데이터사이언스

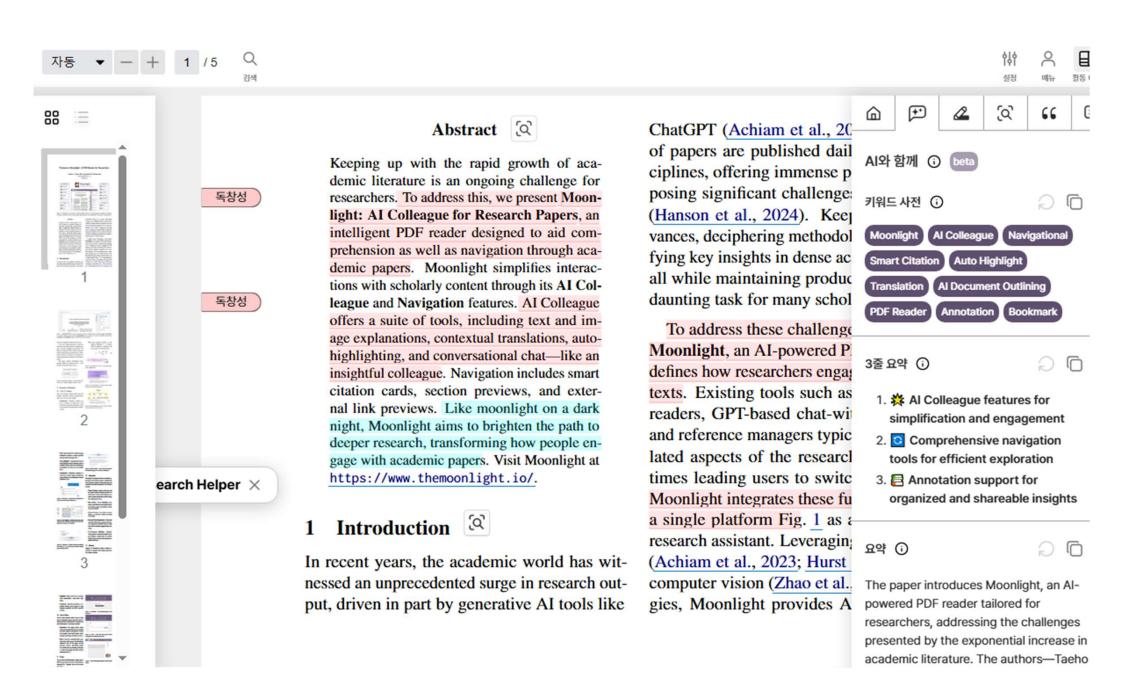
이한준 교수

• 참고) 논문 읽기에 도움되는 도구 https://www.themoonlight.io/ko



문라이트는 강력한 AI PDF 리더로, 논문과 대화하고, 요약할 수 있도록 도와줍니다. 연구에 필요한 PDF 문서를 이해, 관리하는데 걸리는 시간을 크게 절약할 수 있습니다.

문라이트는 누구나 논문을 업로드하여 무료로 체험할 수 있습니다.



