KR-finBERT를 활용한 주가예측 모델 개선

A반 1조

김상준 김현석 배수연 손나리 이진수 주성현

Contents

- 서론 : Motivation
- 2 본론1: Dataset
- **3** 본론2: Modeling
- 4 결론: Contribution / Limitation



딥러닝 모델에 감성분석을 추가한,

short-term stock price prediction





Base Model

VS

Base Model + 감성분석 지표

overview 되도록 이 페이지에 시각화

① Why "stock price prediction?" - 당행



당행 시장예측시스템 내 주가예측모델에서 착안

─→ 직원이 PB 고객 상담 시 사용



Academic Side

수업에서 배운 크롤링 / 딥러닝 모델을 응용해볼 수 있을까?

① Why "stock price prediction"? - 산업

요약

금융상품의 제・판분리 리스크에 따라 개인자산관리서비스를 고도화하는 전략을 펴야 함.

Why?

1 강점: 구축해온 신뢰

2 금융자산 구성에서 주식 증가중

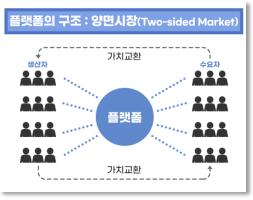
① Why "stock price prediction"? - 산업(Cont'd)

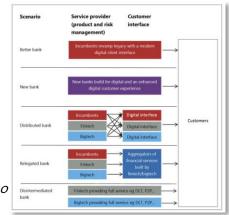
금융상품의 제· 판(제조, 판매)분리 risk에 따른 개인자산관리서비스 고도화 전략

"빅테크, 핀테크 등장으로 은행의 금융상품의 <mark>생성</mark>과 <mark>판매</mark>가 분리될 가능성" -바젤은행감독 위원회(BCBS)

"기존 은행들은 <mark>개인자산관리,</mark> 개인 및 중소기업 대상 대출관련 비즈니스 확대 등의 사업을 전략적 성장 분야로 분석"

당소기합 내경 |략적 성장 분야로 분석" -McKinsev. Future of Asia: The future o

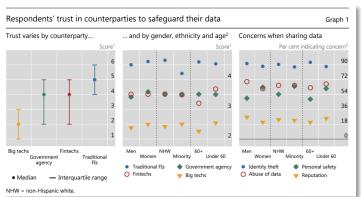




① Why "stock price prediction"? - 산업(Cont'd)

개인자산관리서비스 고도화 전략의 근거

i. 강점: 구축해온 신뢰



ii. 금융자산 구

하나금융연구소

<u> 안국 가계 금융자산구성</u>										
연말	현금·예금		금융투	자상품		보험·연금	기타			
단글	20.410	주식	채권	펀드	소계	TH.0-	71-1			
2015	42.8	16.5	5.7	3.5	25.7	31.1	0.5			
2016	43.7	15.7	5.1	3.2	24.0	31.8	0.5			
2017	43.1	17.4	4.2	3.0	24.7	31.8	0.5			
2018	44.3	15.2	4.2	2.9	22.3	32.9	0.5			
2019	44.8	15.3	3.6	2.8	21.7	32.8	0.6			
2020	43.4	19.4	3.4	2.4	25.2	30.8	0.7			

* 자료 : 금융자산부채잔액표(한국은행, '21.4.8)

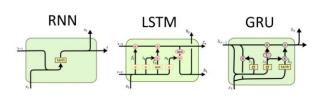
0 Overview

② Why "short-term"?

Fundamental Approach	Technical Approach	Machine Learning
기업의 가치	차트 분석	모델링
ROE, PER, 재무제표	지지선, 저항선	RNN, LSTM, GRU
장기	단기	단기







① Why "stock price prediction?" - 산업

1. 도구의 일원화

아이폰(내비, 계산기, 전화기, 라디오~~~) -> 금융의 일원화 "슈퍼 앱", 장기적으로는 하나의 금융서비스 궁극적으로는 증권, 보험, 카드사, ··· 구분이 무의미할 것(특히 cbdc 도입하면···)

2. 유통판매업자(핀테크)의 등장: 금융상품의 생성과 판매의 분리

cf. 올리브영

은행의 가장 큰 위협: 판매사로의 전락. 올리브영 입점 업체처럼, 이마트에 납품하는 모 과자 제조업체 우리는 판매업자가 아닌 상담사가 되어야.



