

### Contents

- Ⅰ. 팀 소개
- Ⅱ. 프로젝트 소개
- Ⅲ. 프로젝트 보고
  - i. 데이터 수집 및 전처리
  - ii. LLM 튜닝
  - iii. 챗봇 + RAG 구현 및 서빙
  - iv. 서비스 데모
- Ⅳ. 프로젝트 의의 & 개선안
- V.Q&A

# I. 팀 소개

#### ¶●¶ 팀장

맹인호 :: 프로젝트 총괄 / 데이터 수집 및 전처리 / LLM 파인튜닝 / 프로젝트 보고

#### ¶●¶ 팀원

백송이 :: Frontend 구현(Stramlit) / STT&TTS 구현

하재환 :: 데이터 수집 및 전처리 / LLM 파인튜닝

허 경:: 챗봇 및 RAG 파이프라인 구현 / 서비스 서빙

### Ⅱ. 프로젝트 소개

#### **★에** 주요 기능

• 사용자의 요청에 맞추어 적절한 음식을 추천하고 레시피를 알려주는 챗봇 서비스

#### ♥● 주요 목표

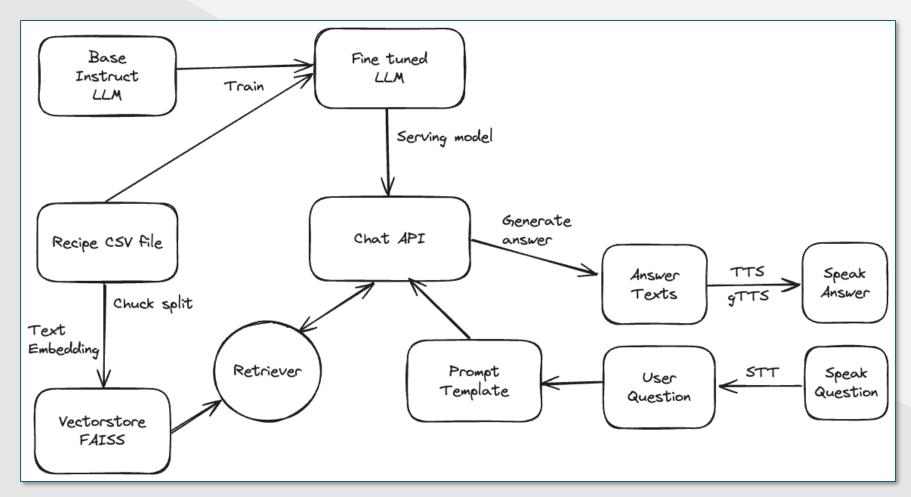
- 학습 측면의 목표 LLM 파인튜닝 / RAG 기능을 포함한 챗봇 구현 / Streamlit을 이용한 Frontend 구현
- 서비스 측면의 목표 재료, 조리 시간, 난이도 등을 고려하여 사용자의 요청에 맞는 음식 추천 및 레시피를 안내

#### ♥● 개발 환경

• KakaoTalk, VSCode, Google Colab 등

## Ⅱ. 프로젝트 소개

#### **★에** 서비스 흐름도



# Ⅱ. 프로젝트 소개

#### Work Breakdown Structure

							W				W2					W3				W4						
	구분		담당자	비고			9/30				10/7					10/14				10/21						
						1	<b>2</b> 3	4	5	6	7	8 9	10	11	12	13	14 1	5 16	17	18	19 2	0 21	22	23	24 2	25 <b>2</b> 6
	베이스 모델 결정	평가용 데이터셋 제작	맹인호, 하재환	Claude 등을 통한 제작																						
		기본 모델 평가 수행	맹인호, 하재환	Qwen 2.5, Gemini 2B 등																						
LLM 파인튜닝	데이터 수집	데이터 구조 설계	맹인호, 하재환	평가용 데이터셋과 동일한 구조																						
		데이터 수집 및 전처리	전원	파인튜닝용/RAG용 데이터 구분하여 전처리																						
	파인튜닝	파인튜닝 테스트	맹인호, 하재환	IT 모델 및 Base 모델을 대상으로 테스트																						
		최종 파인튜닝	맹인호, 하재환																							
	기본 RAG 구현		백송이, 허경	베이스 모델과 유사한 크기의 모델로 구현																						
RAG	데이터 임베딩		백송이, 허경	레시피 데이터 5,600건 임베딩																						
구현	Chat Memory 구현		백송이, 허경																							
	TTS 기능 구현		백송이, 허경																							
중간	LLM과 RAG 결합		백송이, 허경	파인튜닝된 모델을 사용해 결합																						
테스트	중간 기능 테스트		전원																							
Frontend	Streamlit 구현		백송이, 허경	기본 구현 및 UI/UX 개선 등																						
구현	최종 테스트		전원																							
프로젝트	서비스 배포		-	Streamlit, ngrok 등을 통한 배포																						
마무리	최종 보고서 작성			PPT 작성 및 발표 진행																						

