

yESGuide – ESG를 지키기 위해



01 아이디어 계획

Problems & Motivation

02 분석 과정 및 결과

Project Workflow

03 결론

Importance & Contribution



yESGuide Problem's & Motivation

01 yESGuide Problem's & Motivation

WHY ESG?

yESGuide가 ESG를 선택한 이유



- 1. 미래사회에서 기업 가치를 제고하기 위해 기업 목적에 내재화 되어야하는 요소
- 2. 기업의 자본조달 측면에서 투자자들의 핵심 가치로 부각
- 3. 기업들의 지속가능한 성장을 위한 리스크 관리 수단으로 필수적

01. 아이디어 계획

01 yESGuide Problem's & Motivation

금융권에도 부는 ESG바람

ESG 기반의 투자·대출 수행

KB국민은행은 투자·대출 시행 시 ESG에 기반한 평가를 실시하고 있습니다.

기업의 ESG 실천 정도(친환경 경영, 사회적 책임경영, 윤리경영 실천)를 신용등급 조정 및 여신심사에 반영한다는 내용을 「기업여신업무지침」에 포함하여 운영하고 있습니다.

또한 ESG 리스크 관리체계 구축을 위한 비재무평가 가이드라인을 정비하였고, 자체 수립한 ESG 체크리스트를 통해 기업의 ESG 활동을 기업신용평가시스템에서 관리하고 있습니다.

ESG 우수기업 육성을 위한 「KB Green Wave_ESG 우수기업대출」 출시 (2021.4)

One-Click ESG 경영진단 서비스

KB ESG 자가진단 서비스

KB ESG 자가진단 서비스란?

One Click 으로 ESG 경영을 진단할 수 있는 서비스! 우리 회사의 ESG 종합등급, E/S/G 부문별 등급과 현황을 점검해보세요!

※ ESG란?

환경(Environment) 사회적 책임(Social Responsibility), 기업지배구조(Corporate Governance)의 약칭으로, 비즈니스에 영향을 미치는 비재무적 요소입니다.

서비스 운영기관: ㈜이크레더블

[은행 ESG 현주소③] "녹색금융 선도"... KB국민은행, 친환경 혁신 성공

01 yESGuide 현황 분석

기존의 서비스분석

1. ESG 평가모델
ESG의 개념은 포괄적, 기업의 활동은 다양한 사회적 요인들과 복합적으로 작용
전 세계 ESG 평가기관은 약 130개, 평가 지표는 600개 이상 존재
통일되지 않는 정략적 지표를 전문가가 분석하는 다소 수동적인 방법을 따름

