# 특정 시간대의 주가 변동 패턴을 이용한 실시간 주가 예측

# 빅데이터 연합동아리 보아즈 ADV 프로젝트

15 기 분 석 김 상 휘 15 기 분 석 김 성 용 15 기 분 석 김 해 준



# **INDEX**

- 01 프로젝트 배경
- 02 프로젝트 목표
- 03 프로젝트 진행
  - ▶ 데이터 수집
  - ▶ 시계열 클러스터링
  - ▶ 분류 모델
  - ▶ 예측모델
  - ▶ 투자 종목 추천
- 04 최종 결과
  - ▶ 투자 결과
- 05 투자 구현
  - ▶ 실시간성 특징 구현



01프로젝트 배경





# 

## 꺼지지 않는 투자 열풍, 투자 업종 올해 초 대비 42% 성장

특히 증권 앱 사용자 성장 돋보여, 가상화폐 앱 시장 규모의 8배가량

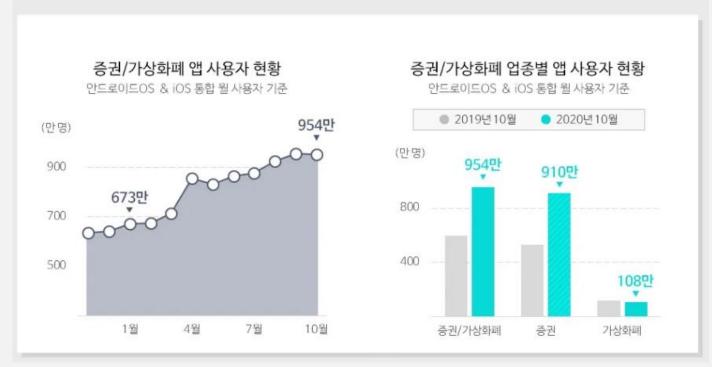


사진 출처: https://wowtale.net/2020/12/05/mobile-securities-and-crypto-currency-app-market-in-korea/

"쥐꼬리만 한 월급 받아서 월세와 생활비 내고 나 면 남는게 없지 않나. 노동에만 의존하면 영원히 가난에서 탈출할 수 없을 것 같아 마이너스 통장 을 만들고, 투자처를 알아보고 있다"

회사원 정 모씨(36)

"은행 저축으로 돈을 모으거나 청약통장으로 집을 사는 일은 현실적으로 너무 어렵기 때문에 직장을 그만두고 전업 주식 투자자로 활동을 시작했다" 대학원생 이 씨(30)





# 

| o   |              |
|---|--------------|
| Warren Bo.fit(money)  STOCK PREDICTION                      |              |
| https://github.com/Boaz13-stock-prediction/stock_prediction |              |
| o   |              |
|   | Boaz 13기 최정만 |
|   | Boaz 13기 조수연 |
|   | Boaz 13기 정상형 |





# ✓ 수많은 기존의 주가 예측 프로젝트

"주식시장은 **불치의 감정적 문제**를 가지고 있어서 정신 분열적이고 비논리적인 행위를 매일 일삼는다"

"주식시장의 변동성은 합리적인 기대를 가지고 있는 것이 아 니라, 이러한 **감정적인 변화**에 따라 수시로 변동을 부린다"



[ Benjamin Graham ]





# ✓ 우리가 가지는 차별성

# " 주가 변동 패턴 "

#### 기존 프로젝트 방향

- 주가에 영향을 미치는 최대한 많은 변수 생성
- 실시간 이슈를 반영하기 위한 자연어 처리
- RNN, LSTM 등의 인공신경망을 이용한 모델링
- 주가 변동의 기준이 일(day) 이 됨