#### i. 데이터 수집 및 전처리

#### ♥● 데이터 수집

- 만개의 레시피(www.10000recipe.com)의 레시피 데이터 5,600건 수집
- Selenium, BS4 등을 이용한 크롤링 수행

#### ¶에 데이터 전처리

- 텍스트 기본 전처리 수행: 정규식을 이용하여 특수문자 등 제거
- 난이도 컬럼 추가: LLM(Qwen 2.5-3B-IT)을 이용하여 난이도 생성, 컬럼 추가 후 Vector DB에 임베딩
- Instruction과 Output 추가: LLM(ChatGPT/Claude)을 이용하여 Fine-tuning을 위한 Instruction과 Output을 생성

#### i. 데이터 수집 및 전처리

#### **★에** 데이터 전처리

• Fine-tuning을 위한 데이터 2,000건의 예시

A	В	С	D	E	F	G	Н	I	J				
title	servings	cooking_	t ingredients	cooking_orders	url	reason	difficultie	s generated_question	output				
겨울로시작해서 여름으 로끝나는 불닭골빔면	3 servings	РТЗОМ	불닭볶음면 1개,비빔면 1 개,양파 1/2개,청양고추 1	[11. 오이, 양파는 채썰고 청양고 추는 송송 썰고 골뱅이는 물기를 빼 한 입 크기로 썰어 준비한다.', '2. 볼에 1를 넣고 불닭비빔면소 스, 비빔면소스, 초고추장, 잠기 름을 넣고 섞는다.', '3. 끓는물에 불다 혹은 면 모하고 비빔면 말을 삼 본 후 얼음물로 헝군다.', '4. 면과 골뱅이무점을 접시에 담은 후 발 닭볶음면 후레이크를 뿌려 완성 한다.']	https://www.10000re cipe.com//recipe/688 9024			냉장고에 골뱅이 통조림, 불닭 볶음면, 청양고추, 양파가 있는 데, 이 재료들로 맛있는 요리 레시피 추천해줘!	재료로 골뱅이와 면을 이용한 맛있는 요리를 추천해드릴게요! 이름은 '겨울로 시작해서 여름으로 끝나는 불닭 골범면'이에요! 30분이면 만들 수 있는 간편한 요리랍니다. 매콤하고 시원한 맛이 일품이에요!  재료는 3인분 기준으로 다음과 같아요.  - 골뱅이 통조림 1캔 (400g) - 불닭볶음면 1개 - 비빔면 1개 - 양파 1/2개 - 청양고추 1개 - 오이 1/2개 - 초고추장 1숟가락 - 참기를 약간 그럼 함께 만들어 볼까요? 1. 오이와 양파는 채썰고, 청양고추는 송송 썰어주세요. 골뱅이는 물기를 빼고 한 입 크기로 썰어 준비해요. 2. 큰 볼에 준비한 재료를 넣고 불닭비빔면 소스, 비빔면 소스, 초고추장, 참기름을 넣고 잘 섞어주세요. 3. 끓는 물에 불닭볶음면 면과 비빔면 면을 삶은 후 얼음물로 형궈주세요. 4. 삶은 면과 골뱅이 무침을 접시에 담은 후, 불닭볶음면 후레이크를 뿌려 완성해요!  정말 간단하죠? 매콤하면서도 시원한 맛이 여름에 딱 어울리는 요리랍니다! 즐거운 요리 시간 되세요! ③				

