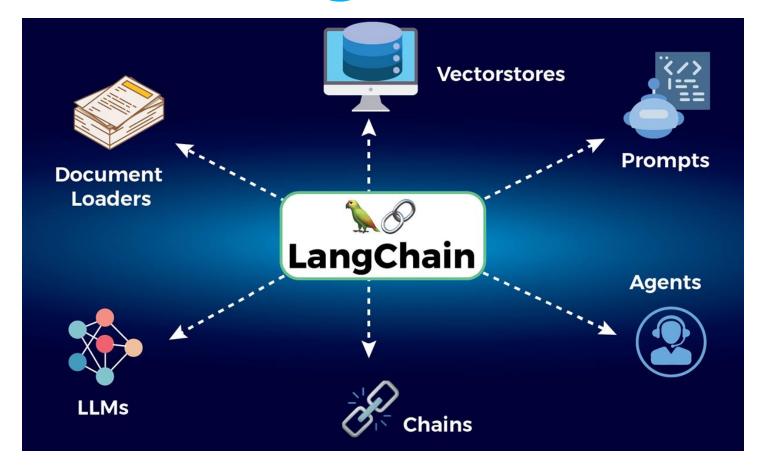
LangChain





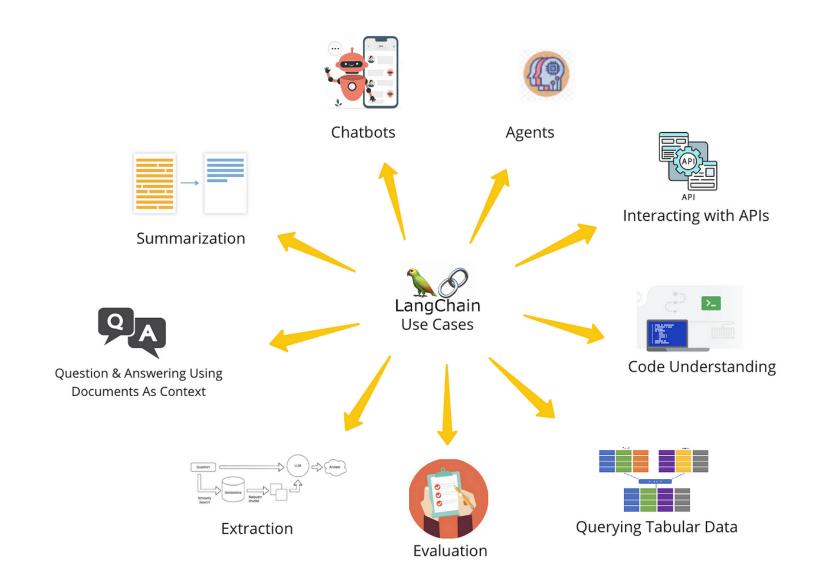
https://github.com/langchain-ai/langchain

LangChain은 언어 모델로 구동되는 애플리케이션을 개발하기 위한 프레임워크입니다.

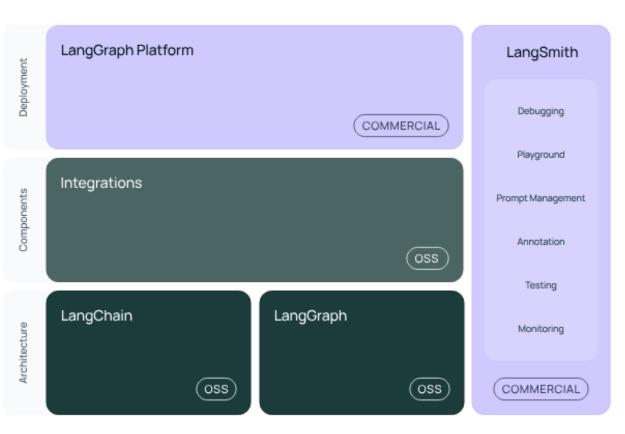
다음과 같은 애플리케이션을 지원합니다.