#### 우리 프로젝트 방향

- 변수에 집중하기 보다, 주가 변동 모양에 집중
- 예측의 근거는 비슷한 변동성을 보인 과거 데이터
- 주가 변동의 기준이 분(min) 이 됨



02프로젝트 목표





#### 프로젝트 목표

# 9시부터 9시 30분까지

특정 시간대의 주가 변동 패턴을 이용한실시간 주가 예측 9시 35분



→ 일일 매매 종목 제안



03 프로젝트 진행





### ✓ 프로젝트 개요 및 방법

## 프로젝트 개요

- 분별 주가 데이터 수집
- 전처리
- 비슷한 주가 변동 패턴 클러스터링
- 새로운 데이터가 들어왔을 때, 해당 데이터가 속하는 클러스터로 분류
- 분류된 클러스터의 데이터들을 이용 하여 특정 시간의 주가 예측
- 최적의 투자 종목 추천



프로젝트 배경

# 방법

- 크롤링 (Selenium)
- **Standard Scale**
- 시계열 클러스터링 (GMM)
- 분류 모델 (GMM+CNN)

예측 모델 (가중치 모델)

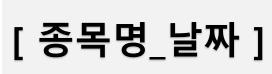
수익률 한계선





# 데이터 수집

# [ 9:00, 9:01, 9:02, ..., 9:35 ]



|     |   | •     |       |       |       |       |       |       |
|-----|---|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
|     | Α                                       | В     | С     | D     | Е     | F     | G     | Н     |
|     |   | 9:00  | 9:01  | 9:02  | 9:03  | 9:04  | 9:05  | 9:06  |
| 2   | AK홀딩스_20210201                          | 28500 | 28650 | 28450 | 28300 | 28150 | 27950 | 27800 |
| 3   | AK홀딩스_20210202                          | 29650 | 29700 | 29450 | 29700 | 29550 | 29600 | 30200 |
|     | 1 1 1 2 0 <u></u>                       | 30150 | 29950 | 29900 | 29850 | 29900 | 29900 | 29900 |
| 5   | 11120================================== | 29900 | 29800 | 29800 | 29800 | 29750 | 29650 | 29800 |
|     | AK홀딩스_20210205                          | 32450 | 32050 | 32050 | 32250 | 32400 | 32200 | 32150 |
|     | AK홀딩스_20210208                          | 32050 | 31650 | 31600 | 31500 | 31600 | 31600 | 31750 |
| 1 8 | NNE 8                                   | 33300 | 33250 | 33200 | 33300 | 33250 | 33050 | 32800 |
|     | AK홀딩스_20210210                          | 32450 | 32500 | 32350 | 32400 | 32400 | 32350 | 32350 |
| 1   | AK홀딩스_20210215                          | 32550 | 32300 | 32550 | 32300 | 32250 | 32150 | 32200 |
| 1   | 1 AK홀딩스_20210216                        | 31550 | 31500 | 31500 | 31200 | 31400 | 31400 | 31350 |
| 1   | 2 AK홀딩스_20210217                        | 30750 | 30900 | 30850 | 30700 | 30700 | 30700 | 30750 |
| 1   | 3 AK홀딩스_20210218                        | 30950 | 30750 | 30800 | 30600 | 30500 | 30600 | 30550 |
| 1   | 4 AK홀딩스_20210219                        | 30300 | 30300 | 30300 | 30300 | 30200 | 30200 | 30200 |
| -   |   |       |       |       |       |       |       |       |