Step1. Raw Data Crawling







네이버 금융 뉴스 기사

네이버 뉴스 기사

증권사 리포트

Step1. Raw Data Crawling

2017/06/01~Latest: 삼성전자(005930), 현대자동차(005380), 카카오뱅크(323410)

- ✓ 네이버 금융의 뉴스기사
 2022/02/08 ~ 2022/06/01
 (검색 기업에 따라 제공되는 뉴스의 최초 날짜가 다름)
- ✓ 네이버 기사에 검색조건 추가 2017/06/01 ~ 2022/02/07

✓ 증권사 레포트 2017/06/01 ~ Latest

1	title	press	date
2	'갤럭시 Z4' 기대감 커지는데삼성 마냥 웃을 수 없는 이유	이데일리	2022.06.01
3	"삼성·LG 제쳤다"1분기 노트북 시장 장악한 이 기업, 어디길래?	매일경제	2022.06.01
4	올들어 이재용 삼성전자 부회장 주식평가액 1.1조원 줄었다	이데일리	2022.06.01
5	이재용 삼성전자 부회장 주식평가액 올 들어 1.1조원 증발	서울경제	2022.06.01

1	date	title
2	2022.02.07.	LG엔솔 2조4천억 담느라 삼전 8천억 던졌다연기금발 수급교란
3	2022.02.07.	서울반도체, 올해 삼성전자 WOLED TV 출시 어려워-신한금융투자
4	2022.02.06.	"이 와중에 파업한다고?"싸늘한 삼성전자 주주들
5	2022.02.04.	[차영주의 금요시장] 저가매수 VS 현금 보유2월 증시에 대처하는 올바른 자세는?

1	date	title						
2	2017/07/03	Samsung E	lectronics-	2Q17 prev	iew: W1 3.9	tn OP to b	eat expect	ations,2분분
3	2017/06/29	삼성전자-(기익은 증가	& 변동성	은 축소 &	주식수는 김	r소,2분기 건	전세계 비금;
4	2017/06/26	삼성전자-박	반도체, OLE	D가 하반기	실적 견인	,미국 기술	주, 아직 고	평가라고 말
5	2017/06/22	삼성전자-	모든 우려를	불식시키는	- 메모리 공	공급부족 가	능성,2017년	크, 3D Nand

Step2. Merge, Sort, Preprocess, Combine

Preprocess

Rule -> 전년 대비 증감율 YoY or yoy or YOY 000 or gog or 000 -> 전분기 대비 증감율 -> 전월 대비 증감율 MoM or mom or MOM -> 연초 누계 MTD -> 월초 누계 분기 표현 1021F -> 21년도 1분기 예측값 분기 표현 1021 -> 21년도 1분기 -> **21**년도 상반기 반기 표현 1H21 [내용] 제거 문장 시작의 "삼성전자-" 삭제 다중 띄어쓰기 제거 앞뒤 공백 제거

Result

삼성전자-가격 협상력은 공급자 우위로 미 NAND 생산 차질로 업황 조기 개선 전망 미 1Q22F 매출액 71.7조원(-6.3% QoQ), 영업이익 13.2조원(-4.8% QoQ) 전망 미 투자의견 Buy, 목표주가 105,000원 유지



가격 협상력은 공급자 우위로, NAND 생산 차질로 업황 조기 개선 전망, 22년도 1분기 예측값 매출액 71.7조원(-6.3% 전분기 대비 증감율), 영업이익 13.2조원(-4.8% 전분기 대비 증감율) 전망, 투자의견 Buy, 목표주가 105,000원 유지 이 result로 돌렸다는게 아니라, 전처리 한 결과로 핀트 돌렸을 때 결과물이 달라졌음을 보임!!

