SK네트웍스 Family Al과정 3기

데이터 수집 및 저장 프로젝트 기획서

▶ 산출물 단계 : 데이터 수집 및 저장

● 평가 산출물 : 프로젝트 기획서

제출 일자: 2024.11.18

• 깃허브 경로 : https://github.com/SKNETWORKS-FAMILY-AICAMP/SKN03-FINAL-6Team

• 작성 팀원 :최연규, 김병수, 박지용

1. 프로젝트 개요

1.1 프로젝트 명

본 프로젝트의 명칭은 "Tailor Link"로, 고객사의 요구에 따라 챗봇 기능을 선택하고 맞춤형으로 구성할 수 있다는 의미를 담고 있습니다.

1.2 프로젝트 목표

본 프로젝트의 주요 목표는 기업 맞춤형 모듈형 **AI** 챗봇 상담 서비스를 개발하는 것입니다. 이를 위해 다음과 같은 세부 목표를 설정하였습니다:

- 기능 모듈화: 각 챗봇 기능을 독립적으로 모듈화하여 필요에 따라 선택 및 조정 가능하도록 설계합니다.
- 데이터 변경 용이성: 다양한 도입 분야에 맞춰 데이터 변경 및 관리가 간편하도록
 시스템을 구현합니다.
- 맞춤형 제작: 고객사의 비즈니스 요구와 목표에 따라 챗봇 기능을 조합하여 최적화된 서비스를 제공합니니다.

1.2.1 프로젝트 분류

대분류:고객 상담

중분류: 자동차 산업

소분류:보험/정비/차량관리

2. 프로젝트 제안 배경(문제 정의)

자동차 산업은 고객 서비스와 차량 유지보수를 통해 고객 충성도를 유지하고, 신차 판매 및 부가 서비스 제공을 통해 수익을 창출해야 하는 경쟁이 치열한 분야입니다. 그러나 현재의 고객 서비스 시스템은 다음과 같은 문제점들을 안고 있습니다.

2.1 고객 서비스 효율성 부족

- 고객센터는 반복적인 FAQ 문의로 인해 업무 부담이 과중되며, 이로 인해 고객 대기 시간이 길어지는 문제가 발생하고 있습니다.
- 차량 상태 모니터링이나 유지보수 관련 알림이 적시에 제공되지 않아 고객 경험이 저하되며, 이는 브랜드 이미지에 부정적인 영향을 미치고 있습니다.

2.2 고객 맞춤형 서비스 부재

- 고객의 차량 상태와 정비 이력을 기반으로 한 최적화된 신차 제안이나 유지보수 추천이 부족하여, 고객의 니즈를 충족시키지 못하고 있습니다.
- 고객의 위치와 날씨를 반영한 차량 관리 팁 제공이 이루어지지 않아 계절적 특성과 지역적 요구를 반영하지 못하고 있습니다.

2.5 수익 창출 기회 상실

- 차량 상태에 따른 신차 대체 제안이나 업셀링이 이루어지지 않아 판매 촉진 기회를 놓치고 있습니다.
- 정비 후 추가적인 부가 서비스 제안이 이루어지지 않아 추가 수익 창출 가능성을 충분히 활용하지 못하고 있습니다.

2.6 브랜드 이미지와 고객 충성도 약화

- 고객 맞춤형 차량 관리 및 유지보수 알림 부족으로 인해 고객의 차량 관리 경험이 저하되고. 이는 브랜드 이미지와 고객 충성도에 부정적인 영향을 미칩니다.
- 고객 지원 과정에서의 비효율성은 브랜드 신뢰도를 약화시키는 요인이 될 수 있습니다.

3. 해결 방안

차량 유지보수 및 서비스 과정에서 발생하는 다양한 불편함과 비효율성을 해결하기 위해 초거대 언어 모델(LLM) 기반의 에이전트 서비스와 맞춤형 상담 챗봇을 도입하는 방안을 제안합니다. 이를 통해 고객, 제조사, 딜러사 모두의 업무 효율성을 향상시키고, 사용자 경험을 대폭 개선할 수 있습니다.

