프로젝트 최종보고서

작성일: 2024-12-30

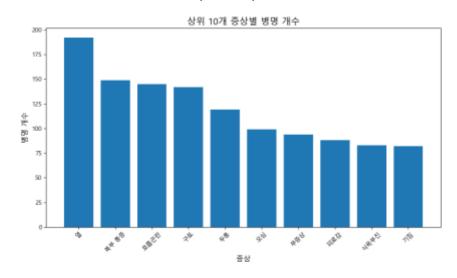
팀: 광주 1 팀

팀원	임동성 1217223
	지용석 1215630
	최유정 1212350
	허현준 1218288
	김민철 1217942

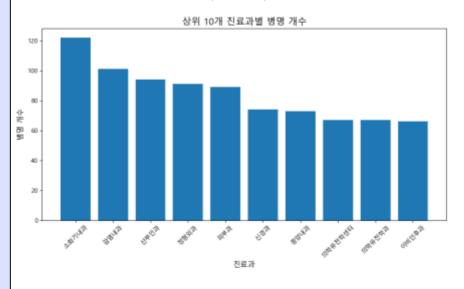
최종 보고서		
서비스 명 및 개요	서비스 개요: 많은 고객이 증상은 있는데, 해당 증상을 가지고 어느 병원을 가야 증상에 맞는 진료를 해주는지에 대한 정보를 얻는데 큰 어려움이 있습니다. 기존의 방식은 비효율적이고 직접 찾아야한다는 한계가 있습니다. 이를 해결하기 병에 따른 증상을 크롤링하고 데이터를 검색해 고객의 증상에 맞는 정확한 진료소를 추천해주는 첫봇 서비스를 설계했습니다. 이 서비스는 고객의 시간을 단축하고, 정확한 진료를 받을 수 있도록 하는데 기여합니다. 몸에 아픈 증상이 있는 사람들이 주로 사용하며, 고객이 직접 챗봇을 이용해 알맞은 진료소를 찾을 수 있는 QA 도구로 사용할 수 있습니다.	
타겟 사용자 및 시장 분석	타겟 사용자: - 예상 사용자 유형: 증상은 있는데 어디를 가야할지 모르는 환자 주요 요구사항 및 사용 목적: 고객: 빠르고 정확한 증상에 따른 진료소를 추천받을 수 있다. 시장 분석: 이 서비스는 단순 검색엔진과는 달리, 질병과 증상에 대한 정보를 가져오기 때문에 사용자가 보다 정확하고, 빠르게 정보를 제공한다는 차별성을 가집니다. 고객의 증상에 적합한 정보를 이미 한번 분류하여 db 를 만들고 이를 활용해 빠르게 제공하기에 고객의 시간을 단축해주고, 효율적인 답변 생성해준다는 점에서 강한 경쟁력을 가집니다.	
목표 및 기대효과	서비스 목표: - 사용자의 증상에 신속하고 정확한 진료소를 제공해 고객이 진료소에 가기 전까지의 시간을 단축합니다. 기대효과: - 고객은 자신의 증상을 입력하면, 직접 검색엔진을 사용해 해당 증상에 따른 진료소를 얻을 수 있습니다. 이에 따라 고객은 만족스러운 진료 서비스를 받을 수 있습니다.	
데이터 구성 및 활용	원천데이터 소스 : 서울 아산 병원 건강정보 웹페이지 원천 데이터 형식: 웹페이지 HTML 형태 데이터 처리 방법: - 데이터 수집: requests 와 BeautifulSoup 를 이용해 서울아산병원 질병백과 페이지의 질병 리스트를 확보 - 데이터 전처리: - BeautifulSoup 를 활용하여 HTML 형태의 텍스트 데이터로 변환 - 질병명, 증상, 권장 진료과 등을 파싱한 뒤, 필요없는 중복 요소나 공백 제거	



- 특정 증상을 포함하는 병의 개수 (상위 10개)



- 특정 과에 포함되는 병의 개수 (상위 10개)



서울아산병원 건강정보 웹페이지에서 BeautifulSoup 를 활용해 웹페이지의 HTML 구조를 분석하고, 질병명, 주요 증상, 권장 진료과 정보를 추출하였습니다. **크롤링한 데이터는 "질병명" - "주요 증상 및** 진료과"의 pair 로 구성되었으며, 이를 QA 데이터 셋 생성을 위한 기초 데이터를 준비하였습니다.

