PyConKR 2024

인공지능과 파이썬으로 금융 데이터 분석해보기 with 자연어처리 (NLP)

Analyzing financial data with AI & Python with NLP

김대현 (Daehyun Kim)





김대현 (Daehyun Kim)

Ai Engineer & Researcher, Student

bigdarkgold@gmail.com

MODULABS Researcher. (MODUAI Lab)

KakaoTech BootCamp. (1st, GenAl Tech)

GopherCon Korea 2024 Organizing Committee

- with GDG Golang Korea

Hankuk University of Foreign Studies.

Computer Engineering, DS

Former Robotics Engineer, JRC.



Daehyun Kim



Daehyun-Bigbread



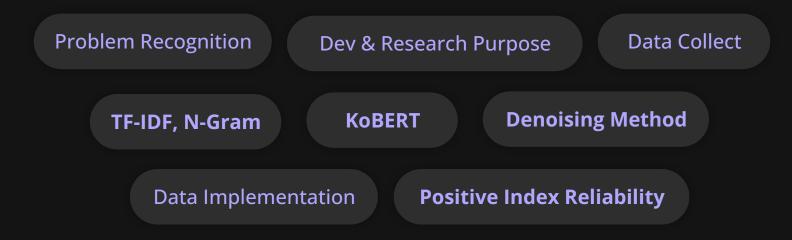
developer._.toby





In this talk, we will treat...

Agenda





PART 1

Problem Recognition & Purpose 문제인식 & 목<u>적</u>





Problem Recognition

문제 인식



DB하이텍, "반도체 불황 몰라요"...3분기도 사상 최대 실적

뉴시스 입력 2022.10.05 08:56 수정 2022.10.05 08:56

5일 관한 업계에 따르면 지난달 30일 D6하이텍의 실적 컨센서스(최근 3개월간 증권사 추정치 평균) 기준 3분기 실적은 매출 465억원, 영업이익 2222억원으로 주정된다. 매출은 전년 같은 분기 대비 41.5% 늘어난 수준이며, 영업이역은 86.7% 증가할 것으로 보인다.

국내 메모리 반도체 사업 실적에 대한 눈높이가 갈수록 낮아지는 반면, DB하이텍의 실적 컨센서스는 최근 1주일간 매출액 4414억원, 영업이익 2108억원 대비 소폭 상승했다.

DB하이텍 파운드리 사업은 주로 디스플레이구동칩(DDI), 이미지센서, 전력관리반도체(PMIC) 등의 제품을 생산한다.

다만 스마트폰과 TV 등 가전 수요 급감으로 DB하이텍 같은 8인치 파운드리 업계의 실적 전망은 앞으로는 하락세를 맞을 수 있다는 관측도 나온다.

대만 시장조사업체 트렌드포스에 따르면 올해 2분기(4~6월) 세계 10대 파운드리 업체의 합산 매출은 331억9700만 달러로, 전 분기 대비 3.9% 늘어나는 데 그쳤다.

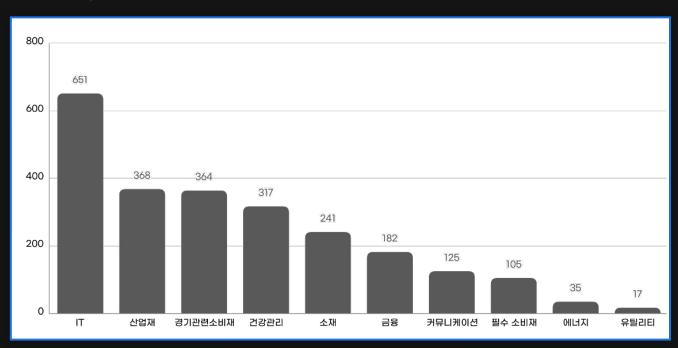
이는 지난해 1분기(1%) 이후 가장 낮은 성장률이다. 파운드리 매출 증가율은 지난해 3분기 11.8%로 정점을 찍은 뒤 3개 분기 연속으로 성장 폭이 줄고 있다.

