NoticeHub

Team: 행복하조



Contents

- 1. 주제 선정 동기
 - Why NoticeHub?
- 2. 구현 과정
 - Architecture, Data, Modeling, Frontend, Backend
- 3. 결과
 - 시연
- 4. 앞으로의 방향성
 - Limitation, Future works



팀원 및 역할

고정훈

목종원

오승옥

RAG 모델링 vLLM 모델링 모델 서빙 서버 구축 및 배포 아키텍처 제작 ETL 원천 데이터구축

조윤영

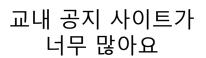
정수현

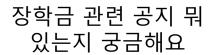
Vector DB AWS Lambda ETL 프론트 프롬프트 엔지니어링

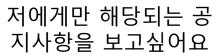
주제 선정 동기

Why NoticeHub?













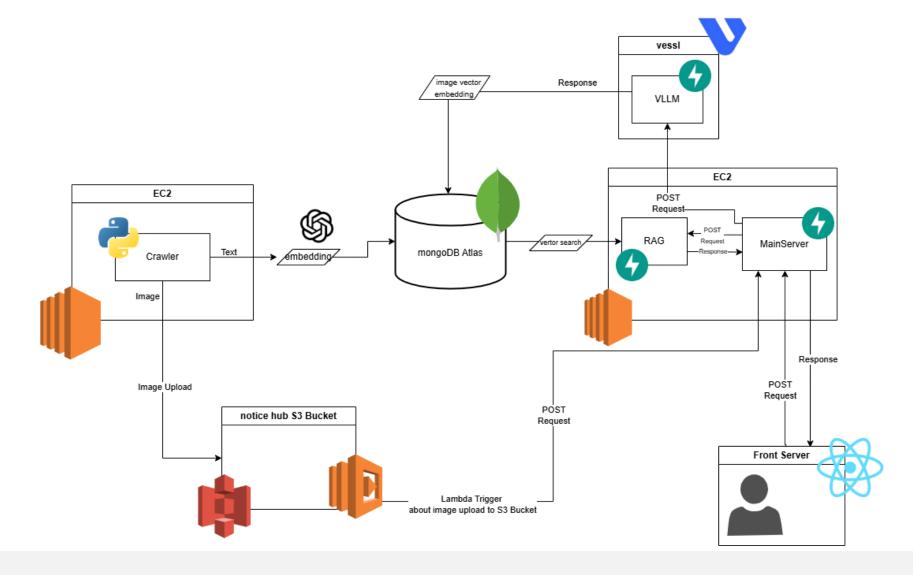




요새 AI 챗봇이 유행임 우리도 그그

- 1) 공지 사이트를 통합하고,
- 2) 맞춤형 공지사항 AI 챗봇을 만들어 보자...!

Architecture





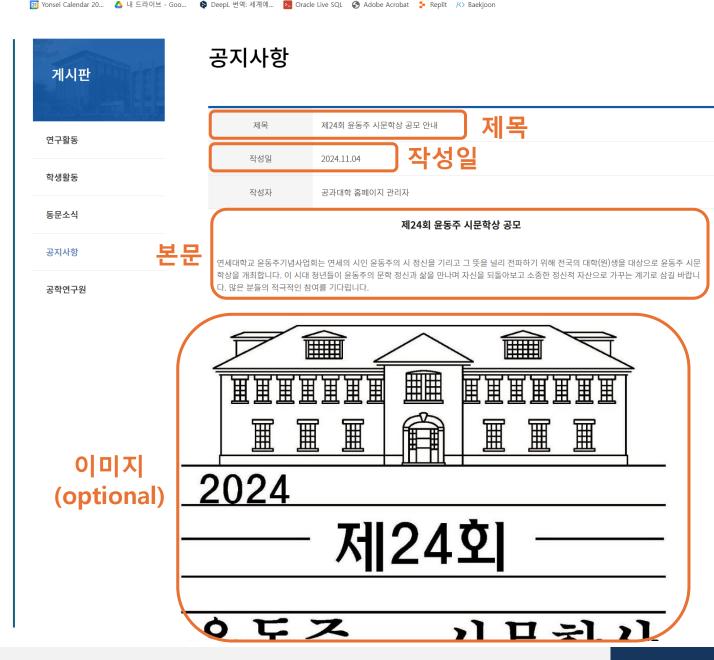
Data

각 대학 및 학과 웹사이트 공지사항

공과대학 △

화공생명공학과	2 0	전기전자공학과	品
건축공학과		도시공학과	
건설환경공학과		기계공학과	
신소재공학과	2 0	산업공학과	品
시스템반도체공학과		디스플레이융합공학과	
디지털융합엔지니어링학과	2	지능형데이터·최적화학과	
배터리공학과	몬		

- 단과대학: title, date, link, content, image
- 학과: title, date, link, content
- 웹 크롤링으로 수작업으로 dataset 구축(BeautifulSoup)
- (Title, date)에 groupby를 해서 중복 방지
- 각 사이트 별로 1-5페이지 크롤링
- 총 데이터 개수: 약 2600여개 + @ (지속적으로 늘리는 중)



engineering.yonsei.ac.kr/engineering/board/notice.do?mode=view&articleNo=214470&article.offset=20&articleLimit=10

Model_Text

Rag(Retrieval-Augmented Generation)?