2월 1일 ~ 7월 1일까지 수집된 데이터 13,202 개





✓ 전처리

# [ Scaled Data]

|    | Α              | В        | С        | D        | Е        | F        | G        | Н        |
|----|----------------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
| 1  |                | 9:00     | 9:01     | 9:02     | 9:03     | 9:04     | 9:05     | 9:06     |
| 2  | AK홀딩스_20210201 | 0.701614 | 1.322716 | 0.494581 | -0.12652 | -0.74762 | -1.57576 | -2.19686 |
| 3  | AK홀딩스_20210202 | -1.41478 | -1.24095 | -2.11009 | -1.24095 | -1.76243 | -1.5886  | 0.497344 |
| 4  | AK홀딩스_20210203 | 0.127651 | -0.95363 | -1.22395 | -1.49427 | -1.22395 | -1.22395 | -1.22395 |
| 5  | AK홀딩스_20210204 | -0.67764 | -1.02123 | -1.02123 | -1.02123 | -1.19302 | -1.53662 | -1.02123 |
| 6  | AK홀딩스_20210205 | 2.744333 | -0.46854 | -0.46854 | 1.137894 | 2.342723 | 0.736284 | 0.334675 |
| 7  | AK홀딩스_20210208 | 0.815074 | -1.33852 | -1.60771 | -2.14611 | -1.60771 | -1.60771 | -0.80012 |
| 8  | AK홀딩스_20210209 | 2.183657 | 2.014963 | 1.846268 | 2.183657 | 2.014963 | 1.340185 | 0.496712 |
| 9  | AK홀딩스_20210210 | 1.149953 | 1.563936 | 0.321987 | 0.73597  | 0.73597  | 0.321987 | 0.321987 |
| 10 | AK홀딩스_20210215 | 3.077748 | 0.922127 | 3.077748 | 0.922127 | 0.491003 | -0.37125 | 0.059878 |
| 11 | AK홀딩스_20210216 | 0.521182 | 0.145931 | 0.145931 | -2.10558 | -0.60457 | -0.60457 | -0.97982 |
| 12 | AK홀딩스_20210217 | -1.33919 | -0.56987 | -0.82631 | -1.59563 | -1.59563 | -1.59563 | -1.33919 |
| 13 | AK홀딩스_20210218 | 0.873894 | -0.27011 | 0.015889 | -1.12812 | -1.70012 | -1.12812 | -1.41412 |
| 14 | AK홀딩스_20210219 | 1.085218 | 1.085218 | 1.085218 | 1.085218 | 0.295968 | 0.295968 | 0.295968 |

2월 1일 ~ 7월 1일까지 수집된 데이터 13,202 개





# ✓ 시계열 클러스터링

# **ALGORITHMS**

#### 비교 기준

1.MAE(실제값-예측값)

2.CNN과의 일치도

| 알고리즘<br>클러스터 수 | GMM                          | Time KNN                                   | mean shift                                 | 그 외<br>DTW, DBSCAN등                   |
|----------------|------------------------------|--|--|---------------------------------------|
| 300            | MAE: 0.45498<br>Number: 514  | MAE:0.53136<br>Number: 1554                | Quantile:0.01<br>MAE:0.57159<br>Number:947 | 1.비교할 필요없이 성능<br>이 매우 낮은 경우           |
| 400            | MAE: 0.428578<br>Number: 412 | <b>MAE:</b> 0.52393<br><b>Number:</b> 1393 | Quantile:0.5                               | 2.알고리즘이 매우 복잡<br>하고 데이터 수가 많아         |
| 500            | MAE: 0.40147<br>Number: 296  | <b>MAE:</b> 0.50799<br><b>Number:</b> 1107 | MAE:0.61258<br>Number:725                  | 하고 데이터 무가 많아<br>계산에만 하루이상 소요<br>되는 경우 |
|                |                              |  |  | 비교 대상 제외                              |

