

# BookCurator

: AI 기반 맞춤형 도서 추천 시스템

# 기존 문제점

1

기존 공공도서관 도서 검색 시스템은 키워드 기반 작동

→ 직관적 검색의 한계

2

독자의 특성과 관심사를 고려한 '머신러닝+LLM' 하이브리드 방식의 도서 추천 시스템 부재 3

사용자의 위치를 기반으로, 해당 추천 도서를 소장하고 있는 도서관의 정보를 제공하는 시스템의 부재

# 필요성 및 목적

1

2

3

사용자가 사용하기 편리한 LLM 프롬프트를 결합해 비교적 쉽게 맞춤 도서를 추천 받을 수 있음 ML 기반의 단순 도서 추천에 LLM을 결합해 해당 도서의 추천 이유 및 읽는 순서까지 제공

사용자의 위치를 기반으로, 해당 추천 도서를 소장하고 있는 도서관의 정보를 제공하는 시스템의 부재

# 주요 기능

 ML: 사용자의 프로필에 맞는 최적의 도서 후보군 선정
 LLM: GPT 모델을 활용한 상세 추천 이유와 설명 제공 사용자가 자신의 프로필 정보 (연령대, 관심사, 독서 목적, 독서 수준)를 프롬프트에 문장으로 입력하면 해당 사용자의 맞춤 도서를 추천

> 도서관 위치 정보

ML + LLM

하이브리드 방식

사용자의 위치에 기반해 추천 도서가 소장되어 있는 가까운 도서관 정보 제공

# 사용한 데이터셋



### 인기대출 데이터

loan\_information.csv

도서관 정보 데이터 library.csv



# 데이터 전처리 (1) - 인기 대출 도서



1

칼럼 mapping • 'RANK CO': 'rank',

'BOOK\_TITLE\_NM': 'title',

• 'AUTHR NM': 'author',

• 'BOOK\_INTRCN\_CN': 'description',

• 'PUBLISHER\_NM': 'publisher',

'AGE\_FLAG\_NM': 'age\_group',

'SEXDSTN\_FLAG\_NM': 'gender'

2

결측치

처리

• title, author, publisher가 없는 행 제거

• description, age\_group, gender 없으면 '설명 없음', '전체'로 채워 넣음



데이터 정제 • 문자열에서 공백 및 특수문자 제거

• 시리즈 여부 추정

• 도서 장르 8개 카테고리 생성(이 외엔 '기타' 장르로 분류)

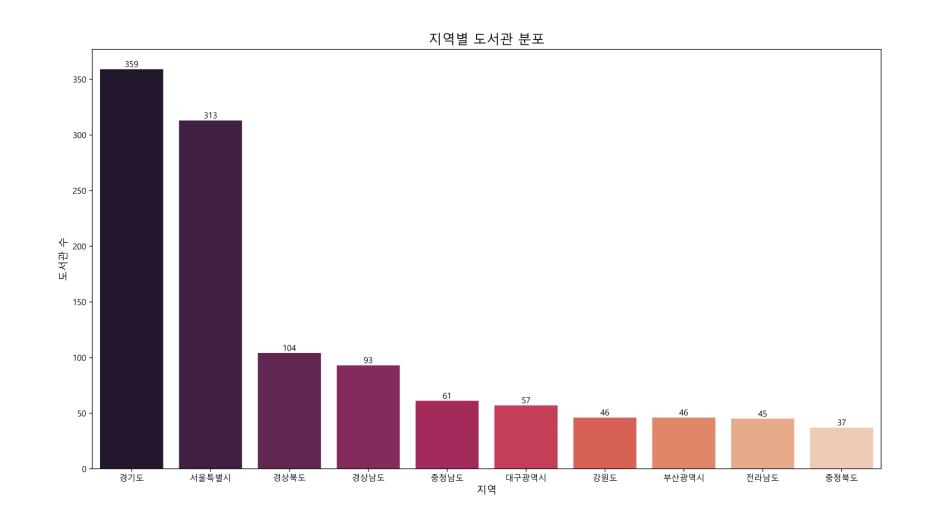
• 예상 독자층, 도서 장르, 연령대 추정 (도서 설명 text에서 키워드 추출)