-> 기업 ESG 실천에 대한 정량적 요인 외에도 정성적 특징을 파악할 수 있는 데이터를 고려하지 못함

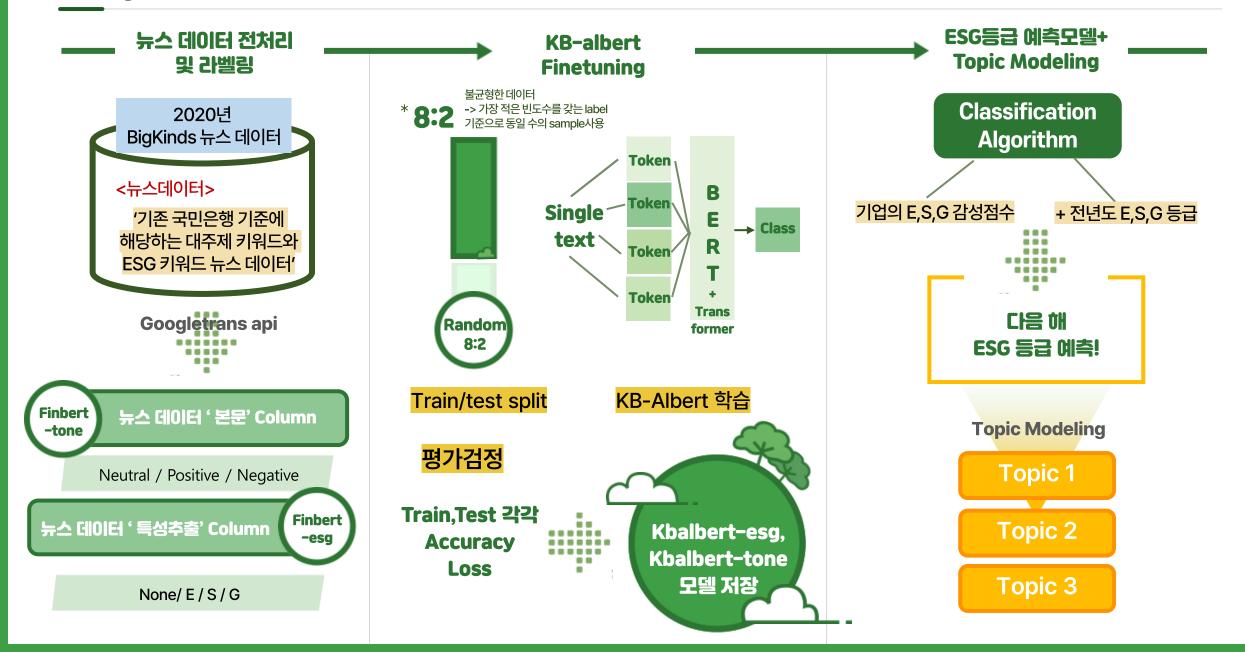
2. 국민은행의 ESG 기업금융 이크레더블의 'ESG 자가진단 서비스' 제공

-> 신청 기업의 정보 직접 기입필요 및 제출 후 진단까지 2명업일 소요



Workflow 뉴스데이터 번역(구글 API)및 라벨링 KB-ALBERT를 활용한 데이터 학습 ESG등급 예측모델

yESGuide Workflow



01. 뉴스 데이터 전처리 및 라벨링 01.1 데이터 수집 및 번역



특성주줄 번역

med, Corona 19, A, US, Inc.. -gun, Emergency Support.. r, Fire Fighting Chief, Mete.. tutions, performance class.. s, firefighting officials, sati..

01. 뉴스 데이터 전처리 및 라벨링 01.1 데이터 수집 및 번역



② ESG, 감성점수 labeling을 위한 전처리, 구글 API를 활용한 영문 번역

- **01** GOAL:
 - ESG label에 finetuning된 finbert-esg 모델을 활용하기 위해 뉴스 데이터를 영문으로 번역
 - 감성점수 0(부정),1(중립),2(긍정) 에 finetuning된 finbert-tone 모델을 활용하기 위해 뉴스 데이터를 영문으로 번역
- ESG 모델: 빅카인즈 뉴스 데이터는 본문이 생략되었다는 점을 감안하여 뉴스의 주요 키워드 중 특성추출된 가중치순 상위 50개* 를 활용
 - Tone모델: 빅카인즈뉴스 데이터 중 본문 활용

• 결과 •

Googletrans api

| | 일자 | 특성추출(가중치순 상위 50개) |
|---|----------|--|
| 0 | 20200419 | 입국자,울산,확진자,코로나19,a씨,미국,인천국제공항,코로나바이러스,울산시,38도, |
| 1 | 20200419 | 지원반,옥천군,긴급지원반,농가주,깻잎,군서면,들깻잎,8명,주소지,외국인,근로자,긴급 |
| 2 | 20200419 | 소방력,소방서장,기상특보,통제단,옥천,발령권자,4개,화재위험경보,소방관서,김익수,관 |
| 3 | 20200419 | 코레일,공공기관,성과급,관련자,설문조사,지역본부,직원들,국토부,감사결과,수사의뢰,2 |
| 4 | 20200419 | 공무원,소방공무원,만족도,공직자,반부패,소방서,공직문화,청렴실천,김정태,영동소방서, |
| | | |