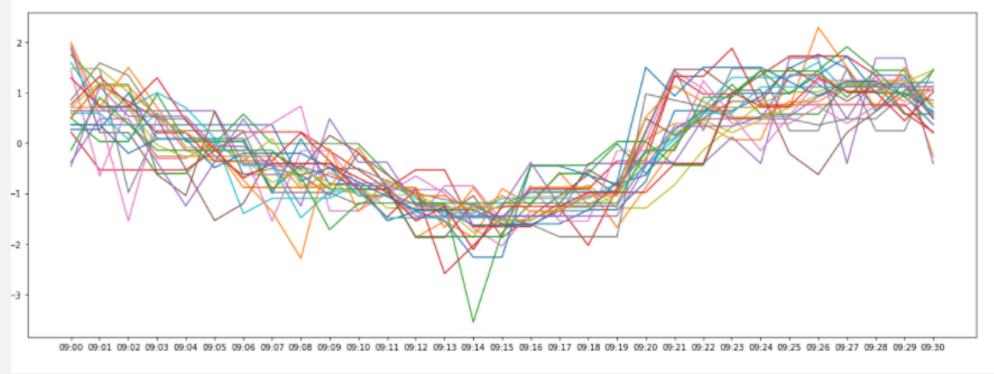






#### ✓ 시계열 클러스터링

cluster\_0: 25개 ['롯데케미칼\_20210507' '넥센타이어\_20210331' '화승엔터프라이즈\_20210601' '티웨이항공\_20210324' 'NPC\_20210604' '대한제당\_20210601' '윌비스\_20210601' '후성\_20210601 ·웅진씽크빅\_20210610' '삼성중공업\_20210419' '두산밥캣\_20210610' '롯데케미칼\_20210402' '삼성생명\_20210322' '솔루스첨단소재\_20210601' '지누스\_20210601' '내영포장\_20210202' '동양철관\_20210604' '에코프로비엠\_20210219' '삼성증권\_20210601' '삼성전자우\_20210601' '쌍방울\_20210607' '대영포장\_20210419' '한섬\_20210604' '태경산업\_20210610' 'TIGER 미디어컨텐츠\_20210610']







#### 분류 모델

Gaussian Mixture Model + Convolutional Neural Network (보조)

문제점

GMM model의 predict만을 활용해서 새로운 데이터를 알맞는 그룹에 분류하는 정확성이 낮다.

개선 방향

GMM model외에 다른 분류 모델을 같이 활용해서, 두 모델 모두 같은 그룹을 예측하는 것만 활용하자.

모델 선정

Random Forest,CNN,RNN,LSTM과 같은 다양한 모델을 활용해 각각의 성능을 비교.(MAE, 수익률, GMM과의 일치성)



| 보조 모델               | MAE     | GMM과의 일치 수 |
|---------------------|---------|------------|
| CNN                 | 0.42857 | 412개       |
| LSTM                | 0.44943 | 414개       |
| 그 외 (RNN,RF<br>etc) | x>0.5   | x<400      |

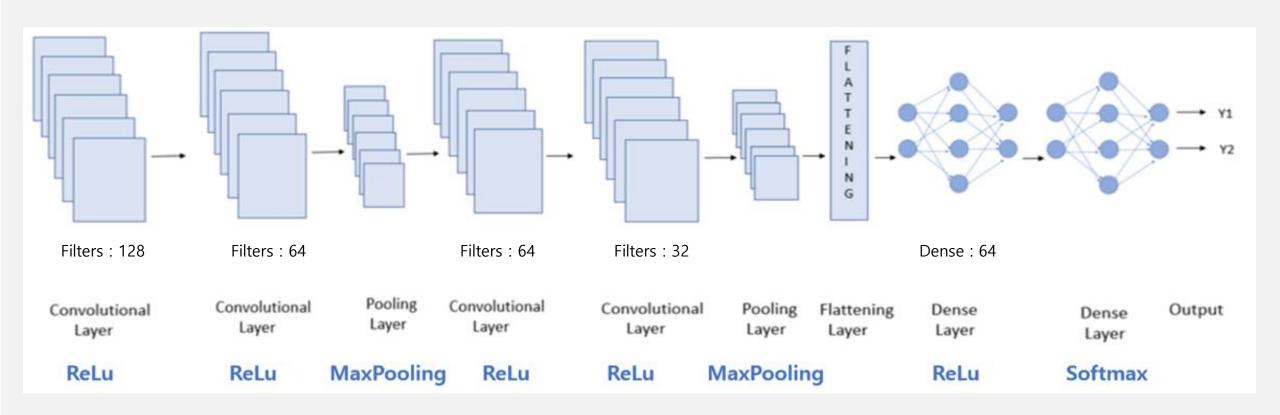
CNN 모델을 활용하는 것이 GMM과의 일치성, 수익률 모두 가장 높게 나왔다. CNN 모델을 GMM 보조로 결정.





