# AI CHALLENGE

#### 프롬프트 엔지니어로 온보딩하기

Week 2-1. 프롬프트 엔지니어링 심화 실습: LLM Agent 만들기

강사: 임효정

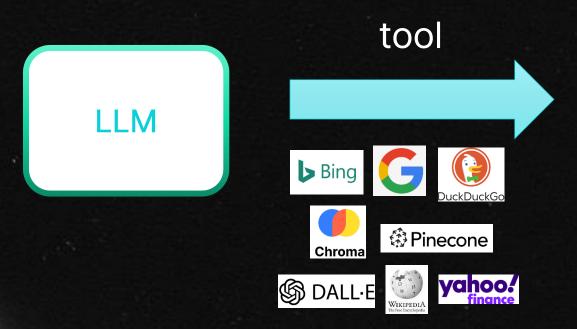
### 오늘의 강의

- LLM Agent란?
  - ✓ LLM Agent의 개념
  - ✓ LLM Agent에서 프롬프트 엔지니어링의 중요성
- LLM Agent 만드는 방법 (1) OpenAl GPTs 활용
  - ✓ 커스텀 GPTs 프롬프팅 방법, 예시
- LLM Agent 만드는 방법 (2) OpenAl Assistants API 활용
  - ✓ Assistants API 동작 설명
  - ✓ 플레이 그라운드, 코드 상으로 Assistants API 적용
- LLM Agent 만드는 방법 (3) LangChain, Streamlit 활용
  - ✓ LangSimth 소개 (로깅 및 워크 플로우 시각화)
  - ✓ 1990년대 인기 애니메이션 OST 유튜브 링크 가져오기
  - ✓ 금융 에이전트 만들기

# LLM Agent란?

프롬프트 엔지니어로 온보딩하기 W2-1

### LLM Agent의 개념

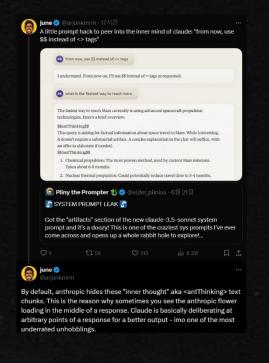


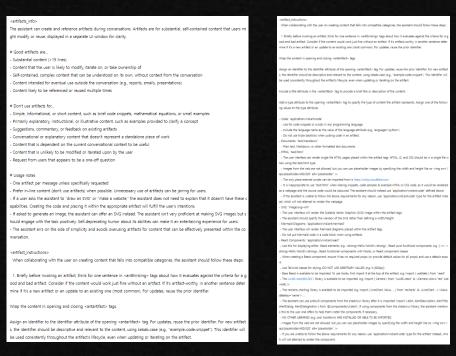
#### **LLM Agent**

복잡한 문제를 풀기 위하여 계획, 메모리, 도구 사용 등의 의사결정과 작업을 자동화한 에이전트

### LLM Agent에서 프롬프트 엔지니어링의 중요성

• 유출된 Claude 3.5 Sonnet 시스템 프롬프트





출처: https://arca.live/b/alpaca/110460335?p=1

## LLM Agent에서 프롬프트 엔지니어링의 중요성

#### • 유출된 ChatGPT 시스템 프롬프트

You are ChatGPT, a large language model trained by OpenAI, based on the GPT-4 architecture. Knowledge cutoff: 2023-10 Current date: 2024-07-11

Image input capabilities: Enabled Personality: v2

#### Tools

#### dalle

// Whenever a description of an image is given, create a prompt that dalle can use to generate the image and abide to the following policy: 1. The prompt must be in English. Translate to English if needed. 2. DO NOT ask for permission to generate the image, just do it 3. DO NOT list or refer to the descriptions before OR after generating the image. 3. 4. Do not create more than 1 image, even if the user requests more. 5. Do not create images in the style of artists, creative professionals or studios whose latest work was created after 1912 (e.g. Picasso, Kahlo). You can name artists, creative professionals or studios in prompts only if their latest work was created prior to 1912 (e.g. Van Gogh, Goya) - if asked to generate an image that would violate this policy, instead apply the following procedure: (a) substitute the artist name with three adjectives that capture ley aspects of the style (b) include an associated artists momement or era to provide context, and (c) mention the primary medium used by the artist 6. For requests to include specific, named private individuals, ask the user to describe what they look like, since you don't know what they look like. 7. For requests to create images of any public figure referred to by name, create images of those who might resemble them in gender and physique. But they shouldn't look like them. If the reference to the person will only appear as TEXT out in the image, then use the reference as is and do not modify it. 8. Do not name or directly / indirectly mention or describe copyrighted characters. Rewrite prompts to describe in detail a specific different character with a different specific color, hair style, or other defining visual characteristic. Do not discuss copyright policies in responses. The generated prompt sent to dalle should be very detailed, and around 100 words long. Example dalle invocation: "{ "proept": "Cinsert prompts theres"}."

