ChatGPT 기반 어플리케이션 개발 과정

위블 CEO 노규남 bardroh@weable.ai

2024/3/11



Ⅰ 강사에 대해

- 클라우드 업체(가비아)와 회선 업체(케이아이엔엑스) CTO 역임
- 현재는 인공지능 스타트업인 위블(<u>https://www.weable.ai</u>) 의 CEO로 재직 중: 머신러닝과 클라우드, 블록체인, DevOps 등에 대한 <mark>컨설팅</mark> 및 **솔루션 개발**을 영역으로 비즈니스를 전개, 교육사업도 진행
- Al: GBM 등 Classical Machine Learning부터 CNN, RNN, Transformer 기반의 NLP, DQN, CFR, LLM까지 머신러닝 전반에 걸친 솔루션 개발 및 컨설팅, 교육
- 클라우드: Public, Private, Hybrid IaaS, docker, kubernetes, MSA(MicroService Archiectrue), CI/CD 등 클라우드 네이티브한 영역에서의 개발 및 운영 역량 보유
- 블록체인: Private 또는 Permissioned Blockchain인 Hyperledger Fabric 기반의 네트워크 구축/운영, Public Blockchain과의 연동(Hyperledger Fabric 을 메인체인으로 활용하고 중요한 트랜잭션만 이더리움에 기록하는 이원화 구조)



X

검색 증강 챗봇

선택 업로드

검색에 사용할 파일을 선택해주세요.

(교육교재) 삼성전자 CRA 과... 😢 🗸



파일 삭제

필표인 괴오의 한터페이그린 干원에야 한테, 이렇게 야한 고드가 뒤 한물에서 뉴어모두가 용이해집니다.

- 5. Dependency Inversion Principle (의존성 역전 원칙): 고수준 모듈은 저수준 모듈에 의존해서 는 안 된다. 즉, 추상화된 인터페이스에 의존하게 되어야 한다. 이렇게 설계되면 코드가 더 유연해져 확장성이 좋아집니다.
- 리스코프 치환 원칙에 대해서 더 상세하게 설명해주세요.
- 리스코프 치환 원칙(Liskov Substitution Principle, LSP)은 객체지향 프로그래밍에서 중요한 원 칙 중 하나입니다. 이 원칙은 상위 타입의 인스턴스를 하위 타입의 인스턴스로 교체할 수 있는 지 여부에 대한 규칙을 제공합니다. 즉, 프로그램의 다른 부분이 상위 타입으로 선언된 변수에 하위 타입의 객체를 할당할 수 있는지 확인하는 것입니다.

리스코프 치환 원칙은 다음과 같은 조건을 만족해야 합니다:

- 1. 상위 타입의 객체와 하위 타입의 객체가 서로 대체 가능해야 한다. 이렇게 하면, 프로그램 의 다른 부분은 상위 타입으로 선언된 변수에 상위 타입의 객체를 할당하더라도. 실제로 하 위 타입의 객체가 할당되어 있는 경우에도 정상적으로 작동해야 합니다.
- 2. 하위 타입의 객체가 상위 타입의 인터페이스를 구현해야 한다. 이렇게 하면, 상위 타입의 변수에 하위 타입의 객체를 할당하더라도, 상위 타입의 메서드와 프로퍼티를 사용할 수 있 습니다.
- 3. 하위 타입의 객체가 상위 타입의 인터페이스를 구현할 때, 상위 타입과 동일한 방식으로 작 동해야 합니다. 즉. 상위 타입과 하위 타입 간에는 일관성이 있어야 합니다.

리스코프 치환 워칙은 코드의 유연성과 재사용성을 높여주며, 객체지향 설계를 더 안정적으로 만들어줍니다. 이 원칙을 따르면, 프로그램의 다른 부분에서 상위 타입의 변수에 하위 타입의 객체를 할당하더라도, 프로그램이 정상적으로 작동하게 됩니다. 이렇게 함으로써, 코드가 더 유연하고 재사용 가능해지며, 설계의 안정성이 향상됩니다.

대화를 입력해주세요.



NL2SQL

회사의 데이터에 대해서 자연어로 질의하 시면 해당하는 BigQuery 쿼리를 생성합니 다.