| | 일자 | 본문 | |
|---|----------|---|--|
| 0 | 20201231 | [헤럴드경제=서정은 기자] 김정태 하나금융그룹 회장이 '플랫폼 금융', '글로벌 금 | |
| 1 | 20201231 | 은성수 금융위원장과 윤석헌 금융감독원장이 한 해를 뜨겁게 달궜던 잇단 사모펀드 사태 | |
| 2 | 20201231 | 1 김정태(사진) 하나금융그룹 회장이 "지금 우리에게는 '변화의 쓰나미'가 몰려오고 있 | |
| 3 | 20201231 | [머니투데이 양성희 기자] \nl\n\l 장대 하나금융그룹 회장이 내년 경영 키워드로 '플랫 | |
| 4 | 20201231 | [머니투데이 김세관 기자] 윤대희 신용보증기금 이사장이 코로나19(COVID-19) | |

| | 특성추출(가중치순 상위 50개) | 일자 | | | |
|------------------------|--|----------|---|---|--|
| Armor, Ulsan, confin | 입국자,울산,확진자,코로나19,a씨,미국,인천국제공항,코로나바이러스,울산시,38도, | 20200419 | 0 | | |
| Support Group, Okcheon | 지원반,옥천군,긴급지원반,농가주,깻잎,군서면,들깻잎,8명,주소지,외국인,근로자,긴급 | 20200419 | 1 | | |
| Fire Fighting Powe | 소방력,소방서장,기상특보,통제단,옥천,발령권자,4개,화재위험경보,소방관서,김익수,관 | 20200419 | 2 | • | |
| KORAIL, public insti | 코레일,공공기관,성과급,관련자,설문조사,지역본부,직원들,국토부,감사결과,수사의뢰,2 | 20200419 | 3 | | |
| Public officia | 공무원,소방공무원,만족도,공직자,반부패,소방서,공직문화,청렴실천,김정태,영동소방서, | 20200419 | 4 | | |
| | | | | | |
| | | | | | |

| | 일자 | 본문 | 본문_번역 |
|---|----------|--|--|
| 0 | 20201231 | [헤럴드경제=서정은 기자] 김정태 하나금융그룹 회장이 '플랫폼 금융', '글로벌 금 | [Herald Economics = Seo Jung -eun] Kim Jung -t |
| 1 | 20201231 | 은성수 금융위원장과 윤석헌 금융감독원장이 한 해를 뜨겁게 달궜던 잇단 사모펀드 사태 | Eun Sung -soo, chairman of the Financial Servi |
| 2 | 20201231 | 김정태(사진) 하나금융그룹 회장이 "지금 우리에게는 '변화의 쓰나미'가 몰려오고 있 | Kim Jung -tae, chairman of Hana Financial Grou |
| 3 | 20201231 | [머니투데이 양성희 기자] ₩n김정태 하나금융그룹 회장이 내년 경영 키워드로 '플랫 | Money Today Yang Sung -hee reporter]₩nKim Jun |
| 4 | 20201231 | [머니투데이 김세관 기자] 윤대희 신용보증기금 이사장이 코로나19(COVID-19) | Money Today Kim Se-kwan reporter] Yoon Dae-he |
| | | | |

01. 뉴스 데이터 전처리 및 라벨링 01.2 ESG, 감성점수 라벨링



① Finbert-esg 모델을 활용한 뉴스데이터 ESG분류

From transformers import BertTokenizer, AutoModelForSequenceClassification, pipeline

finbert = AutoModelForSequenceClassification.from_pretrained('yiyanghkust/finbert-esg',num_labels=4)
tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained('yiyanghkust/finbert-esg')
nlp = pipeline("text-classification", model=finbert, tokenizer=tokenizer)