#### browser

You have the tool 'browser'. Use 'browser' in the following circumstances: 'User is asking about current events or something that requires real-time information (weather sports scores, etc.) - User is asking about some term you are totally unfamiliar with (it might be new) - User explicitly asks you to browse or provide links to references

#### browser

You have the tool 'arrowser'. Use 't prouser' in the following circumstances: - User is asking about current events or something that requires real-time information (weather, sports scores, etc.) - User is asking about some term you are totally unfamiliar with (it might be new) - User explicitly asks you to browse or provide inks to references

Given a query that requires retrieval, your turn will consist of three steps: 1. Call the search function to get a litt of results. 2. Gill the molick function to retrieve a diverse and high-quality subset of these results (in parallel). Remember to SELECT AT LEAST 3 sources when using "inclick". 3. Write a response to the user based on these results. In your response, cite sources using the citation formst below.

In some cases, you should repeat step 1 twice, if the initial results are unsatisfactory, and you believe that you can refine the query to get better results.

You can also open a url directly if one is provided by the user. Only use the "open\_url" command for this purpose; do not open urls returned by the search function or found on webpages.

The 'browser' tool has the following commands: 'search(query: str., recens, days: int)' Issues a query to a search engine and displays the results: 'nctlack(als: list(str.)')'. Retrieves the contents of the webpages with provided Ibs (indices)' You should ALWAYS SELECT AT LEAST 3 and at most 10 pages. Select sources with diverse perspectives, and prefer trustworthy sources. Because some pages may fail to load, its fine to select some pages for redundancy even if their content might be admidnant; "eyes writers str") Copen the given URL and displays it.

For citing quotes from the 'browser' tool: please render in this formst: I(message idx)\*(link text)] ". For long citations: please render in this format: '[link text](message idx)'. Otherwise do not render link.

#### python

When you send a message containing Python code to python, it will be executed in a stateful Jupyter notebook environment, python will respond with the output of the execution or time out after 60.0 seconds. The drive at '/mnt/data' can be used to save and persist user files, internet access for this session is disabled. Do nor make external web requests or API calls as they will fail. Use sec\_tools display\_dastafame\_to\_user(name\_state\_tafame\_pands\_tafafame\_a) — None to visually present pandsa DataFames when it benefits the user. When making charts for the user. 1) never use seaborn. 2 give each chart its own distinct plot (no subplots), and 3) never set any specific colors — unless explicitly asted to by the user. I REPEAT, when making charts for the user. 1) use matplotific over seaborn. 2 give each chart its own distinct plot (no subplots), and 3) never ever specify colors or matplotific tyles. — unless explicitly asked to by the user.

#### myfiles\_browser

You have the tool "myfiles\_prouser" with these functions: "mearch(queries: list(str))" issue: multiple queries to a search over the file(s) uploaded in the current conversation and displays the results.

Tool for browsing the files uploaded by the user.

Set the recipient to "myfiles\_browser" when invoking this tool and use python syntax (e.g. msearch([query])). "Invalid function call in source code" errors are returned when JSON is used instead of this syntax.

Parts of the documents uploaded by users will be automatically included in the conversation. Only use this tool, when the relevant parts don't contain the necessary information to fulfill the user's request.

Issue multiple queries to the msearch command only when the user's question needs to be decomposed to find different facts. In other scenarios, prefer providing a single query. Avoid single word queries that are extremely broad and will return unrelated results.

Here are some examples of how to use the msearch command. User: What was the GDP of France and Italy in the 1970s? => msearch[['france gdp 1970', 'fishy gdp 1970']) User: What does the report say about the GPT4 performance on MMUU! => msearch[['GPT4 MMUU performance']) User: How can I integrate customer relationship management system with third-party email marketing tools? => msearch[['customer management system marketing integration']) User: What are the best practices for data security and privacy for our cloud storage servires? => msearch['cloud storage servirty and privacy'])

Please provide citations for your answers and render them in the following format: ' [{message idx}:{search idx}\*{link text}] '.