새로운 csv 파일로 저장 if \_\_name\_\_ == "\_\_main\_\_":
 csv\_path =
'./loan\_information\_no\_duplicates.csv'
 processed\_df =
preprocess\_book\_data(csv\_path)
 processed\_df.to\_csv('loan\_information
 \_processed.csv', index=False)

# 데이터 전처리 (2) - 도서관 정보

- 📌 선별적 특성 추출: 11개 핵심 컬럼만 선택하여 데이터 간소화 (도서관 ID, 이름, 주소, 좌표 등)
- ★ 데이터 정규화: 컬럼명 영문화 및 일관된 네이밍 규칙 적용으로 코드 가독성 향상
- ★ 지오데이터 최적화: 위도/경도 수치형 변환 및 결측치 제거로 위치 기반 서비스 안정성 확보
- ★ 통합 위치 정보 생성: 도/시 정보를 결합한 location 필드 생성으로 지역 검색 효율성 향상



# **Machine Learning**

#### TF-IDF

1

- 도서 설명(clean\_description)에서 중요 단어 추출 및 벡터화
- 단순 빈도수가 아닌 문서 내 중요도를 반영한 가중치 부여
- 불용어 제거로 '등', '및', '을', '를' 등 의미 없는 조사 필터링
- 차원 축소(max\_features=1000)로 계산 효율성 확보

2

# 3

## 추천 도서 점수 계산(rule-based)

- 사용자 프로필 기반 가중치 모델 구현(연령 40%, 관심사 40%, 인기도 20%)
- 다양성 보장 알고리즘으로 저자/출판사 편중 방지
- 콘텐츠 기반 필터링으로 콜드 스타트 문제 해결
- 폴백 메커니즘 적용: 필터링 결과 부족 시 조건 자동 완화

#### RandomForestClassifier

- 장르(estimated\_categroy)가 정해진 데이터만 추려서 학습
- '기타' 장르로 분류된 도서들도 예측해서 장르 채워 넣음
- input X: clean\_description (TF-IDF vector),
- output y: estimated\_category
- supervised learning



#### LLM

#### LLM 프롬프트 템플릿 생성

- OpenAl API키를 가져와 프롬프트를 생성하고, LLM 모델 호출
- 프롬프트에는 각 도서의 '제목', '저자', '설명', '장르' 등을 상세하게 나열

#### LLM 기반 추천

run\_hybrid\_recommendation():
 ML 후보 중 3권 추천

• 추천 이유 설명, 주요 내용 요약, 추천 대상, 읽기 순서 제공



```
prompt = f"""
사용자 요청: (user_request)
아래는 사용자 요청에 기반하여 선별된 도서 후보 목록입니다:
(candidates_text)
이제 다음 조건을 충족하도록 답변을 생성해주세요:

1. 위 도서 목록 중에서 **사용자 요청에 가장 적합한 3권**을 선택하세요.
2. 각 도서에 대해 다음 항목을 포함해 상세하게 작성하세요:
- 추천 이유: **사용자의 니즈와 요청 배경에 적합한 이유를 구체적으로 설명**해주세요.
- 주요 내용: 도서가 다루는 **핵심 개념, 주요 챕터, 대표 사례, 저자의 관점** 등을 간결하고 명확하게 정리해주세요.
- 이런 분께 추천합니다: **어떤 상황에 처한 사람**, 또는 **어떤 관점이나 수준의 독자**에게 특히 유익한지 설명해주세요.

3. 3권의 책을 어떤 순서로 읽는 것이 가장 효과적인지 간단하게 제안해주세요.
- **이해도, 난이도, 주제의 흐름**을 고려해 순서를 정하고, 그 이유도 덧붙여 설명해주세요.

* 응답은 아래 형식에 맞춰 정돈된 문장으로 작성해주세요:

1. [도서 제목] (저자)
- 추천 이유:
- 주요 내용:
- 이런 분께 추천합니다:
```

#### 기술 사항

#### **Streamlit**

#### ☑ 캐싱 메커니즘 구현

- `@st.cache\_resource`: 추천 시스템 모델 로딩 최적화 (메모리 유지)
- `@st.cache\_data`: 도서관 데이터 처리 결과 캐싱 (재계산 방지)