벡터 데이터베이스 구축 및 임베딩:

- 9

- 벡터 DB : Pinecone

- 임베딩 모델 : Upstage Embeddings (embedding-query)

- 벡터 차원 : 자동 계산 (Upstage API 활용)

Pinecone 설정:

metric: Cosine

- 서버리스 사양: AWS(us-east-1)

Retriever 및 Reranker 구현:

RAG 파이프라인 설계

Retriever 방식: Dense Retriever (Maximum Marginal Relevance 방식) 구현: PineconeVectorStore **하이퍼파라미터 튜닝**: 반환할 문서 수(k) = 3 검색방식: MMR (최대 여백 기준 검색 방식) LLM 프롬프트 설계 및 답변 생성, 평가 : 1/ Task : 맞춤진료소 추천 QA 2/ 프롬프트 예시 * bysics proset. "Together", ""''''DB 업업업업명 합교하여 답답해줘! (suppose) ID 사용자의 대통, LND, 음안을 음압적으로 고려하여 최적의 조원들은 유전하는 그림안된 첫봇대대, CNB 가대드라면을 하라 음압하다. 1. (판자 목대 본격): 는 선명: (evo) - LOO: (spr)라 - LOO: 전 상명에 따라 영합을 따치는 주요 집병을 고려하다. 1. [용당 분격]: - 제시원 중상: (Impet) - 상병/LHC(명 고리한 중함적 절병 가능성 원기세워. (추천 直直百): 사용자 중심에 작업한 건물건물 최대 1가지 추천배임. 추천 대유와 근거 명확히 제시되줘. 4. [주입사합]: - 대한 참고를 정확대표, 결확한 전단은 크시크 건설에 필요함을 발시되다. - 응급 상황으로 한단되면 혹시 응급성 병교를 권고하다. [항약]) 등당류 (유산 분약), (추천 건설과), (주의사항: 해산으로 구분하여 경공해줘. 그런 그와 되었는 사용자가 여러하기 쉽게 건물되어를 받아서 설망되죠. 고객들 상사에서 건물을 바라으로 불당해줘. * for that promoting ("hanes", "기업을 할머니고, 되어 건축했고 어떤."), ("45", "")를 받는 분석! 무의 불편권(근기자은 및 통증)과 함께 할어 유명한 상황합니다. 이는 상기도 관합(금기, 변화점 등)이나 된 한편 성증(본도병)의 가능성이 들습니다. [추천 경조라] 1. 마바건호리: 국 등등 및 건지러는 등상에 대한 환역한 간단을 위해 방문하였다. 1. 바라 결과 기술이 자속되었는 전선 음성이 있다면 내가 있죠가 작업하니다. ("basar", "리부에 붉은 반경을 가려움이 있고, 발명이 있어."), ("al", ""(음반분석) | 붉은 건축과 가려움증은 피부였어나 열레르기 건축의 가능성이 있습니다. 발굴이 동안된 공유, 공항성 결정(피부 불의적합)이나 건선적인 설레르기 반응도 작용할 수 있습니다. [추천 진중관] 1. 집부조: 집부 반원조 가려운의 생만을 따라하고 먹장한 처료를 받으세요. 2. 급입내가 얼굴이 자식되지나 불편 얼굴이 취산된 경우 급열 원만 한국가 통고됩니다. (주의사항) - 통영이 되어가나 중단이 경역에 박용되면 우리 등집으로 만든하세요. - 당연료가 약 등은 후에도 중단이 개선되기 상으면 전문 건공을 권한됩니다.~~). 3/ 답변 생성 :

- 생성 모델: ChatOpenAl (gpt-4o-mini)
- 온도(Temperature): 0.7 (적당한 창의성과 정보 정확성 유지)

평가방법

정량 평가 : RAGAS 평가 지표

- context_precision: 검색된 의료 정보 중 실제로 문서가 차지하는 비율
- context recall: 실제로 관련된 의료 정보를 얼마나 많이 검색했는지 평가
- faithfulness : 생성된 답변이 검색된 의료 데이터로 얼마나 잘 뒷받침되는지 비율
- bert_F1 : 생성된 답변과 정답의 의미적 유사도

정성 평가

샘플링 방식

- 무작위로 10 개의 사용자 증상 질문을 선택하여 챗봇의 답변을 평가합니다.
- 질문은 다양한 의료 시나리오 (호흡기 질환, 소화기 질환, 피부 질환 등)을 기반으로 구성합니다.