문제점: 복잡한 리서치 화면 및 뉴스 및 커뮤니티를 통한 투자 결정의 어려움
Complex screens and difficulties in making investment decisions through news & communities



Problem Recognition

문제 인식



문제점: 2400개 종목을 10개 부문으로만 구분하여 의사결정이 어려운 점



Dev & Research Purpose

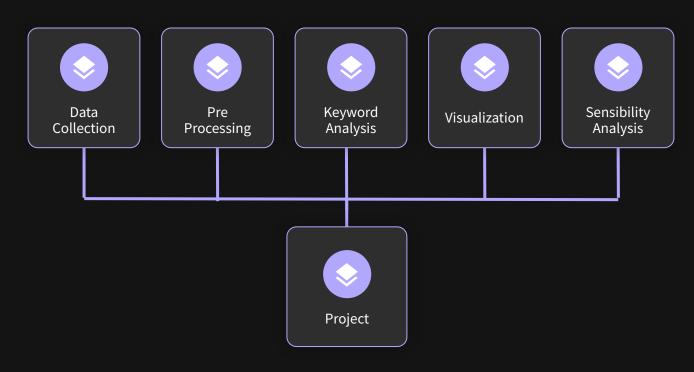
개발 & 연구 목적 요약





Overall of Project

프로젝트의 전체 구조





PART 2

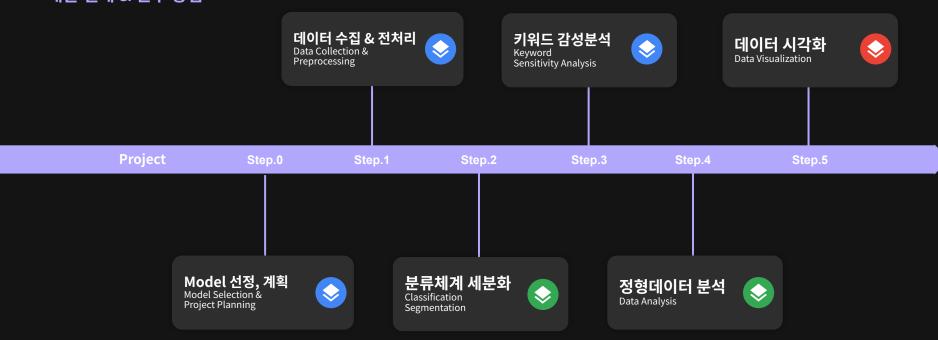
Technology & Techniques 사용된 기술 & 기법





Dev Design & Research Method

개발 설계 & 연구 방법





Data Collection

데이터 수집



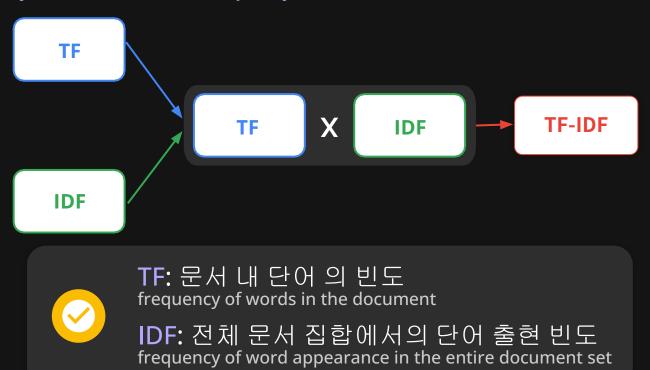
공식 데이터 수집 및 결측치, 중복값 제거

Official data collection and missing values, deduplication



TF-IDF (단어 빈도 - 역문서 빈도)

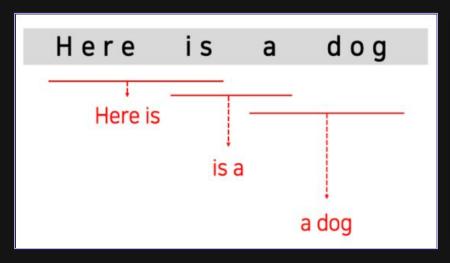
Term Frequency - Inverse Document Frequency

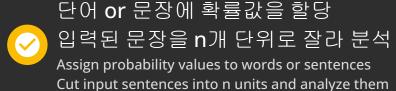




N-Gram (SLM 언어 모델)