- h스 데이터의 label 값이 지정되어 있지 않기 때문에 yiyanghkust/finbert-esg 모델 활용하여 label 생성 * ESG label에 finetuning된 모델
- 92 영문 번역된 데이터를 pipeline 라이브러리를 활용하여 모델에 적용
 - * text-classification: E/S/G label classification
- **03** 데이터를 finbert-esg 를 적용하여 E, S, G, None 값 분류 및 score 점수(accuracy) 산출



② Finbert-tone 모델을 활용한 뉴스데이터 감성분류

from transformers import BertTokenizer, BertForSequenceClassification, pipeline

finbert = BertForSequenceClassification.from_pretrained('yiyanghkust/finbert-tone',num_labels=3)
tokenizer = BertTokenizer.from_pretrained('yiyanghkust/finbert-tone')

nlp = pipeline("sentiment-analysis", model=finbert, tokenizer=tokenizer)

- 101 뉴스 데이터의 label 값이 지정되어 있지 않기 때문에 yiyanghkust/finbert-tone 모델 활용하여 label 생성 * 금융 감성점수 label에 finetuning된 모델
- 92 영문 번역된 데이터를 pipeline 라이브러리를 활용하여 모델에 적용 * sentiment-anlaysis
- **03** 데이터를 finbert-tone 을 적용하여 부정(0), 중립(1), 긍정(2) 값 분류 및 score 점수 (accuracy) 산출

02. 분석과정



01. 뉴스 데이터 전처리 (사는) 01.2 ESG, 감성점수 라벨링



① Finbert-esg 모델을

결과

활용한 뉴스데이터 감성분류

| | 일자 | 특성추출(가중치순 상위 50개) |
|---|----------|--|
| 0 | 20180116 | 한은,한국은행,김은정,집행간부,부하직원,이주열,그간,공보팀,소문들,모바일한경,한경, |
| 1 | 20180116 | 공무원,고성군,앞치마,임신공무원,이향래,시범운영,시책발굴,테마견학,가족사랑,근무제, |
| 2 | 20180116 | 학생부,자사고,학년도,학생들,이화여대,경희대,일반고,국제고,학교장,중앙대,선발인원, |
| 3 | 20180116 | 경쟁률,전년도,상위권,서울대,지원자,가군,지원율,이화여대,다군,합격자,연세대,제주대 |
| 4 | 20180116 | ktx해고승무원,환수금,승무원,ktx,국제기구,코레일,대전지방법원,국제노동기구,유럽 |

게근에 yiyangnkus<u>tri</u>inbert-esg ㅗㄹㄹㅇ익억

| | | 1200 ALAL XI CO TOBOLA TIDOTA DI DA TALLA DEL | | |
|---|----------|--|--------|----------|
| | 일자 | 특성추출(가중치순 상위 50개) | label | score |
| 0 | 20180116 | 한은,한국은행,김은정,집행간부,부하직원,이주열,그간,공보팀,소문들,모바일한경,한경, | Social | 0.855040 |
| 1 | 20180116 | 공무원,고성군,앞치마,임신공무원,이향래,시범운영,시책발굴,테마견학,가족사랑,근무제, | Social | 0.987154 |
| 2 | 20180116 | 학생부,자사고,학년도,학생들,이화여대,경희대,일반고,국제고,학교장,중앙대,선발인원, | Social | 0.988058 |
| 3 | 20180116 | 경쟁률,전년도,상위권,서울대,지원자,가군,지원율,이화여대,다군,합격자,연세대,제주대 | Social | 0.987678 |
| 4 | 20180116 | ktx해고승무원,환수금,승무원,ktx,국제기구,코레일,대전지방법원,국제노동기구,유럽 | Social | 0.891441 |