kr-finBERT

Negative: 0.055891796946525574 Neutral: 0.00046004404430277646 Positive: 0.943648099899292



명확

Negative : 0.00921998918056488 Neutral : 0.00026661704760044813 Positive : 0.9905133247375488

Step2. Merge, Sort, Preprocess, Combine

Combine

date	title													
20170601	System LS	I 투자 증가	,삼성 파운.	드리 포럼 🤊	개최,17년도	2분기 영업	업이익 12.03	조원(+22%	전분기 대비	비 증감율)의	으로 증가 여	l상		
20170602	모바일을 !	넘어 데이터	시대로,PC	/휴대폰 시	장 둔화에도	데이터 시	장의 확대는	- 이익성장	과 투자기호	I 제공,반도	체 호황은	시장 기대도	나다 길어질	것이고, 과정
20170607	지속되는 (거닝 서프라	이즈와 주	주환원정책.	의 하모니,중	등장기적으로	로 이어질 실	L적 성장세,	2분기 영업	이익 13.63	도원 전망,	견조한 실적	과 강화되는	는 주주환원,
20170608	말릴 수 없	는 질주,2분	<u>-</u> 기 실적 기	대치 상회	전망,실적 결	부정치 지속	상승 중 년	토년도 1년	분기 2분기 F	Preview: 반	도체와 IM	실적추정치	상향조정, 년	크도년도 1분
20170609	17년도 2분	분기 실적 호	조 지속 (요	역),17년도	2분기 영업	이익 12.9	조원(+30%	전분기 대비	비 증감율) 0	Samsı	ıng Electro	nics-Robus	t earnings t	to continue
20170612	투자자 시설	선은 벌써부	터 하반기를	로,17년도 2	분기 매출 5	58.7조원 (1	6%전분기	대비 증감율	!), 영업이익	13.2조원	(34%전분기	대비 증감	율) 전망,부	문별 영업이
20170615	Samsung I	Electronics-	World lead	ling results	,2분기 영업	이익 13.12	조원(+32.4%	6 전분기 대	비 증감율)	전망,애플과	과 인텔을 시	나상 최초로	뛰어넘을 2	분기 실적, 2
20170616	장기적으로	및 IT 대형주	중 가장 양	호한 주가	흐름 예상,을	을해 총 9.3	조원에 해딩	하는 자사	주 매입, 소격	각 프로그램	을 실시 중	,17년도 2분	기 영업이	익은 13.3조원
20170620	주주환원 경	정책과 실적	모멘텀 지	속,2분기 연	년 <mark>결 매출</mark> 액은	은 기존 추정	정치와 유사	한 60.2조원	1,영업이익은	≘ Galaxy S	8과 스마트	폰 출하량 결	부정치 변경	을 반영하여
20170622	모든 우려	를 불식시키	는 메모리	공급부족 기	가능성,2017	년, 3D Nar	nd의 경쟁력	과 DRAM	기술력은 독	보적 지위	유지,하반	기에도 메모	리 반도체 1	「ight한 수급

Comma로 구분하며 날짜 별로 하나의 row로 연결

Step3. Add kr-FinBERT value



sentiment	sentiment_to_num
negative	-1
neutral	0
positive	1

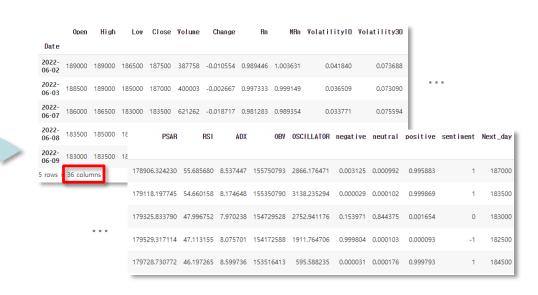
date	title	negative	neutral	positive	sentiment sentiment_to_num
20170622	모든 우려를 불식시키는 메모리 :	0.997897	0.000579	0.001524	Negative -1
20170626	반도체, OLED가 하반기 실적 견인	0.000372	8.29E-05	0.999545	Positive 1
20170629	이익은 증가 & 변동성은 축소 &	0.688004	0.200839	0.111158	Negative -1
20170703	Samsung Electronics-17년도 2분	0.000255	0.9994	0.000345	Neutral 0
20170704	17년도 2분기 Preview: 영업이익	0.074701	0.012141	0.913158	Positive 1
20170705	주가가 올랐어도 여전히 싸다,2분	0.002253	0.001028	0.996718	Positive 1
20170706	Earnings Season을 화려하게 개밀	3.7E-05	0.999838	0.000125	Neutral 0