SLM Language Models



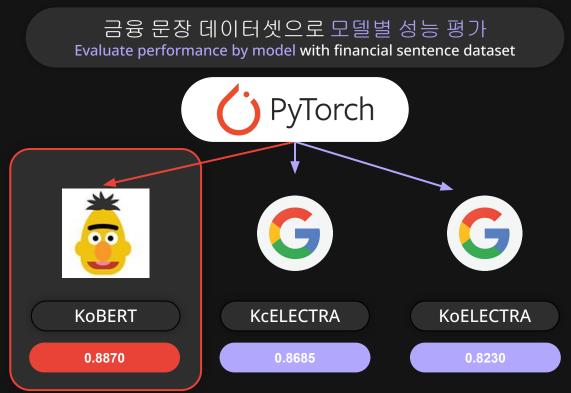


Example of cutting reference units in an N-gram language model (Tomohiro Odakata, 2012)



모델별 성능 평가

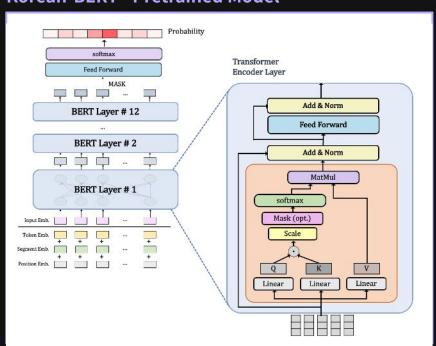
Performance Evaluation (By PyTorch)



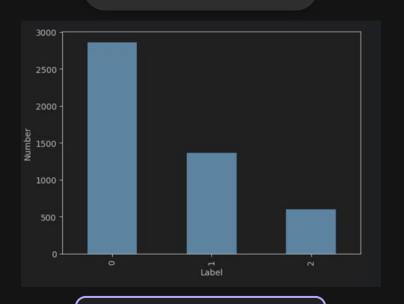
PYTHONIC MOMENTS

KoBERT

Korean-BERT - Pretrained Model



Emotional Analysis Results



0: Positive(긍정)

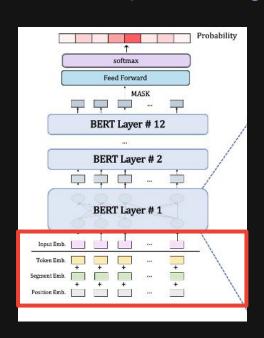
1: Netural(중립)

2: Negative(부정)

PYTHONIC MOMENTS

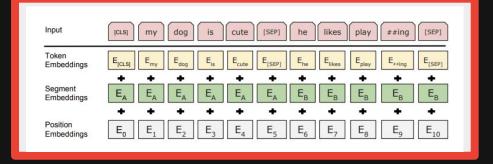
KoBERT

Korean-BERT - Input Embedding



Tokenizer (문장을 단어 단위로 분리)

"오늘", "주식", "시장", "이", "크게", "상승했습니다", "."



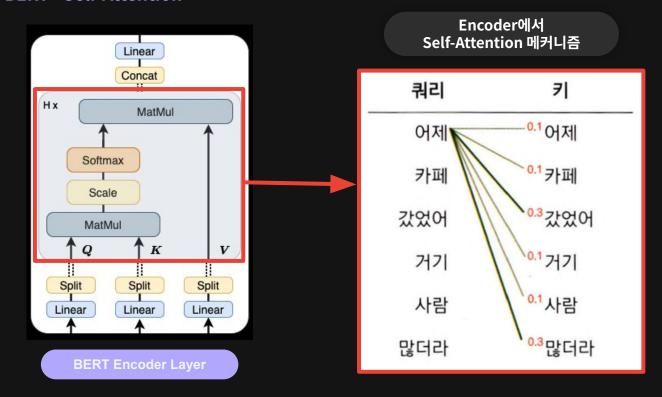
BERT Architecture

BERT 입력 임베딩 구조



KoBERT

Korean-BERT - Self-Attention

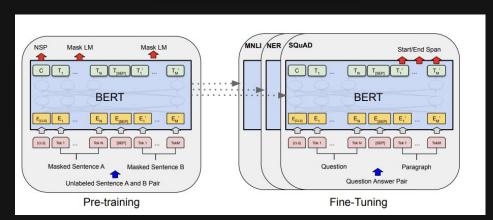


PYTHONIC MOMENTS

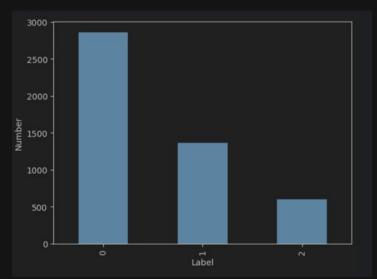
KoBERT

Korean-BERT - Pre-training & Fine-Tuning

Pre-training (사전 학습)