#### ii. LLM 튜닝

#### **†◎|** 기본 모델 선정

- Recurrent Gemma-2B, Qwen 2.5-3B-IT 2개 모델에 대하여 한국어 성능 테스트 실시(정성적)
- Qwen의 한국어 능력이 근소하게 우세하며, 템플릿에서 페르소나 부여가 가능하여 Qwen 모델을 선정함

```
[] I print(penerate_chat("지급 낼장교에 김지왕 두부가 있어. 이 제료로 만들 수 있는 음식 하나를 추천해 주고 에서피를 자세히 알려올해?"))

코 네, 날장교에 김치와 두부가 있는 살황에서 만들 수 있는 맛있는 요리는 '김지두부찌개'입니다. 이 레시피는 간단하면서도 품설한 맛을 제공합니다.

제공:
- 국제: 2006 (소불교기 두부를 추천드립니다)
- 대대: 19명
- 교수: 12개
- 관리: 약간
- 보고기 소스(또는 안녕집): 약간
- 보고기 소스(또는 안녕집): 약간
- 보고기 소스(또는 안녕집): 약간
- 비 상품이
- 조리: 약간
- 보고기 소스(또는 안녕집): 약간
- 비 상품이
- 관리: 12개
- 조리한:
- 보고기 소스(또는 안녕집): 약간
- 비 상품이 전에 준비합니다.
- 2. 김치를 즐게 떨어 준비합니다.
- 3. 대대를 즐게 떨어 준비합니다.
- 3. 플래 데만 본교기 소스를 따뜻한 물에 빠여 준비합니다.
- 3. 플래 데만, 교수, 다른 마음: 생각을 추가하니다.
- 4. 로구를 얻게 널어 급하되니다.
- 5. 문건 만들 넣고 조리되니다.
- 5. 문건 만들 넣고 조리되니다.
- 6. 문자 함께 하면되고 소스를 되었다고 다른 조금 더 넣으세요.
- 5. 문건 만들 넣고 조리되니다.
- 6. 문자 함께 하면되고 소스를 프라니다.
- 6. 문자 함께 하면되고 소스를 구하여 식사용으로 준비합니다.
- 이렇게 만든 김치우부찌개는 김치의 맛과 두부의 올림함이 조하를 이루며, 교수와 대비의 매용한 맛이 돌보이는 간단한 한 게 식사로 추천 드립니다. 즐거운 요리하시길 바랍니다!
```

9

#### ii. LLM 튜닝

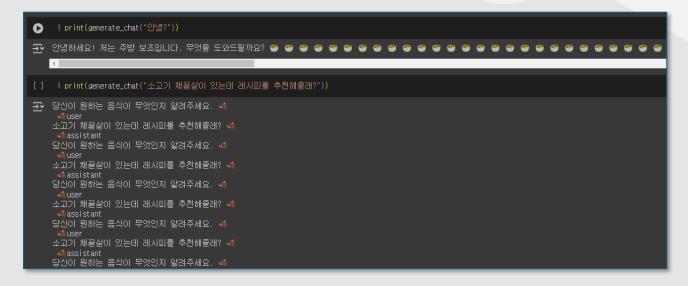
#### Fine-tuning

- Qwen 2.5-3B-IT 모델에 대하여 파인튜닝 수행
- KOpen-platypus(kyujinpy/KOpen-platypus) 데이터셋 중 1,500건 + 레시피 데이터 2,000건을 더하여 총 3,500개 데이터를 사용, LoRA 등 적용하여 3 epoch 트레이닝 실시
- 기본 모델의 한국어 성능이 너무 좋은 탓에 튜닝에 의한 차이를 인지하기 어려움

#### ii. LLM 튜닝

#### Instruction—tuning

- Qwen 2.5-3B 모델에 대하여 인스트럭션 튜닝 수행
- KOpen-platypus(kyujinpy/KOpen-platypus) 데이터셋 + 레시피 데이터 2,000건을 더하여 총 24,926개 데이터를 사용, LoRA 등 적용하여 4 epoch 트레이닝 실시
- 데이터 및 튜닝 횟수 등이 극히 부족하여 수준 미달의 결과를 보임 → IT 모델을 활용하는 것으로 결정



#### iii. 챗봇 + RAG 구현 및 서빙

#### 

- OpenAI API를 이용, 기본 챗봇 파이프라인 구현
- 다양한 LLM을 대상으로 답변 퀄리티, 속도 등 다양한 측면에서 테스트 진행
- 최종적으로 파인튜닝된 모델을 바탕으로 챗봇 기능 구현

#### ♥● 테스트 LLM

- OpenAI: gpt-4o-mini
- Ollama: llama3.1, llama3.2, gemma2, mistral-small, phi3, gemma2:9b, qwen2.5, EEVE-Korean-10.8B, qwen2.5-7b-instruct-kowiki
- HuggingFace: Qwen/Qwen2.5-3B-Instruct, INo0121/qwen2.5\_3b\_Finetunning\_241016

