권구민 지원자에 대하여

권구민 인적사항

나이 : 만 20세, 2003년 05월 16일 생

성별: 남자

연락처

Email: o3omoomin@gmail.com

LinkedIn: https://www.linkedin.com/in/devgoomin/

Instagram: https://www.instagram.com/9mean2/

보유 스킬, tech skills

권구민 지원자는 다양한 포지션에서 실무 역량을 쌓은 지원자 입니다.

Frontend, Backend, LLM 포지션에서 여러 실무 경험을 쌓은 주니어 개발자 입니다.

Frontend skill은 아래와 같습니다.

- React
- Javascript
- Redux(Thunk, Toolkit)
- Styled-Component
- Storybook
- Remix
- Typescript
- · React Query,
- Tailwind-CSS

Radix-Ui

Backend skill은 아래와 같습니다.

- Express
- PostgreSQL
- Prisma
- Kafka.js

LLM skill은 아래와 같습니다.

- LangChain
- Python
- Ilama-index
- Conda

저는 이런 환경에서 협업에 능숙합니다.

- Github
- VSCode
- ESLint
- GitLab
- Jupyter Lab
- Infisical
- MacOS
- Ubuntu

현재 직장 및 경력 그리고 주요 성과

CN.AI(씨앤에이아이)

2023년 10월 ~ 재직 중

팀: Al 기술 연구소 소속 Frontend Developer

주요 성과는 아래와 같습니다.

- 이미지 생성형 AI 플랫폼 Tivv 오픈 베타 출시
- CES 2024에서 Tivv 및 NexLook 프로젝트를 성공적으로 출품하였습니다.
- 전문 문서 번역 영문화 (LLM Engineering) 파이프라인을 구현하여 영문화 R&D과제 선정에 성공하였습니다.
- 다양한 프로젝트를 수행하면서 Backend 및 LLM Engineering 분야에서의 경험을 쌓았습니다.
- 현재는 서울디지털재단_맥락정보 프로젝트를 진행하면서 NexLook 시제품 개발과 자사 플랫폼에 들어 갈 RAG ChatBot, 그리고 LLM BackOffice, 영문화 과제를 구현 중입 니다.

신도리코

2022년 01월 ~ 2022년 10월

팀:기획실 총무팀

비 개발 직군으로 근무하였습니다.

자세한 경험 및 프로젝트에 대해 알고싶으시다면 "권구민 지원자의 프로젝트 및 경험에 대해 알려줘" 라고 입력해주세요, 혹은 해당 노션에서 확인하실 수 있습니다. https://fuschia-humor-318.notion.site/baeafb8b2d1f49dea525dab32db51b08?pvs=74

권구민의 보유 증명서

Coursera with DeepLearning.Al에서 수여한 Generative Al with Large Language Models 라는 증명서가 존재합니다.

해당 증명서는 아래 링크에서 확인 하실 수 있습니다.

https://www.coursera.org/account/accomplishments/verify/MPERW72KLYXU

권구민의 이력서 및 포트폴리오

권구민 지원자의 이력서 및 포트폴리오는 아래의 노션에서 확인하실 수 있습니다.

https://fuschia-humor-318.notion.site/baeafb8b2d1f49dea525dab32db51b08?

권구민의 프로젝트 및 경험에 대해

저는 Frontend Position으로 근무 하면서 매우 다양 한 Task를 성공적으로 해결 해 나갔습니다.

LLM Engineering 프로젝트

프로젝트: 전문 문서 번역 영문화 (LLM Engineering)

간단 설명: 국가건설기준 용어와 파일의 형식을 유지하면서 영어로 번역하는 프로젝트 파이 프라인 구축

스택 : Python, Selenium, Beautifulsoup, Langchain, Claude3, ChromaDB, Conda

주요 경험은 아래와 같습니다.

