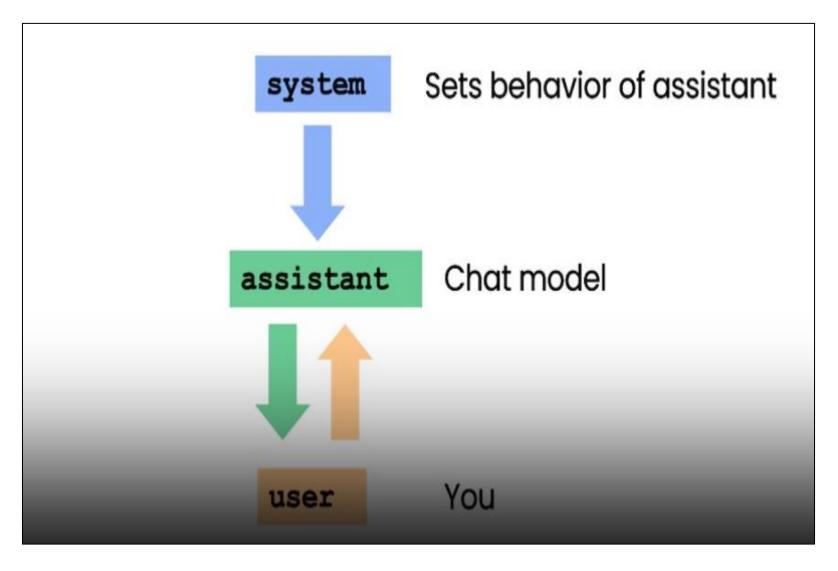
OpenAl ChatCompletion API



- System
 - ✓ 전반적인 AI 역할 지시

- user
 - ✓ 사용자의 요청
- assistant
 - ✓ AI 답변



출처: https://github.com/afondiel/ChatGPT-Prompt-Engineering-DeepLearningAl/tree/main



Role

```
messages =
 {"role": "system",
  "content": "You are an assistant... "},
 {"role": "user",
  "content": "tell me a joke "},
 {"role": "assistant",
  "content": "Why did the chicken... "},
```



OpenAl API call

```
def get completion (prompt,
                model="gpt-3.5-turbo"):
messages = [{"role": "user",
             "content": prompt} ]
response = openai.ChatCompletion.create(
             model=model,
             messages=messages,
             temperature=0)
```





• 검색 기반 생성 (RAG : Retrieval Augmented Generation)

• 요약

검색 기반 생성

(RAG: Retrieval Augmented Generation)

LLM 애플리케이션



- 자연어 처리(NLP) = 자연어 이해(NLU) + 자연어 생성(NLG)
 - ✓ NLU : 주어진 문맥을 읽고 이해한다.
 - ✓ NLG : 주어진 질문에 답변한다.
- 임베딩(Embeddings) : 의미를 담은 숫자
 - ✓ 문장의 의미를 비교할 수 있다.
- 토큰(Token): LLM의 기본 처리 단위
- LLM의 한계
 - ✓ Knowledge Cut-off
 - ✓ Hallucination
 - **→** RAG (Retrieval Augmented Generation)