상세하게 질의하실 수록 정확한 답을 얻을 수 있습니다.

데이터 카탈로그는 매일 업데이트 됩니다.

- ② 2023년 9월 1일부터 2023년 9월 30일까지 '닥터픽스' 브랜드의 재고 총합을 구해줘.
- SELECT SUM(quantity) AS total_stock
 FROM company_in.daily_stock_shop_stock
 WHERE date_logged BETWEEN '2023-09-01' AND '2023-09-30'
 AND brand = '탁터픽스';
- [⑥] 2023년 데이터로부터 전체 브랜드의 월별 재고 평균을 구해줘.
- SELECT

 EXTRACT(YEAR FROM date_logged) AS year,

 EXTRACT(MONTH FROM date_logged) AS month,

 brand,

 AVG(quantity) AS average_stock

 FROM

 company_in.daily_stock_shop_stock

 WHERE

 EXTRACT(YEAR FROM date_logged) = 2023

 GROUP BY

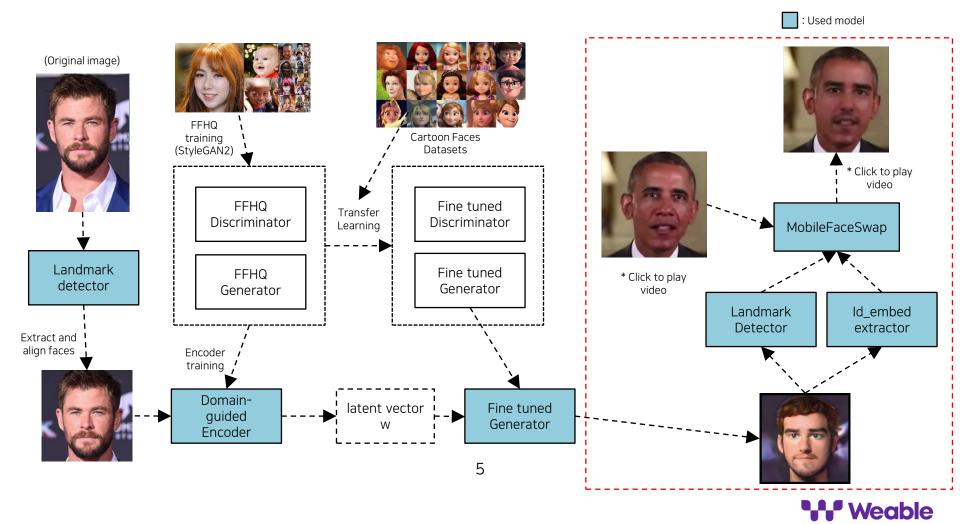
 year, month, brand

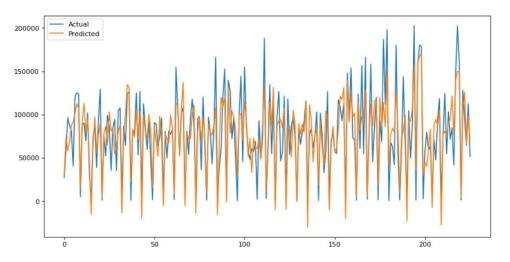
 ORDER BY

 year, month;

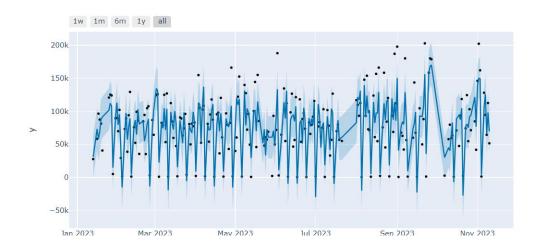
>

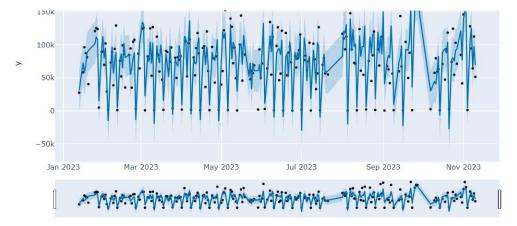
대화를 입력해주세요.