각각 row에 kr-finBERT 모델 적용하여 가장 높은 값으로 감성 결정

Step4. Add kr-FinBERT value to FinanceDataReader

기술적 지표

지표 종류	의미	종류
추세 지표	주가가 진행하는 병항인 추세를 알아보는 지표 현재의 추세가 일정 기간 지속된다고 가정하고 이를 이용해 이익을 내고자 할 때 이용	- 이동평균선 - 후세선 - MACD (Moving Average Convergence Divergence) - DMI (Directional Movement Index)
모멘텀 지표	현재 구가의 일정 기간 이전의 주가 차이 또는 비 율을 나타 냄 현재의 주가 추세가 속도를 더하고 있는지, 줄어 들고 있는지를 판단하여 주가 추세와의 진행과 변곡점을 찾는 지표	- 이격도 - 스토캐스틱 (Stochastic) - CCI (Commodity Channel indext) - 투자심리선
변동성 지표	주가의 방향이 아닌 변동성을 기준으로 시각화 한 지표 대매 타이밍을 갑거나 단기매매에 촬용	- 볼린저 밴드 (Bollinger Band) - Envelope - Parabolic SAR (Stop And Reverse) - ATR
시장강도 지표	주가의 추세나 변동성이 얼마나 강한지 나타내는 지표 주로 거래랑을 이용하여 분석한다.	- OBV (On Balance Volume) - MF (Money Flow Index) - VO (Volume Oscillator) - VR (Volume Ratio)
기타 지표	기타지표	- 일목균형표

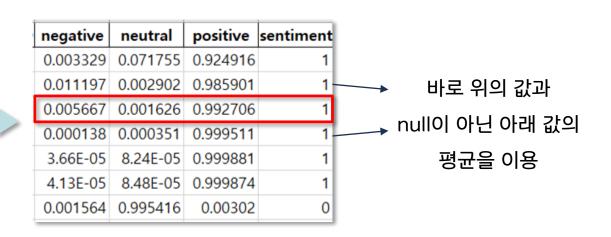


주식 시장에서 사용되는 기술적 지표들 중 36개를 컬럼으로 추가

Step4. Add kr-FinBERT value to FinanceDataReader

결측치 처리

negative	neutral	positive	sentiment
0.003329	0.071755	0.924916	1
0.011197	0.002902	0.985901	1
0	0	0	
0.000138	0.000351	0.999511	1
3.66E-05	8.24E-05	0.999881	1
4.13E-05	8.48E-05	0.999874	1
0.001564	0.995416	0.00302	0



크롤링한 데이터의 감성분석 결과와 FinanceDataReader를 날짜 별로 연결하고, 결측치 처리









KR-Finbert

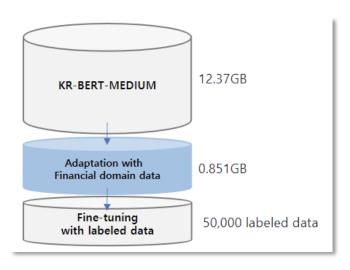
LSTM, RNN

금융데이터만으로 학습시킨 BERT 한국어 모델

대표적인 시계열 분석 모델 (주가 등락 예측)