평가 항목

RAG 파이프라인 평가 및 결과

- 정확성: 생성된 답변이 저장된 의료 데이터와 얼마나 일치하는가?
- 관련성: 답변이 검색된 의료 데이터와 관련이 있는가?
- 명확성: 답변이 사용자가 이해하기 쉽고 논리적으로 명확한가?

평가 절차

- 각 질문에 대해 생성된 답변을 저장된 문서의 내용과 비교 검토합니다.
- 관련성이 낮거나 잘못된 답변은 피드백을 기록하여 개선 방안을 도출합니다.
- 평가 결과를 바탕으로 생성된 답변의 장단점을 정리하고, 추가 최적화 방향을 제시합니다.

평가 결과

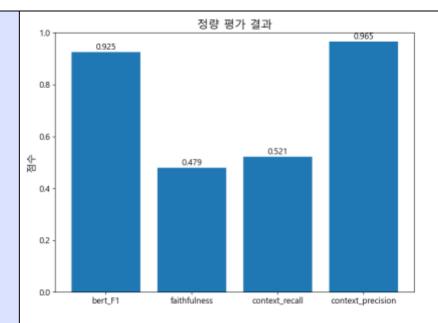
정량 평가

- Context_precision: 0.9653

- Context_recall: 0.5213

- Faithfulness : 0.4790

- bert_F1: 0.9250



정성 평가

- 정확성: 10 개의 질문 중 10 개는 내용과 일치하는 답변 생성.

- 관련성: 10 개 중 10 개가 검색된 문서와 밀접하게 관련

- 명확성: 모든 답변이 문법적으로 정확하고, 이해하기 쉬운 표현으로 작성됨.

결론

OpenAI 의 GPT-4-mini 모델과 Pinecone 기반 벡터 데이터베이스를 결합한 RAG(Retrieval Augmented Generation) 파이프라인으로 더욱 빠르고 정확한 맞춤 진료소 추천 서비스를 구현했습니다. GPT-4-mini 의 뛰어난 추론 능력을 활용하여, 사용자의 질의를 벡터화하고 Pinecone 에서 관련 의료 정보를 신속하게 검색한 후, 단순한 정보 제공을 넘어 증상 분석, 진료과 추천, 주의사항 등 맥락에 맞는 체계적인 답변을 제공합니다. 특히, GPT-4-mini 의 빠른 처리 속도 덕분에 사용자들은 즉각적인 답변을 얻을 수 있으며, 자연스러운 대화 흐름 속에서 필요한 의료 정보를 효과적으로 파악할 수 있습니다. 이를 통해 사용자는 단순 키워드 검색보다 훨씬 정확하고 효율적인 의료 정보를 얻어, 의료 상담의 초기 단계를 간소화하고 의료 접근성을 높여 사용자 만족도를 극대화할 수 있습니다.

결론 및 향후 발전 방향

향후 발전 방향

- 언어지원확대: 다국어 지원 기능을 통해 글로벌 사용자를 위한 맞춤형 서비스 제공
- 멀티턴 대화 기능 강화 : 사용자의 의도를 더 깊이 이해하기 위한 컨텍스트 유지 기술 적용
- **긴급 상황 탐지 및 대응 기능 추가 :** 응급 상황의 가능성을 탐지하여 사용자에게 적절한 경고 및 빠른대응 방안을 제시
 - 실시간 예약 시스템 연동 : 사용자의 질병과 관련된 진료소와 실시간 예약 기능 구
- **의료 데이터 추가 및 정기 업데이트 :** 진료 후기, 의료진 정보, 전문 분야별 상세 정보 등 더욱 풍부하데이터 확보 / 보험 적용 여부, 비용 정보 등 경제적 요소 관련 데이터 추가
 - 추천 알고리즘 고도화: 사용자의 검색이력, 진료 기록, 건강 상태 등을 분석하여 알고리즘에 적용
- **사용자 인터페이스 및 경험 개선 :** 지도기반검색, 특정 질환별 검색 등 다양한 검색 옵션 제공하여 편의성 증가

- 파트너십 확장 : 다양한 의료기관, 건강 관련 기업들과 파트너십을 통해 서비스의 질 향상 및 더 많은
혜택 제공, 전문병원, 종합병원과의 연계를 통한 진료 의뢰 시스템 구축