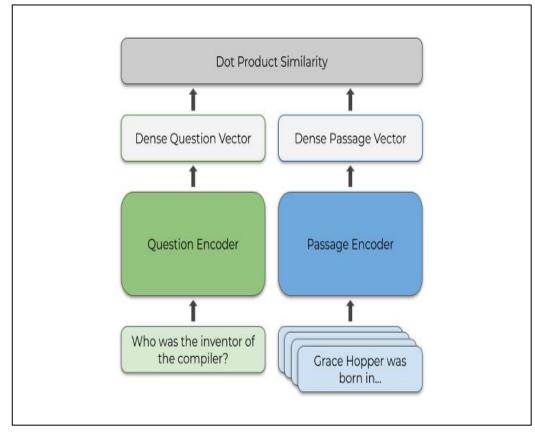
RAG: RAG 개념 → NLU 를 이용

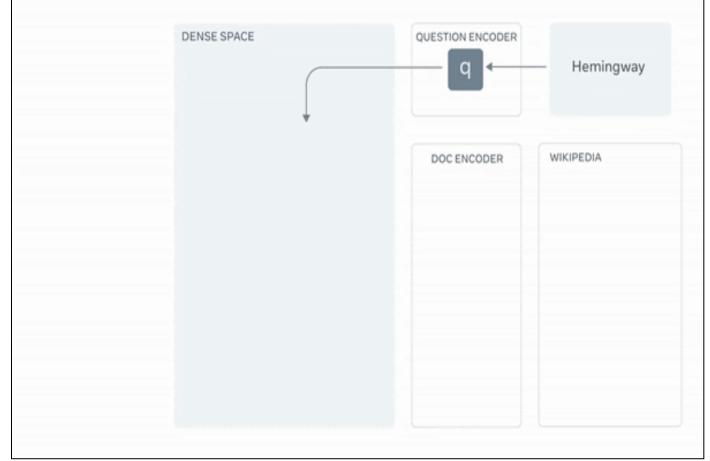


Retrieval Augmented Generation: Streamlining the creation of intelligent natural language processing models

Combining the strengths of open-book and closed-book

September 28, 2020



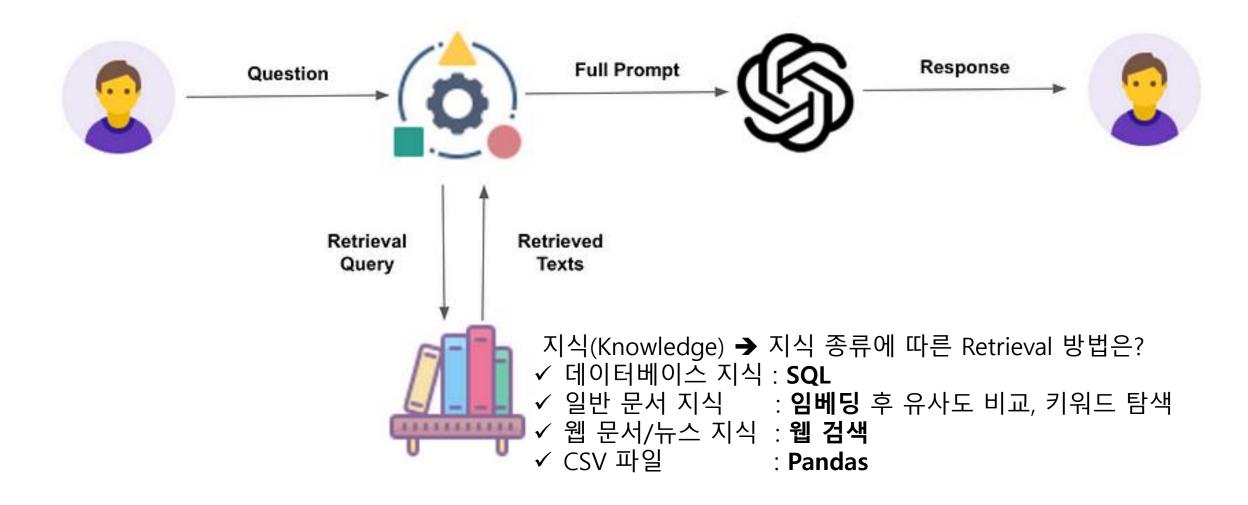


Dense Passage Retrieval (DPR).

출처: https://ai.meta.com/blog/retrieval-augmented-generation-streamlining-the-creation-of-intelligent-natural-language-processing-models/

검색 기반 생성(RAG : Retrieval Augmented Generation)





웹 문서와 LLM 연동 : 지시 + 컨텍스트(Context)



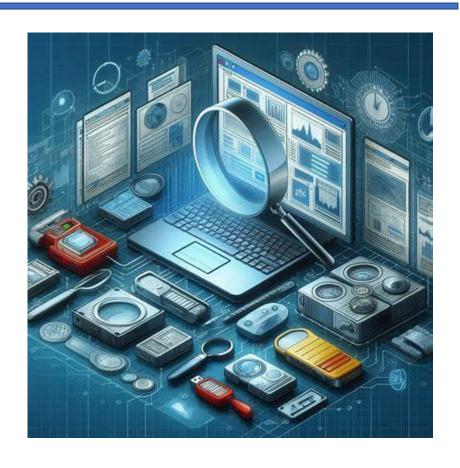
- 웹 문서를 Context로 제공하여 LLM 답변 요청
 - ✓ 입력된 내용과 연관된 문서 검색 (google, 네이버, ...)
 - ✓ 검색된 내용을 가져오기
 - ✓ 해당 문서 첨부하여 LLM 답변 요청