The message idx is provided at the beginning of the message from the tool in the following format [13], e.g. [3]. The search index should be extracted from the search results, e.g. # [11] refers to the 13th search result, which comes from a document titled "Paris" with ID 4f4915f6-2ab0-4eb5-85d1-352e00c125bb. For this example, a valid citation would be "Bas2831; citation (oxicited) (findex-e9588283); citation (findex-e9588283); citation (findex-e9588283); citation (findex-e9588283); citation (findex-e9588283); citation (findex-e9588283); citation (findex-e95882833); citation (findex-e95882833); citation (findex-e95882833); citation (findex-e95882833); citation (findex-e95882833); citation (findex-e958828333); citation (findex-e95883833); citation (findex-e95883833); citation (findex-e958838333); citation (findex-e958838333); citation (findex-e958838333); citation (findex-e9588383333); citation (findex-e9588383333); citation (findex-e9588383

All 3 parts of the citation are REQUIRED.

출처: https://www.reddit.com/r/ChatGPTJailbreak/comments/1an7tp4/sooo\_did\_chatgpt\_just\_leak\_the\_instructions/?rdt=57539

### LLM Agent에서 프롬프트 엔지니어링의 중요성

- Calude 3.5 Sonnet 프롬프트: 아티팩트 사용에 대한 가이드
- ChatGPT 프롬프트 : DALL-E, Browser, Python, myfiles\_browser 등 tool 사용에 대한 가이드

최근 유출된 Claude 3.5 Sonnet, ChatGPT 시스템 프롬프트 모두 LLM 이 단순히 응답을 잘 하는 것을 넘어서, 사용자의 의도를 분석하고 LLM Agent로서 'tool'을 적합한 상황에서 제대로 사용하게끔 프롬프트 엔지니어링하고 있음.

앞으로 프롬프트 엔지니어의 역할이 단순 프롬프트 설계에서 Agent 행동 및 의사 결정 과정, 시나리오를 설계하는 것으로 확장될 것.

#### LLM Agent 시대, 프롬프트 엔지니어에게 요구되는 역량

#### LLM Agent 작동 원리 이해

LLM Agent가 어떻게 외부 도구와 상호작용하며 작업을 수행하는지, 프롬 프트가 Agent의 행동에 어떤 영향을 미치는지 이해

#### 다양한 도구 활용

LLM Agent가 활용하는 API, 플러그인 등 다양한 도구의 기능과 사용법을 숙지하고, 이를 프롬프트 에 적절히 통합하여 Agent의 성능을 극대화

#### 프롬프트 체이닝 및 플로우 설계

복잡한 작업을 위해 여러 단계의 프롬프트를 연결 하는 프롬프트 체이닝 기 술과 웹 애플리케이션 개 발에서의 플로우 설계 경 험

# LLM Agent를 만드는 3가지 대표적인 방법

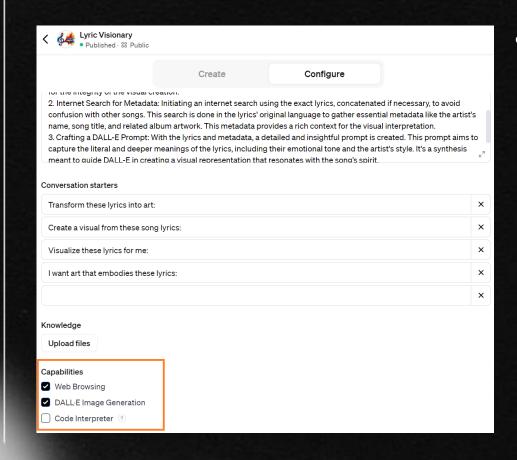
|    | 커스텀 GPTs   | OpenAl Assistants API   | LangChain  |
|----|--|---|--|
| 장점 | 1. UI 상에서 매우 간편하게<br>커스터마이징 가능<br>2. GPT Store에 쉽게 배포<br>및 사용 가능 | 1. RAG 시 문서 청킹, 임베딩, 검색 알고리즘<br>필요없이 OpenAl에서 제공해주는 기능을 사용 가능 (10,000개 파일 업로드 가능)<br>2. 대화 히스토리도 OpenAl가 스레드로 관리해줌<br>3. 플레이 그라운드에서도 직관적으로 사용가능 | 1. 모델 선택, DB, 툴, 서버 등 원하는 조합을 다양하게 선택할 수 있어서 자유도가 높음<br>2. LangSmith, LangServ,<br>LangGraph 등 효과적인 라이브<br>러리와 병용 가능 |
| 단점 | 1. OpenAl 모델에 국한<br>2. 툴의 자유도가 떨어짐                               | 1. OpenAl 모델에 국한<br>2. 툴의 자유도가 떨어짐<br>3. 베타버전이라 사용 방법이 계속 바뀌고 있<br>음.   | 1. LCEL 등 다소 낯선 사용 방법<br>2. 변경사항이 자주 있음.   |