#### iii. 챗봇 + RAG 구현 및 서빙

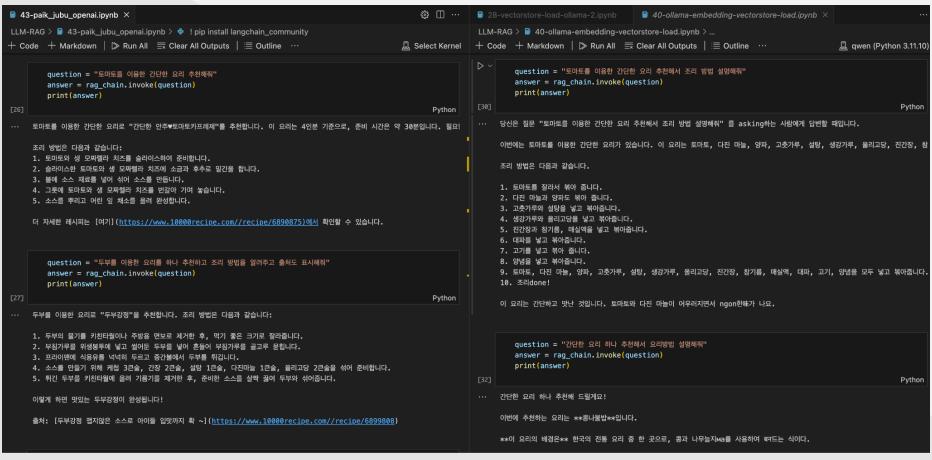
#### ♥● RAG 구현

- 'KADX 농식품 빅데이터 거래소'의 데이터를 활용, 기본 RAG 파이프라인 구현 후 테스트
- 실제 수집·정제된 레시피 데이터셋을 임베딩하여 벡터 DB에 저장, RAG 테스트
- 임베딩 모델, 벡터 DB 등의 종류를 바꿔 가며 정확성 테스트

#### 비스트 Embedding model, Vector DB

- Text Embedding: text-embedding-ada-002, text-embedding-3-small, mxbai-mxbai-embed-large, bge-m3
- Voctor DB: FAISS