• 검색 정확도에 따라 답변 정확도가 달라짐

지시 : 프롬프트

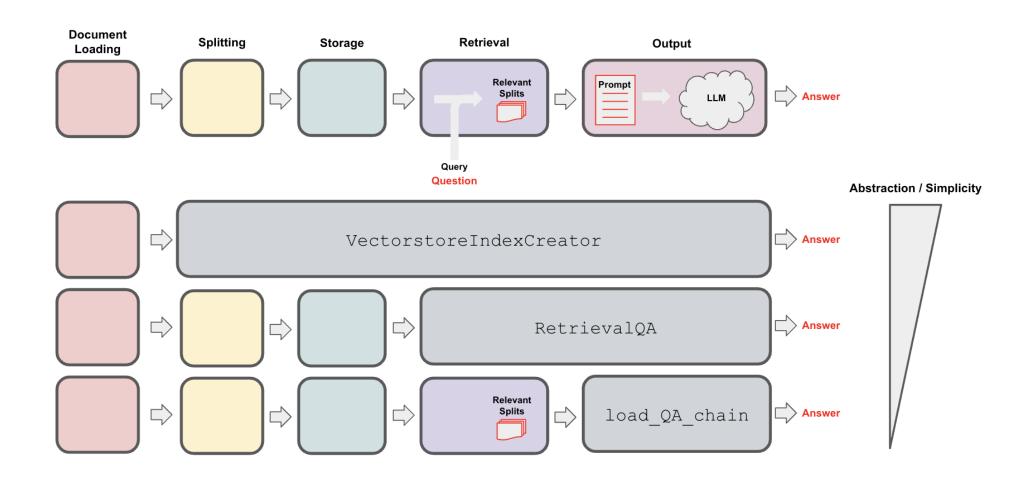
컨텍스트: 웹 문서

웹 조회 기반 생성(RAG) = 프롬프트 + 웹 검색



LangChain Retrieval QA Chain 추상화 단계





RAG: 문서 검색 기반 생성 (RAG: Retrieval Augmented Generation)



초록마을, AI가 상품 찾아준다

┃ 마이크로소프트 GPT-4 검색엔진 장착

유통 | 입력:2023/08/10 08:38



[웨비나] ROHM | EEPROM의 기초와 특징, 성능을 최대화시킬 수 있는 테크닉 등을 소개합니다!

D2C 푸드테크 스타트업 정육각이 마이크로소프트의 애저(Azure) 오픈Al GPT-4를 적용한 검색엔진을 자체 개발하고 친환경 유기농 전문 초록마을의 모바일 앱에 전격 도입했다고 10일 밝혔다.

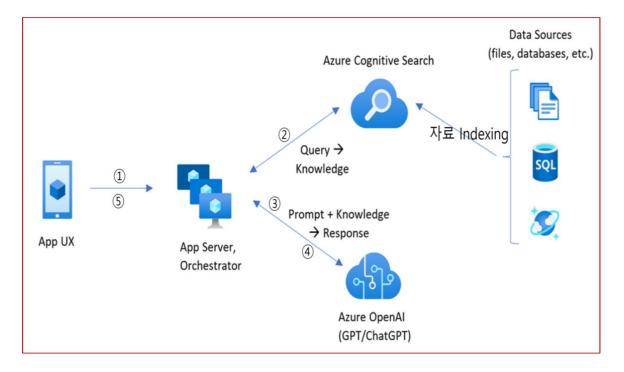
지난달 초 모바일 앱을 네이티브 앱 방식으로 전면 재개발한 데 이어 고객 편의 극대화에 주력한다는 복안이다.

새롭게 적용한 검색엔진은 학습한 검색 패턴을 바탕으로 고객의 의도를 파악 하고 관심사가 반영된 개인 맞춤형 결과를 추천해준다. 가령 미역국을 입력하면 초록마을 내 완제품을 포함해 국 거리용 한우, 바지락살, 국물용 멸치 등의 부재료 및 간장과 같은 고관여 상품까지 노출하는 식이다.



새로운 검색엔진은 정육각 개발팀과 마이크로소프트가 협업한 결과물로 구상부터 적용까지 채 한 달이 걸리지 않았다. 약 2만 개가 넘는 초록마을 상품마스터의 전처리 데이터 생성 및 정리에 GPT-4를 적용하는 것을 구상한 후 마이크로소프트의 전문가 지원 프로그램인 패스트트랙을 통해 한국, 호주의 엔지니어들과 접근 방식을 논의 했다.