- 문맥 인식(Are context-aware):

 언어 모델을 문맥 소스(프롬프트 지침, 몇 가지
 예시, 응답의 근거가 되는 콘텐츠 등)에
 연결합니다.
- 추론(Reason): 언어 모델에 의존하여 추론 (제공된 컨텍스트에 따라 답변하는 방법, 취해야 할 조치 등)



LangChain 아키텍처



Langchain Core

- 다양한 컴포넌트에 대한 기본 추상화와 이를 함께 구성하는 방법 포함
- Chat Model, Vector Store, Tool 등과 같은 핵심 구성 요소 인터페이스 정의

LangChain

- 애플리케이션 Cognitive 아키텍처를 구성하는 Chain과 Retrieval Strategy 포함

Integration Packages

- langchain-openai, langchain-anthropic 등
- https://python.langchain.com/docs/integrations/providers/

Langchain Community

- LangChain 커뮤니티에서 유지 관리하는 third-party 통합 포함

LangGraph

- LLM 기반 다중 액터 애플리케이션을 구축하는 것을 목표로 하는 LangChain extension

LangServe

- LangChain chain을 REST API로 배포하는 패키지

LangSmith

- LLM 애플리케이션을 디버깅, 테스트, 평가, 모니터링하는 개발자 플랫폼

LangChain API

langchain-core

- •agents
- •beta
- •caches
- •callbacks
- chat_history
- chat_loaders
- chat_sessions
- document_loaders
- documents
- embeddings
- •<u>example_selectors</u>
- •exceptions
- •globals
- indexing
- •language_models
- •<u>load</u>

- messages
- output_parsers
- •outputs
- •prompt_values
- •prompts
- •rate_limiters
- •retrievers
- •runnables
- •stores
- structured_query
- •sys_info
- •tools
- •tracers
- •utils
- vectorstores

langchain

- agents
- •callbacks
- •chains
- •chat models
- embeddings
- evaluation
- •globals
- •hub
- •<u>indexes</u>
- •memory
- •model_laboratory
- output_parsers
- •<u>retrievers</u>
- •runnables
- •smith
- •storage

langchain-community

- adapters
- agent toolkits
- •agents
- •cache
- •callbacks
- •chains
- chat_loaders
- •chat message histories
- chat_models
- •cross_encoders
- •docstore
- document_compressors
- document_loaders
- document transformers

- •embeddings
- example_selectors
- graph_vectorstores
- •graphs
- •<u>indexes</u>
- •<u>Ilms</u>
- •memory
- output_parsers
- query constructors
- •<u>retrievers</u>
- •storage
- •tools
- •<u>utilities</u>
- •utils
- •vectorstores

Provider Integration

Provider	Package	Downloads	Latest	JS
OpenAI	langchain-openai	12M/month	v0.3.9	~
Google VertexAI	langchain-google- vertexai		v2.0.16	<u>~</u>
Google Community	langchain-google- community 4.7M/month		v2.0.7	×
AWS	langchain-aws 2.2M/month		v0.2.17	<u>~</u>
Anthropic	langchain-anthropic	2.1M/month	v0.3.10	<u>~</u>
Google Generative AI	langchain-google-genai	1.4M/month	v2.1.1	<u>~</u>
Ollama	langchain-ollama	920k/month	v0.3.0	<u>~</u>
Cohere	langchain-cohere	814k/month	v0.4.3	<u>~</u>

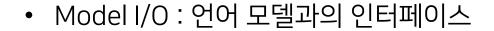
PowerScale RAG Connector	powerscale-rag- connector	129/month	v1.0.9	×
Modelscope	langchain-modelscope 124/month		v0.1.1	×
Pull Md	langchain-pull-md	113/month	v0.1.1	×
Fmp Data	langchain-fmp-data	101/month	v0.1.0	×
Tilores	tilores-langchain	82/month	v0.2.0	×
Oceanbase	langchain-oceanbase	83/month	v0.2.0	×
Pipeshift	langchain-pipeshift	80/month	v0.1.1	×
Lindorm Integration	langchain-lindorm- integration	72/month	v0.1.1	×
Naver	langchain-naver- community	111/month	v0.1.1	×