| 일자 | 본문 | 본문_번역 |
|----------|---|--|
| 20201231 | [헤럴드경제=서정은 기자] 김정태 하나금융그룹 회장이 '플랫폼 금융', '글로벌 금 | [Herald Economics = Seo Jung -eun] Kim Jung -t |
| 20201231 | 은성수 금융위원장과 윤석헌 금융감독원장이 한 해를 뜨겁게 달궜던 잇단 사모펀드 사태 | Eun Sung -soo, chairman of the Financial Servi |
| 20201231 | 김정태(사진) 하나금융그룹 회장이 "지금 우리에게는 '변화의 쓰나미'가 몰려오고 있 | Kim Jung -tae, chairman of Hana Financial Grou |
| 20201231 | [머니투데이 양성희 기자] \nl\n\right] \right\n\right] 하나금융그룹 회장이 내년 경영 키워드로 '플랫 | [Money Today Yang Sung -hee reporter]\nKim Jun |
| 20201231 | [머니투데이 김세관 기자] 윤대희 신용보증기금 이사장이 코로나19(COVID-19) | [Money Today Kim Se-kwan reporter] Yoon Dae-he |

때문에 yiyanghkust/finbert_tone 모델 활용하여

| 본문_번역 | label | score |
|--|----------|----------|
| [Herald Economics = Seo Jung -eun] Kim Jung -t | Neutral | 0.970925 |
| Eun Sung -soo, chairman of the Financial Servi | Neutral | 0.613521 |
| Kim Jung -tae, chairman of Hana Financial Grou | Negative | 0.953513 |
| [Money Today Yang Sung -hee reporter]\mathcal{H}nKim Jun | Neutral | 0.999736 |
| [Money Today Kim Se-kwan reporter] Yoon Dae-he | Positive | 0.999973 |

03 데이터를 finbert-esg 를 적용하여 부정(0), 중립(1),

02. KB-albert Finetuning 02.1 Kb-albert-esg, Kb-albert-tone모델 만들기



① KB-albert-esg 모델 만들기

1) Fine-tuning을 위한 Head에 사전학습한 언어모델 불러오기 from transformers import AlbertForSequenceClassification

model = AlbertForSequenceClassification.from_pretrained(kb_albert_model_path,num_labels=4)

- Train data 는 80%, ESG가 분류된 데이터들의 불균형을 해소하기 위해 가장 적은 빈도수를 갖는 label 기준으로 동일 수의 sample사용 , stratify옵션 적용
- Tokenizer를 활용한 * <u>학습용 데이터셋</u> 생성 및 <u>** 학습 파라미터</u> 설정
 - * (Embedding-label 데이터셋)
 - ** 주요 파라미터: 학습률: 2e-5, train_batch_size=16,train_epochs=5
- o3 Bigkinds의 특성추출 column을 활용한 모델 Fine-tuning (by. Trainer)
- o4 kbalbert-esg 모델의 train, test accuracy 확인, 모델 저장



② KB-albert-tone 모델 만들기

10) Fine-tuning을 위한 Head에 사전학습한 언어모델 불러오기 from transformers import AlbertForSequenceClassification

model = AlbertForSequenceClassification.from_pretrained(kb_albert_model_path,num_labels=3)

- Train data 는 80%, ESG가 분류된 데이터들의 불균형을 해소하기 위해 가장 적은 빈도수를 갖는 label 기준으로 동일 수의 sample사용 , stratify옵션 적용
- Tokenizer를 활용한 * <u>학습용 데이터셋</u> 생성 및 <u>** 학습 파라미터</u>

 설정
 - * (Embedding-label 데이터셋)
 - ** 주요 파라미터: 학습률: 2e-5, train_batch_size=16,train_epochs=5
- o3 Bigkinds의 본문을 활용한 모델 Fine-tuning (by. Trainer)
- o4 kbalbert-tone 모델의 train, test accuracy 확인, 모델 저장