3.1 상담 챗봇 활용 방안

3.1.1 고객 측면

1. 24/7 상담 서비스 제공

고객이 차량 상태, 정비 일정, 신차 옵션 등에 대해 언제든지 문의할 수 있도록 **24**시간 상담 서비스를 제공합니다.

 개인화된 상담 제공
 고객의 정비 이력 및 차량 데이터를 바탕으로 맞춤형 정보를 제공하여 서비스 신뢰성을 높입니다.

3.3 통합 솔루션 도입 기대 효과

- 1. 고객은 정비 및 유지보수 차량에 대한 문의의 간소화와 실시간 상담 서비스를 통해 더 큰 편리함을 느낄 수 있습니다.
- 2. 제조사와 딜러사는 데이터 기반 업무 자동화를 통해 운영 효율성을 높이고, 고객 만족도를 개선하며 추가 매출 기회를 확보할 수 있습니다.

4. 현상 및 시장조사

4.1 현재 시장

자동차 산업에서는 유지보수, 정비, 데이터 활용 및 고객 지원을 포함한 다양한 분야에서 초거대 언어 모델(LLM) 기반 솔루션의 도입이 가속화되고 있습니다. 이러한 솔루션은 고객 경험을 혁신하고 운영 효율성을 높이며, 새로운 매출 기회를 창출하는 데 주목받고 있습니다.

4.1.1 시장 동향

1. 고객 서비스 혁신

자동차 제조업체 및 딜러사는 LLM 기반 에이전트를 활용하여 고객 맞춤형 서비스를 제공하고 있습니다.

2. 비용 절감 및 효율성 증대

반복적인 문의 및 업무를 자동화하여 인건비를 절감하고, 담당자는 고부가가치 업무에 집중할 수 있습니다.

• 사례: 정비 이력 관리 및 알림 자동화를 통해 정비 예약률을 상승시킵니다.

4.2 시장 기회

LLM 기반 솔루션의 도입은 자동차 산업 내 다양한 비효율성을 해소하고 새로운 성장 기회를 제공합니다.

1. 고객 경험 개선

고객 맞춤형 서비스 제공으로 차량 관리의 편의성을 높이고, 고객 충성도를 강화할 수 있습니다.

2. 업무 효율성 증대

정비 예약 및 부품 관리의 자동화로 제조사, 딜러사, 정비소의 운영 효율성을 높일 수있습니다.

3. 기업 경쟁력 강화

LLM 솔루션을 통해 브랜드 충성도를 강화하고, 고객 관리 혁신을 통해 시장점유율을 높일 수 있습니다.

5. 수집 데이터 및 시스템 구성

5.1 수집할 데이터 항목

LLM 기반 고객 지원 시스템의 성능을 극대화하기 위해 다음과 같은 데이터를 수집 및 관리합니다.

5.1.1 고객 문의 및 상담 데이터

- 1. FAQ(자주 묻는 질문) 목록
 - 차량 구매, 유지보수, 사고 처리 등 고객이 자주 문의하는 질문과 답변을 정리합니다.
 - 예: "보증 기간은 얼마나 되나요?", "정비소 예약 방법은?"
- 2. 상담 시 주요 문의 주제 및 빈도
 - 문의 유형(정비, 보험, 차량 관리 등)과 각 주제별 빈도를 수집합니다.
 - 활용: 고객 지원 프로세스 개선 및 FAQ 업데이트.
- 3. 고객 불만 사항 및 해결 사례
 - 불만 접수 및 해결 과정을 기록하여 유사 사례 발생 시 신속히 대처합니다.
 - 활용: 고객 불만 패턴 분석 및 서비스 개선.
- 4. 상담 채널별 문의 유형
 - 전화, 이메일, 채팅 등 채널별 주요 문의 내용을 파악하여 채널 특성에 맞는 서비스 제공.
 - 활용: 상담 채널 효율성 분석 및 최적화.

5.1.2 차량 정보 데이터

- 1. 차량 상세 스펙 및 옵션 정보
 - 모델별 차량 스펙, 옵션, 가격 등 정보를 수집하여 고객 맞춤형 제안을 지원합니다.
 - 활용: 신차 추천 및 유지보수 관련 정보 제공.