Fine-tuning (Supervised Learning - 지도학습)



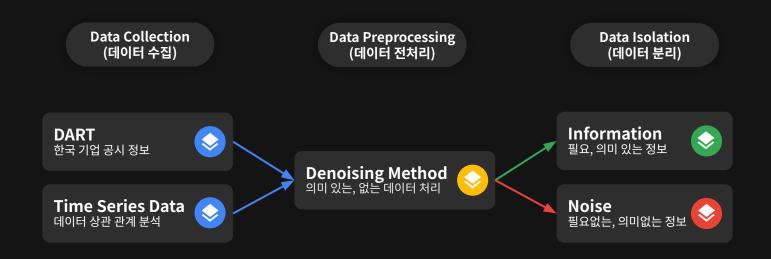
MLM, NSP 방식 사용

0: Positive(긍정) 1: Netural(중립) 2: Negative(부정)



Financial Data

금융 데이터 처리 방법

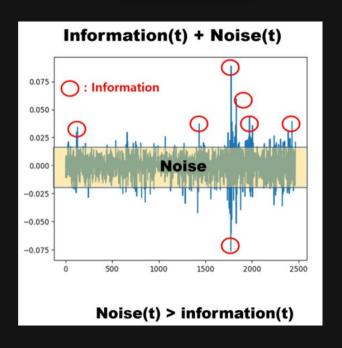




Denoising Method

금융 데이터 전처리

Denoising



Reason for Denoising (노이즈 제거 사유)



무의미한 가격 정보 제거 - 주식 폭등,

폭락

Eliminating Pointless Price Information ex) Stock Soars, Slams



의미 없는 정보 제거 - 분석과 무관한 뉴스

Remove meaningless information ex) news uprelated to analysis

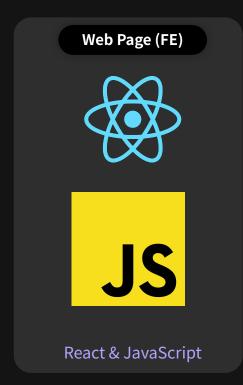


정확, 의미 있는 정보를 알기 위함 Accurate & Meaning Information

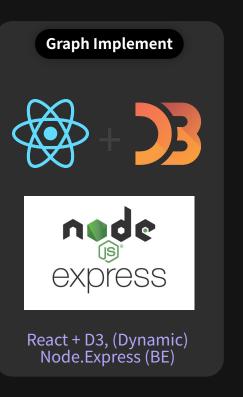


Data Implementation

데이터 표현 방법









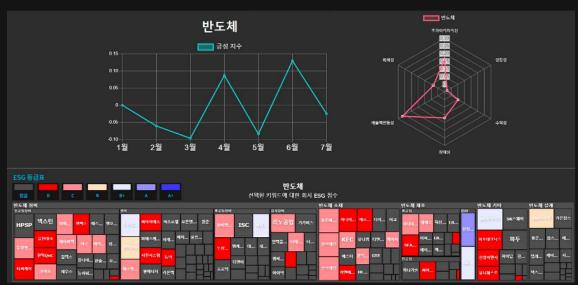
Data Implementation

데이터 표현 방법

Web Page (FE)