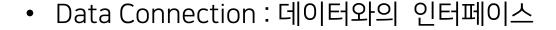
LangChain 모듈

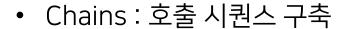


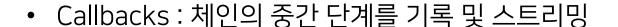


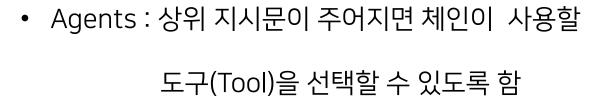


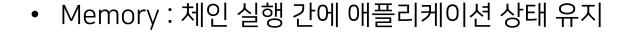
















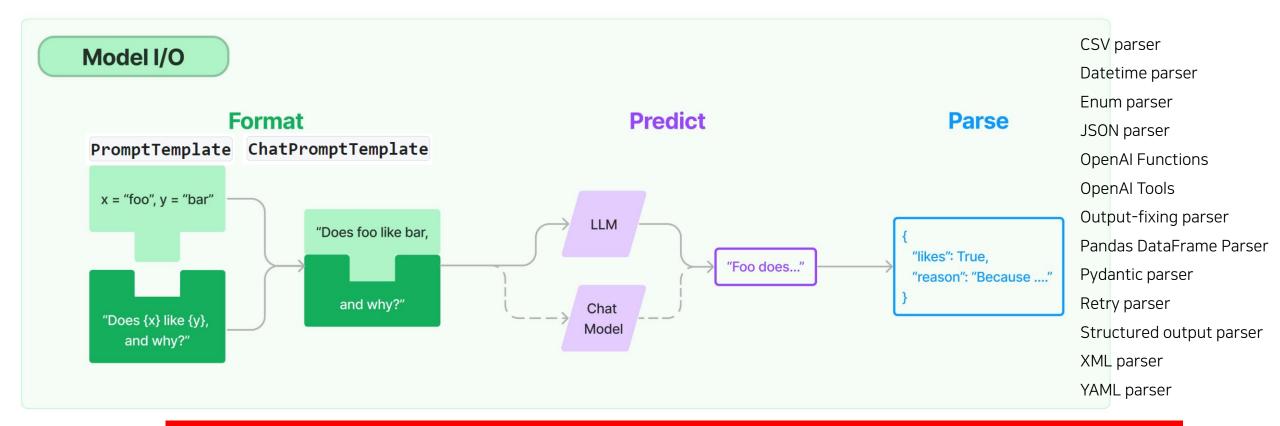






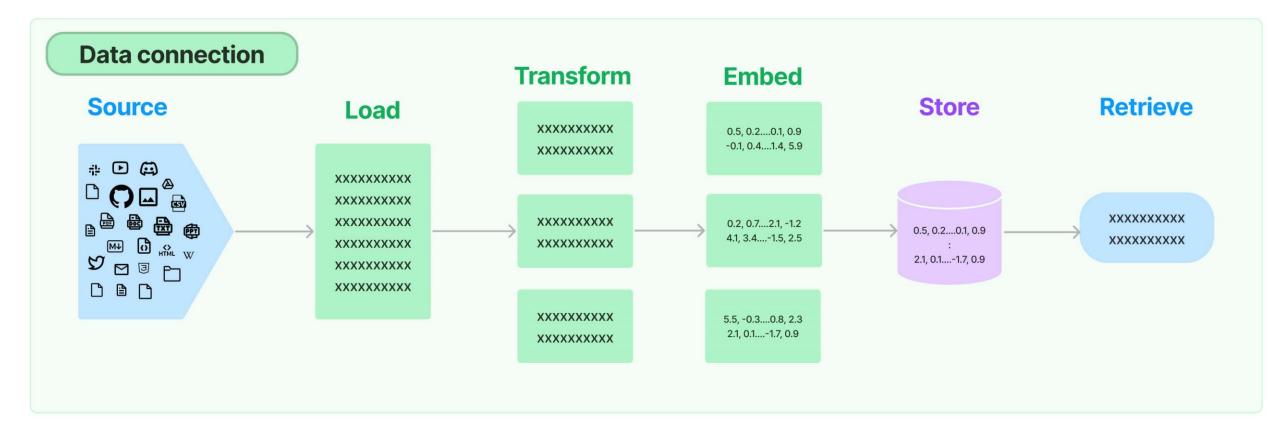
Model I/O

모든 언어모델 애플리케이션의 핵심 요소는 Model입니다. Model I/O는 LangChain이 모든 언어모델과 인터페이스 할 수 있는 빌딩 블록을 제공합니다.



This is documentation for LangChain v0.1, which is no longer actively maintained. Check out the docs for the <u>latest version here</u>.

많은 LLM 애플리케이션에는 모델 학습 세트의 일부가 아닌 사용자 데이터가 필요합니다. 이를 달성하는 주요 방법은 검색 증강 생성(RAG, Retrieval-Augmented Generation)을 사용하는 것입니다. LangChain은 RAG 애플리케이션을 위한 모든 빌딩 블록을 제공합니다.