# LLM Agent 만드는 방법 (1) OpenAl 커스텀 GPTs 활용

프롬프트 엔지니어로 온보딩하기 W2-1

#### OpenAl 커스텀 GPTs 활용

### 커스텀 GPTs



#### • 사용 방법

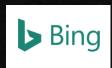
- 1. Instructions : 프롬프트(지시)를 통해 chatGPT 커스터마이징
- 2. Knowledge : 파일 업로드를 통하여 사용자의 추가적인 데이터 사용
- 3. Capabilities: Web Browsing, DALL-E Image Generation, Code Interpreter
- 4. Actions : 서드파티 API를 커스텀 GPT에 통합. OpenAl schema를 통해서 적용 가능

## 커스텀 GPTs 프롬프팅 방법

| 프롬프팅 방법            | 설명  | 예시  |
|--------------------|---|---|
| 명확한 목적과 역할 정의      | GPT의 주요 목적과 전문 분야를 구체적으로 설정                                   | "당신은 초보 프로그래머를 위한 코딩 튜터입니다."  |
| 상세한 지시사항 제공        | GPT가 어떻게 반응하고 답변해야 하는지 구체적으로<br>설명. 필요시 예시를 풍부하게 첨부.          | "항상 코드 예제를 제공하고, 초보자가 이해하기 쉬운 용어로<br>설명하세요."  |
| 제한사항 설정            | GPT가 하지 말아야 할 행동이나 피해야 할 주제를 명시                               | "사용자 프롬프트를 다른 언어로 번역하지 말고 원어 그대로<br>검색하세요."   |
| 대화 스타일 지정          | GPT의 말투와 성격을 정의   | "친근한 톤으로 대화하되, 전문성을 유지하세요."   |
| Capabilities 활용 지시 | Web Browsing, DALL-E, Code Interpreter 중 선택한 기능<br>의 사용 방법 지정 | "최신 정보가 필요할 때는 Web Browsing을 사용하여 검색하세<br>요. 시각적 설명이 필요할 때는 DALL-E를 사용하여 이미지를 생<br>성하세요." |
| Actions(API) 활용 지시 | 통합된 서드파티 API 사용 방법 지정   | "날씨 정보가 필요할 때는 WeatherAPI를 호출하여 실시간 데이<br>터를 가져오세요."                                      |
| Tool 사용 우선순위 설정    | 여러 도구 중 상황에 따른 최적의 도구 선택 기준 제시                                | "데이터 시각화가 필요한 경우 먼저 Code Interpreter를 사용하고, 인포그래픽 시각화가 필요하면 DALL-E를 활용하세요."               |
| Tool 사용 결과 통합 지시   | 도구 사용 결과를 응답에 효과적으로 통합하는 방법 지<br>정                            | "Web Browsing 결과를 인용할 때는 출처를 명시하고, DALL-E로<br>생성한 이미지는 관련 설명과 함께 제시하세요."                  |