5.2 시스템 구성

LLM 기반 에이전트 및 챗봇 시스템은 다음과 같은 구성 요소로 설계됩니다:

5.2.1 데이터 수집 및 통합

- 데이터 소스:
 - 고객 문의 및 상담 데이터: CRM, 상담 로그
 - 차량 정보 데이터: 제조사 API, 차량 상태 데이터
 - 정비 및 서비스 데이터: 정비소 관리 시스템, 고객 피드백 데이터
- 데이터 통합 플랫폼:
 - 다양한 데이터 소스를 통합하여 **LLM**이 학습할 데이터셋을 구성.
 - 예: 데이터 레이크 또는 클라우드 기반 데이터베이스.

5.2.2 시스템 배포 및 운영

- 클라우드 기반 운영:
 - 고객 데이터와 차량 정보를 안전하게 관리하고, LLM 시스템을 클라우드 환경에서 운영.
- 데이터 분석 및 업데이트:
 - 고객 피드백과 차량 데이터를 지속적으로 분석하여 모델 업데이트 및 서비스 개선.

5.3 기대 효과

- 고객 만족도 증대: 맞춤형 정보를 제공하여 고객 경험 향상.
- 업무 효율성 향상: 정비 예약 및 유지보수 자동화를 통해 운영 효율 개선.
- 신규 매출 창출: 고객 맞춤형 서비스 및 신차 제안으로 수익 확대.

6. 모델링 방안

6.1 모델링 목표

- 고객, 보험사, 정비소 간의 원활한 소통과 업무 효율성을 위해 LLM(초거대 언어 모델) 기반의 챗봇 시스템을 구축.
- 데이터 기반으로 고객 요청을 분석하고, 빠르고 정확한 답변을 제공.
- 정비소 예약, 보험 상담 등 각 기능을 모듈화하여 시스템의 유연성을 높임.

6.2 세부 모델링 방안

6.2.1 Retrieval-Augmented Generation (RAG)

- 구성: LLM과 벡터 검색 기반의 정보 검색 시스템 결합.
- 작동 방식:
 - 사용자의 질문을 벡터화하여 관련 데이터를 빠르게 검색.
 - 검색된 데이터를 바탕으로 **LLM**이 자연스러운 응답 생성.
- 활용 사례:
 - 고객이 사고 처리 관련 질문을 하면, 챗봇이 가장 관련성이 높은 FAQ나 고객 데이터에서 정보를 추출.
 - 보험 청구 절차에 대한 상세 정보를 제공.

6.2.2 LangChain 기반 대화 흐름 관리

- 구성: LangChain을 활용하여 대화 흐름을 설계하고, 복잡한 고객 요청을 단계적으로 처리.
- 특징:
 - 다중 단계 대화를 구조화하여, 고객의 요구를 파악하고 추가 데이터를 요청.

6.2.3 LLM Fine-Tuning

- 목적: 자동차 산업과 관련된 도메인 지식 반영.
- 데이터:
 - ㅇ 고객 문의 로그.
- 방법:
 - Hugging Face의 LLM(예: GPT-4 기반 모델)을 Fine-Tuning.
 - RAG와 연동해 데이터 기반 응답 정확성 향상.

6.2.4 추천 시스템

- 구성: 고객 데이터와 사고 이력 기반으로 맞춤형 추천 제공.
- 활용 사례:
 - 고객의 차량 모델과 사고 이력을 기반으로 정비소 추천.
 - 보험 갱신 시기 알림 및 추천.

6.2.5 데이터 파이프라인

- **ETL** 과정:
 - o Extract: 고객 문의, 보험 정보, 정비소 데이터를 수집.
 - Transform: 데이터 전처리 및 벡터화.
 - Load: 분석 가능한 데이터베이스(MySQL)에 저장.
- 파이프라인 도구:
 - o Python(Pandas, NumPy)와 Apache Airflow.

7. 사용 데이터

7.1 고객 문의 데이터

- FAQ 데이터: 사고 처리, 보험 청구, 정비소 예약 관련 자주 묻는 질문.
- 대화 로그: 고객의 과거 문의와 응답 기록.
- 만족도 데이터: 고객 서비스 피드백 및 평가.