Document loader

- Document loader 는 다양한 소스에서 문서를 로드합니다.
- LangChain은 100가지가 넘는 다양한 문서 로더를 제공할 뿐만 아니라 AirByte 및 Unstructured와 같은 다른 주요 공급자와의 통합을 제공합니다.
- LangChain은 모든 유형의 위치(비공개 S3 버킷, 공개 웹사이트)에서 모든 유형의 문서(HTML, PDF, 코드)를 로드할 수 있는 통합 기능을 제공합니다.

Text Splitting

- 검색의 핵심은 문서에서 관련 부분만 가져오는 것입니다.
- 여기에는 검색을 위해 문서를 준비하기 위한 몇 가지 변환 단계가 포함됩니다.
- 여기서 가장 중요한 것 중 하나는 큰 문서를 작은 덩어리로 분할(또는 청크)하는 것입니다.
- LangChain은 이를 위한 몇 가지 변환 알고리즘과 특정 문서 유형(코드, 마크다운 등)에 최적화된 로직을 제공합니다.

Text embedding model

- 검색의 또 다른 핵심 부분은 문서에 임베딩을 만드는 것입니다.
- 임베딩은 텍스트의 의미론적 의미를 포착하여 유사한 텍스트를 빠르고 효율적으로 찾을 수 있게 해줍니다.