24년 된 초록마을이 빠르게 검색엔진을 갈아끼울 수 있었던 배경에는 클라우드 기반으로 경영 환경을 전면 전환하면서 지난 달 초 도입을 완료한 마이크로소프트 애저가 있다. 애저 CosmosDB로 이전한 기존 상품 정보에 GPT-4로 생성한 원천 데이터를 결합하고 애저 Cognitive Search를 이용하는 등 애저 생태계 내에서 매끄럽고 신속하게 새로운 기능을 구현했다.



출처 : 초록마을, 맞춤형 AI 추천 'GPT-4 검색엔진' 도입 - 머니투데이 (mt.co.kr)

기업 데이터와 LLM 연동 : 지시 + 컨텍스트(Context)



기업 데이터를 Context로 제공하자.

- ✓ 토큰 제한 : 데이터가 크면?? → 쪼개자 (split)
- ✓ 쪼개지면 필요한 **문서를 어떻게 찾을까? →** 질문과 유사한 문서를 찾자 (embedding 비교)
 - 질문 : 무엇을 임베딩하면 답변에 필요한 문서를 정확히 찾을까?
- ✓ 문서가 많으면 찾는 속도가 늦지 않을까? → 인덱싱(indexing)을 하자.
 - 벡터 데이터베이스(Vector Database) : 인덱싱된 벡터 관리 시스템

지시 : 프롬프트

컨텍스트: 벡터 데이터베이스 내의 문서

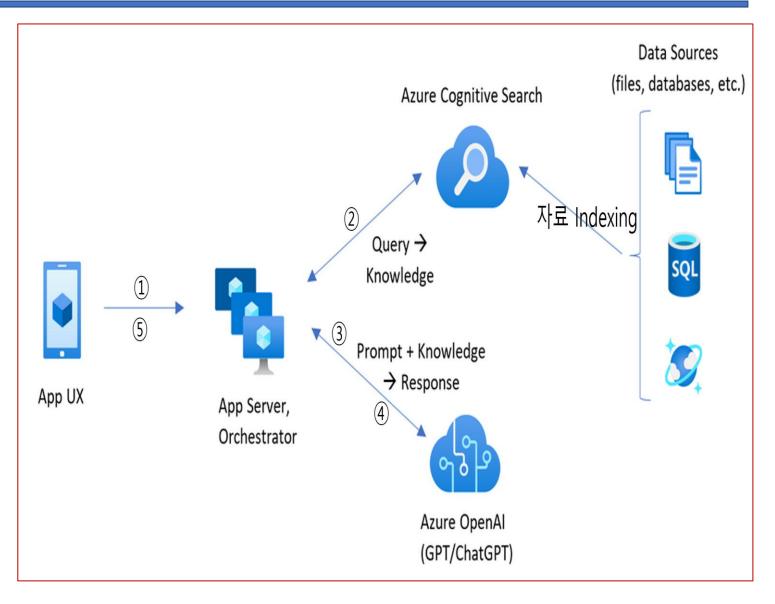
내부 문서 조회 기반 생성(RAG) = 프롬프트 + 벡터데이터베이스



RAG: 기업 데이터와 LLM 연동



- 준비 사항
 - ✓ OpenAI 라이선스 키
 - ✓ KMS
 - 기존 자료 탐색을 위한 Index 생성
 - ✓ Orchestration Layer
- 처리 절차
 - ① 사용자 질의 입력
 - ② KMS 에서 연관된 내용 검색
 - ③ 검색된 내용과 질의, 응답방법 전달
 - ④ 전달된 내용 기반 응답 생성
 - ⑤ 사용자 응답 전달



출처: https://github.com/Azure-Samples/azure-search-openai-demo

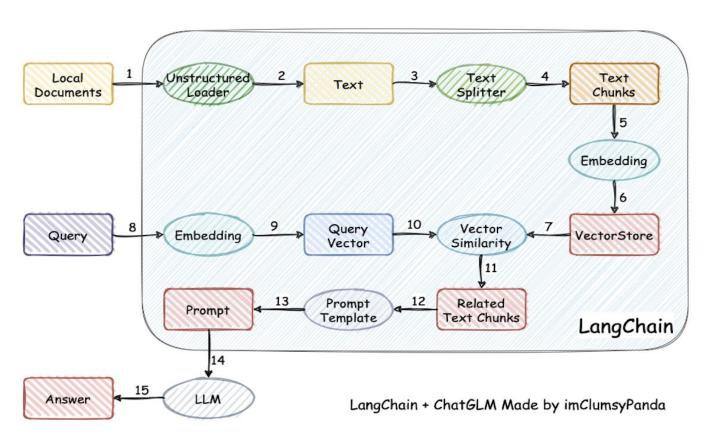
RAG: 기업 데이터와 LLM 연동



- 준비 사항
 - ✓ 입력 데이터 : 종합소득세 안내

국세청>국세신고안내>개인신고안내>종합소득세>기본정보>종합소득세 개요 (nts.go.kr)