7.2 차량 정보 데이터

- 차량 모델, 연식, 주행 거리, 사고 이력.
- 차량 유지보수 기록(정비 내역, 주요 수리 기록).
- 차량 부품 재고 상태(정비소별 재고 데이터).

7.3 정비소 데이터

- 정비소 목록 및 위치 정보.
- 정비 서비스 이력: 수리 내역, 비용 데이터.
- 정비소별 고객 피드백 및 평가.

7.4 외부 데이터

- 날씨 데이터: 사고 발생 패턴 분석에 활용.
- 도로 상황 데이터: 사고 원인 및 처리 시간 예측.
- 유사 사고 사례: 사고 유형 및 처리 방식 참고.

8. 기술스택

8.1 LLM

• RAG (Retrieval-Augmented Generation):

 사용자 요청 정보를 빠르게 검색하여 적절한 답변을 생성하는 기술로, 데이터 정확성과 응답 품질 향상

• LangChain:

○ 다양한 LLM 애플리케이션을 쉽게 통합할 수 있는 오픈소스 프레임워크로, 다양한 AI 기능을 확장 가능한 모듈로 구성

• LangGraph:

 언어 모델과의 상호작용을 그래프 형태로 구조화하여 복잡한 대화 흐름을 쉽게 관리

• LangSmith:

○ 챗봇의 대화 품질을 지속적으로 개선하기 위한 학습 관리 시스템

• Python:

○ 다양한 데이터 분석, 머신러닝 기능을 쉽게 구현할 수 있는 고급 프로그래밍 언어로 AI 모델 구현에 사용

• Faiss:

○ 대규모의 벡터 검색을 가능하게 하여 빠른 응답 제공

8.2 FrontEnd

• Vue.js:

○ 사용자가 직접 상호작용하는 웹 프론트엔드 구현에 사용

8.3 BackEnd

Java SpringBoot:

챗봇의 서버 사이드 로직을 구현하기 위한 프레임워크로, 안정성과 확장성이 뛰어난 구조 제공

8.4 기타

MySQL:

 사용자 데이터와 고객 상호작용 데이터를 효율적으로 저장 및 관리하기 위한 관계형 데이터베이스 시스템

Docker:

○ 애플리케이션 배포 및 실행을 위한 컨테이너 기술로, 다양한 환경에서 일관된 동작 보장

• GitHub:

○ 코드 관리와 협업을 위한 버전 관리 시스템

AWS:

클라우드 인프라스트럭처를 제공하여 서버 호스팅, 데이터 저장, 확장성
 있는 서비스 구현 지원

● Discord (디스코드)

○ 음성, 영상, 텍스트 채팅이 가능한 커뮤니케이션 플랫폼으로, 팀원 간의 실시간 소통과 협업에 유용합니다. 특히, 개발자와 디자이너 간의 원활한 커뮤니케이션을 지원합니다.

• Figma (□□□□)

○ 웹 기반의 디자인 협업 도구로, UI/UX 디자인 작업에 주로 사용됩니다. 실시간 협업이 가능하여 팀원들과의 원활한 소통을 지원합니다.

● PowerPoint (파워포인트)

○ 프레젠테이션 제작 도구로, 프로젝트 결과물이나 보고서 작성 시 활용됩니다. Figma에서 디자인한 내용을 PowerPoint로 내보내는 방법도 있습니다.

● Notion (노션)

○ 메모, 문서 작성, 프로젝트 관리 등 다양한 기능을 통합한 올인원 생산성 도구입니다. Figma와 연동하여 디자인 문서를 관리하거나, 팀 협업 시 활용할 수 있습니다.

9. R&R

최연규: PM / AI 엔지니어

- 프로젝트 계획 수립 및 일정 관리
- LLM 기능 구현
- 시스템 설계 및 통합

김병수: AI 엔지니어

- 기업 맞춤형 RAG 기반 솔루션 설계
- 프롬프트 최적화

박지용: AI 엔지니어

- 데이터 분석을 통해 LLM 기반 모델이 처리할 데이터를 준비
- 데이터 수집 및 전처리
- 이미지 관련 LLM 기능 구현

박용주 : BackEnd

- 백엔드개발
- API 개발 및 연동

정해린 : FrontEnd

- 프론트엔드 개발
- API 개발 및 연동