# 분류 모델

#### CNN layer 구조







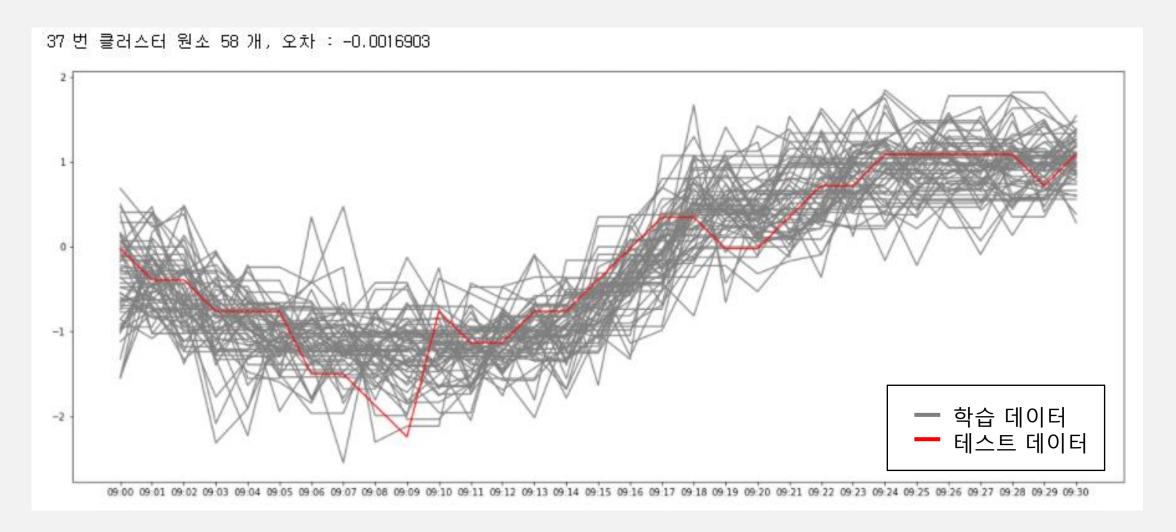
# ✓ 분류 모델 활용 예시

| 09:06     | 09:07     | 09:08     | 09:09     | <br>09:23     | 09:24     | 09:25     | 09:26     | 09:27     | 09:28     | 09:29     | 09:30     | clst_CNN | clst_GMM |
|-----------|-----------|-----------|-----------|---------------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|----------|----------|
| -1.305917 | -1.599748 | -1.452833 | -1.012086 | <br>0.163240  | 0.163240  | 0.457071  | 0.603987  | 0.457071  | 0.603987  | 1.338565  | 0.163240  | 49       | 371      |
| -0.087409 | -0.284078 | 0.109261  | 0.699268  | <br>-0.480747 | -0.480747 | -0.677416 | -0.677416 | -0.480747 | -0.480747 | -0.677416 | -0.874085 | 92       | 92       |
| 0.017374  | 1.268266  | 0.330097  | 1.268266  | <br>0.017374  | 0.330097  | -0.608073 | 0.330097  | 0.017374  | 0.017374  | 0.330097  | 0.017374  | 331      | 146      |
| 0.731925  | 1.707825  | 1.707825  | 1.707825  | <br>-0.243975 | 0.731925  | -0.243975 | -0.243975 | 0.731925  | -0.243975 | 0.731925  | 0.731925  | 44       | 101      |
| 1.039606  | 1.301325  | 1.563044  | 1.824764  | <br>-1.054146 | -1.054146 | -0.792427 | -0.792427 | -1.054146 | -0.792427 | -1.054146 | -0.530708 | 369      | 352      |