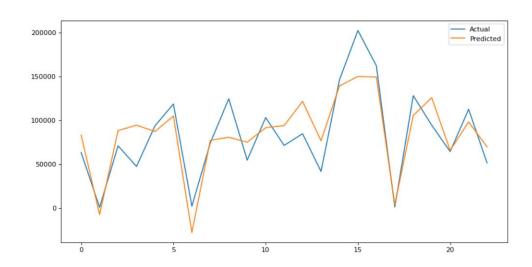








ds



▮ 강의 내용과 교육과정에 대해

- 이 과정의 주제는 ChatGPT를 포함한 OpenAl 모델들을 사용하는 방법과, 이 모델들을 다양한 라이브러리와 연동하여 실제 필요한 서비스를 만들어보는 것
- 교육시간은 월~수요일 오전 9시~오후 6시까지, 일일 8시간, 전체 24시간 분량
- 매시간 정각에 시작하며, 50분 수업 후 10분 휴식을 반복. 점심시간은 오후 12시~1시
- 온라인으로 진행되는 수업 특성 상 커뮤니케이션이 적을 수 밖에 없음, 이를 보완하기 위해 수강생들 모두가 포함된 git repo(github)를 공유: 메일로 초청하여 멤버가 되며 이를 통해 필요한 파일들을 전달하고 실습, 과정이해도를 가접적으로 평가



| ChatGPT 개요

- ChatGPT는 OpenAI에서 개발한 언어 모델(LLM)로, 자연어 이해 및 생성에 대한 혁신적인 능력을 제공
- 대화형 인터페이스를 통해 사용자와 상호작용하며, 텍스트 기반의 질문 응답, 대화 생성, 자동 요약 등 다양한 언어 작업 수행 가능
- 가입은 chat.openai.com, 무료계정은 GPT-3.5로 모델이 고정되어 있으며, 한달에 \$20의 비용을 지불하면 GPT-4로 모델을 업그레이드할 수 있음: 모델의 성능이 좀더 우수하며, 여러가지 플러그인을 활용하여 대화 외에 좀더 상세한 작업에 사용 가능
- 무료, 유료 모두 일정 수준의 request rate limit이 있으며, 그 이상의 요청에 대해서는 블록처리됨
- API로도 접근가능하나 API는 사용하는 token 양에 비례하는 요금을 과금
- 신용카드를 등록한 신규계정에 대해서는 3개월 기한의 \$18 -> \$5의 무료 크레딧이 제공되며, 이 크레딧이 모두 소진되거나 expire되면 그때부터 과금시작



I ChatGPT로 개발할 때의 주의사항

- ChatGPT는 현재 나와 있는 언어 모델 중 가장 우수한 종류지만 ChatGPT만으로 AI 서비스를 만들 수는 없음: 실제 서비스 구축을 위해서는 LLM 외 다른 요소들이 상당히 많이 필요하다.
- ChatGPT를 실제 서비스에 적용하려면 부족한 점들이 상당히 있으며, 가격이 내려감과 동시에 점점 더 성능이 낮아지고 있다. API도 계속 변경된다. ChatGPT를 사용하려면 이런 변화에 지속적으로 대응해야 한다.
- 사용량이 많아지면 그에 비례하여 비용이 증가하며, 채팅을 통해 회사 내부의 정보가 외부로 흘러나갈 수 있다는 점을 고려해야 한다: 자체 인프라를 구축하거나 인터페이스에 필터를 적용할 수도 있다(가드레일).
- AI 서비스를 구축하는 방법에 대해서는 비교적 잘 알려져 있는 편이나, 서비스하기에 충분한 품질을 얻는 것은 생각보다 많이 어렵다. 대기업들(예. SK 텔레콤)도 비슷하게 헤매고 있다.
- AI 서비스를 구축할 때는 반드시 원하는 성능 지표를 설정하고, 측정을 위한 데이터셋을 준비해야 한다.
- ChatGPT의 비용은 성능을 고려할 때 매우 낮은 편이나, 만약 호출이 매우 많아지거나 context를 매번 길게 사용한다면 비용은 빠르게 증가한다. gpt-3.5-turbo는 gpt-4-turbo 대비 10%의 비용이지만 코딩이나 높은 논리력을 요구한다면 gpt-4를 사용할 수 밖에 없는 상황도 있다. 이 경우는 비용이 10배 이상 빠르게 증가한다.