정보를 탐색하고 이를 활용해 자연어 답변을 생성하는 AI 시스템

- 1. MongoDB 연결 및 임베딩 설정
- MongoDB Atlas를 벡터 검색 인덱스로 사용

- 2. 문서 검색 및 하이브리드 검색 설정
- 벡터 및 키워드 검색 조합으로 검색 정확도 향상

```
mongo client = MongoClient(os.getenv("MONGO PATH"))
db = mongo client["notice-db"]
collection = db["final notices"]
embeddings = OpenAIEmbeddings(model="text-embedding-3-small")
retriever = MongoDBAtlasHybridSearchRetriever(
    vectorstore=vector store,
    search index name="default",
    top k=10,
    fulltext penalty=5.0,
    vector penalty=20.0
                                                       [dynamic], "embedding"
notice-db
           final_notices
                        default
                                         search
notice-db
           final_notices
                        vector_index
                                         vectorSearch
                                                       "embedding"
```

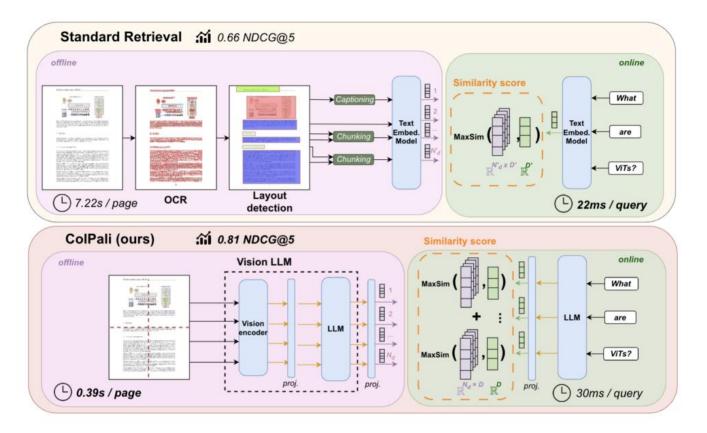
Model_Text

- 3. 프롬프트 템플릿 구성
- 시스템 메시지를 통해 답변 포맷 및 조건 설정

- 4. 세션 기록 및 답변 처리
- 대화 기록을 유지하여 문맥 기반 응답

```
store = {}
def get_session_history(session_id):
    if session_id not in store:
        store[session_id] = ChatMessageHistory()
    return store[session_id]
```

Model_Image



- 이미지 패치 임베딩을 언어 모델에 입력, 입력 데이터가 텍스트 입력과 동일한 잠재 공간으로 매핑
- 텍스트 토큰과 이미지 패치 간의 상호작용을 계산

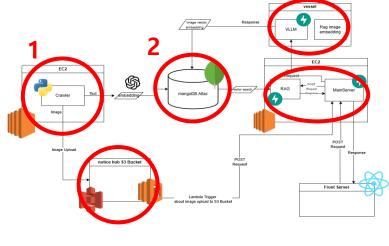
```
1 RAG =
RAGMultiModalModel.from_pretrained(
"vidore/colpali-v1.2", verbose=1)
RAG.model.index(
input_path=temp_dir_5,
store_collection_with_index=True,
overwrite=True)
query = "공모전 정보 알려줘"
results = RAG.search(query, k=5,
return_base64_results=True)
8
```

```
=== 검색 결과 ===
[원본 이미지 파일명: 2023년도 제3회 암젠한림생명공학상 추천 공고_1.png]
[원본 이미지 파일명: 2022 대학생 생물분류 연구논문 공모전_1.png]
[원본 이미지 파일명: 2024 Softeer CodeRun X현대자동차 계약학과_1.png]
[원본 이미지 파일명: 2022 대학생 생물분류 연구논문 공모전_1.png]
[원본 이미지 파일명: 2024 Softeer CodeRun X현대자동차 계약학과_1.png]
[원본 이미지 파일명: 2024 Softeer CodeRun X현대자동차 계약학과_1.png]
```

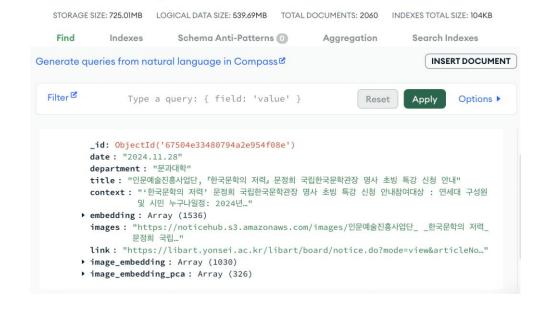
Backend

- 1. EC2 서버(Crawler)
- 텍스트 데이터 크롤링
- OpenAI를 통해 텍스트 임베딩
- MongoDB Atlas에 데이터 저장
- Amazon S3에 이미지 업로드
- 2. MongoDB Atlas
- 텍스트 및 이미지 임베딩 벡터 저장
 - date, department, title, context
 - images, link, embedding, image_embedding
- 벡터 검색 기능 제공





