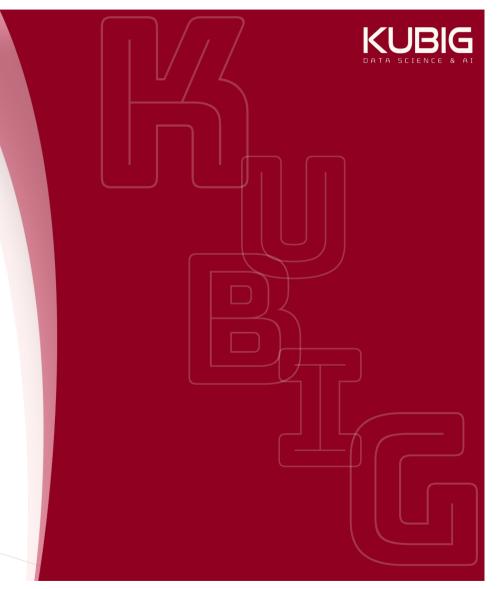


NLP 2팀 | 16기 임정준 17기 서지민 19기 최주희





## **CONTENTS**



주제 설명 및 개괄



## 문서 요약 모델

- KoBert
- KoBertShared Summarization
- KoBart
- KoBART Summarization
- Rouge score



## 키워드 추출

- Daum News Crawling
- 뉴스 기사 군집화
- 키워드 추출 KeyBERT



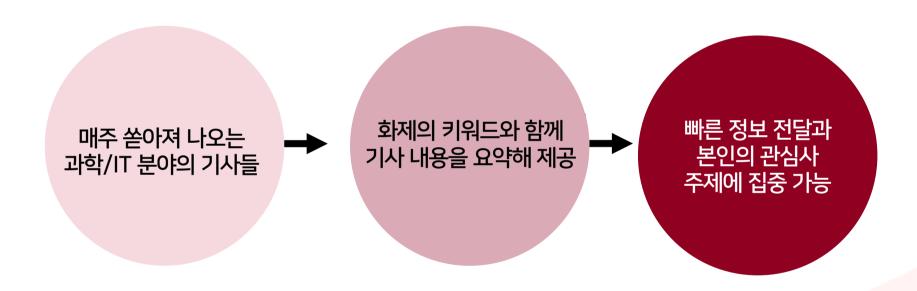
결론 및 마무리





# 01. 주제 선정 및 개괄





# 01. 주제 선정 및 개괄



Al hub의 문서 요약 텍스트 데이터 활용

다음의 과학/IT 분야 뉴스를 크롤링하여 키워드 추출

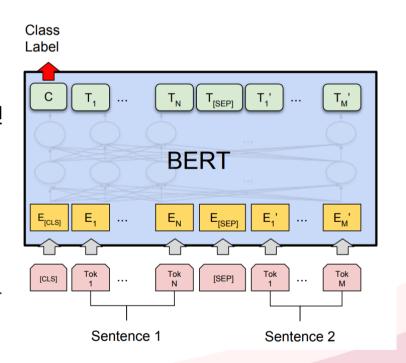
그 주의 키워드와 키워드에 따른 뉴스 요약 내용 제공



# 02. KoBert



- 텍스트를 양방향으로 확인하여 문맥 정보와 문장 간의 선후관계를 학습해 자연어를 처리하는 모델인 Bert의 한국어 버전
- SKTBrain에서 위키피디아나 뉴스 등에서 수집한 수백만 개의 한국어 문장으로 이루어진 대규모말뭉치(corpus)를 학습시켜 한국어 처리를 용이하게 만든 모델



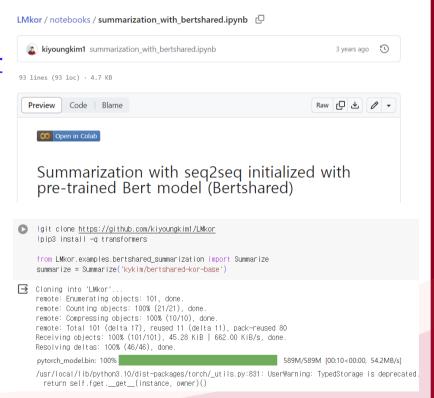




-https://github.com/kiyoungkim1/Lmkor

의 finetuning된 모델 사용

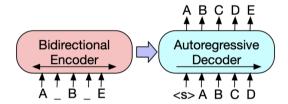
- EncoderDecoder 모델로 Encoder와 Decoder 간 파라미터 공유