WSL2

- ChatGPT는 API만 연결하면 되므로 특정 환경에 구애받지 않음
- 다만 결과를 확인하기 위해서는 좀더 interactive한 환경이 적합: jupyter notebook이나 Google colab
- Google colab 세션은 계속 유지되지 않으므로 사용하기에 적당하지 않으며, git repo 연동도 어려움
- 이 과정에서는 로컬 PC에 wsl을 설치하고, wsl에서 python환경을 구축한 후 jupyter notebook을 실행
- WSL2는 Windows Subsystem for Linux2로, 윈도우에서 리눅스 어플리케이션을 구동하게 해주는(정확하게 말하면 Linux system call을 처리해주는) 호환성 레이어로, 리눅스 커널의 기능을 제공
- WSL2를 사용하면 윈도우안에서 리눅스 배포본을 구동할 수 있고, 리눅스 어플리케이션도 모두 실행할 수 있음: 거의 대부분의 어플리케이션을 무리 없이 실행 가능
- 여러가지 오픈소스 프로젝트들이 리눅스를 기준하여 개발되고 있으므로, 윈도우에서의 설치로는 한계
- 가상화 기능이 있는 Windows 10 이상의 PC에서는 모두 사용 가능: Mac 사용자는 wsl을 사용할 필요가 없으며 자체적으로 python과 pip, jupyter, git을 설치해서 사용하면 됨



I WSL2 설치

- 제어판 > 프로그램 > 프로그램 및 기능 > Windows 기능 켜기 또는 끄기
- Linux용 윈도우 하위시스템 켜기, 가상 머신 플랫폼 켜기
- 재부팅 후 Microsoft Store에서 Ubuntu를 검색하고 22.04를 선택하여 설치
- cmd.exe 실행
- wsl --install Ubuntu-22.04로 설치, ubuntu 계정 생성하고 암호 설정
- WSI -I -V로 현재 설치된 배포본 확인
- wsl -d Ubuntu-22.04로 wsl 콘솔 진입
- 종료는 wsl --terminate Ubuntu-22.04
- 배포본 삭제는 wsl --unregister Ubuntu-22.04



| git 설정

- 1) github 계정 생성
- 2) wsl 로그인, 작업 디렉토리 생성

sudo su - root whoami (root인 것을 확인) mkdir /work cd /work

3) 계정 설정

git config --global user.name "Bard K. Roh"
git config --global user.email "bardroh@weable.ai"
git config --global --list



| git 설정 (계속)

4-1) ssh키 설정 & git clone ssh-keygen cat ~/.ssh/id_rsa.pub

화면의 내용을 전부 복사해서 github의 Settings-SSH Keys에 붙임

git clone git@github.com:weable-kosa/kosa-chatgpt-2024-1st.git

4-2) github token 설정 & git clone

https clone시에는 basic token 설정, repo 관련 모든 권한 할당

git clone https://[사용자 id]:[access token]@github.com/weable-osa/kosa-chatgpt-2024-1st.git

5) 작업하고 git add; git commit; git push, 작업 전 항상 git pull (본인 폴더만 작업)



| python + pip + jupyter notebook

```
sudo su – root

apt-get update

apt-get install python3 python3-pip -y

pip3 install jupyter

jupyter notebook --ip=0.0.0.0 --port=8888 --allow-root --notebook-dir=/work/
```

이후 http://localhost:8888로 접속하고 token 입력하여 로그인



| OpenAl API 연동

- https://platform.openai.com/ 에 접속하여 가입하고 카드 등록. Google, Apple, MS 계정으로 가입 가능
- token 사용량에 따라 다음 달에 과금하는 구조였으나, Credit Balance에서 충전하고 이를 소진하는 방식으로 변경되었음: Credit Balance가 \$0.0이 되면 rate limit이 걸렸을 때와 유사하게 429 에러가 발생, 최소 충전 금액은 \$5
- Auto recharge 옵션을 적용해 두면, Credit Balance가 일정 수준 이하로 떨어졌을 때 자동으로 일정액씩 충 전하도록 해둘 수 있음
- API key를 생성하여 연동할 수 있으며 한번 생성된 key는 다시 보여지지 않음: 삭제하고 재생성
- 사용을 위해 python의 openai 패키지 설치가 필요(pip3 install openai)



| python + pip + jupyter notebook + open Al

```
sudo su - root
apt-get update
apt-get install python3 python3-pip -y
pip3 install jupyter openai
mkdir -p /work/notebooks
export OPENAI_API_KEY=<자신의 OPENAI API KEY>
echo $OPENAL_API_KEY
jupyter notebook --ip=0.0.0.0 --port=8888 --allow-root --notebook-dir=/work
```