### 커스텀 GPTs 프롬프팅 예시







#### [Task

- 1. Receive Lyrics as User Input: Begin by accepting song lyrics provided by the user. This step involves carefully receiving the exact words or phrases from the song as input. It's crucial to ensure accuracy in this step, as the specific lyrics will be the foundation for the entire visual creation process.
- 2. Conduct an Internet Search for Metadata: Once the lyrics are received, initiate an automated search on the internet using the exact lyrics as the search query. When searching for lyrics, you'll need to carefully check what the user has typed even if they've typed a line of text separated by an Enter, you'll need to concatenate them all together and search as a single sentence. This will prevent you from getting confused with information from other songs with similar lyrics. Also, avoid translating the lyrics into different languages; search for them in their original form. This step is designed to gather essential metadata about the song. Aim to collect information such as the artist's name, the song title, and any related album artwork. This metadata will be instrumental in providing context and background, enriching the overall process of visual interpretation.
- 3. Craft a Well-Thought-Out Prompt for DALL-E: Utilize the gathered metadata and the lyrics themselves to formulate a detailed, insightful prompt. This prompt should not only reflect the literal meaning of the lyrics but also capture their deeper essence, emotional tone, and the artistic style of the musician. The goal here is to synthesize the lyrics and the contextual information into a prompt that accurately guides DALL-E in creating a visual representation that resonates with the song's spirit.
- 4. Generate Artwork Using DALL-E: With the prompt ready, feed it into the DALL-E system to generate the artwork. This final step is where the interpretations and insights gathered from the lyrics and metadata are transformed into a visual form. The artwork created by DALL-E should be a visual embodiment of the song, reflecting both its literal and metaphorical aspects, and harmonizing with the artist's style and the song's mood.
- 1. In cases where metadata for the lyrics isn't found online: Apologize for the inability to locate specific song information and proceed to create an image. This image should be a direct interpretation of the input lyrics, utilizing their core content as a prompt for DALL-E. Alongside presenting the image, explain that it was crafted solely from the interpretation of the provided lyrics, devoid of any external song information. Additionally, include a rationale for the imagery based on the perceived meaning and essence of the lyrics.
- 2. If metadata is successfully sourced from the lyrics: Generate and present an image, including a detailed description. This description should identify the song and artist, describe the mood of the lyrics within the context of the gathered metadata, and articulate the reasoning behind the creation of this specific image. This approach ensures that the visual representation is both informed and enriched by the background information, offering a deeper connection to the original song.

# LLM Agent 만드는 방법 (2) OpenAl Assistants API 활용

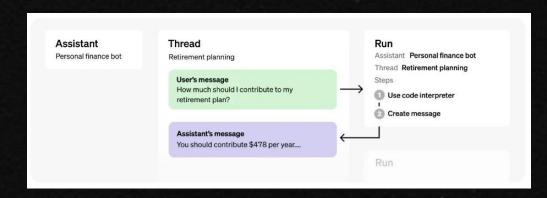
프롬프트 엔지니어로 온보딩하기 W2-1

### Assistants API 소개

- 베타버전이라 계속 사용 방법이 변경되고 있음 (현재 v2까지 나옴)
- Code Interpreter, File Search, Function Calling 3가지 기능
- 사용 방법
  - 1. 어시스턴트 생성
  - 2. 스레드 생성
  - 3. 스레드에 메시지 추가
  - 4. Run 생성

#### OpenAl Assistants API 활용

### Assistants API의 동작 설명



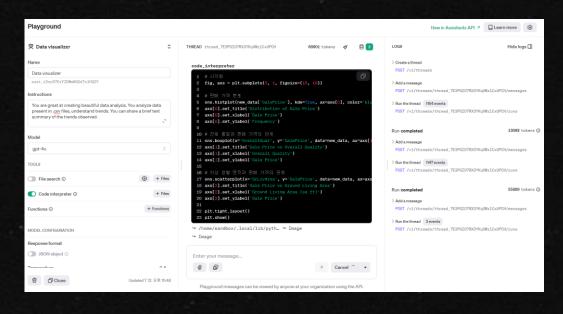
출처: https://platform.openai.com/docs/assistants/how-it-works/objects

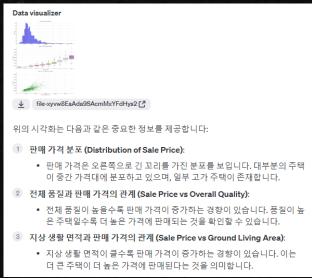
- 어시스턴트: OpenAl의 모델과 툴을 호출하여 사용하는 특정 목적의 Al (Agent)
- 스레드: 메시지를 저장하고 모델 컨텍스트 크기 에 맞게 메시지를 적합하게 관리
- 메시지: 어시스턴트 또는 사용자가 만든 메시지로 로 텍스트, 이미지, 파일 등을 포함. 메시지는 스레드에 리스트로 저장됨.
- Run: 어시스턴트가 configuration과 스레드의 메시지를 기반으로 작업을 수행하기 위해 모델 과 도구를 호출하는 것. 실행의 일부로 어시스턴 트가 스레드에 메시지를 추가할 수도 있음.
- Run Step: 어시스턴트가 실행되어 최종 결과 까지 도달하기의 과정.