Visualizing Data

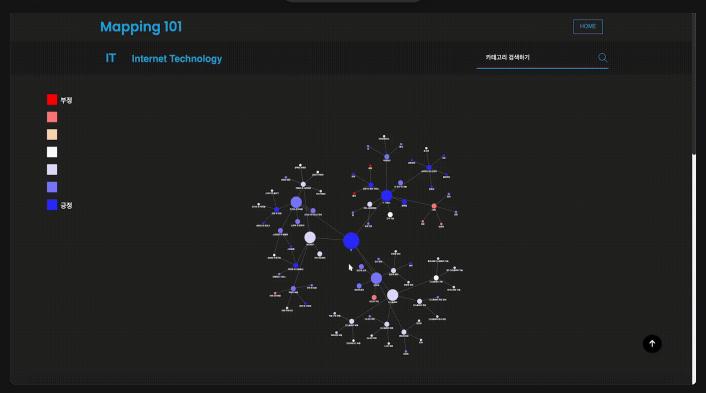




Data Implementation

데이터 표현 방법

Visualizing Data





PART 3

Development Results & Conclusion 개발 결과 & 결론





Dev Result & Effects

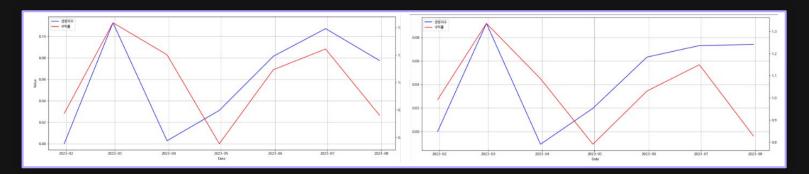
개발 결과 & 효과 예상





Positive Index Reliability

긍정 지수 신뢰도



- 1. 실제 주가의 노이즈 제거, 긍정 지수 & 수익률 상관관계 분석 noise cancellation of Stock Prices positive index & yield correlation analysis
- 2. 시장의 긍정반응과 부정반응이 더 높은, 더 낮은 수익률로 연결된다는 것 positive and negative market reactions lead to higher and lower returns
- 3. **긍정 지수**가 급격히 상승하거나 하락할 때 **수익률이 따라오는 경향** Yields tend to follow when the positive index rises or falls sharply

PYTHONIC MOMENTS

Conclusion & Discussion

결론 & 의논점



성장가능성 과 평가 정보를 제공.

Provides growth potential and evaluation information



최신 트렌드 및 **시장** 동향을 **분석**

analyzing the latest trends and market trends.



데이터 수집 제한, 시각화에 미흡

limited data collection, lack of Visualization



Reference

관련 레퍼런스

- 강장구, 권경윤, and 심명화. "개인투자자의 투자심리와 주식수익률." 재무관리연구3 (2013): 35-68.
- 김유신, 김남규, and 정승렬. "뉴스와 주가: 빅데이터 감성분석을 통한 지능형 투자의 사결정모형." 지능정보연구, 한국지능정보시스템학회2 (2012).
- 김영민, 정석재, and 이석준. "소셜 미디어 감성분석을 통한 주가 등락 예측에 관한 연 구." Entrue Journal of Information Technology 13.3 (2014): 59-69.
- 고재창, 조근태, and 조윤호. "키워드 네트워크 분석을 통해 살펴본 기술경영의 최근 연구동향." 지능정보연구2 (2013): 101-123.
- 조수지, 김흥규, and 양철원. "기업 재무분석을 위한 한국어 감성사전 구축." 한국증권 학회지2 (2021): 135-170.
- Devlin, Jacob, et al. "Bert: Pre-training of deep bidirectional transformers for language understanding." arXiv preprint arXiv:1810.04805 (2018).
- 안성원, and 조성배. "뉴스 텍스트 마이닝과 시계열 분석을 이용한 주가예측." 한국정 보과학회 학술발표논문집1C (2010): 364-369.
- 성태응, et al. "기업정보 기반 지능형 밸류체인 네트워크 시스템에 관한 연구." 지능정 보연구3 (2018): 67-88.
- Vaswani, A., Shazeer, N., Parmar, N., Uszkoreit, J., Jones, L., Gomez, A. N., Kaiser, Ł., & Polosukhin, I. (2017). Attention Is All You Need. In *Advances in Neural Information Processing Systems (NeurIPS)* (pp. 5998-6008).
- Salton, G., & Buckley, C. (1988). Term-Weighting Approaches in Automatic Text Retrieval. In *Information Processing & Management*, 24(5), 513-523.
- Cavnar, W. B., & Trenkle, J. M. (1994). N-Gram-Based Text Categorization. In Proceedings of SDAIR-94, 3rd Annual Symposium on Document Analysis and Information Retrieval (pp. 161-175).
- Odakata, T. (2012). Example of Cutting Reference Units in an N-Gram Language Model. In *Proceedings of the 24th International Conference on Computational Linguistics (COLING 2012)* (pp. 1235-1244).











김대현 (Daehyun Kim) Ai Engineer & Researcher, Student