02. KB-albert Finetuning 02.2 Kb-albert-esg, tone모델 Finetuning 검정

```
+a) 분류 예측 metrics 함수 만들기
                                                                 # 3) Test data에 fine-tuned 모델 성능 평가하기
def compute metrics(eval pred):
                                                                model.eval()
   predictions, labels = eval pred
                                                                 trainer.predict(dataset test).metrics
   predictions = np.argmax(predictions, axis=1)
   return {'accuracy' : accuracy_score(predictions, labels)}
    kbalbert-esq finetuning model
                                                                                    kbalbert-tone finetuning model
 ***** Running Prediction *****
                                                                                 ***** Running Prediction *****
  Num examples = 810
                                                                                  Num examples = 4903
   Batch size = 8
                                                                                  Batch size = 8
 {'test loss': 0.7221832871437073.
                                                                                 { 'test_loss': 0.4825667142868042,
  'test accuracy': 0.822222222222222.
                                                                                  'test_accuracy': 0.8141953905771976,
  'test_runtime': 27.2264,
                                                                                  'test_runtime': 163.7279,
  'test_samples_per_second': 29.751,
                                                                                  'test_samples_per_second': 29.946,
  'test steps per second': 3.746}
                                                                                  'test steps per second': 3.744}
```

특성추출된 한글 기사에 E,S,G 등급을 부여하는 Kb-albert Fine-tunning KB albert 모델의 의의 한글 본문에 부정(0),중립(1),긍정(2) 라벨을 부여하는 Kb-albert Fine-tunning

03. ESG 등급 예측 모델 03.0 개괄



* ESG 등급(A+,(AB+),(BC),D) 4개로 범주화

→상위권, 하위권으로

03. ESG 등급 예측 모델 03.1 전년도 ESG 등급이 있는 경우

데이터수집및전처리

Feature 1 : 2020년도 ESG 등급 A+,A,B+,B,C,D를 5,4,3,2,1,0으로라벨링

Feature 2 : ESG 기사 label score(accuracy)

Feature 3 : Negative,Neutral,Positive를 0,1,2로 라벨링

Feature 3 : ESG 관련 기사의 감성score(accuracy) 를 가중치로 이용



 $y_{ESG,2021} = y_{ESG,2020} + Score_{ESG,2020} + ToneLabel_{2020} \times Score_{tone,2020}$

* ESG 등급(A+,A,B+,B,C,D) 6개로 범주화

ESG예측모델

 Case
 01-1
 E,S,G 관련 기사가

 모두 존재하는 기업만 포함한 데이터 프레임

Train data: 80%, Test data: 20%

전반적 accuracy ↑

E,S,G 관련 기사가 Case **01-2** | E,S,G 관련 기사가 적어도 1개 존재하는 기업 을 포함한 데이터프레임

Train data: 80%, Test data: 20%

결과(모델의 accuracy) 확인

Multinomial Logistic Regression

학습결과: 0.6790123456790124 테스트결과: 0.666666666666666

Categorical Deep learning model

Accuracy: 0.6667

K-fold & Deep learning model

정확도 평균 0.6258241772651673

03. ESG 등급 예측 모델 03.2 전년도 ESG 등급이 없는 경우

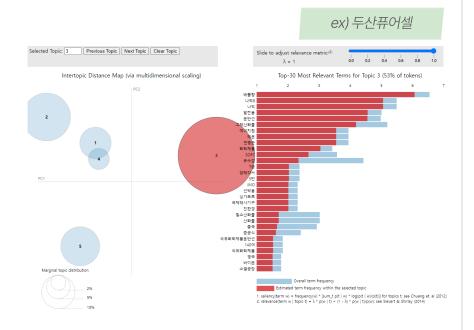
데이터수집및전처리 결과(모델의 accuracy) 확인 ESG예측모델 Feature 1: E,S,G 관련 기사가 해당 업종 ESG 등급 절사 평균
 Case
 2-1
 모두 존재하는 기업만 포함한 데이터 프레임
 Feature 2: ESG기사 label score(accuracy) Multinomial Logistic Regression Train data: 80%, Test data: 20% Feature 3: 0.6875 Negative, Neutral, Positive를 0,1,2로 라벨링 전반적 accuracy ↑ Feature 3: ESG 관련 기사의 감성score(accuracy) E,S,G 관련 기사가 를 가중치로 이용 K-fold & Deep learning model
 Case
 Q2-2
 적어도 1개 존재하는 기업을 포함한 데이터프레임
 정확도 평균 0.8235293984413147 $y_{ESG,2021} = y_{ESG,2020} + Score_{ESG,2020} + ToneLabel_{2020} \times Score_{tone,2020}$ Train data: 80%, Test data: 20% * ESG 등급(A+,(AB+),(BC),D) 4개로 범주화