• 분야별 빅데이터 플랫폼 https://boardmix.com/kr/reviews/big-data-platforms/

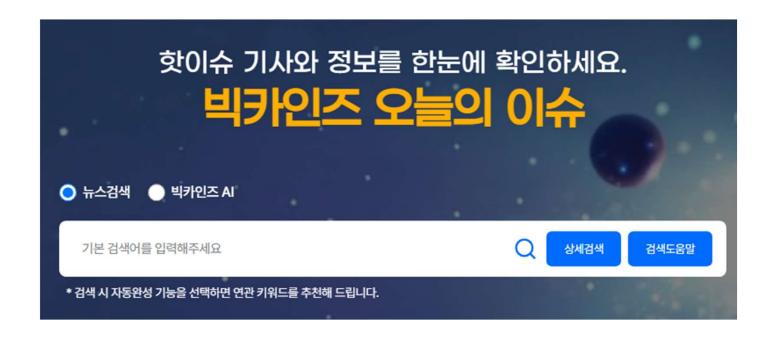




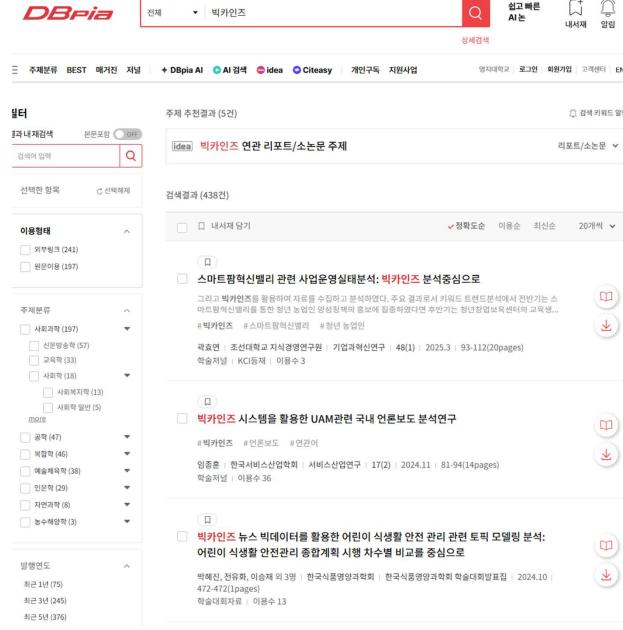




• 뉴스 기사 빅데이터 플랫폼 https://www.bigkinds.or.kr/



• 빅카인즈 데이터 활용 연구



이한준 교수



github 감성분석 사전



전체 이미지 동영상 쇼핑 뉴스 짧은동영상 도서 : 더보기

도구



- 감성분석
 - 한국어 감성분석 사전 이용



https://github.com > mrlee23 > KoreanSentimentAnalyzer

mrlee23/KoreanSentimentAnalyzer: 한국어 감성 분석기

이 패키지는 꼬꼬마 한글 형태소 분석기와 KOSAC(Korean Sentiment Analysis Corpus)의 감성사전 데이터를 이용한 한국어 감성 분석기이다. 형태소 분석을 위해 파이썬으로 ...



GitHub

https://github.com > semi-supervised-sentiment-analysis

감성사전 기반 준지도학습 감성분석

모델 주요 기능 · make_seeds : 단어사전 내에서 입력받은 국성 단어와 일치하는 토큰 또는 파생형 토큰을 찾는다. · fit : 국성 단어를 기반으로 감성 사전을 구축한다.



네이버 블로그

https://m.blog.naver.com > ...

[사전 기반 감성분석 실습(한글)] 파이썬 python ... - 네이버 블로그

2022. 12. 26. — 감성분석은 이미 구축되어 있는 감성어 사전에 기반하거나, 기계학습을 이용해 사전을 구축한 후 해당 사전을 이용하는 방법이 있다. 여기서는 대표적인 ...



GitHub

https://github.com > park1200656 > KnuSentiLex

park1200656/KnuSentiLex: KNU(케이앤유) 한국어 감성사전

각 도메인의 감성사전을 빠르게 구축하기 위한 기초 자료로 활용하기 위해 개발되었음 ... 분석기, https://github.com/twitter/twitter-korean-text. About. KNU(케이앤유) ...



GitHub

https://github.com > ukairia777 > finance_sentiment_cor...

금융 뉴스 문장 감성 분석 데이터셋 (finance sentiment corpus)

금융 감성 분석에 사용할 수 있는 긍정(positive), 중립(neutral), 부정(negative)이 라벨링이 된 텍스트 데이터입니다. 한국어 금융 분석 모델 개발을 위해 기존 금융 ...



velog

https://velog.io > 데이터-감성분석을-위한-준비

[데이터] 감성분석을 위한 준비 - 라이브러리 설치

2024. 10. 27. — 감성사전은 이미 구축되어 있는 감성어 사전에 기반하거나, 기계학습을 이용해 사전을 구축한 후 해당 사전을 이용하는 방법이 있다. 다만, 학습을 시키는 ...