- ✓ KMS : FAISS (Facebook AI Similarity Search)
 - 기존 자료 탐색을 위한 Index 생성
- ✓ Orchestration Layer : LangChain
 - OpenAl, FAISS 연동



KMS와 챗GPT 연동 – 종합소득세 안내

실습: https://colab.research.google.com/drive/11MiiNi1m_lvfb1MFjMOYz_swhicFoj8S?usp=sharing

RAG: 테스트 결과



```
2 ######3 # question = "무신고 가산세 얼마야?"4 # question = "종합소득세 확정신고 안해도 되는 경우는?" # 오류도 발생5 # question = "수출 부진 및 산불 피해자 종합소득세 납부 기간은?" #6 # question = "납부기한 연장 대상자는?" # 표 이해는 어려운 듯7 # question = "전문사업자는 복식부기 대상인가?"8 question = "종합소득세 납부 기간은?" # 정보 요약이 상대적으로 좋은 듯910 print(chatbot.run(<br/>11  prompt.format(query=question)<br/>12 ))종합소득세 납부 기간은 다음해 5월 1일부터 5월 31일입니다. 성실신고확인서 제출자는 6월 30일까지 납부 가능합니다.
```

```
2 ######
3 # question = "무신고 가산세 얼마야?"
4 # question = "종합소득세 확정신고 안해도 되는 경우는?" # 오류도 발생
5 # question = "수출 부진 및 산불 피해자 종합소득세 납부 기간은?" #
6 # question = "납부기한 연장 대상자는?" # 표 이해는 어려운 듯
7 question = "전문사업자는 복식부기 대상인가?"
8 # question = "종합소득세 납부 기간은?" # 정보 요약이 상대적으로 좋은 듯
9
10 print(chatbot.run(
11 | prompt.format(query=question)
12 ))
Yes, 전문사업자 is subject to 복식부기.
```

RAG: 테스트 결과



```
[13]
      #######
      # guestion = "무신고 가산세 얼마야?"
      question = "종합소득세 확정신고 안해도 되는 경우는?" # 오류도 발생
      # question = "수출 부진 및 산불 피해자 종합소득세 납부 기간은?'
      # question = "납부기한 연장 대상자는?"
                                              # 표 이해는 어려운 듯
       # question = "전문사업자는 복식부기 대상인가?"
      # guestion = "종합소득세 납부 기간은?"
                                     # 정보 요약이 상대적으로 좋은 듯
    9
       print(chatbot.run(
          prompt.format(query=question)
   1. 근로소득만 있는 경우
   2 워처진스이므가 없는 그로스득 또는 퇴직소득이 있는 경우
   3. 연말정산을 하지 않<u>은 경우</u>
   4. 직전 과세기<mark>)</mark>의 수입금액이 7.500만원 미만이고. 다른 소득이 없는 보험모집인·방문판매원 계약배달 판매원의 사업소득으로서 소속회사에서 연말정산을 한 경우
   5. 퇴직소득과 연말정산대상 사업소득만 있는 경우
   6. 비과세 또는 분리과세되는 소득만 있는 경우
                                               ♥ 다음의 경우에 해당되면 종합소득세를 확정신고하지 않아도 됩니다.
   7. 연 300만원 이하인 기타소득이 있는 자로서 분리과세를 원하는 경우 등
                                                 - 근로소득만 있는 자로서 연말정산을 한 경우
```

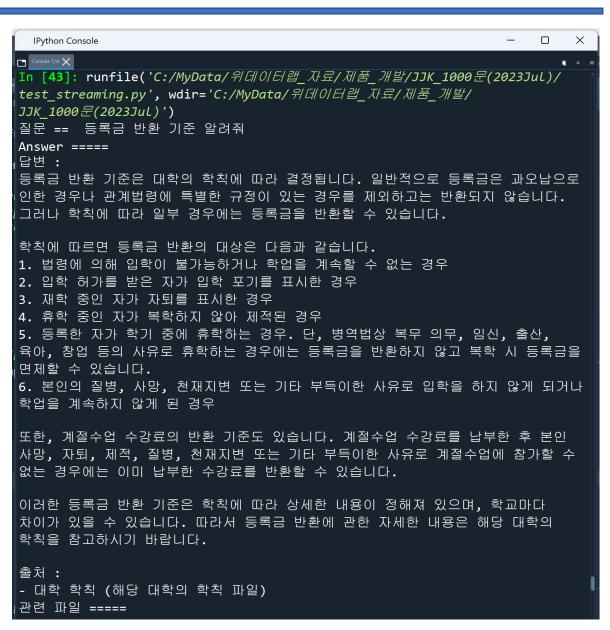
오류 ~~~ : Hallucination 어떻게 줄일 것인가?