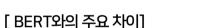
## 02. KoBART-Summarization



#### **BART**



Masked documents들에 대하여 Autoregressive decoding하는 방식으로 Pre-trained parameter 학습



- Seg2Seg Transformer Architecture
- Activation Function: ReLU → GeLU
- Decoder의 각 Layer에서 Encoder의 마지막 Layer 이후 Cross-Attention 연산 수행
- Word-Prediction을 위한 FFN X
- 파라미터 수 10% 증량

#### **KoBART (Ours)**



SKT-AI에서 개발한, 40GB 이상의 한국어 텍스트를 활용하여 Pre-training Encoder & Decoder Model

- 한국어 위키백과, 청와대 국민청원, 국립국어원 '모두의 말뭉치' 데이터 활용
- 3주간 1억 2400만개의 파라미터 사용
- 내부 GPU 자원 활용

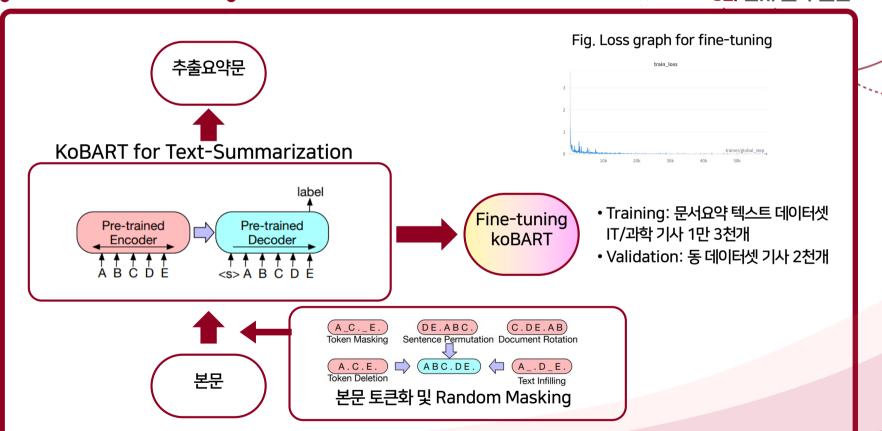
모델 크기 특성상 Pre-Train 모델 기반으로 Fine-tuning 접근 (Fine-tuning에 친근화된 모델)





## 02. KoBART-Summarization





# **02.** Rouge Score - KoBART

O2. 문서 요약 모델

Rouge-1

예측 요약본과 기존 요약본 사이 겹치는 Unigram 비교 Rouge-2

예측 요약본과 기존 요약본 사이 겹치는 Bigram 비교 Rouge-L

LCS 기반 최장길이로 매칭되는 문자열 유사도 측정

Example) Bigram 계산 +) Gram: NLP Basic Study 강의자료 참조

예측 요약본:

the cat was found under the bed

요약 답안:

the cat was under the bed

Recall: 4/5 = 0.8

예측 요약본 (bigrams):

the cat, cat was, was found, found under, under the, the bed

요약 답안 (bigrams):