리뷰 전 도움되는 지식 ^{◎ 방법 1: Rule-based (긍정/부정 단어 리스트)}

- 감성분석
 - 사전 이용 개념

```
의 복사
                                                                               ∜ 편집
python
from konlpy.tag import Okt
# 간단한 공/부정 단어 목록
positive_words = ['좋다', '행복', '감사', '사랑', '축하']
negative words = ['싫다', '화남', '짜증', '불행', '최악']
okt = Okt()
def simple sentiment(comment):
   words = okt.morphs(comment)
   pos = sum([word in words for word in positive words])
   neg = sum([word in words for word in negative words])
   if pos > neg:
       return '긍정'
   elif neg > pos:
       return '부정'
   else:
       return '중립'
df['sentiment'] = df['comment'].apply(simple sentiment)
df.to_csv('naver_comments_with_sentiment.csv', index=False)
```

리뷰 전 도움되는 지식

- 감성분석
 - 사전 이용 개념

https://github.com/park1200656/KnuSentiLex?tab=readme-ov-file

KNU 한국어 감성사전

작성자 : 온병원, 박상민, 나철원 작성일 : 2018.05.11 소속 : 군산대학교 소프트웨어융합공학과 Data Intelligence Lab홈페이지 : http://dilab.kunsan.ac.kr/

<> 개요

- 음식, 여행지, 영화, 음악, 자동차, 스마트폰, 강의, 컴퓨터 등 특정 도메인에서 사용되는 긍부정어보다는 인간의 보편적인 기본 감정 표현을 나타내는 긍부정어로 구성된다. 보편적인 긍정 표현으로는 '감동받다', '가치 있다', '감사하다'와 보편적인 부정 표현으로는 '그저 그렇다', '도저히 ~수 없다', '열 받다' 등을 둘 수 있다.
- 각 도메인의 감성사전을 빠르게 구축하기 위한 기초 자료로 활용하기 위해 개발되었음
- 본 한국어 감성사전은 다음과 같은 소스로부터 통합되어 개발되었음 (1) 국립국어원 표준국어대사전의 뜻풀이 (glosses) 분석을 통한 긍부정 추출(이 방법을 통해 대부분의 긍부정어 추출) (2) 김은영(2004)의 긍부정어 목록 (3) SentiWordNet 및 SenticNet-5.0에서 주로 사용되는 긍부정어 번역 (4) 최근 온라인에서 많이 사용되는 축약 어 및 긍부정 이모티콘 목록
- 총 14,843개의 1-gram, 2-gram, 관용구, 문형, 축약어, 이모티콘 등에 대한 긍정, 중립, 부정 판별 및 정도 (degree)값 계산

<> 특징

- 표준국어대사전을 구성하는 각 단어의 뜻풀이를 분석하여 긍부정어를 추출하였음
- 1-gram, 2-gram, n-gram(어구, 문형), 축약어, 이모티콘 등의 다양한 종류의 긍부정어 포함
- 영화, 음악, 자동차 등 어떤 도메인에도 사용될 수 있는 보편적인 공부정어로 구성

리뷰 전 도움되는 지식

- 감성분석
 - 최신 pre-trained model 사용
 - KoBERT

📝 출력 예시

comment	sentiment	confidence
애 낳기 힘든 세상임	부정	0.91
정부가 좀 더 도와줘야	중립	0.72
지원금 좋네요	긍정	0.88

여기서는 KcBERT 기반 감성 분석 모델 중 하나인 beomi/kcbert-base + 감성 분석 fine-tuning 모델을 사용할 수 있어요. (nlp04/kcbert-sentiment 같은 모델도 존재)


```
□복사 ♡편집
from transformers import AutoTokenizer, AutoModelForSequenceClassification
import pandas as pd
from torch.nn.functional import softmax
from tqdm import tqdm
# 모델 로드 (감성분석 fine-tuned KoBERT)
model_name = "nlp04/kcbert-sentiment" # 또는 "beomi/kcbert-base"에 fine-tune 된 모델
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(model_name)
model = AutoModelForSequenceClassification.from_pretrained(model_name)
model.eval() # 평가 모드
# 댓글 불러오기
df = pd.read csv("naver comments.csv")
comments = df['comment'].astype(str).tolist()
# 감성 분석 함수
def predict sentiment(text):
   inputs = tokenizer(text, return_tensors="pt", truncation=True, padding=True, max_length=1
   with torch.no_grad():
       outputs = model(**inputs)
       probs = softmax(outputs.logits, dim=-1)
       pred = torch.argmax(probs, dim=1).item()
       score = probs[0][pred].item()
   label = {0: '부정', 1: '중립', 2: '긍정'} # 모델에 따라 레이블 매핑 다를 수 있음
   return label[pred], round(score, 3)
# 전체 댓글에 대해 분석
results = []
for comment in tqdm(comments):
   label, confidence = predict_sentiment(comment)
   results.append((comment, label, confidence))
# 결과 저장
result_df = pd.DataFrame(results, columns=["comment", "sentiment", "confidence"])
result_df.to_csv("kobert_sentiment_result.csv", index=False)
```

• Paper 6.

