여행 일정 최적화 챗봇 서비스 RAG 설계 및 보고서

- 광주 4팀(황치운, 강지민, 김성훈, 윤상묵, 하지원)

RAG 파이프라인 구축 프로세스 보고서(안)

데이터 최적화:

• Chunk Size: 1000 • Overlap: 100

벡터 데이터베이스 구축 및 임베딩:

벡터 DB : Pinecone

임베딩 모델 : Upstage Solar Embedding

Retriever 및 Reranker 구현:

- Retriever: Hybrid Retrieval System
 - o Dense Retriever
 - 하이퍼 파라미터 설정
 - 반환할 문서 수 (k) = 4
 - 유사도 임계값 = 0.7
 - 장소 설명, 분위기, 여행 스타일 등 의미적 유사성 검색
 - o Sparse Retrievere (키워드 기반)
 - BM25 알고리즘 활용
 - 정확한 장소명, 주소, 영업시간 등 팩트 정보 검색
- (optional) Reranker: CrossEncoder
 - 두 Retriever 결과를 결합하여 재순위화
 - 상위 10개 문서로 필터링
 고려 요소:
 - - 현재 시간대 영업 여부
 - 사용자 위치와의 거리
 - 이전 방문 장소와의 연계성

LLM 프롬프트 설계 및 답변 생성, 평가 :

1/ Task 정의: 여행 일정 계획 챗봇

2/ 프롬프트 설계 :

RAG 파이프라인 설계

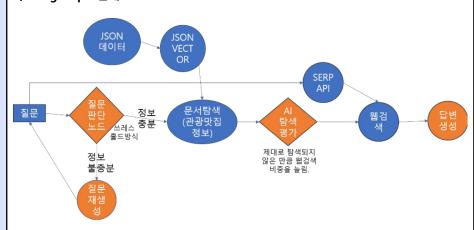
```
SYSTEM_TEMPLATE = """당신은 전문적인 여행 플래너입니다.
주머진 정보를 기반으로 최적화된 여행 계획을 제안해주세요.
{context}
지켜야 할 규칙:
1. 시간대별 동선을 고려하며 효율적인 일정을 만드세요.

    각 장소의 운영시간과 혼잡도를 반영하세요.
    이동 수단과 소요 시간을 명시하세요.

4. 식사 시간대에는 인근 맛집을 추천하세요.
제공할 정보 형식:
1. 전체 일정 요약
2. 시간대별 상세 일정
 - HH:MM | 장소명 | 체류시간 | 이동수단 | 특이사항
3. 예상 소요 비용
4. 준비물 및 주의사항
사용자 선호도:
- 며행 스타일: {travel_style}
- 예산: {budget}
- 체력 수준: {energy_level}
- 식사 제약: {dietary_restrictions}
반드시 참고할 현재 상황:
- 현재 시각: {current_time}
- 현재 위치: {current_location}
- 혼잡도 정보: {crowdedness}
# User input template
USER_TEMPLATE = """며행 조건:
- 여행 일자: {travel_dates}
- 여행지: {destination}
- 동행인: {companions}
- 선호 활동: {preferred_activities}
- 제외할 것: {exclusions}
위 조건으로 여행 계획을 세워주세요."""
```

```
# Create prompt template
prompt = ChatPromptTemplate.from_messages([
     ("system", SYSTEM_TEMPLATE),
     ("human", USER_TEMPLATE)
1)
# Example usage
example_variables = {
    # System context
     "context": "검색된 관련 여행 정보...",
     "travel_style": "여유롭게",
"budget": "1인당 30만원",
     "energy_level": "보통"
    "dietary_restrictions": "없음",
     "current_time": "09:00",
     "current_location": "서울역",
     "crowdedness": "보통",
    # User input
     "travel_dates": "2024-12-31~2025-01-01",
    "destination": "부산",
"companions": "친구 2명",
"preferred_activities": ["맛집", "야경", "카페"],
"exclusions": ["과격한 활동", "산행"]
```

3/ LangGraph 설계:



4/ 답변 생성 모델: Upstage Solar Pro

5/ 답변 사후 평가:

- Upstage Groundness Check 으로 Hallucination 평가
- 실제 운영 시간, 거리, 교통 정보 정확성 확인

평가방법

RAG 파이프라인 평가 및 결과

정량 평가: RAGAS 평가 지표

• context_precision: 검색한 문서 중에서 진짜로 관련된 문서가 차지하는 비율

- 추천된 호텔, 교통편, 레스토랑, 명소 정보 중 실제로 관련된 정보의 비율

- **context_recall:** 실제로 관련된 문서 중에서 얼마나 많이 검색에 성공했는지 실제 관련 정보 중 추천에서 얼마나 많이 검색되었는지
- faithfulness: 생성된 답변이 가지고 있는 지식으로 얼마나 뒷받침 되는 지에 대한 비율
 - 추천된 일정이 검색된 정보와 얼마나 일치하고 신뢰할 수 있는지
- answer_relevancy: 생성된 답변이 주어진 질문과 얼마나 관련성이 있는 지

```
incont toos control townstate control townstate
```

- 제공된 일정이 사용자의 요구를 얼마나 관련성을 충족시키는지

정성 평가

- 샘플링 방식
 - 무작위로 10개의 질문을 선택하여 챗봇의 답변을 평가합니다.
 - 질문은 제품 매뉴얼의 다양한 섹션에서 추출된 내용을 기반으로 구성합니다.
- 평가 항목
 - 정확성: 생성된 답변이 제품 매뉴얼의 내용과 얼마나 일치하는가?
 - 관련성: 답변이 검색된 문서/데이터와 관련이 있는가?
 - 명확성: 답변이 쉽게 이해되고 논리적으로 명확한가?
- 평가 절차
 - 각 질문에 대해 생성된 답변을 매뉴얼의 실제 내용을 기준으로 비교 검토합니다.
 - 관련성이 낮거나 잘못된 답변은 피드백을 기록하여 개선 방안을 도출합니다

결론

여행 일정 최적화 AI 챗봇 서비스는 사용자에게 맞춤형 여행 일정을 제공함으로써 개인의 여행 경험을 극대화할 수 있습니다. 이를 위해 벡터 DB를 구축하고, 이를 바탕으로 LLM을 활용한 RAG(Relevant Augmented Generation) 파이프라인을 설계하여 공공데이터 및 카카오맵 API를 기반으로 신속하고 정확한 답변을 제공합니다.

본 서비스를 통해 사용자는 효율적인 일정 관리를 경험하고, 서비스 제공자는 사용자 피드백과 데이터를 활용하여 지속적으로 서비스를 개선하며 관광 산업 발전에 기여할 수 있습니다.

향후 발전 방향

- 다국어 지원 확대

글로벌 사용자 대상으로 서비스 확장을 위해 다국어 지원 기능을 추가합니다.

해외 관광지 추천 사이트 및 음식점 리뷰 데이터를 수집하여 서비스의 국제화 가능성을 높입니다.

- 멀티턴 대화 기능 추가

결론 및 향후 발전 방향

사용자의 복잡한 요청이나 추가 질문을 처리할 수 있도록 멀티턴 대화 기능을 강화합니다.

지속적인 대화 흐름을 통해 사용자와 LLM 간의 인터랙션을 개선하여 더욱 세부적인 여행 계획을 지원합니다.

- 데이터 확장 및 업데이트

공공데이터뿐만 아니라 사용자 리뷰, 블로그 데이터, 현지 가이드 정보 등을 추가로 수집하여 데이터베이스를 확장합니다.

데이터 업데이트 주기를 단축하여 최신 정보를 바탕으로 더욱 신뢰성 높은 추천을 제공합니다.

- 서비스 사용자 경험 개선

사용자 인터페이스(UI) 및 사용자 경험(UX)을 지속적으로 개선하여 중장년층도 쉽게 사용할 수 있는 직관적인 디자인을 도입합니다.

체력 수준, 음식 선호도 등 사용자 입력 과정을 간소화하여 편리성을 높입니다.

- 지역 특화 서비스 제공

특정 지역의 관광지나 맛집 정보를 더욱 심층적으로 제공하여 로컬 관광 활성화에 기여합니다.

지역 데이터 분석을 기반으로 새로운 관광 코스를 제안하거나 숨은 명소를 발굴하는 기능을 추가합니다.