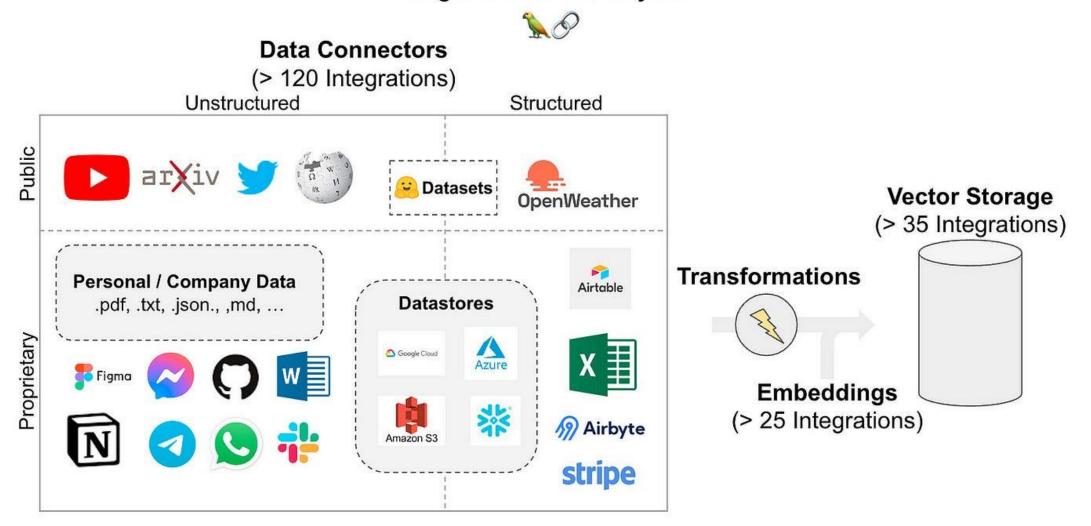
Vector store

- 벡터 스토어는 임베딩의 효율적인 저장과 검색을 지원합니다.
- LangChain은 오픈소스 로컬 스토어부터 클라우드 호스팅 벡터스토어까지 다양한 벡터 스토어와의 통합을 제공합 니다.

Retriever

- 데이터베이스에 저장된 데이터를 검색 합니다.
- LangChain은 다양한 검색 알고리즘을 지원합니다.
- LangChain은 시맨틱 검색을 지원하며, 아래와 같은 성능 향상 알고리즘이 있습니다.
 - Parent Document Retriever: 상위 문서당 여러 개의 임베딩을 생성할 수 있어 작은 청크를 조회할 수 있지만 더 큰 컨텍스트를 반환할 수 있습니다.
 - Self Query Retriever: 사용자 질문에는 단순한 의미론이 아니라 메타데이터 필터로 가장 잘 표현될 수 있는 논리를 표현하는 참조가 포함되어 있는 경우가 많습니다. 자체 쿼리를 사용하면 쿼리에 존재하는 다른 메타데이터 필터로부터 쿼리의 의미론적 부분을 파싱할 수 있습니다.
 - Ensemble Retriever: 여러 다른 소스에서 또는 여러 다른 알고리즘을 사용하여 문서를 검색합니다.

LangChain Data Ecosystem



Agent

Agent의 핵심 아이디어는 언어 모델을 사용하여 수행할 일련의 작업을 선택하는 것입니다. 에이전트에서는 언어 모델이 추론 엔진으로 사용되어 어떤 작업을 어떤 순서로 수행할지 결정합니다.

Agent 타입

Agent Type	Intended Model Type	When to Use	API
Tool Calling	Chat	도구 호출 모델을 사용하는 경우	Ref
<u>OpenAl Tools</u>	Chat	최신 OpenAl 모델(1106 이후)을 사용하는 경우	<u>Ref</u>
OpenAl Functions	Chat	OpenAl 모델 또는 함수 호출을 위해 미세 조정된 오픈 소스 모델을 사용 중이며 OpenAl와 동일한 함수 매개 변수를 노출하는 경우	Ref
XML	LLM	Anthropic 모델 또는 XML에 능숙한 다른 모델을 사용하는 경우	Ref
Structured Chat	Chat	여러 입력이 있는 도구를 지원해야 하는 경우	<u>Ref</u>
JSON Chat	Chat	JSON에 능숙한 모델을 사용하는 경우	<u>Ref</u>
<u>ReAct</u>	LLM	간단한 모델을 사용하는 경우	<u>Ref</u>

Chain

Chain은 LLM, 도구 또는 데이터 전처리 단계에 대한 호출 시퀀스입니다.