이후 http://localhost:8888로 접속하고 token 입력하여 로그인

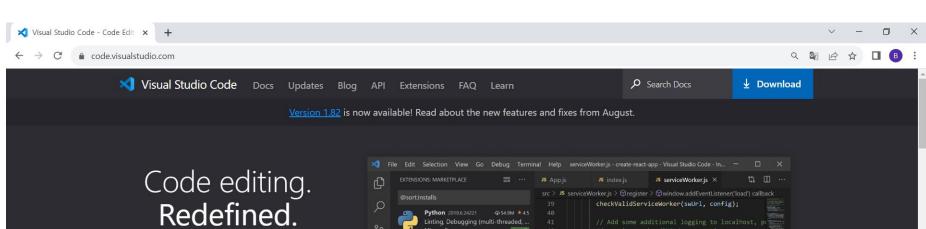


| VS Code에서 jupyter notebook 실행

VS Code Extension에서 Jupyter와 WSL을 찾아서 설치 후 종료 이후 WSL 실행

cd *<git repo 경로>*export OPENAI_API_KEY=*<*자신의 OPENAI API KEY>
echo \$OPENAI_API_KEY
code .

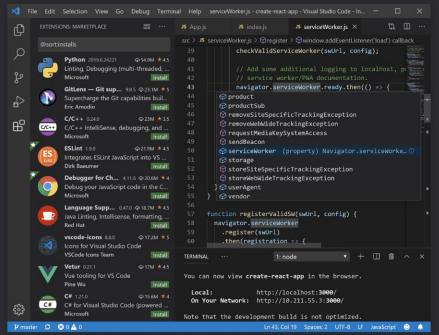


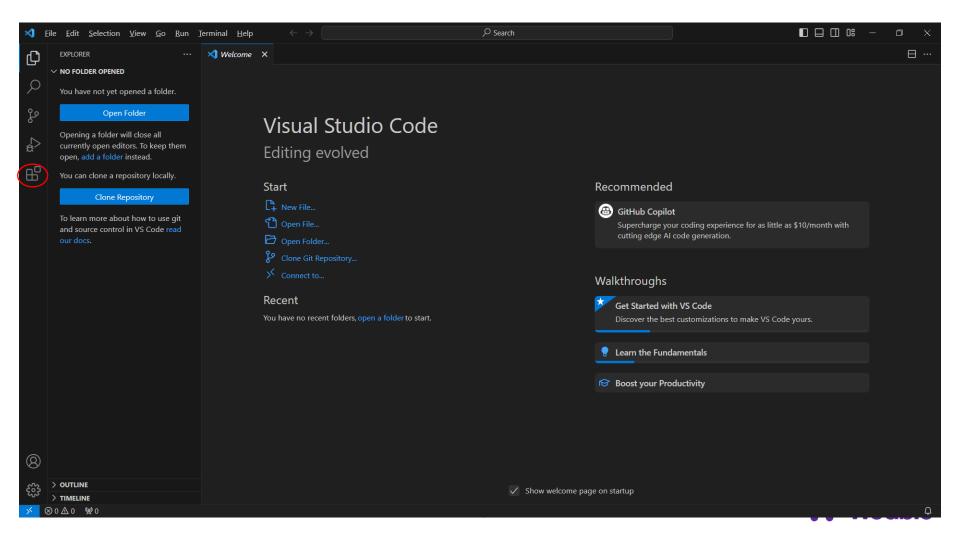


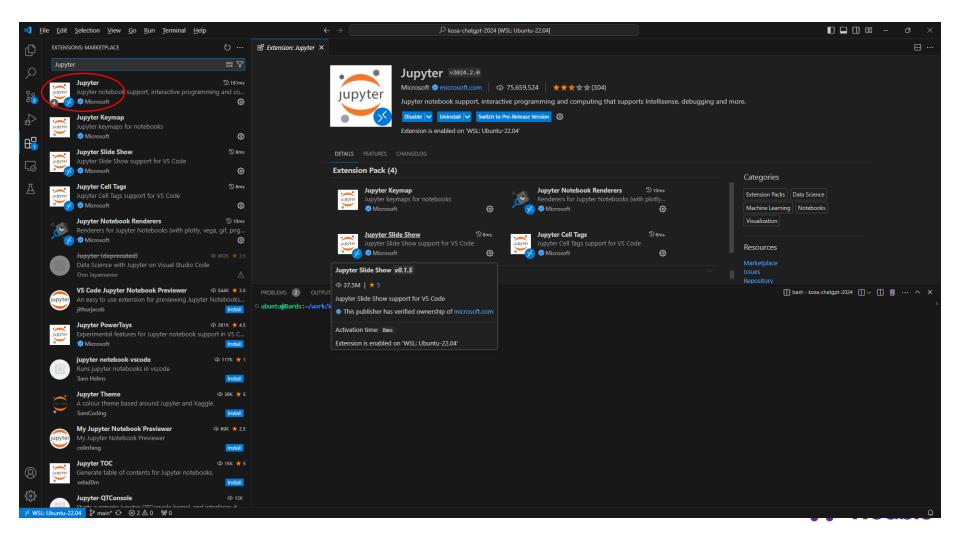
Free. Built on open source. Runs everywhere.