KR-Finbert

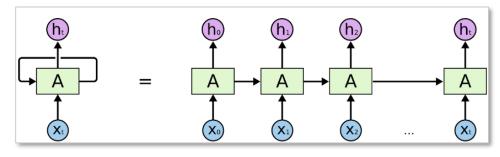
금융데이터 만으로 학습시킨 BERT 한국어 모델

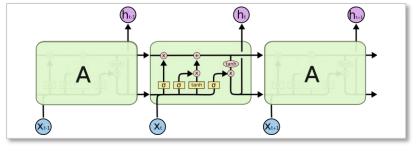


- ✓ KR-BERT-MEDIUM을 기반으로 금융 정보 학습시킨 모델
- ✓ 금융 도메인 데이터
 - 파이낸셜 타임즈 등 72개 언론사 경제 뉴스
 - 키움증권 등 16 개 증권사 애널리스트 보고서
- ✓ 감성분석을 하여 Postive / Neutral / Negative
 - 세 값의 합계가 0~1 사이

LSTM

- ✓ 기존 RNN의 출력과 먼 위치에 있는 정보를 기억할 수 없다는 단점을 보완하여 <mark>장/단기 기억</mark>을 가능하게 설계한 신경망 구조
- ✓ 주로 시계열 처리나 자연어 처리에 사용





RNN

LSTM

모델링 과정

```
1#모델 정의하기
 3 class LSTM(nn.Module):
    # Long Short Term Memory
      def __init__(self, num_classes, input_size, hidden_size, num_layers, seq_length):
          super(LSTM, self),__init__()
          self.num_classes = num_classes
          self.num_lavers = num_lavers
          self.input_size = input_size
          self.hidden_size = hidden_size
          self.seq_length = seq_length
          self.lstm = nn.LSTM(input_size=input_size, hidden_size=hidden_size,
                             num_layers=num_layers, batch_first=True)
          self.fc_1 = nn.Linear(hidden_size, 128)
          self.fc = nn.Linear(128, num_classes)
19
          self.relu = nn.ReLU()
      def forward(self, x):
          h_O = Variable(torch.zeros(
              self.num_layers, x.size(0), self.hidden_size))
26
          c_0 = Variable(torch.zeros(
              self.num_layers, x.size(0), self.hidden_size))
          # Propagate input through LSTM
          ula, (h\_out, \_) = self.lstm(x, (h\_0, c\_0))
          h_out = h_out.view(-1, self.hidden_size)
                                                                  model_add_all.ipynb
          out = self.relu(h_out)
          out = self.fc_1(out)
          out = self.relu(out)
                                                                  model add bert.ipynb
          out = self.fc(out)
          return out
                                                                  model base.ipynb
                                                                  model select column.ipynb
                                                                  model select column no normalize.ipynb
```

1. base 모델

시가, 고가, 저가, 종가 데이터만 사용

2. bert 모델

base 모델에 감성지수(sentiment) 컬럼 추가

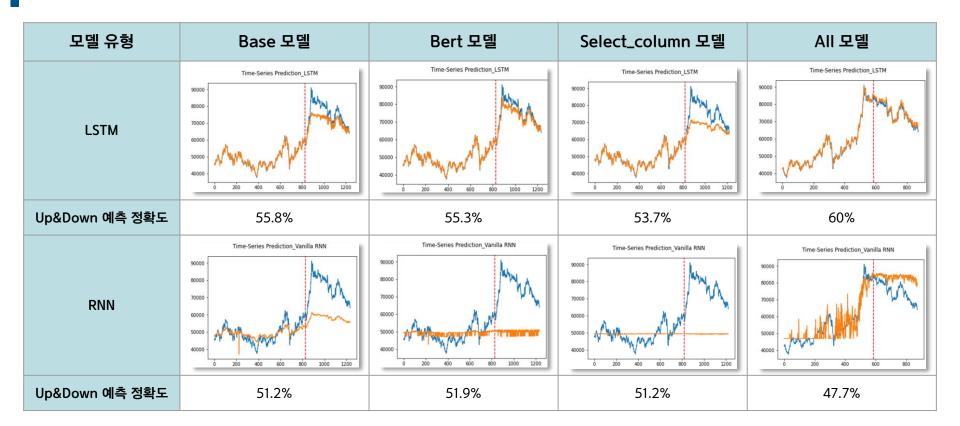
3. select_column 모델

bert 모델 + 이동평균(3일, 10일), 변동성 지수(ATR), 트렌드 지수(PSAR), 모멘텀 지수(RSI), 볼륨 지수(OBV) 컬럼 추가