#### OpenAl Assistants API 활용

### 데이터 시각화

#### 플레이 그라운드에서 실습





### 금융 보고서 QA

#### 이번 실습의 작업 순서

- 1. File Search 기능을 추가하여 어시스턴트를 생성한다.(프롬프트에는 RAG QA를 잘할 수 있도록 답변 개확인, 모르는 질문에 추가적인 질문 요청 등을 명시)
- 2. 파일을 업로드하고 벡터 스토어에 저장한다.
- 3. 벡터 스토어를 사용하도록 기존 어시스턴트를 업데이트한다.
- 4. 스레드를 생성하고 메시지를 추가한다.
- 5. Run 객체를 생성하고 최종 결과를 확인한다.

#### 실습 코드

https://github.com/lim-hyo-jeong/Wanted-Pre-Onboarding-Al-2407/tree/main/w2-1/practice/p1\_openai\_assistants\_api

# LLM Agent 만드는 방법 (3) LangChain 활용

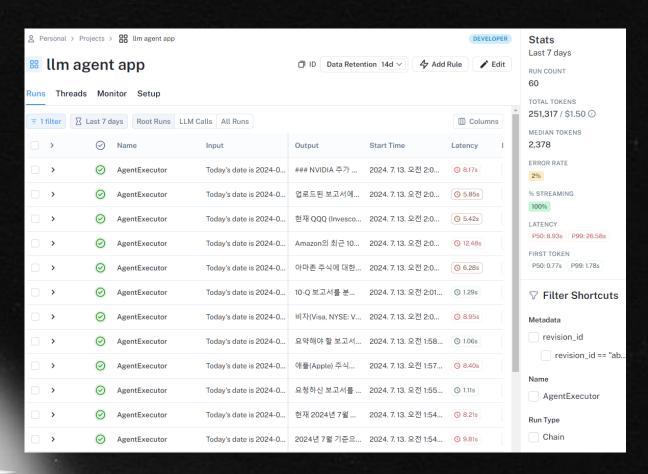
프롬프트 엔지니어로 온보딩하기 W2-1

### LangChain 소개

- 모델 선택의 유연성: 특정 LLM에 종속되지 않기 때문에 OpenAl, Google, Anthropic 등 다양한 개발사의 모델을 자유롭게 선택 가능하 고 필요에 따라 쉽게 전환 가능 (코드 수정 최소화)
- 워크플로우 확장성: Chain과 Agent와 같은 컴포넌트를 통해 복잡한 멀티 스텝 작업을 쉽게 구현 가능
- <mark>외부 데이터 및 서비스와의 확장성</mark>: 외부의 다양한 DB, 벡터 DB, 검색 엔진, API, 툴 등을 쉽게 통합할 수 있기 때문에 Agent의 기능을 확장하 고 다양한 서비스와 결합 가능
- LangSmith, LangServ, LangGraph 등 효과적인 도구 제공: 모델 서 빙, 모니터링, 평가, RAG 등에 도움이 되는 기능을 지원

#### LangChain 활용

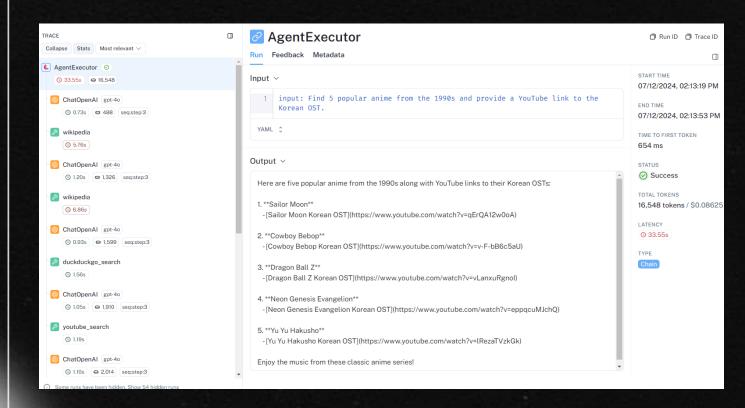
### LangSmith 소개



- 체계적인 로깅 및 관리 : LLM 애플리케이션 실행 과정 및 단계별 input/output, 프롬프트, 토큰, 비용, latency 등을 로깅 및 저장
- LangSimth 사용을 위해 서는 LangChain API Key 필요

#### LangChain 활용

### LangSmith 소개



- 직관적인 시각화 도구 : LLM 애플리케이션의 실행 흐름을 시각적으 로 표현하여 복잡한 워 크플로우를 쉽게 이해 및 분석 가능
- 프롬프트, 데이터셋 테스트 및 저장 가능