# 예측 모델







## 예측 모델

## 가중치 평균 함수

$$\alpha = \frac{\sum (\log(D+1)^{-1} * a)}{N}$$

D = dissimilarity(Euclidean Distance)

N = 데이터 수

a = 35분 주가

 $\alpha$  = 35분 가중 평균값





유사도가 높을수록 높은 가중치 적용



최종 결과



# ✔ 투자 종목 추천

다음 조건을 만족할 시에 투자 종목으로 추천

- 1. 9시부터 9:30분 사이에 거래가 25분 이상 발생
- 2. GMM과 CNN의 predict가 일치하는 종목



3. pred\_35가 일정 값을 넘을 때

# 실제 조건을 만족시켜 추천해준 종목들

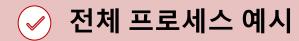
|                        | pred_35  | clst_CNN | clst_GMM |
|------------------------|----------|----------|----------|
| DL건설_20210624          | 0.841556 | 186      | 186      |
| DL이앤씨_20210625         | 0.851929 | 186      | 186      |
| HANARO e커머스_20210623   | 0.685019 | 378      | 378      |
| NPC_20210624           | 0.879338 | 379      | 379      |
| TIGER 차이나항셍테크_20210625 | 1.296374 | 258      | 258      |
| WISCOM_20210624        | 0.804605 | 372      | 372      |



04

최종 결과





921개 데이터 중, GMM과 CNN의 결과가 일치한 412개의 종목 list를 반환.

412개의 종목 중에서 이윤이 예상되는 조건을 만족한 종목 11개를 추출

투자한 11개의 종목에서 얻어낸 이윤을 계산 후 반환-> 11개의 종목에서 총 수익률 2.2278 달성

| Index(['제주항공_20210209', '아시아나항공_20210329', 'TIGER 미국테크TOP10 INDXX_20210617',<br>'티와이홀딩스무_20210604', '효성_20210304', '한신기계_20210531', '메코프로비엠_20210209',<br>'케이탑리츠_20210617', '디와이_20210601', '한국조선해양_20210311',            |
|---|
| <br>'삼성전자_20210330', '넥센타이머_20210322', '일양약품_20210607', '혜인_20210611',<br>'현대차무_20210601', '태영건설_20210607', '대영포장_20210614', '세마베스틸_20210528',<br>'포스코케미칼_20210310', '삼성바이오로직스_20210225'],<br>dtype='object', length=412) |

추천 종목: Index(['샘표식품\_20210527', 'SK이노베이션\_20210302', '현대위아\_20210304', '현대백화점\_20210428', '아모레퍼시픽\_20210415', '동방\_20210318', '에이디테크놀로지\_20210419', '한신기계\_20210607', '한국타이어앤테크놀로지\_20210601', '동원금속\_20210611', '제이콘텐트리\_20210526'], dtype='object')

|                    | rev_percent |
|--------------------|-------------|
| 현대차2우B_20210622    | 0.945946    |
| DL건설_20210624      | 0.677966    |
| 까뮤이앤씨_20210625     | 0.375940    |
| 현대차우_20210624      | 0.267023    |
| 케이비아이동국실업_20210624 | 0.114811    |



수익률 : 2.2278



## 2021년 7월 19일 ~ 7월23일 모의 투자 결과

|          | 7월 19일    | 7월 20일                                | 7월 21일     | 7월 22일   | 7월 23일   |
|----------|-----------|---------------------------------------|------------|----------|----------|
| 추천된 종목 수 | 1         | 4                                     | 2          | 1        | 1        |
| 추천된 종목   | 에이엔피      | KC코트렐<br>TIGER Fn 신재생<br>광전자<br>넥센타이어 | DL<br>대림산업 | DB금융투자   | KTB투자증권  |
| 수익률      | +11.1392% | +0.6876%                              | +0.1248%   | +0.2894% | -0.9889% |
| 코스피 등락률  | -1.00%    | -0.35%                                | -0.52%     | +1.07%   | +0.13%   |