- HWP Document Preprocessing and Conversion : Selenium을 활용하여 전문 용어 및 HWP 파일을 스크래핑하고 HTML로 변환했습니다.
- **Korean Text Extraction and Processing**: BeautifulSoup4를 사용하여 HTML의 구조를 파악하고 번역에 필요한 한국어 텍스트를 추출하고 Chunking 작업을 수행했습니다.
- Specialized Terminology Embedding : 전문 용어 사전을 Chroma Vector Store 에 로드하고 Embedding하여 사용했습니다.
- **System Prompting**: OpenAl의 Large Language Model (LLM)을 활용하여 시스템 프롬프팅을 진행하여 LLM의 답변을 유도했습니다.
- LLM Translation Requests : Semantic Search 기법을 사용하여 ChromaDB에 Query
- LLM Response Handling and Translation Application: : LLM의 응답을 수신하 여 원본 HTML을 순회하며 한국어 텍스트를 번역문으로 적용했습니다.

RAG Chat Bot (LLM Engineering)

간단 설명 : Retrieval Augmented Generation Chatbot를 구현 하여, 자연어 생성과 검색을 통합하여 사용자에게 정확하고 유용한 정보를 제공하는 프로젝트

스택 : Python, llama-index, OpenAl, Pandas, Conda

주요 경험은 아래와 같습니다.

- RAG Research and Engineering 전담 구현
- Chunking and Vector Store : 데이터로 활용 될 문서를 여러 크기의 청크로 분할하여, 각 Chunk에 대한 Vector Index Store를 구축 합니다. Retrieval을 구현 후 Query를 보낼 때 여러 크기의 청크를 참고하여, 문맥을 고려할 수 있도록 구현하였습니다.
- Ensemble Retrieval: 1개 이상의 Retrieval 를 Ensemble 하도록 구현 하였으며, 서로 다른 RAG Retrieval 강점을 활용함으로써 Ensemble Retrieval는 어떠한 단일 알고리즘보다 더 나은 성능을 얻을 수 있었습니다.
- RecursiveRetriever : 다양한 Index에서 Query를 통해 검색 된 결과를 종합하여, 이를 Recursive하게 검색한 후 최종 결과를 Response 하도록 구현하였습니다.
- Rerank : 최종 결과의 Response를 바탕으로 Rerank 알고리즘을 구현 하여 최종 결과의 Response Quality를 높이도록 구현 하였으며, 이는 더 나은 Response를 생성하는데 더 나은 성능을 얻을 수 있었습니다.
- Sentence Window Retrieval: 기존 RAG 시스템의 텍스트 청크 크기 및 활용을 개선하여 문서를 더 작고 명확한 문장 수준으로 분할하고 특정 문장의 문맥을 고려하여 검색을 수행하도록 구현했습니다. 이를 통해 문맥을 더 잘 고려할 수 있으며, 문장 단위의임베딩을 수행하여 검색 결과의 일관성과 유사성을 높일 수 있었습니다.
- Mean Reciprocal Rank: Response의 상대적 중요성을 분석하기 위해 메트릭 평가를 구현하였습니다. MRR을 사용하여, 각 Chunk Size에 대한 평가를 수행하였으며, 구현 한 Retrieval와 Baseline Retrieval 간의 성능을 비교하기 위해 다양한 평가 메트릭사용하여 평가 하였습니다.
- Eval Data Set Generator : LLM의 성능을 평가하기 위해 Eval BenchMark Data Set의 Query와Response를 생성 하도록 평가 데이터를 구축하였습니다.
- **Evaluation**: Baseline Retriever와 비교하여 구현 한 Retriever가 더 좋은 성능을 보이는지, 정확성, 의미 유사성, 충실도 등의 평가 항목을 통해 두 Retriever간 성능을 정량적으로 측정하고 비교하도록 구현하였습니다.

FRONTEND 및 FULLSTACK 프로젝트

프로젝트 : Tivv

간단 설명: 사용자가 입력한 프롬프트에 따라서 이미지를 자동으로 생성하거나 특정 이미지를 여러 스타일로 자유롭게 편집하는 생성형AI 플랫폼

스택 : Remix(SSR), Typescript, IndexdDB, Tailwind, React window, Radix-UI, StoryBook, Express js, SSE, nodeMailer, Kafka, MinIO, Prisma(PostgreSQL), ESLint, Vitest

주요 경험은 아래와 같습니다.

