## 졸업 프로젝트 최종 발표

- 일기 감정 기반 영화 추천 시스템 -

김예지 201814246 박인우 201512265 손소영 201711649 (조장) 정창해 201710304

## CONTENTS

01 프로젝트 소개

02 팀원 소개 및 역할

**03** 모델 설명

04 앱 및 서버 설명

05 확장 가능성

## **01** 프로젝트 소개

#### 01 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

03. 모델 설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 개발배경

- 내면의 감정을 억압하는 게 일상적인 사회
  - → 자신의 감정을 이해하고 표출할 줄 아는 것이 정신 건강에 이로움
- **>** 일기의 감정을 분석하여 그 날의 감정을 이해할 수 있도록 하자!

- 감정을 표출하는 방법에는 일기 작성, 문화 콘텐츠 시청 등이 있음
- OTT 플랫폼이 활성화된 오늘날 영화 시청에 시공간적 제약이 없어지면서 보다 많은 사람들이 여가 시간에 영화를 시청
- 일기의 감정을 분석하여 그 날의 감정에 맞는 영화를 추천해주자!

## **01** 프로젝트 소개

#### 01 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

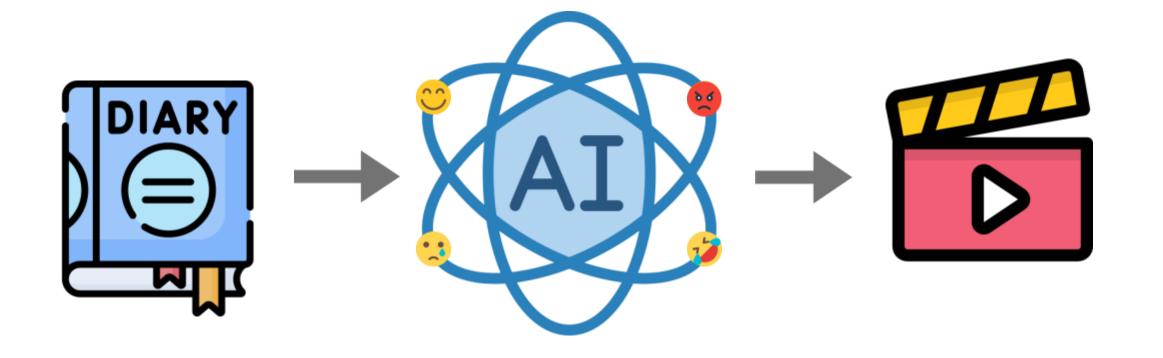
03. 모델 설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 주제 소개

사용자가 작성한 <u>일기의 감정을 분석</u>하여 <u>영화를 추천</u>해주는 iOS 애플리케이션



## **01** 프로젝트 소개

#### 01 프로젝트 소개

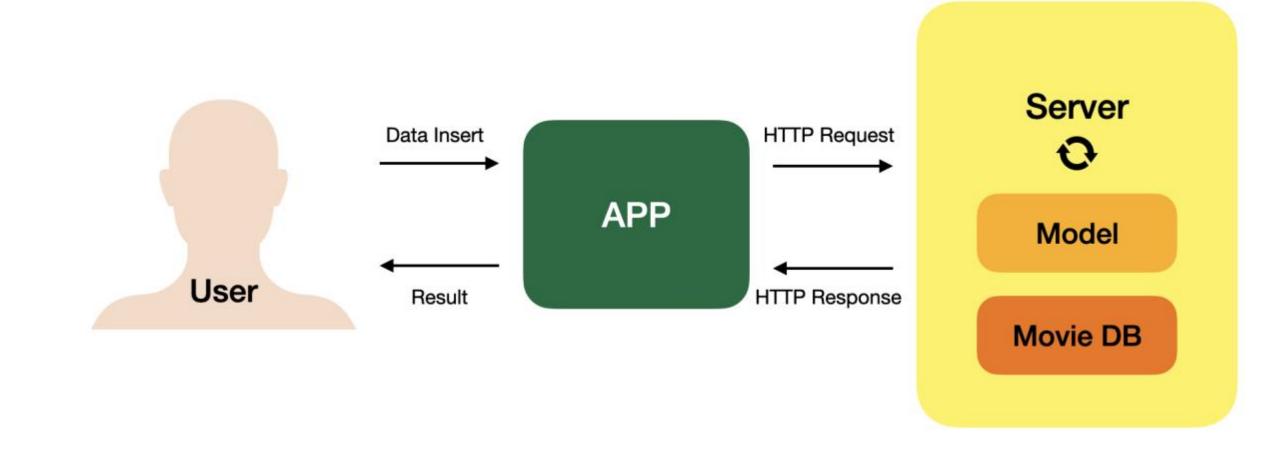
02. 팀원 소개 및 역할

03. 모델 설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 시스템 0 테처



- 앱에서 사용자가 일기를 입력하면 서버에서 사전에 학습된 모델을 이용해 일기의 감정 벡터 반환
- 이를 미리 모델에 돌려서 db에 저장한 영화 벡터와 유사도를 계산하여 감정 확률과 영화 추천 결과를 반환