the cat, cat was, was under, under the, the bed

Precision: 4/6 = 0.677

Recall

0.6078

0.537

0.6078

Precision

1

0.9667

1

F1-score

0.7561

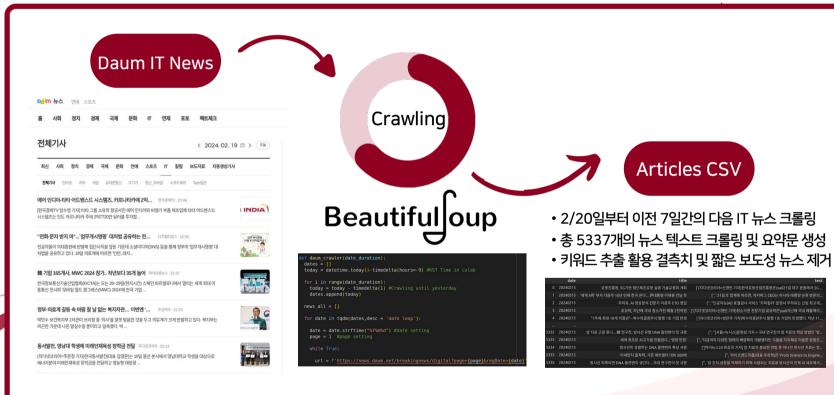
0.6904

0.7561



# 03. Daum News Crawling





# 03. 뉴스 기사 군집화



### **DBSCAN clustering**

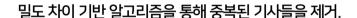












하루 동안 발행된 기사들에는 언론사만 다르고 내용이 같은 기사들이 많이 포함됨 -> 중복 기사 처리 필요.

- 유사한 제목을 가진 기사들의 군집을 생성 (기사 제목만 임베딩 후 군집화 진행)
- 해당 군집에서 대표 기사 하나만 추출하도록 함
- eps = 0.2, min\_samples = 1

### K-means clustering











유사한 주제들의 기사를 묶어주기 위한 클러스터링 진행.

#### [최적의 k값 찾기]

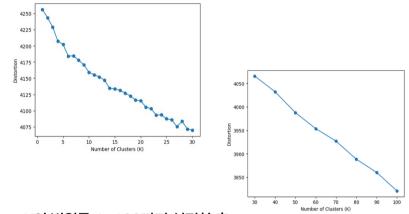
- Elbow method: SSE 값의 감소 정도가 급격하게 줄어 드는 지점의 k
- silhouette 계수가 높은 k

# 03. 뉴스 기사 군집화



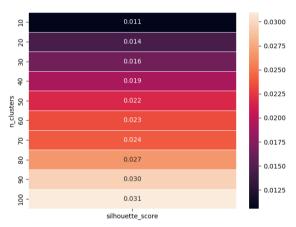
03. 키워드 추출

#### **Elbow Method**



K의 범위를 1~100까지 설정한 후 Elbow Method를 진행한 결과 SSE 값의 감소 정도가 급격하게 줄어드는 지점이 보이지 않음

### **Silhouette Analysis**



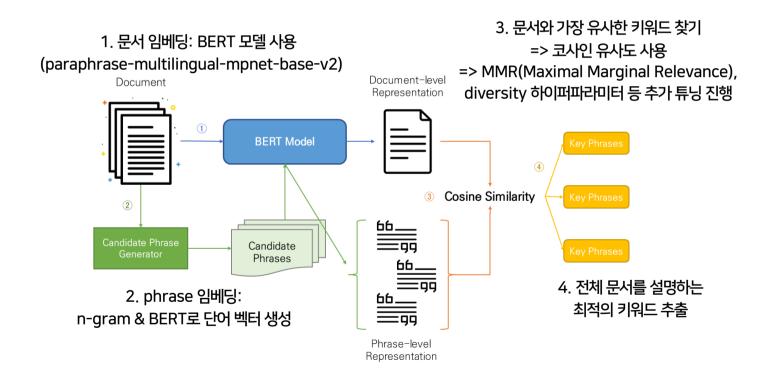
각 데이터 포인트가 속한 클러스터의 일관성을 측정하여 최적의 K값을 찾는 방법

k = 100일 때 실루엣 계수가 가장 높고 그 이상의 군집으로 나눌 시에는 키워드가 너무 많다고 판단해 → k = 100으로 설정

# 03. 케워드 추출 - KeyBERT



### KeyBERT: 토픽 모델링 중 키워드 추출을 위해 BERT를 사용한 오픈 소스 모듈



# 03. 케워드 추출 - KeyBERT



### 키워드 추출, 어디에서? (제목 vs 요약문)

창작 국악 신임원장 디지털 운영 삼성강남서 네이버 학급밴드 갤럭시AI는 이제 듀얼모니터 노트북 출시 LG유플러스 쇠고기쌀 사이버훈련 DCM 삼성스토어 강의실 카톡 新성장 AI 기능 대전 스마트 졸업사진 기념사진 게임제작발표회 성료 한미家 소송전 로봇진흥원 5G기반 영림원소프트랩 ERP AI폰은 갤S23 회장과 AI협력 AI가 주식매매 한전기술 원설본부 직무교육 구독서비스 출연硏 인재영입 LG유플러스 MWC서

제목으로부터의 키워드 추출이 명사 다수 추출, 일목요연함 등 장점을 가지고 있기 때문에 제목으로부터 추출하기로 결정.

