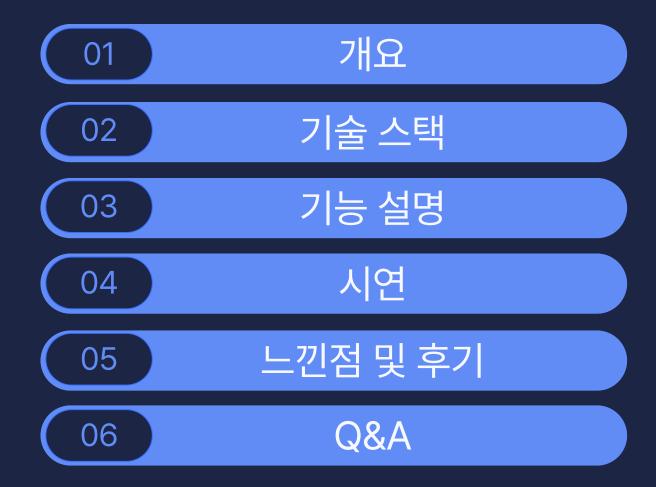


FeeL? FiLM? FeeLM!

서울 4반 10조 박수연 이예원

CONTENTS

FeeeeeeeeLM



Feel +

Film



icon

main logo

개발 기간

2024.11.14 ~ 2024.11.26

FeeLM 역할 분담

이 예 원

박 수 연

FRONT END FRONT→BACK 연결 컴포넌트 개발 API 통신 (TMDB 등) 토큰 인증 권한 관리 UI / UX 설계 CSS 디자인

BACK END DB 및 DUMY DATA 생성 모델 설계 기능 구현 -회원 -영화 추천 알고리즘

FeeLM 기술 스택







FeeLM 개발 일정

	11.14 (THU) ~ 11.17 (SUN)				11.18 (MON) ~ 11.24 (SUN)							11.25 (MON) ~ 11.27 (WED)		
	11.14	11.15	11.16	11.17	11.18	11.19	11.20	11.21	11.22	11.23	11.24	11.25	11.26	11.27
기능 명세서 ERD		FRONT 8	& BACK											
LOGO 및 디자인				FRC	ONT									
모델 설계				ا	FRONT & BA	ACK								
회원 및 영화기능						BACK				BACK				
추천 기능											BAC	<		
영화 데이터 관리		F	RONT											
API 통신				FRON	IT									
UI / UX									FRONT					
컴포넌트 기능 구현										FRC	DNT			



FeeLM 7/5

회원 기능

회원가입 로그인 / 로그아웃 회원정보 변경

영화 기능

영화 -전체 / 상세 -북마크 / 좋아요

리뷰 기능

리뷰 -리뷰 CRUD -리뷰 좋아요 -평점 추천 기능

영화 기반 추천

제목, 장르, 키워드 등 가중치을 조절하며 특정 영화와의 유사도 측정 북마크 기반 추천

사용자가 북마크한 영화들을 하나로 통합 다른 영화들과 유사도 측정

가중치 순위 제목, 장르, 키워드 리뷰 평점 기반 추천

사용자가 리뷰를 작성한 영화들의 평점 고려

> 높은 평점을 줬다 = 줄거리가 좋다!

