젝트 발전 방안 및 개발 후기

발전 방안

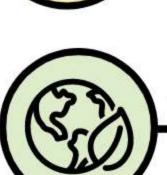


주가 예측 모델 성능 향상

유가, 광물 가격, 실리콘 가격 등 기타 원자재 가격이나 필라델피아 반도체 지수와 같은 산업군 관련 지표를 활용하여 예측 정확도 향상

장기 예측 모델 개발

현재 LSTM + fbprophet 모델에서 fbprophet을 활용 하여 시계열 예측으로 미래 features를 예측하는데, 이를 다른 방식으로 대체하여 더욱 정확하게 예측한다면 성능이 향상되고 장기 예측이 가능할 것으로 기대된다.



고객 최적화 포트폴리오 모델 개발

현재 고객의 위험 감수 성향으로만 고객을 분류하고 포트폴리오를 추천해 주지만, 포트폴리오 구성 과정에서 비재무적 지표 활용하여 투자자의 취향을 반영할 수 있다. (ESG 등 특정 섹터나 테마에 대한 선호)

개발 후기



이재웅

PM 역할을 수행하면서 프로젝트에서 발생할 수 있는 다양한 문제를 경험한 값진시간이었습니다. 병목현상을 비롯한 프로젝트 진행중 발생할 수 있는 문제의 해결책을 고민해보게 되었으며 WBS, 와이어 프레임 등 프로젝트 산출물의 중요성을 알게 되었습니다. 또한 다양한 머신러닝, 딥러닝 기법을 응용하여 통합된 모델을 만드는 과정이 쉽지 않았지만 모델링에 대한 이해를 높일 수 있었습니다. 쉽지 않은 프로젝트 였지만 책임감 있게 맡은 일을 수행해준 팀원들 덕분에 만족할 만한결과를 얻을 수 있었습니다. 감사합니다.



김병현

동일한 실력을 가지지 않은 다섯명이 팀을 이뤄서 같은 과제를 수행하며 다양한 문 제를 맞닥뜨렸을 때 해결하 는 과정에서 성취감을 느꼈 습니다. 역할 분담 후 여러 과정들을 병합하는 과정에 서 다른 사람들의 코드를 보 고 이해하는데에 있어서 힘 든점이 있었습니다



서미오

웹 스크래핑과 API로 데이터를 가져온 후 전처리를 하고, DB에 연동하는 과정에서 겪은 다양한 시행착오가 기억에 남습니다. 지속적인 서비스를 위해 스케쥴러도적용하니 오류가 끝없이 나왔습니다. 시간이 부족해 모든 케이스를고려한 코드를 구현하지 못한게 아쉽습니다. 또한 계속 담당했던 프론트가 아닌 백엔드를 해보니시스템 프로세스와 다른 팀원들의고충을 이해하게 되었습니다!



송건룡

마지막 프로젝트라서 다들 최선을 다한게 느껴졌습니 다. 서로 모르거나 부족한 부분을 도와주기도 하고, P M분이 역할을 잘 해주셔서 팀 프로젝트가 원활하게 이 루어 질 수 있었던거 같습니 다



유준웅

주식종목에 포토폴리오를 제 공함에 있어서 많은 지수들이 얽히고설켜 있다는것을 알 수 있었고 그렇기 때문에 모델링 과정의 주식을 예측하는데 있 어서 그 정확성을 높히는것이 상당히 어려운 작업임을 느낄 수 있었습니다. 비록 실력이 부족해서 많이 참여할수는 없 었지만, 팀원들을 통해서 많 은것을 배울 수 있어서 유익한 시간을 가질 수 있었습니다.

THANK YOU