4. all 모델

bert 모델 + 주식시장에서 사용되는 기술적 지표들을 컬럼으로 추가 총 36개의 컬럼 사용

모델 선택



모델링 과정

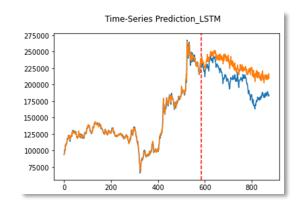
회차	column	model	optimizer	loss	epochs	learning_rate	결과(mse)	Up&Down 정확도
1	select	Istm	adam	mse	10000	0.01	81,408,112	54.6%
9	select	Istm	adamax	mse	10000	0.01	19,295,066	56.7%
12	select	Istm	adam	mse	5000	0.01	35,062,032	54.3%
20	select	Istm	adam	mse	10000	0.001	9,606,054	55.0%
25	select	Istm	adam	mse	20000	0.0005	5,515,896	57.7%
28	select	rnn	adam	mse	20000	0.001	74,880,632	51.7%
40	all	Istm	adam	mse	20000	0.0005	2,446,035	60.0%
43	all	Istm	adam	mse	20000	0.0009	4,844,823	57.6%

모델링 과정

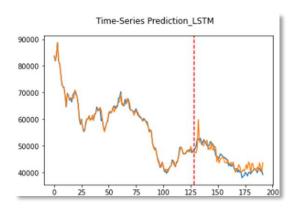
회차	column	model	optimizer	loss	epochs	learning_rate	결과(mse)	Up&Down 정확도
1	select	Istm	adam	mse	10000		Time-Series Predictio	n_LSTM
9	select	Istm	adamax	mse	10000	⁹⁰⁰⁰⁰ 삼성전	던자	A SULL
12	select	Istm	adam	mse	5000	70000 -	}	
20	select	Istm	adam	mse	10000	60000 -	My My	, h
25	select	Istm	adam	mse	20000	50000 -	WANT MAN	
28	select	rnn	adam	mse	20000	- 40000 - V	200 400	600 800
40	all	Istm	adam	mse	20000	0.0005	2,446,035	60.0%
43	all	Istm	adam	mse	20000	0.0009	4,844,823	57.6%

최종 모델

동일 모델 확장 적용



현대자동차 Up&Down 정확도: **61.6%**



카카오 뱅크 Up&Down 정확도: **60.9%**

소프트 코딩된 데이터 수집 및 Istm 모델에 기업명만 변경해 원하는 기업 주가 등락 예측 가능



4 기대효과 및 보완점

기대효과

모델

- ✓ 기존 시장 예측 모델에 NLP를 추가함으로써 예측력 상승
- ✓ 증권사 리포트나 뉴스 기사 등 오피셜한 정보를 이용하여신뢰성 향상
- ✔ 설명 가능한 시장 예측 모델로

 발전 가능

임직원

- ✔ 감성 분석 결과를 데이터셋에 활용하여 기존의 시장 예측모델 개선 및 출시
- ✔ 산업 전망 예측을 통한 정밀한 금융상품 포트폴리오 구성, PB 고객 상담에 활용, 고객 수익률 향상
- ✔ 각 부서 의사결정 시 시황확인에 대한 참고 자료로 사용가능

대고객

✔ 마이데이터 및 비대면 채널에 새로운 서비스를 제공함으로 써 MAU 향상

4 기대효과 및 보완점

보완점

- 1. Istm 외 prophet 모델 등 타 모델 사용
- 2. fundamental approach를 통한 long-term prediction 추가 ex.

단기	장기
Buy	Sell

Q & A

THANK YOU

77