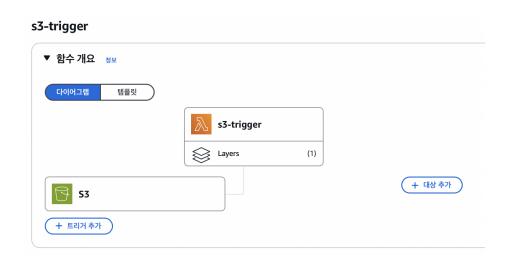
notice-db.final_notices

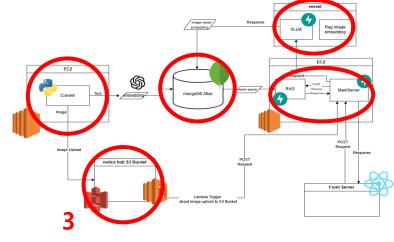


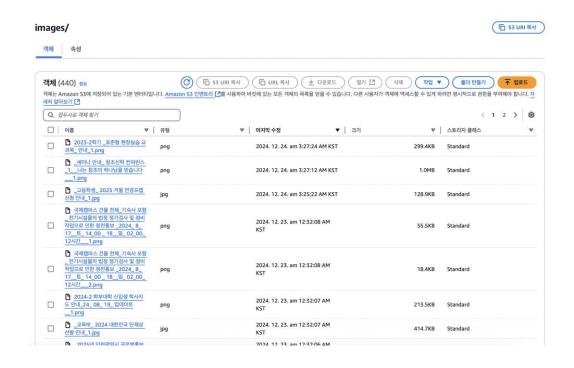


Backend

- 3. S3 버킷 & Lambda
- S3에 이미지 적재
- Lambda를 통해 이벤트 트리거 처리
 - S3에 이미지 업로드
 - -> 업로드된 URL을 메인서버로 POST



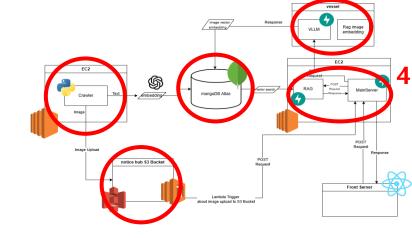






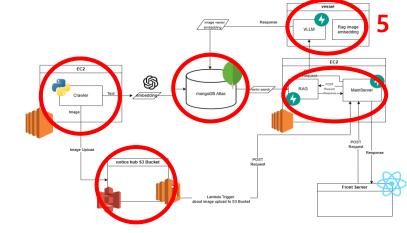
Backend

- 4. Main Server(Rag, 데이터 처리)
- Rag 모델 요청 및 응답 처리
- VLLM 및 Rag 이미지 임베딩 처리와 통신



Backend

- 5. Vessel 서버
- VLLM 모델 실행
- 이미지 벡터 임베딩 생성



결과 결과 시연

기다려주세요...!



앞으로의 방향성

Limitation & Future works

1. 교내 기관 웹사이트 공지사항 데이터 추가

이름	홈페이지
연세대 공지사항	https://www.yonsei.ac.kr/sc/support/notice.jsp
연세대 외부기관공고	https://www.yonsei.ac.kr/sc/support/etc_notice.jsp
연세대 장학금 안내	https://www.yonsei.ac.kr/sc/support/scholarship.jsp
신촌생활관	https://dorm.yonsei.ac.kr/
송도학사 (Songdo Dormitory)	https://yicdorm.yonsei.ac.kr
스포츠센터	https://www.facebook.com/ywsports/
연세대학교 교무처 교무실	https://aad.yonsei.ac.kr/aad/index.do
도서관	https://library.yonsei.ac.kr/
국제처 (Office of International Affairs)	http://oia.yonsei.ac.kr
정보통신처	http://yis.yonsei.ac.kr
학술문화처	https://lamp.yonsei.ac.kr
커리어연세	https://career.yonsei.ac.kr/

2. 이미지 데이터 처리의 한계

MongoDB Vector Index 설정 시 차원의 한계
 (128x1030 vs 4096)



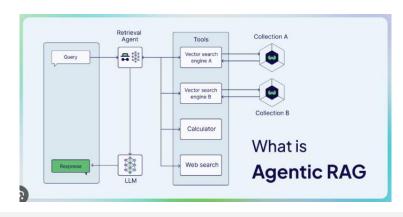
앞으로의 방향성

Limitation & Future works

3. 평가 지표 / Agent



합성 테스트 데이터 생성 (RAGAS 파이프라인)



Agentic RAG

- -장학금 검색기
- 학칙 검색기

4. 서비스 기능 추가

- 피드백을 통한 지속적인 모델 업데이트
- 추가 서비스 계획
 - 원하는 학과 및 부서의 공지사항만 선택
 - 중요한 공지사항 따로 스크랩
 - 이미지 제공

5. AI 챗봇 판매 / IT 아웃소싱

- 공지사항 AI 챗봇 솔루션 판매
- 타 대학 및 기업으로의 확장 가능성 검토
- <u>◆ 경제적 자유(?)</u>



감사합니다.