> > 가중치 순위 제목, 줄거리



```
# 북마크 기반 추천
                                                                                     # 리뷰 평점 기반 추천
def calculate combined weighted similarity bookmark(movies df, bookmark, field1, field user reviews = user.reviews.values('movie id', 'rating')
   bookmark = pd.DataFrame(bookmark)
                                                                                     movie_id = []
                                                                                     tmdb_id = []
   # 북마크된 영화들의 특성을 결합
                                                                                     rating = []
    combined_bookmark = bookmark.apply(
                                                                                     for review in user reviews:
       lambda row: "{} ".format(' '.join([str(row[field1]) if pd.notna(row[field1]) a
                                                                                         movie_id.append(review['movie_id']-1)
       "{} ".format(' '.join([str(row[field2]) if pd.notna(row[field2]) and row[field
                                                                                         rating.append(review['rating'])
       "{} ".format(' '.join([str(row[field3]) if pd.notna(row[field3]) and row[field
                                                                                         tmdb = Movie.objects.get(id=review['movie_id'])
       "{} ".format(' '.join([str(row[field4]) if pd.notna(row[field4]) and row[field
                                                                                         tmdb_id.append(tmdb)
       "{} ".format(' '.join([str(row[field5]) if pd.notna(row[field5]) and row[field
       "{}".format(' '.join([str(row[field6]) if pd.notna(row[field6]) and row[field6 rating df = pd.DataFrame({'movie id':movie id, 'tmdb id':tmdb id, 'rating':rating})
                                                                                     if rating df.empty:
   # 북마크된 모든 영화의 특성을 하나로 결합
                                                                                         rating_rec = movies_df[movies_df['vote_avg'] >= 7].sample(n=20)[['tmdb_id', 'title']]
   combined_bookmark = pd.Series([' '.join(combined_bookmark.values)])
                                                                                         rating recom = Movie.objects.filter(tmdb id in=rating rec['tmdb id'].tolist())
   # 전체 영화 데이터의 특성을 결합
                                                                                         rating_rec = movie_recommendation_system_combined_rating(
   combined_features = movies_df.apply(
                                                                                             "C:/Users/SSAFY/Desktop/SF12_Feelm/pjt_movie/django-pjt/movies/fixtures/movietop1.json",
       lambda row: "{} ".format(' '.join([str(row[field1]) if pd.notna(row[field1]) a
                                                                                             rating df,
       "{} ".format(' '.join([str(row[field2]) if pd.notna(row[field2]) and row[field
                                                                                             'title', 'overview', 'production_com', 'original_lang', 'genre', 'keyword',
       "{} ".format(' '.join([str(row[field3]) if pd.notna(row[field3]) and row[field
                                                                                             4, 4, 1, 1, 3, 2.5,
       "{} ".format(' '.join([str(row[field4]) if pd.notna(row[field4]) and row[field
       "{} ".format(' '.join([str(row[field5]) if pd.notna(row[field5]) and row[field
       "{}".format(' '.join([str(row[field6]) if pd.notna(row[field6]) and row[field6
                                                                                         rating_recom = Movie.objects.filter(tmdb_id__in=rating_rec)
                                                                                     # 북마크 기반 추천
    # 북마크 특성을 전체 특성에 추가
                                                                                     bookmark list = list(request.user.bookmark.all().values())
   combined features = pd.concat([combined features, combined bookmark], ignore inde> # DataFrame 생성
                                                                                     bookmark = pd.DataFrame(bookmark_list)
   # 벡터화 및 유사도 계산
    count_vect = CountVectorizer(min_df=1, ngram_range=(1, 2))
                                                                                     if bookmark.empty:
    combined_mat = count_vect.fit_transform(combined_features)
                                                                                         movies_rec = movies_df[movies_df['vote_avg'] >= 7].sample(n=20)[['tmdb_id', 'title']]
    combined_sim = cosine_similarity(combined_mat, combined_mat)
                                                                                         movies_recom = Movie.objects.filter(tmdb_id__in=movies_rec['tmdb_id'].tolist())
                                                                                     else:
    return combined_sim
                                                                                         movies_rec = movie_recommendation_system_combined_bookmark(
                                                                                             "C:/Users/SSAFY/Desktop/SF12_Feelm/pjt_movie/django-pjt/movies/fixtures/movietop1.json",
                                                                                             bookmark,
def find sim movie combined bookmark(df, sorted ind, bookmark, top n=10):
                                                                                             'title', 'overview', 'production com', 'original lang', 'genre', 'keyword',
   # 입력된 영화의 인덱스 찾기
                                                                                             5, 2, 1, 3, 4, 4,
   movie = pd.DataFrame(bookmark)
                                                                                             20
   title_movie = pd.DataFrame()
   title_indexes = []
                                                                                         movies_recom = Movie.objects.filter(tmdb_id_in=movies_rec)
   for title in movie['title']:
       matched_movie = df[df['title']==title]
                                                                                     serializer bookmark = MovieListSerializer(movies recom, many=True)
       title_movie = pd.concat([title_movie, matched_movie], ignore_index=True)
                                                                                     serializer_rating = MovieListSerializer(rating_recom, many=True)
       title_indexes.extend(df[df['title']==title].index.tolist())
                                                                                     return Response({'review_recommendations':serializer_rating.data, 'bookmark_reccomendations': serializer_bookmark.data})
```



FeeLM 느낀점 / 후기

이 예 원

박 수 연

FE와 BE를 함께 하는 프로그램을 경험할 수 있어서 좋았다.
이번 프로젝트를 바탕으로 다음 프로젝트를 진행할 때는 컴포넌트 파일의 구성을 미리 그려놓고 진행해야겠다고 느꼈다.

관통 프로젝트를 통해 백엔드 프레임 워 크를 다루며 어색했던 부분을 익숙하게 만들었다.

BE 개발을 맡았기에 FE 개발 담당과 끊임없는 소통이 굉장히 중요하다는 것을 깨달았던 기회가 되었다.



자유롭게 질문해주세요!

감사합니다!