기본적인 Chain 구성방법

Chain 을 구성하는 기본적인 방법은 LCEL(LangChain Expression Language)입니다. |기호는 서로 다른 구성 요소를 연결하고, 한 구성 요소의 출력을 다음 구성 요소의 입력으로 전달합니다.

chain = prompt | model | output_parser

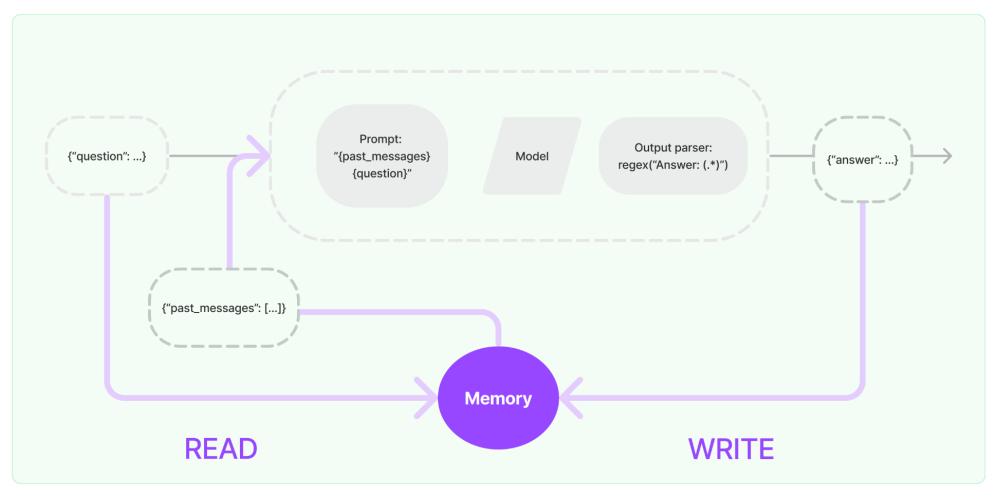
LangChain은 LCEL 체인과 레거시 체인을 제공하고 있습니다.

LCEL Chain 생성자

Chain Constructor	When to Use
create stuff documents chain	이 체인은 문서 목록을 가져와서 모두 프롬프트로 포맷한 다음 해당 프롬프트를 LLM에 전달합니다.
create openai fn runnable	OpenAl 함수 호출을 사용하여 선택적으로 출력 응답을 구조화 하려는 경우.
create structured output runnable	OpenAl 함수 호출을 사용하여 LLM이 특정 함수로 응답하도록 강제하려는 경우.
load query constructor runnable	쿼리를 생성하는 데 사용할 수 있습니다.
create_sql_query_chain	자연어로 SQL 데이터베이스에 대한 쿼리를 작성하려는 경우.
<u>create_history_aware_retriever</u>	이 체인은 대화 기록을 가져온 다음 이를 사용하여 검색 쿼리를 생성하고 이를 기본 리트리버에 전달합니다.
<u>create_retrieval_chain</u>	이 체인은 사용자 문의를 받아 리트리버로 전달하여 관련 문서를 가져옵니다.

Memory

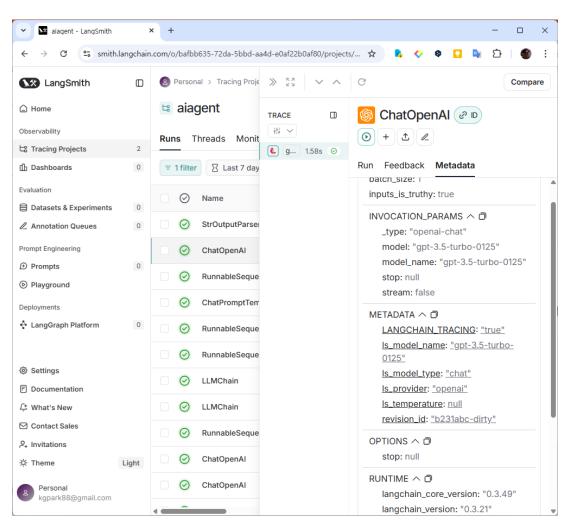
LangChain Memory 는 대화 과정에서 발생하는 정보를 저장하고 관리하여, 보다 자연스럽고 지속적인 대화 경험을 제공할 수 있도록 합니다.