## 02 팀원소개및역할

01. 프로젝트 소개

#### 02 팀원 소개 및 역할

03. 모델 설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 팀원소개및역할



김예지 감정 분석 모델 설계 및 데이터 라벨링



**손소영** 감정 분석 모델 설계 및 구현



박인우 iOS 앱 설계 및 개발 서버 개발



정창해 감정 분석 모델 설계 및 구현

## 03 Rull de

01. 프로젝트 소개

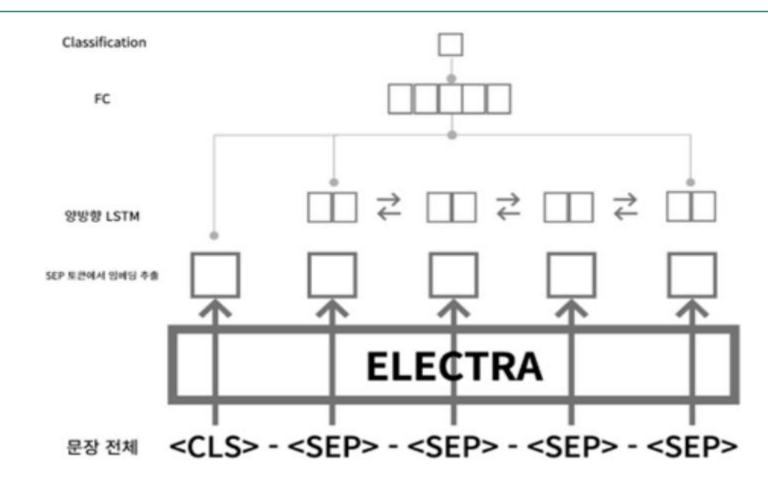
02. 팀원 소개 및 역할

#### 03모델설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

### 감정분석모델-ELECTRA+LSTM



- ELECTRA: 사전훈련된 언어모델(PLM)로, BERT의 파생모델 중 하나
- 일기의 문장의 흐름을 반영하기 위해 bi-LSTM 레이어를 추가
- KSS(Korean Sentence Split)를 사용하여 문장 사이에 <SEP> 토큰 추가하고, 첫번째 문장과 마지막 문장의 <SEP> 토큰에서 추출한 임베딩들을 합쳐 bi-LSTM에 넣음
- <CLS> 토큰과 첫 문장과 마지막 문장의 <SEP> 토큰에서 계산된 loss를 합쳐서 학습 진행

## 03 Rull de

01. 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

#### 03모델설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 감정분석모델-Fine Tuning

- 앱에 작성하는 일기의 특성 상 pre-train에 사용된 언어는 실생활에서 많이 사용되고, 온라인에서 많이 사용되는 단어들이어야함
- -> 한국어 댓글로 pre-train한 kcELECTRA 모델을 사용
- 감정 분류를 하기 위해 문장을 44개의 감정으로 multi-labeling 한 KOTE 데이터셋을 사용
- 각 문장의 감정을 모델에 넣어 silver label을 생성한 후 직접 라벨링을 하여 gold label을 만듦

# ### KOTE (Korean Online That-gul Emotions) Dataset paper https://arxiv.org/pdf/2205.05300.pdf dataset • 다양한 플랫폼에서 수집한 50,000개의 댓글에 44개 정서로 레이블링한 데이터셋. • 한 댓글 당 5명이 레이블링 --> 25만 케이스 • 이것 저것 해 보기 좋은 25만 케이스에 관한 raw data: raw.json • 정서 레이블 종류 [불평/불만, '환영/호의', '감동/감탄', '지긋지긋', '고마움', '슬픔', '화남/분노', '존경', '기대감', '우쭐댐/무시함', '안타까움/실망', '비장함', '의심/불신', '뿌듯함', '편안/쾌적', '신기함/관심', '아껴주는', '부끄러움', '공포/무서움', '절망', '한심함', '역겨움/징그러움', '짜증', '어이없음', '없음', '패배/자기험오', '귀찮음', '힘듦/지침', '즐거움/신남', '깨달음', '최색감', '증오/혐오', '흐믓함(귀여움/예쁨)', '당황/난치', '경약', '부담/만\_내킴', '서러움', '재미없음', '불쌍함/연민', '눌람', '행복', '불안/걱정', '기쁨', '안심/신뢰']