#### ☑ 반응형 UI/UX

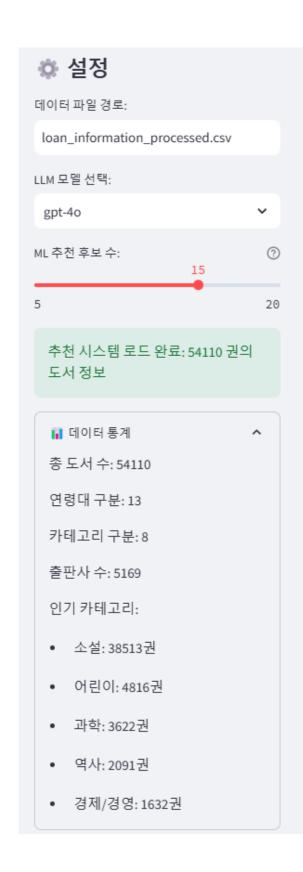
- 사이드바: 데이터 경로, 모델 선택, 후보 수 설정
- 확장 패널(Expander): 상세 정보 접근성 향상
- 다중 컬럼 레이아웃: `st.columns()`을 활용한 입력 폼 최적화

#### ☑ 비동기 처리

- `with st.spinner()`: LLM 호출 및 데이터 처리 중 사용자 피드백
- 세션 상태 관리: `st.session\_state`로 모델 인스턴스 유지

#### ☑ 데이터 시각화

- 데이터프레임 표시: `st.dataframe()`으로 후보 도서 목록 시각화
- JSON 표시: `st.json()`으로 사용자 프로필 정보 구조화



## ➡ 북큐레이터(BookCurator): AI 기반 맞춤형 도서 추천 시스템

북큐레이터(BookCurator)는 머신러닝과 LLM 모델을 결합한 하이브리드 방식으로 도서를 추천합니다.

중학생 딸이 과학에 관심을 보이기 시작했어요. 청소년이 쉽게 읽을 수 있는 과

- 1. 머신러닝으로 사용자 프로필에 맞는 도서 후보군 선정
- 2. LLM 모델로 최종 추천 및 상세한 추천 이유 생성

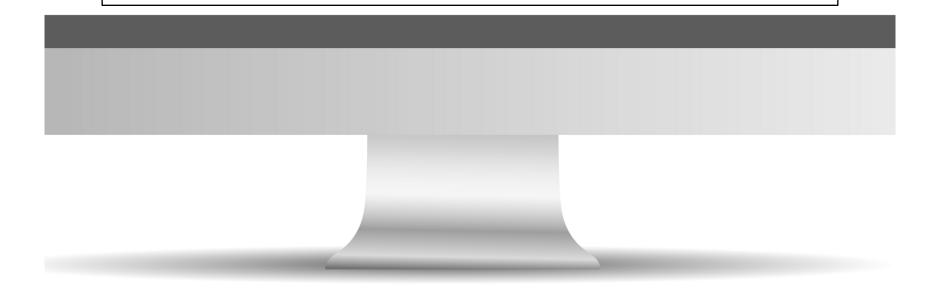
☞ 추천 요청 문장을 입력하세요:

학책 추천해주세요. 추가 정보 입력 (선택사항) 독서 목적: 연령대: 학습 자동 감지 자동 감지 학습 Choose an option 취미 독서 수준: ○ 자동 감지 ○ 초급 ○ 중급 자기계발 정보수집 🏟 하이브리드 추침 문제해결 독후감 📌 하이브리드 추천 시스템 정보

# Web Demo

# Web Demo 실행 영상

https://drive.google.com/file/d/1hgbFzDfQ1uPKr0t-JVcGEqwACRjFr\_oj/view?usp=sharing



# 기대효과

- 사용자 만족도 향상: 맞춤형 추천으로 독서 경험 최적화
- ML+LLM 하이브리드 방식의 기술적 우수성: 추천 정확도 확보
- 도서관 자원 활용 증대: 다양한 도서관 콘텐츠에 대한 접근성 개선
- 사용자 위치 기반으로 편리성 확대: 위치 기반 서비스로 도서관 접근성 개선



# QSA 감사합니다♡ ☆