LangSmith

https://smith.langchain.com/

LLM 애플리케이션을 개발, 디버깅, 최적화할 수 있도록 도와주는 Observability & Debugging 도구입니다.



Observability

- LangSmith에서 Trace를 분석
- 이를 기반으로 메트릭, 대시보드, 알림을 구성

Evals

- 애플리케이션 생산 트래픽을 평가
- 애플리케이션 성능을 평가하고 데이터에 대한 인적 피드백

Prompt Engineering

- LangSmith에서 Trace를 분석
- 자동 버전 제어 및 협업 기능을 사용하여 프롬프트를 반복

LangSmith

■ 환경변수 설정

export LANGSMITH_TRACING=true
export LANGSMITH_API_KEY="<langsmith-api-key>"
OpenAl 사용 경우
export OPENAI_API_KEY="<your-openai-api-key>"

```
from openai import OpenAI
from langsmith.wrappers import wrap openai
openai client = wrap openai(OpenAI())
# This is the retriever we will use in RAG
# This is mocked out, but it could be anything we want
def retriever(query: str):
    results = ["Harrison worked at Kensho"]
    return results
# This is the end-to-end RAG chain.
# It does a retrieval step then calls OpenAI
def rag(question):
    docs = retriever(question)
    system message = """Answer the users question using only the provided information below:
    {docs}""".format(docs="\n".join(docs))
    return openai_client.chat.completions.create(
        messages=[
            {"role": "system", "content": system message},
            {"role": "user", "content": question},
        model="gpt-4o-mini",
```

Python

TypeScript

LangChain 실습

langchain_basic.ipynb



langchain_component.ipynb

langchain_rag.ipynb

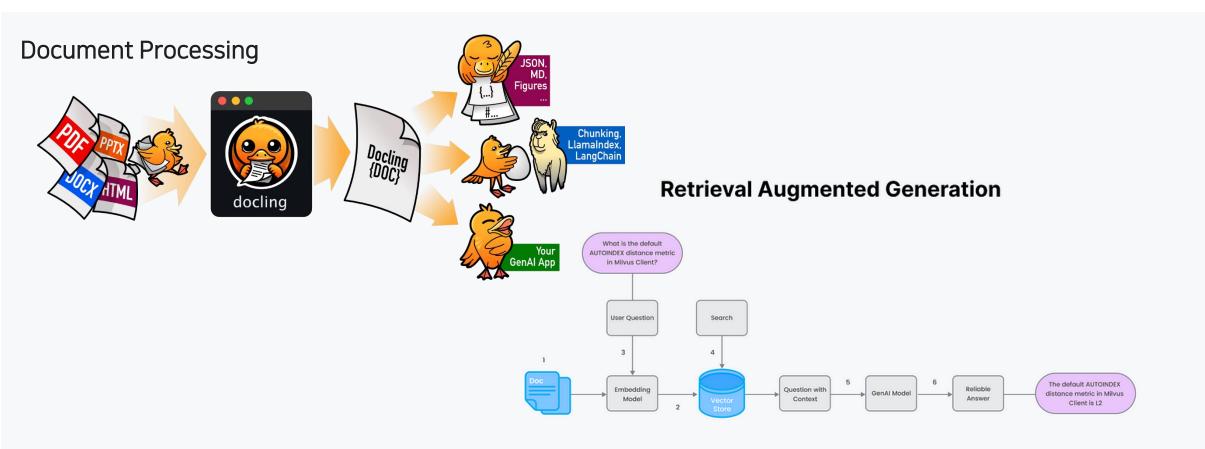
RAG 파이프라인 구축 실습

langchain_rag_docling_milvus

오픈소스 기술스택

- Docling: https://github.com/docling-project/docling
- LangChain : https://github.com/langchain-ai/langchain
- Milvus: https://github.com/milvus-io/milvus

- HuggingFace : https://huggingface.co/
- Ollama : https://github.com/ollama/ollama
- Langfuse : https://github.com/langfuse/langfuse



Thank you