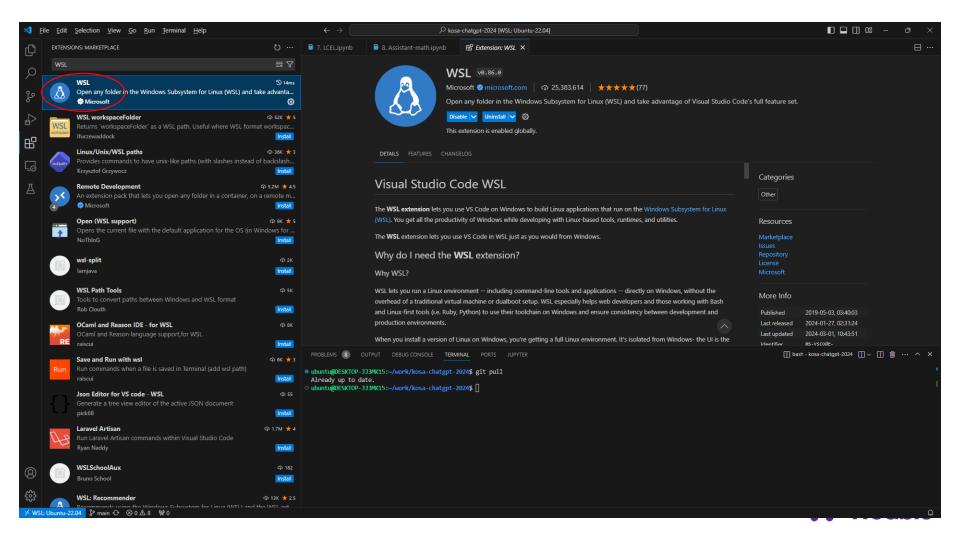


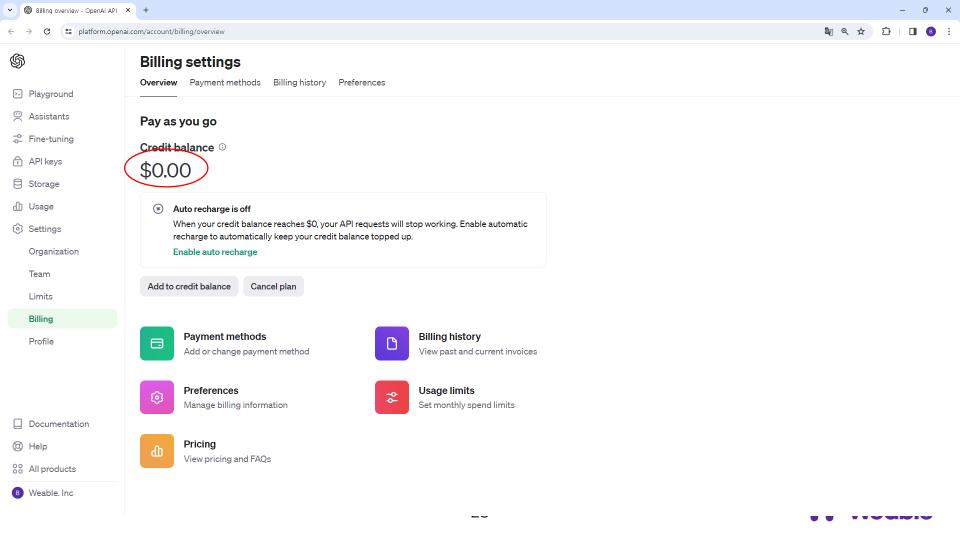
By using VS Code, you agree to it license and privacy statement.











| OpenAl 모델의 종류

MODEL	DESCRIPTION
GPT-4 and GPT-4 Turbo	자연어 지시를 읽고 이해할 수 있는 OpenAl에서 가장 우수한 모델
GPT-3.5 Turbo	GPT-3.5 기반의 자연어 지시를 읽고 이해할 수 있는 모델. GPT-4 기반 모델보다 대략 10배 이상 저렴
<u>DALL·E</u>	자연어로 이미지를 생성하고 변경할 수 있는 모델
<u>TTS</u>	텍스트를 음성으로 바꾸는 모델
Whisper	오디오를 텍스트로 바꾸는 모델(STT)
<u>Embeddings</u>	텍스트를 n차원 배열(embedding vector)로 바꾸는 모델
Moderation	위험하거나 민감한 텍스트를 감지하는 모델
GPT base	지시어로 fine tune되지 않은 GPT의 기본 모델들(completion 기반)
<u>Deprecated</u>	오래 되어서 지원되지 않으며 대체해야 하는 모델들



	Model	Training	Input	Output
GPT-4-turbo				
	gpt-4-0125-preview		\$10.00 / 1M tokens	\$30.00 / 1M tokens
	gpt-4-1106-preview		\$10.00 / 1M tokens	\$30.00 / 1M tokens
	gpt-4-1106-vision-preview		\$10.00 / 1M tokens	\$30.00 / 1M tokens
GPT-4				
	gpt-4		\$30.00 / 1M tokens	\$60.00 / 1M tokens
	gpt-4-32k		\$60.00 / 1M tokens	\$120.00 / 1M tokens
GPT-3.5-turbo				