대중 매체에서 텍스트 마이닝 분석한 한국의 저출산 요인: 네이버 뉴스 기사 댓글 중심으로

- Dataset: 네이버 뉴스 댓글
- Methodology: 토픽모델링, 감성분석
- RQ: 현재 한국의 저출산 요인은 무엇인가?

- 연구동기
 - 저출산 문제의 심각성
- 기존 연구와의 차별성
 - 선행연구 저출산 현상에 대한 파급효과, 원인 규명, 정책 효과성 평가
 - 저출산에 대한 대중의 의견을 통하여 요인 규명
 - 분석 대상 데이터 측면에서 차별화

- 데이터 수집
 - 네이버뉴스 "저출산", "출산율" 포함 기사의 댓글 166,120건
 - 저자의 석사 논문 활용 [25] 남가영, *텍스트마이닝을 활용한 저출산 요인 분석 네이버 뉴스 기사 댓글 중심으로*, 전남대학교, 석사학위 논문, 2024.
- 데이터 전처리와 분석
 - 명사 추출
 - 축악어, 어근, 유의어, 지시어 정제
 - TF-IDF
 - LDA

• 분석 절차

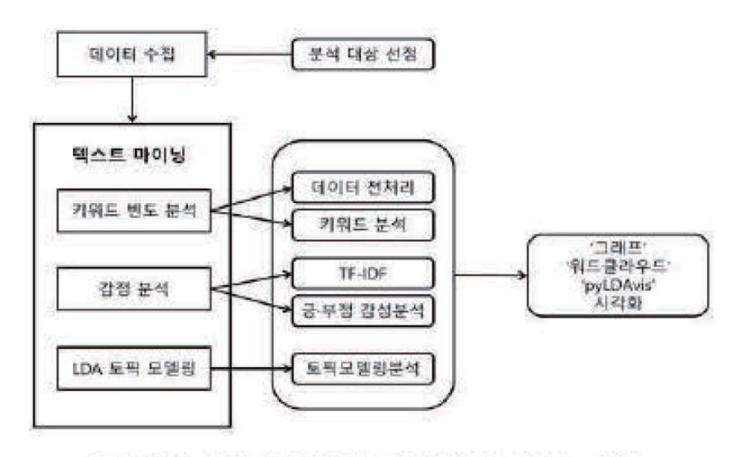
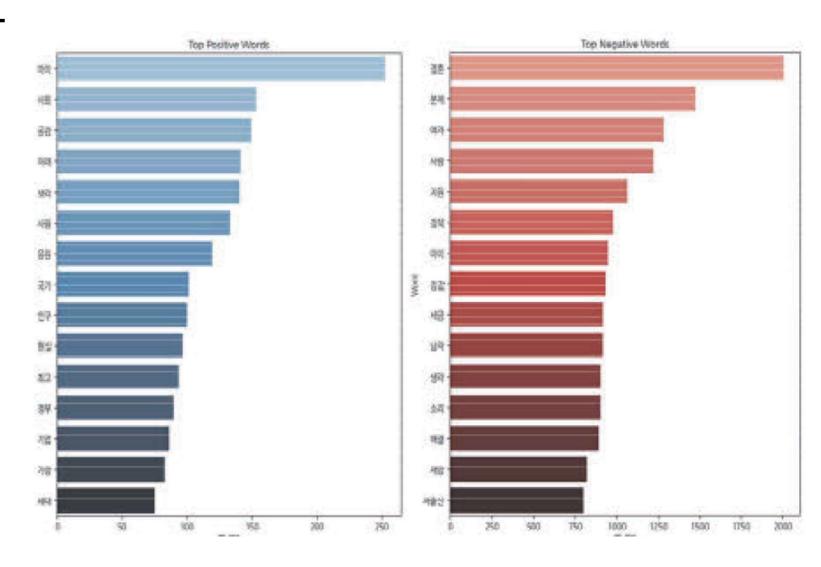