## 03 <sub>모델 설명</sub>

01. 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

#### 03모델설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 감정 분석 모델 - Cosine Annealing LR Scheduler

$$\eta_t = \eta_{\min} + rac{1}{2}(\eta_{\max} - \eta_{\min}) \left(1 + \cos\left(rac{T_{cur}}{T_{\max}}\pi
ight)
ight)$$

- Local Minimum에 빠지는 문제를 해결하기 위해 사용한 스케줄러
- Learning Rate가 Cosine 함수를 따라서 eta\_min까지 떨어졌다가 다시 초기 Learning Rate까지 올라옴

## 03 <sub>Egg 48</sub>

01. 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

#### 03모델설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 감정분석모델-실험결과

모델	micro F1	차이
kcELECTRA	0.57	
kcELECTRA + bi-LSTM	0.62	+0.05
kcELECTRA + bi-LSTM + CosineAnnealingLR Scheduler	0.65	+0.03

- kcELECTRA + bi-LSTM 아키텍처를 적용했을 때 kcELECTRA 단독 모델에 비해 성능이 5% 향상
- 여기에 스케줄러를 Cosine Annealing LR 스케줄러로 변경한 결과 성능이 추가로 3% 향상되어 총 8% 향상

## 03 <sub>Egg 49</sub>

01. 프로젝트 소개

02. 팀원 소개 및 역할

#### 03모델설명

04. 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 영화추천- 코사인 유사도

$$\text{similarity} = \cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|} = \frac{\sum\limits_{i=1}^n A_i \times B_i}{\sqrt{\sum\limits_{i=1}^n (A_i)^2} \times \sqrt{\sum\limits_{i=1}^n (B_i)^2}}$$

- 두 벡터가 얼마나 유사한지 나타내는 척도
- 사용자가 작성한 일기와 영화 줄거리의 감정의 유사도를 측정
- 코사인 유사도를 바탕으로 일기의 감정과 제일 유사한 5개의 영화 추천

## **04 u u u d b d b**

01. 프로젝트 소개

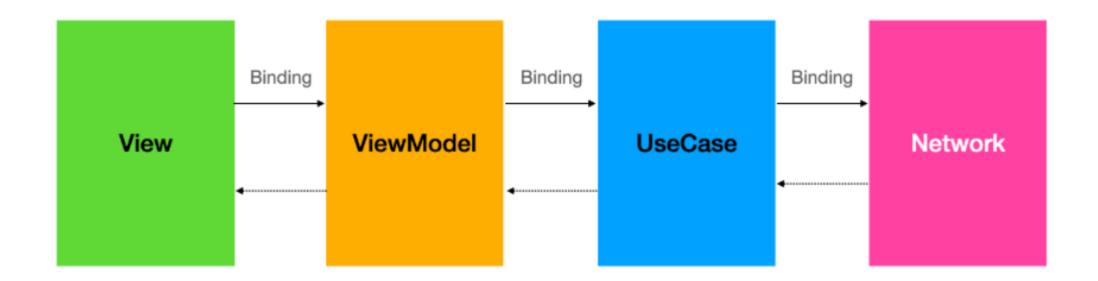
02. 팀원 소개 및 역할

03. 모델 설명

#### 04 앱 및 서버 설명

05. 확장 가능성

## 앱및서버설명



#### 앱

- MVVM 아키텍처 기반 시스템 구성
- 중간에 UseCase 계층 → 동일한 작업에 대한 중복 코드를 줄임
- Combine을 통한 데이터 Binding → 비동기적으로 데이터를 받아올 수 있는 형태

#### 서버

- Flask를 통해 구현
- 앱에서 데이터를 요청했을 경우 그에 맞는 데이터를 확인하고 내보내도록 처리
- 요청은 REST API 형태의 HTTP Request로 구성

#### 05 확장기능성

01. 프로젝트소개

02. 팀원 소개 및 역할

03. 모델 설명

04. 앱 설명

#### 05 확장 가능성

## 확장가능성

#### 서비스 측면

- 일기로부터 도출된 감정을 기반으로 정신과 상담 연계
- 영화 뿐만 아니라 드라마, 도서 등의 콘텐츠 추천으로 확장

#### 성능 측면

- 데이터셋부터 다시 제작하여 정확도 향상 도모
- 유저의 영화 시청 내역, 리뷰 등 유저 히스토리를 반영하여 추천시스템 고도화
- 모델에 대한 새로운 접근 및 실험

# 감사합니다