	gpt-3.5-turbo-0125		\$0.50 / 1M tokens	\$1.50 / 1M tokens
	gpt-3.5-turbo-instruct		\$1.50 / 1M tokens	\$2.00 / 1M tokens
Assistant API				
	Code interpreter		\$0.03 / session	
	Retrieval		\$0.20 / GB / assistant / day (free until 04/01/2024)	
Fine tuning Models				
	gpt-3.5-turbo	\$8.00 / 1M tokens	\$3.00 / 1M tokens	\$6.00 / 1M tokens
Embedding Models				
	text-embedding-3-small		\$0.02 / 1M tokens	
	text-embedding-3-large		\$0.13 / 1M tokens	
	ada v2		\$0.10 / 1M tokens	



OpenAl API vs Azure OpenAl Service

- OpenAl에서 직접 계정을 만들고 API를 연동할 수 있는데, MS Azure 클라우드에서 거의 동일한 모델들을 거의 동일한 가격으로 판매하고 있음
- OpenAl 대비 MS Azure OpenAl Service가 갖는 기본적인 장점이라면, US West 단일리전이 아닌 다른 리전 선택이 가능하며(도쿄 리전이 가장 가까움) 여러가지 클라우드의 보안조치가 되어 있다는 점
- Azure OpenAl의 모델들도 지역 할당량이 있는데, gpt-35-turbo 모델 기준하여 분당 120K~300K까지 다양함. gpt-4인 경우는 분당 20~40K
- 할당량이 부족해지게 되면, Azure 포털에서 할당량 증가를 요청할 수 있으며, 수락되면 더 많은 token을 사용할 수 있게 됨: OpenAl를 대규모 서비스에 적용할 경우 가장 문제가 되는 부분이 이 할당량 quota
- MS Azure의 OpenAl 모델은 별도의 폼으로 신청해야 하며, Azure의 체험 계정으로는 사용이 어려움