03. ESG 등급 예측 모델 03.3 토픽 모델링 – LDA,BERTopic



① 예측의 대상이 되는 기업의 2020년 ESG 토픽 모델링

- 01 단어와 고유 번호 정보가 들어있는 *사전 만들기 → 사전 속의 단어가 문장에서 몇 번 출현하는지 빈도를 세서 벡터화하기(bag of words)
 - * 빈도가 1인 단어가 포함되면 너무 많은 단어가 생겨 분석에 혼선을 줄 수 있음으로 제외
- 02 ** 모델 하이퍼 파라미터 설정
 - ** 5개 토픽, 전체 코퍼스 트레이닝 횟수:20...
- 03 pyLDAvis를 통해 시각화

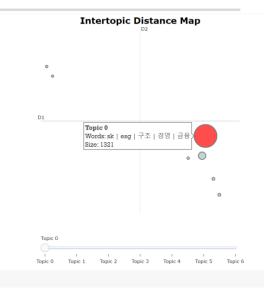




②약 2000개의 A+기업의 2020년 ESG 토픽모델링

- 01 텍스트 데이터를 SBERT로 임베딩 : 한국어를 포함한 다국어 BERT로 변경
- 02 문서를 군집화
 - : 임베딩의 차원을 줄이고 HDBSCAN 기술을 사용하여 차원 축소된 임베딩을 클러스터링하고 의미적으로 유사한 문서 클러스터를 생성
- 03 TF-IDF로 토픽을 추출
 - : 한국어에 적합한 형태소 분석기 Mecab이용
 - + bertopic[©] countvectorizer

model.visualize_barchart(top_n_topics=20)







<기업 입장>

등급이 있는 기업은…

등급이 없는 기업이라도… 하나, LH년의 ESG등급을 예측할 수 있음

물론각각의 E,S,G와 관련된 모든 기사를 내는 기업이라면 예측력이 높아지지만, 그렇지 못한 기업이라도 올해의 ESG등급과 올해의 ESG관련 뉴스데이터를 이용하여 내년의 ESG 등급을 예측할 수 있음

하나, 내년에 받을 수 있는 ESG 등급을 예측할 수 있음

상대적으로 상위등급, 또는 하위등급에 속할 수 있음을 유의미하게 말해 줄 수 있음

ESG관련기사를 내고있는 기업이라면, 업종평균 ESG 등급을 이용하여 내년에 받을 수 있는 ESG 등급을 예측한 물론기존의 ESG 등급으로 세밀하게 나눌때는 예측력이 좋지않지만 A+,(AB+)/(B,C),D로 상대적으로 상위등급 또는 하위 등급에 속할 수 있음을 유의미하게 말해줄 수 있음

- 예측의 대상이 되는 기업의 현재 어떤 ESG 키워드를 가지고 있는가를 보여줌
- 현재잘하고있는기업들이공유하고있는키워드를보여줌으로써 기업의소셜미디어에서유통되는ESG트렌드를파악할수있음