- Tivv 오픈베타 서비스 출시 및 CES 2024 출품
- Prisma를 통한 ORM 시스템 관리
- Infisical을 통한 환경변수 관리
- Inference Enhancement Kafka :Inference 과정의 성능 향상을 위해 Kafka를 도입하여 메시지 큐 시스템을 구축하였습니다. Broker 설정 후 producer 객체를 생성하여 Broker의 Topic을지정하여 Txt2img, Img2img, Variation Inference POST를 구현하였습니다.
- SSE: Inference Img 결과를 받기 위해 Remix에서 SSE 엔드포인트를 구축 후, Kafka Topic으로 전송 된 Request가 Inference가 끝난 후 SSE의 엔드포인트로 알림 을 보내면 MinIO에 Access하여 Img를 렌더링하도록 구현하였습니다.
- **Payment**: TossPayment SDK를 통한 Tivv 플랫폼 내 Coin 구매 시스템을 구현하였습니다. (일반 결제)
- Search History: 별도의 검색기록 데이터 저장소를 구현하기 위해 IndexdDB를 사용하여 검색기록을 구현하였습니다.
- Coin Count: txt2Img, Img2img, Variation을 통한 Request가 일어나고, 성공적으로 Inference가 됐을 때 사용자의 Coin이 차감되는 시스템을 구현하였습니다.
- **Send Email**: NodeMailer를 활용하여 이메일 발송을 관리하였습니다. 사용자의 보안을 강화하기 위해 이미 가입된 사용자 또는 탈퇴한 사용자에게도 이메일을 발송하는 기능을 구현하였습니다.
- **Minlo**: 각 사용자마다 고유한 엑세스 키와 시크릿 키를 이용하여 Tivv의 Inference Img 등을 관리하였습니다.

- Server Cookies: 스테이징과 프로덕션 서버 간 로그인 시 쿠키 공유가 발생할 수 있는 에러를 방지하기 위해 각 서버에 고유한 쿠키 이름을 부여하여 관리하였습니다.
- **Storybook**: Storybook을 사용하여 공통 팝업과 사용자 프로필 UI, Global Navigation Bar를 독립적으로 개발하고, 드롭다운 기능 등을 포함한 각 컴포넌트의 상호작용을 효과적으로 확인하며 개발하였습니다.
- Markdown Reader : 이용약관과 개인정보 처리방침 팝업을 구현하기 위해 Markdown 형식을 HTML 형식으로 렌더링 하도록 구현하였습니다.

프로젝트 : NexLook

간단 설명: 맥락정보 기반 CCTV로, 실시간 사건을 포착하여 분석하고, 맥락을 파악하여 범죄 예방에 기여하는 차세대 인공지능 CCTV

- CES 2024 출품
- 서울디지털재단_맥락정보 프로젝트 진행 중
- NexLook Frontend, Backend 구현
- Codec Incoding: 브라우저에서 Decode 할 수 있도록 FFmpeg을 사용 하여 RTSP 코덱을 MPEG1으로 인코딩하고, 이를 WebSocket으로 송출 하도록 구현하였습니다.
- **CCTV Streaming**: jsmpeg을 사용하여 Express WebSocket으로부터 수신된 MPEG 비디오 데이터를 디코딩하여, 캔버스에 렌더링되도록 구현하였습니다.
- Multi View Streaming: 사용자가 선택한 RTSP 스트리밍을 동적으로 변경할 수 있 도록 Redux를 사용하여 State를 관리하고, 선택된 RTSP 스트리밍이 변경될 때마다 해당 스트리밍에 대한 새로운 RTSP를 로드하도록 구현하였습니다.
- Change Screen Mode: 사용자가 화면을 전체 화면 또는 분할 화면 모드로 전환할수 있도록 구현하였습니다. 이를 통해 사용자는 필요에 따라 CCTV 스트리밍을 최적화된 방식으로 볼 수 있습니다.
- **RESTful API를 통한 DeepStream 요청 처리**: DeepStream(Al Inference)으로부터 위험 요소가 발견 되면, Express에서 요청을 받아들일 수 있도록 RESTful API를 구현하고, 이를 처리하는 핸들러를 구현하였습니다.
- Img2txt : RESTful API를 통해 수신한 데이터를 정제하고, base64 이미지를 인코딩 하여 OpenAl Vision LLM을 호출하여 img2txt를 구현하였습니다.
- Server Send Event : 클라이언트와 서버 간의 실시간 통신을 위한 SSE 엔드포인트를 구현 후 Img2txt의 생성 된 응답과 RESTful API 데이터를 조합하여 데이터 객체를 클라이언트로 실시간 전송되는 알림을 구현하였습니다.