- <u>다만, 다음에 해당하는 경우는 확정신고하여야 합니</u>다.
 - 2인 이상으로부터 받는 근로소득·공적연금소득·퇴직소득 또는 연말정산대상 사업소득세를 납부함으로써 확정신고 납부할 세액이 없는 경우 제외)
 - 원천징수의무가 없는 근로소득 또는 퇴직소득이 있는 경우(납세조합이 연말정산이 규정에 따라 소득세를 납부한 경우 제외)
 - 연말정산을 하지 아니한 경우

S대 학칙 챗봇



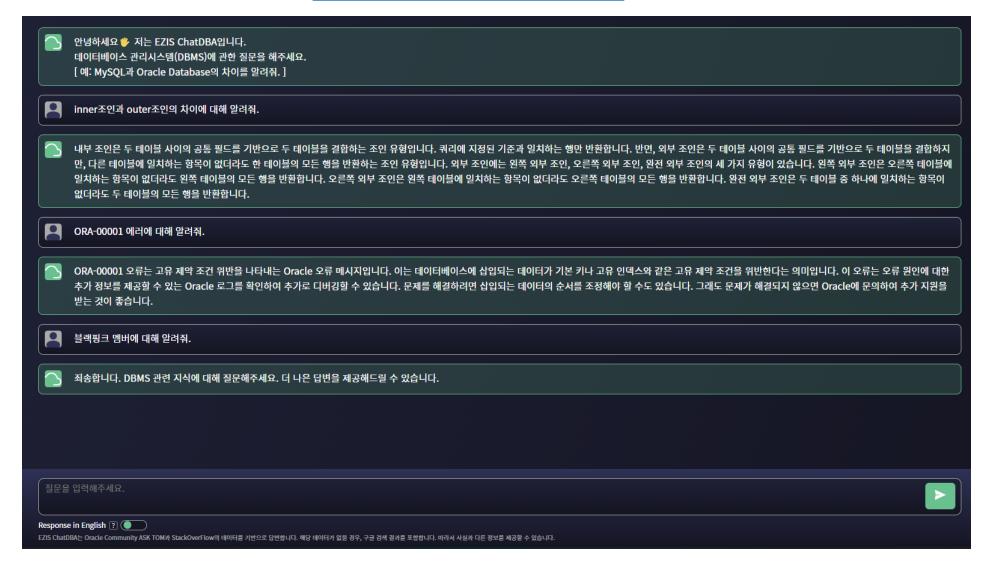
```
CHAT PROMPT TEMPLATE = ChatPromptTemplate.from messages(
        SystemMessagePromptTemplate.from template(
               Answer as thoroughly and truthfully as possible with the following context.
               Find the answer step by step with proofs.
               Answer in Korean with source.
               Use the following format.
               답변:
                   {Answer here}
               출처 :
                   {Source fine name here}
        MessagesPlaceholder(variable name="history"),
        HumanMessagePromptTemplate.from_template("{input}"),
# S대 챗봇 클래스 정의
class SKK Talk:
    def __init__(self, dir_base) :
        self.dir base = dir base
       os.chdir(dir_base)
        print("Working Directory === ", os.getcwd())
```



EZIS ChatDBA



www.chatdba.wedatalab.com



요 약

요약



• RAG = 지시 + 컨텍스트(Context)

✓ 데이터베이스 지식 : SQL

✓ 일반 문서 지식 : 임베딩 후 유사도 비교, 키워드 탐색

✔ 웹 문서/뉴스 지식 : 웹 검색

✓ CSV 파일 : Pandas

- 벡터 데이터베이스 = 임베딩 + 인덱싱
 - ✓ 임베딩 (embedding) : 의미론적 비교
 - 임베딩 방법(모델)에 따른 조회 정확도 차이
 - 임베딩 데이터 처리에 따른 조회 정확도 차이
 - ✓ 인덱싱 (indexing) : (정확하고) 빠른 검색
 - 인덱싱 방법에 따른 조회 정확도와 속도 차이