분류 예측 모델의 이이

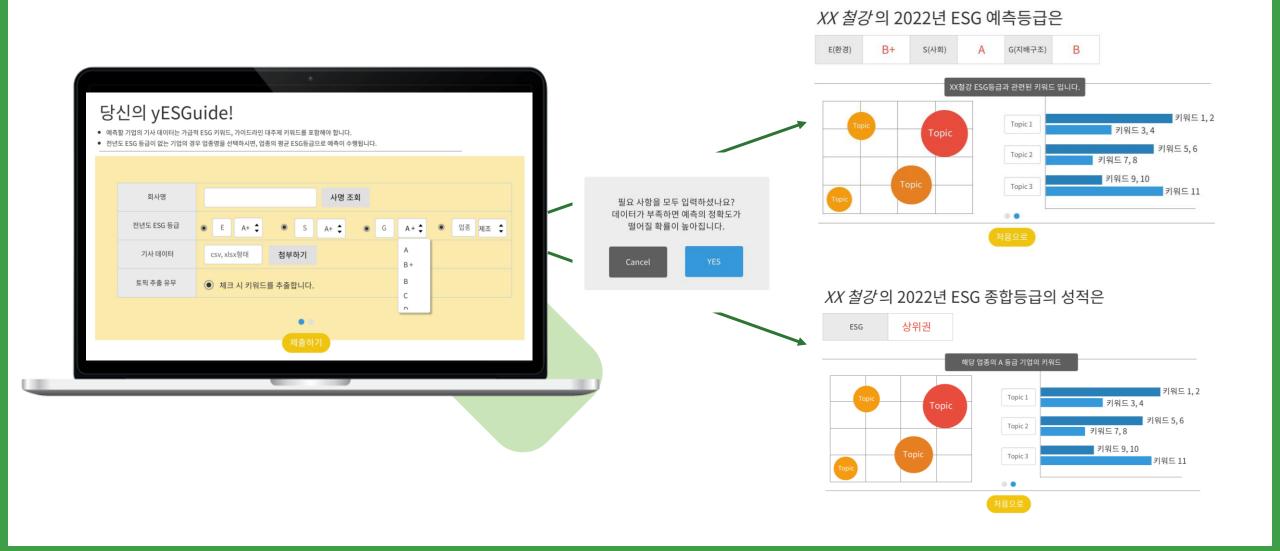
토픽 모델링

< KB국민은행 입장>

하나. ESG 평가 전반을 포괄하는 등급 평가를 제시하여 국민은행의 ESG 서비스 결정에 있어 보조적 판단 지표를 제공

물. 컨설팅에 있어서 핵심 귀워드를 추출하여 기업의 효율적인 등급 결정 및 향상을 위한 기초 자료를 만들 수 있음

03. ESG 등급 예측 모델 04.프로토타입으로 보는 활용 예시





yESGuide Importance & Contribution 발전가능성

03 yESGuide Importance & Contribution

01 대체 데이터

뉴스(소셜미디어)는 비정형의 비재무적 정보를 파악하는 데 있어 가장 일반적이고 포괄적인 유용한 대체데이터

02 복합성

뉴스 핵심추출 키워드 기반 ESG등급 평가/ 예측은 사회적 요인들을 복합적으로 고려 가능

03 보조지표

기존 국민은행의 ESG 기반 서비스에 정성적 요인을 추가로 고려하여 평가 및 심사에 보조지표로 이용 가능

04 키워드

등급분류별 키워드는 ESG 트렌드나 관심도 파악 가능 유의미한 키워드 정보 제공으로 ESG 경영 활동 컨설팅에 추가적인 통찰 제공



상장기업 ESG 귀워드 활용 모델링의 발전 가능성



1. 뉴스기사의 본문 전체를 이용한 ESG 감성사전 제작 시, 감성 점수의 정확도 향상 가능

2. 귀배넌스 부분 데이터의 경우 사업보고서, 공시 등 활용 시 더욱 양질의 데이터 활용 가능

3. 사업보고서, 지속가능경영보고서, 공시 등을 통해 비정형 데이터 셋 보완 가능



감사합니다

yESGuide – ESG를 지키기 위해