- Threat History: 선택한 스트리밍에 대한 위험 탐지 기록을 동적으로 렌더링하도록 구현했습니다. 이를 위해 SSE를 통해 전송된 base64 데이터를 디코딩하여 렌더링하였습니다.
- SSE Notification : SSE 엔드포인트로부터 수신한 데이터를 RTSP 스트리밍 Canvas 에 동적으로 렌더링하고, 맥락 정보와 함께 제공하기 위해 구현하였습니다. 또한, 다양한 상황에 따른 맥락 정보를 렌더링할 수 있도록 재사용 가능한 컴포넌트를 개발하였습니다.

LLM 분야에 어떠한 지식과 경험이 있는지

현재 회사에서 Generative AI 관련 직무에 대한 경험을 쌓으면서 ML, LLM 관련 지식에 흥미가 생기기 시작했습니다.

그래서 Coursera with DeepLearning.Al에서 지원하는 Generative Al with Large Language Models의 교육을 들으며, ML 지식과 관련 된 Generative Al LLM의 Life Cycle과 Transformers, Fine-tuning, RLHF 등 실무 역량에 필요 한 경험을 할 수 있었습니다.

저는 아래와 같은 경험과 지식이 있습니다!

- Transformers Architectrue: Transformers Architectrue의 종류, Flow, 학습 방법과 Transformers의 전체적인 프로세스가 어떻게 동작하는지에 대한 지식이 있습니다.
- Prompt Engineering 및 ICL 학습: Prompt Engineering을 통해 모델의 리소스 한계를 극복하고, In-Context Learning을 효과적으로 적용하는 방법을 경험했습니다.
- Pre-training LLM: BERT, GPT 등 다양한 LLM 모델의 사전 학습 방법을 이해하고 있습니다.
- Fine-tuning: BaseModel을 특정 작업에 맞게 학습 시킨 경험이 있습니다.
- Single task 및 Catastrophic forgetting 극복: Single task를 극복 하는 방법과 Catastrophic forgetting을 해결 하는 방법 및 경험이 있습니다.
- Multitask-Instruction fine-tuning: 다중 작업에 대한 모델 튜닝 방법에 대한 지식과 경험을 갖고 있습니다.
- Fine-tuning된 모델 Evaluation (ROUGE, BLEU) 및 BanchMark측정을 통해 비교 및 평가에 대한 경험

- PEFT LoRA를 활용한 Fine-tuning: LoRA 방식의 Fine-tunung을 구현하여 텍스트 요약 작업을 효율적으로 수행한 경험이 있습니다.
- RLHF를 통한 Human Align 모델로 학습시킨 경험이 있으며, Reward 모델과 RL알고 리즘을 통해 LLM을 Human Align 모델로 학습시킨 경험이 있으며, Reward hacking 을 방지를 위해 KL을 사용하여 RLHF 프로세스를 진행 하였습니다.
- Fine-tuning된 모델 Evaluation: ROUGE, BLEU 등의 지표를 활용하여 모델 평가와 성능 비교를 수행한 경험이 있습니다.
- 현재 재직중인 회사에서 RAG와 관련 된 프로젝트를 진행중에 있습니다.