일주일 모델 수익률 : 2.25%

일주일 코스피 수익률: -0.69%



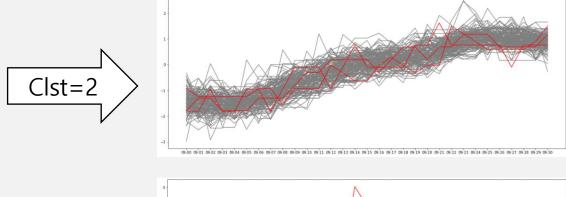


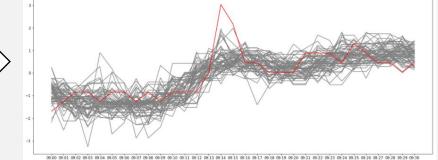
# 전체 프로세스 예시

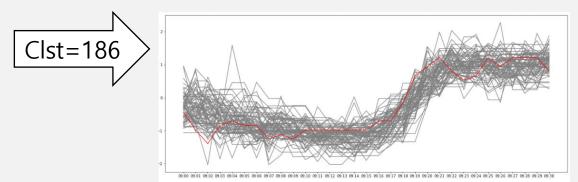
#### 추천된 종목들이 분류된 클러스터 그래프

|                    | clst_num |
|--------------------|----------|
| 현대차2우B_20210622    | 2        |
| DL건설_20210624      | 186      |
| 까뮤이앤씨_20210625     | 2        |
| 현대차우_20210624      | 2        |
| 케이비아이동국실업_20210624 | 108      |

Clst=108







분류가 잘 된 것을 확인할 수 있다.



투자 구현





# 데이터 자동 크롤링

## 실시간성 특징 구현





AWS lambda의 trigger를 활용하여 09:30에 자동 크롤링

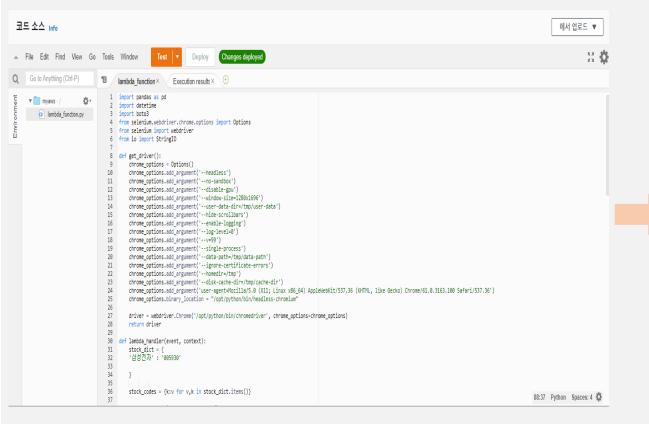




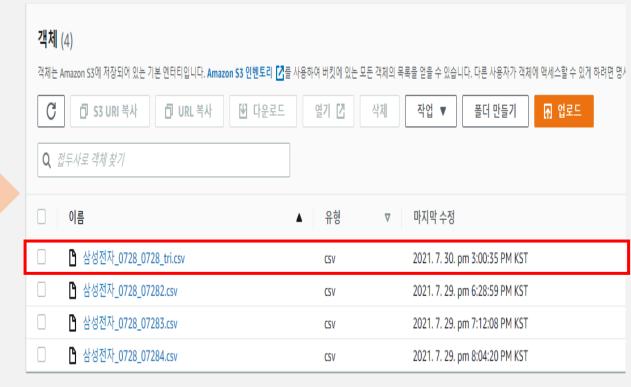
### 데이터 자동 크롤링

#### 실시간성 특징 구현

#### Lambda



#### **S**3





# 감사합니다