로 기시고 있기 때군에 로켓인 H3
NDM 게임제작발표회를
KAI가 사업비
5G기반 첨단제조로봇
태양전지 성능
갤럭시S23에도 조만간
한국을 방문한다
메리츠즐거에 인공지능
일정으로 한국을
중소기업 임직원
연구자들을 유연하게
MWC2024 인공지능

디렉터 작곡가 고령층의 디지털

인게임에서 등장하는

모바일 AI시대를

스크린 노트북 구<u>모</u>학<u>습</u> 빨<u>가</u>페

개발했다 쌀에

감소해 수익성

아이폰16 모델로

관계자들이 양사의

육군 사이버작전센E

타타그룹은 아그라타스

게임 삼성

해당되는 클러스터의 "제목"을 모두 붙인 후 이와 가장 유사한 키워드 추출 해당되는 클러스터의 "요약문"을 모두 붙인 후 이와 가장 유사한 키워드 추출



## 04. Summarization



04. 결론 및 마무리

### 제<del>공</del>된 요약

네이버가 인공지능(AI)기반 상품 추천 시스템 에이아이템즈(AiTEMS) 를 활용해 검색 결과에서도 관심사·선호도에 따라 쇼핑을 경험할 수 있는 '포유(FOR YOU)' 영역을 신설했다. 포유 영역은 '패션 류 및 잡화' 카테고리의 일부 품목에 우선 적용되며 최근 쇼핑 이력이 많은 사용자를 대상으로 노출된다.



### KoBert



#### **KoBart**

### 결과

네이버는 인공지능 (ai) 기반 상품 추천 시스템 에이아이템즈를 활용해 검색 결과에서도 관심사 선호도에 따라 쇼핑을 경험할 수 있는 포유(for you) 영역을 신설했다.

네이버는 인공지능 (ai) 기반 상품 추천 시스템 에이아이템즈를 활용해 검색 결과에서도 관심사 선호도에 따라 쇼핑을 경험할 수 있는 포유(for you) 영역을 신설했다.

	Rouge1	Rouge2	Rouge-L		Rouge1	Rouge2	Rouge-L	-
Recall	0.679	0.464	0.714	Recall	0.867	0.867	0.867	
Precision	0.365	0.25	0.385	Precision	1.0	0.929	1.0	
F1-score	0.475	0.325	0.5	F1-score	0.929	0.897	0.929	

## 04. Summarization



04. 결론 및 마무리

제공된 지난 25일 출시된 아이폰 11 시리즈의 첫날 개통량이 전작인 아이폰 XS·XR시리즈보다 30%가량 높은 요약 것으로 나타났다.



#### KoBert

•

#### KoBart

지난 25일 줄시된 아이폰 11 시리즈의 첫날 개통량이 전작인 아이폰 xs xr시리즈보다 30 % 결과 가량 높은 것으로 나타났는데 이는 국내 이통사들의 5g 품질에 만족하지 못하는 고객이 많기 때문으로 보인다.

지난 25일 출시된 아이폰 11 시리즈의 첫날 25일 출시된 출시된 아이폰 11시리즈의 첫날 개통량이 전작인 아이폰 xs xr시리즈보다 30 % 개통량이 전작인 아이폰 XS·XR시리즈보다 가량 높은 것으로 나타났는데 이는 국내 이통사들의 30%가량 높은 것으로 나타났다.

	Rouge1	Rouge2	Rouge-L		Rouge1	Rouge2	Rouge-L
Recall	0.5	0.433	0.533	Recall	0.474	0.459	0.474
Precision	0.833	0.722	0.889	Precision	0.947	0.944	0.947
F1-score	0.625	0.542	0.667	F1-score	0.632	0.618	0.632