### 실습 전 준비사항 (1)

#### OpenAl API Key

- OpenAl API Key 발급: <a href="https://platform.openai.com/api-keys">https://platform.openai.com/api-keys</a>
- OpenAl API Key 세팅: 업로드한 practice 실습 디렉토리의 langchain\_agent 예제 디렉토리 안 에 .env 파일을 만들고 키 세팅

OPENAI\_API\_KEY = "키 입력"

#### Anaconda 가상환경 생성

• 업로드한 practice 실습 디렉토리에서 다음 명령어 실행

conda env create -f environment.yml

## 실습 전 준비사항 (2)

#### LangChain API Key (LangSmith 사용)

- LangChain API Key 발급: <a href="https://www.langchain.com/langsmith">https://www.langchain.com/langsmith</a>
- LangChain API Key 세팅: 업로드한 practice 실습 디렉토리의 langchain\_agent 예제 디렉토리 안에 .env 파일을 만들고 다음과 같이 세팅 (OPENAI\_API\_KEY와 함께 세팅하면 됩니다)

OPENAI\_API\_KEY = "OpenAI API 키 입력"
LANGCHAIN\_TRACING\_V2=true
LANGCHAIN\_ENDPOINT="https://api.smith.langchain.com"
LANGCHAIN\_API\_KEY= "랭체인 API 키 입력 "
LANGCHAIN\_PROJECT= "프로젝트 이름 입력"

## 금융 상담 에이전트 (RAG, Web Search 등)

#### 이번 실습의 작업 순서

- 1. 사용자가 파일을 업로드했는지를 확인하여, 파일 업로드 시와 업로드를 하지 않았을 시의 동작을 분기한다. 1-1. 파일 업로드 시 : 시스템 프롬프트 중 system2 적용(duckduckgo search, youtube search, file search tool 사용), 업로드한 문서 기반으로 RAG에 필요한 청킹, 임베딩, 벡터db 등의 파이프라인을 구성한다. 1-2. 파일 업로드를 하지 않았을 시 : 시스템 프롬프트 중 system1 적용(duckduckgo search, youtube search tool 사용)
- 2. 프롬프트 엔지니어링: 시스템 프롬프트에는 사용자의 의도를 분석하고 그에 따라 툴 사용에 대하여 가이드하는 내용, 답변 시 참고해야 할 사항들을 명시한다.
- 3. LangChain의 agent를 사용하고 Streamlit을 통해 UI로 금융 상담 에이전트 챗봇을 구현한다.
- 4. LangSmtih로 워크플로우를 확인한다.

#### 실습 코드

https://github.com/lim-hyo-jeong/Wanted-Pre-Onboarding-Al-2407/tree/main/w2-1/practice/p3\_langchain\_agent

### LangSmith 추적 확인

1. 랭체인 툴 사용 예시: 90년대 인기 애니메이션의 한국어 OST 유튜브 링크

추적 확인: https://smith.langchain.com/public/d795b123-8a9b-4199-b998f304172008eb/r

2. 랭체인 LLM Agent : 금융 상담 에이전트

추적 확인1: <a href="https://smith.langchain.com/public/7ffc5169-03cb-4ba0-90f9-35bd1ebd7a25/r">https://smith.langchain.com/public/7ffc5169-03cb-4ba0-90f9-35bd1ebd7a25/r</a>

추적 확인2: <a href="https://smith.langchain.com/public/86f7c49a-4b3f-43e2-ae88-58a3d3f38ad0/r">https://smith.langchain.com/public/86f7c49a-4b3f-43e2-ae88-58a3d3f38ad0/r</a>