그림 3. 연구의 텍스트마이닝 분석 절차

- 분석 결과
 - 키워드 빈도 분석 표 1. 키워드 빈도분석 상위 30개

1	상위 키워드				
	결혼(18943)	11	사회(7513)	21	자식(5748)
2	0 0 (16852)	12	부모(7402)	22	국민(5666)
3	사람(15166)	13	국가(6750)	23	자녀(5550)
4	문제(12182)	14	저출산(6682)	24	거지(4666)
5	생각(11564)	15	여성(6440)	25	혜택(4260)
6	여자(9893)	16	집값(6325)	26	육아(4164)
7	정책(9736)	17	교육(6141)	27	소리(4019)
8	지원(8368)	18	정부(6133)	28	이상(3949)
9	인구(7979)	19	해결(5952)	29	현실(3466)
10	남자(7745)	20	세금(5882)	30	대책(3433)

분석 결과감성 분석



- 분석 결과
 - 토픽모델링 결과

표 2. LDA 토픽 구성 단어 목록과 토픽명

	토픽명	핵심 구성 단어	비중(%)
1	여론과 대중 심리	선동, 기사, 댓글, 수준, 관심, 정신, 마인드, 생각	8.0
2	사회 계층 불평등	기득권, 정치, 정치인, 부자, 서민, 거지, 노예, 이민	9.1
3	가족생활의 경제적 부담	결혼, 일자리, 육아, 도우미, 가사, 임금, 취업, 수도권	9.4
4	젠더간 갈등	군대, 국방, 페미, 남녀, 갈등, 비혼, 연애, 대책	10.9
5	세계 인구변화	인구, 중국, 일본, 한국, 감소, 소멸, 세계, 걱정	8.9
6	가족생활의 균형	근무, 집안일, 월급, 독박, 난임, 기관, 회사	6.9
7	사회적 지원	육아, 교육, 지원, 수당, 어린이집, 맞벌이, 임신, 현실, 혜택	18.0
8	주거 및 경제적 부담	집값, 아파트, 주거, 소득, 대출, 물가, 교육비, 연금	11.2
9	출산에 대한 인식변화	세대, 문화, 시대, 혼자, 자식, 인생, 인식, 환경, 본인	17.6

- 분석 결과 해석
 - 선행연구 FGI(Focus Group Interview) 조사 결과와의 비교

표 3. LDA 토픽 주제와 FGI 주제간의 비교

	최영미외, 2019 (FGI, 38명)	본 연구
의지적 저출산	"개인이 스스로의 이익 추구에 따라 출산을 거부함으로써 출산 저하를 가져온 것"	Topic 9
숙명적 저출산	"타인이나 사회 공동체 이익에 스스로를 희생당하며 비출산을 받아들임으로써 출산 저하를 가져온 것"	Topic 9
사회적 저출산	"전 사회적 인식 변화로 인하여 사회질서가 심각하게 재적응해야 하는 상황에서 기존의 집단적 질서가 흔들리며 출산 저히를 가져온 것"	Topic 9
경제적 저출산	"국가경제에 대한 비관적 전망이나 결혼 생활을 유지하기 위한 경제적 비용 부담으로 인하여 출산 저하를 가져온 것"	Topic 3,8
정책적 저출산	"정부의 저출산 정책의 부재나 한계 혹은 정책 그 자체가 가져온 문제점으로 인하여 오히려 출산 저하를 가져온 것"	Topic 7
이타적 저출산	"인류와 세계의 복리증진을 위하여 출산을 하지 않는 것이 바람직하다는 인식하에 나타나는 비혼 및 비출산"	Topic 5
물리적 저출산	"출산 가능 인구의 신체적 어려움이나 물리적인 출산저하 요소들로 인하여 출산 가능성이 떨어져서 출산저하를 가져온 것"	Topic 6
차별적 저출산	"사회가 비혼에 의한 임신이나 장애인에 대한 출산을 암묵적으로 가로막음으로써 출산저하를 가져온 것"	-