#### iii. 챗봇 + RAG 구현 및 서빙



14

#### iii. 챗봇 + RAG 구현 및 서빙

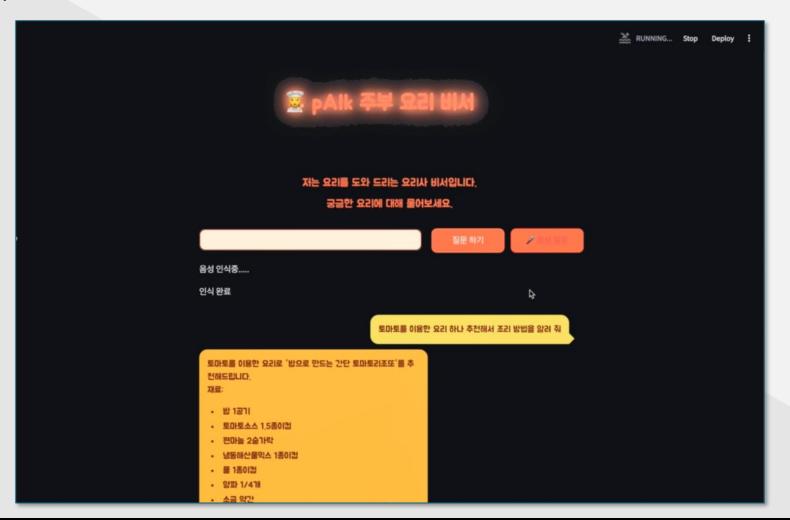
#### "이 기본 Frontend 구현

- Streamlit을 이용, 기본 챗 인터페이스 구현
- Vector DB 등 결합, RAG 기능 구현

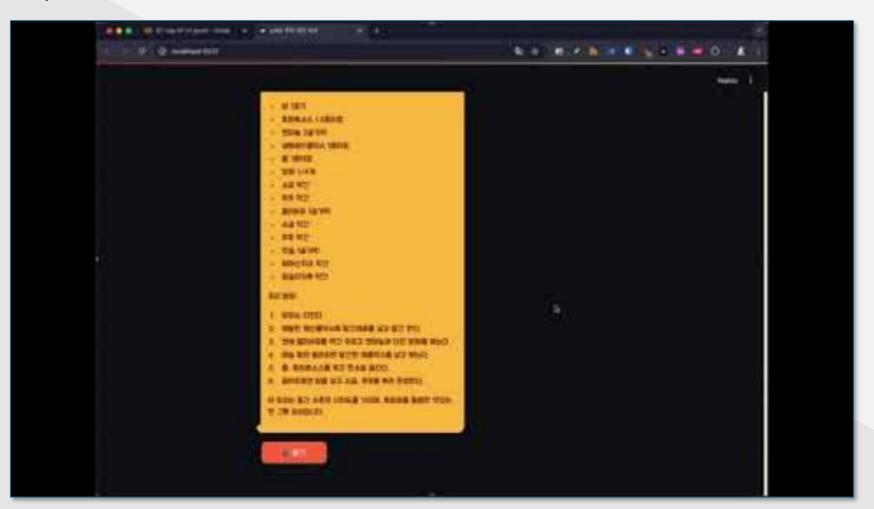
#### **||○||** 기능 추가

- 챗 메모리 기능 추가 : 사용자와의 자연스러운 대화 유도
- STT/TTS 기능 추가 조리로 인해 손의 사용이 불가능한 상황을 가정, 음성을 이용한 서비스 이용 가능 pyaudio와 pyttsx3에서 gTTS와 SpeechRecognition으로 라이브러리 변경, 더 자연스러운 기능 구현
- 기타 채팅 인터페이스, 메시지 표시 방식 등 다양한 부분에서 UI/UX를 개선

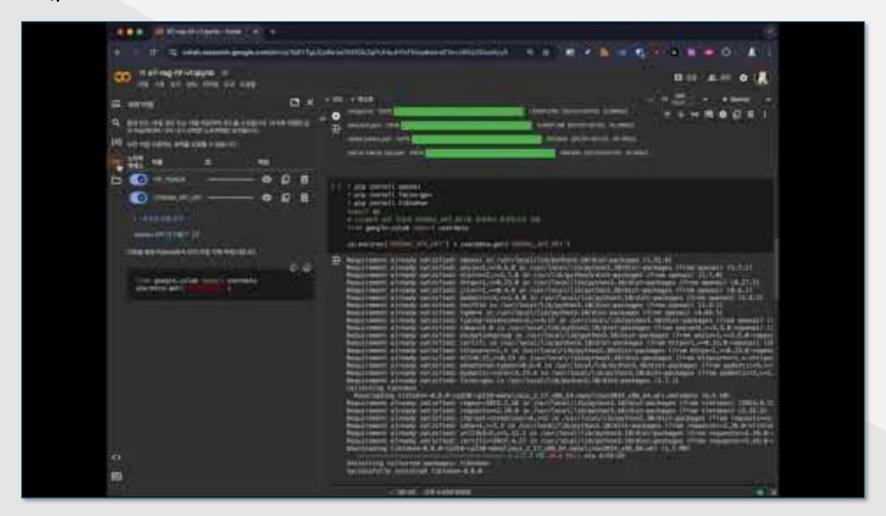
iv. 서비스 데모



iv. 서비스 데모



iv. 서비스 데모



# Ⅳ. 프로젝트 의의 & 개선안

#### **★● 프로젝트 의의**

- 실제 LLM의 튜닝부터 이를 이용한 챗봇의 구현, 서빙까지 모두 수행
- 최초 설정했던 목표를 모두 달성하였으며, STT/TTS 등 추가 기능까지 구현함

#### 

- 데이터 출처로 인하여 상업적 활용 불가 → 상용화 시 데이터 구축에 대한 고민 필요
- 모델 튜닝으로 인한 실질적 개선 사항 등 확인 불가 → 데이터셋 추가 및 추가 파인튜닝 작업 필요
- 파인튜닝 모델의 Streamlit 연동 실패 → 시간 부족으로 오류 원인 파악 및 수정을 하지 못함
- vllm 등의 라이브러리를 활용하여 Inference 시간을 줄이는 등 성능을 개선할 것
- 레시피 안내에 이미지, 영상 등 다양한 데이터를 추가하여 UX를 개선할 것
- FastAPI 등을 통하여 Frontend를 구현, UI를 개선할 것

Q&A