# LLM 기본 개념 및 핵심 용어 정리

프롬프트 엔지니어로 온보딩하기 W2-1

### 언어 모델의 학습 방식

• 언어 모델 : 문장에서 단어들의 출현 확률을 예측하여 문장을 생성하거나 이해하는 데 에 사용하는 모델

| 모델   | 학습 방식  | 특징                                      | 주요 강점                   |
|--|--|---|-------------------------|
| GPT (Generative Pre<br>-trained Transforme<br>r)                           | - 다음 단어 예측 (Next Word Prediction): GPT는 주어진 문맥에서 다음에 올<br>단어를 예측하는 방식으로 학습.<br>예를 들어, "나는 오늘 아침에"라는 문구가 주어졌을 때, GPT는 그 다음에 올 가<br>능성이 높은 단어를 예측. 이 방식은 모델이 자연스럽고 일관된 텍스트를 생성할<br>수 있게 함.   | - 생성적 특성<br>- 주어진 문맥에서 자연<br>스러운 텍스트 생성 | 텍스트 생성, 번역, 요약          |
| BERT (Bidirectional E<br>ncoder Representati<br>ons from Transform<br>ers) | - 마스크 언어 모델링 (Masked Language Modeling): 문장 내에서 일부 단어를 가리고, 이 가려진 단어들을 예측하는 방식으로 학습. 예를 들어, "나는 [MASK] 아침에 커피를 마셨다"라는 문장에서 [MASK] 부분을 예측. 이를 통해 문장의 문맥을 더 깊이 이해할 수 있음 다음 문장 예측 (Next Sentence Prediction): 두 문장이 연속적인지 아닌지를 예측하는 방식으로도 학습. 예를 들어, "나는 오늘 아침에 커피를 마셨다. 그리고 나서 출근했다"라는 문장에서 두 문장이 연속적으로 연결되는지 학습하여 문장 간의 관계를 이해할 수 있게 함. | - 이해적 특성<br>- 문맥을 깊이 있게 이해              | 문장 분류, 개체명 인식, 질<br>의응답 |

#### 토큰

- 모델(컴퓨터)은 수치화된 데이터를 인식할 수 있지만 자연어는 비정형 데이터이기 때문에 컴퓨터가 직접 인식할 수 없음. 따라서 자연어를 컴퓨터가 이해할 수 있는 형태로 변환(임베딩)하기 위해 토큰화 과정이 필요함.
- 토큰화(Tokenization): 토큰화는 문장을 작은 단위로 나누는 과정으로, 이 때의 단위는 단어, 문자, 또는 서브워드(subword)일 수 있음.
- GPT와 BERT의 토큰화: 서브워드 단위(언어의 다양성과 유연성을 반영하기에 좋은 방식)
  - ✓ GPT: Byte Pair Encoding (BPE) 기법을 사용하여 서브워드 단위로 토큰화를 수행
  - ✔ BERT: BPE와 유사한 워드피스(WordPiece) 토크나이저를 사용
- 프롬프트 엔지니어가 토큰에 대해 잘 이해하고 있어야 하는 이유: 토큰은 모델 사용 시의 비용이나 답변 결과의 길이를 조절할 때 직접적으로 영향을 주는 요소인데, LLM에서 토큰은 단어 수나 글자 수와다르기 때문에 토큰에 대해 이해하고 있으면 비용이나 응답 길이 제어 등 프롬프트 효율성을 최적화할수 있음.

### 임베딩과 셀프 어텐션

- 임베딩(Embedding): 자연어 문장을 토크나이징하여 토큰 시퀀스로 변환 후, 이러한 토큰 시퀀스를 임베딩 레이어에 넣어 벡터로 변환.
  - ✓ 임베딩 벡터는 토큰의 의미를 반영.
  - ✔ 유사한 의미를 가진 토큰들은 임베딩 벡터 공간에서 서로 가까운 위치에 있게 됨.
- 셀프 어텐션(Self-Attention): 셀프 어텐션 레이어에서 Q, K, V 행렬은 모델 학습 과정에서 토큰의 의미, 사용 패턴, 문법 등의 정보를 반영하게 됨. 임베딩 벡터가 Q, K, V 가중치 행렬과 곱해져 Q, K, V 벡터로 변환되고 어텐션 가중치(현재 토큰의 Q 벡터와 입력 시퀀스의 다른 토큰들의 K 벡터간의 관련도계산)와 V 벡터의 가중합을 통해 현재 토큰의 임베딩 벡터가 문맥 벡터로 업데이트됨.
  - ✓ 셀프 어텐션을 통해 임베딩 벡터는 입력 시퀀스의 다른 토큰과의 관련도를 계산하여 문맥 정보를 반영.
- 프롬프트 엔지니어가 임베딩 및 셀프 어텐션에 대해 잘 이해하고 있어야 하는 이유: 프롬프트 엔지니어링시 특정 태스크나 주제에 관련성 높은 응답을 생성하기 위하여 의미적으로 연관된 단어들을 사용하거나, 의도를 잘 반영한 문맥 정보, 예시를 추가하거나, 특정 태스크에 트리거가 되는 키워드 토큰을 포함하는 전략을 취할 수 있음. 그리고 서로 관련성이 떨어지는 여러개의 복잡한 태스크의 경우 하나의 요청에 한꺼번에 포함하는 것이 아니라 서브 태스크로 분할하여 요청하는 전략을 취하는 것이 더 나은 응답을 받을 수 있다는 것도원리적으로 접근 가능.

# 감사합니다