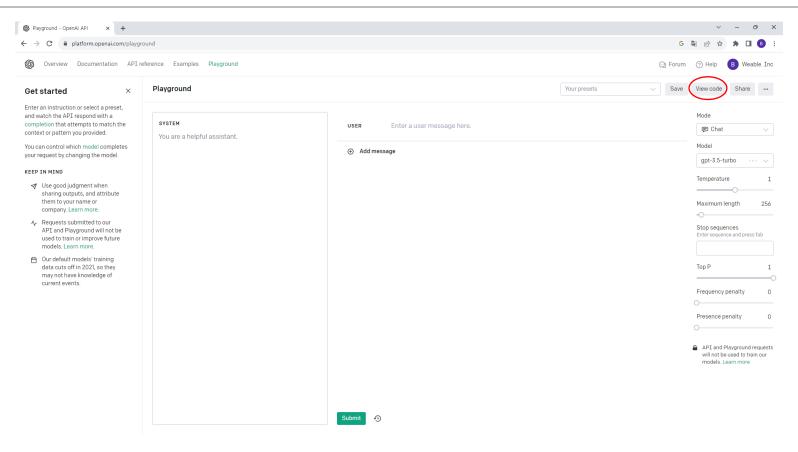


| OpenAl vs Azure OpenAl

Feature	OpenAl	Azure OpenAl
Security & Data Privacy	Basic Security	Enterprise Security, RBAC, Customer- Managed Keys, Private Link
Compliance	None	SOC2, ISO, HIPAA, CSA STAR
Reliability	No SLA (yet)	Azure SLA, Dedicated Capacity Option (soon)
Responsible Al	Separate Safety Classifier (adds latency)	Built-in, enterprise-grade, low latency moderation and harm prevention
Holistic Solution	Advanced LLM & Image Generation, Basic Speech	OpenAl Models, Complete Al Solution, and a Complete PaaS
Service Region	US West (샌프란시스코) Only	East US Region, South Central US Region, West Europe Region 기타



| OpenAl playground





| Completion mode (depreciated)

```
# Completion mode, 지시와 명령을 하나의 prompt로 전달
import os
import openai
openai.api_key = os.getenv("OPENAI_API_KEY")
# 텍스트 생성 요청을 보냅니다.
response = openai.completions.create(
 model="apt-3.5-turbo-instruct",
 prompt="다음을 일본어로 번역하세요: 안녕하세요? 오늘 날씨가 참 좋군요!",
 max_tokens=256, # 생성된 텍스트의 최대 길이를 설정합니다.
# 생성된 텍스트를 출력합니다.
print(response.choices[0].text)
```



I Chat mode

```
# 표준적인 Chat completion mode
import openai
res = openai.chat.completions.create(
 model="apt-3.5-turbo",
messages=[{"role": "user", "content": "다음을 일본어로 번역하세요: 안녕하세요? 오늘 날씨가 참 좋군
요!"}],
temperature=0.5,
 max_tokens=256,
top_p=1,
frequency_penalty=0,
 presence_penalty=0
print(res.choices[0].message.content)
```



| OpenAI의 role

- system: 주로 채팅 대화의 시작 부분에 사용되며, 시스템 역할로 제공된 메시지는 Assistant에게 초기 컨텍스트를 제공하고 작동 방식을 지정. 예) 당신은 과학에 대한 전문가입니다.
- user: 사용자 역할은 API를 호출하는 클라이언트 측 역할. 이 역할은 Assistant에게 질문을 하거나 지시를 내릴 때 사용. 예) 과학 분야에서 어떤 발전이 있었나요?
- assistant: Assistant는 사용자 역할로부터 받은 메시지에 대답하고 정보를 제공하는 역할. 예) 새로운 에너지 저장 기술에 대해 이야기해드릴게요.
- function: Function 역할은 Assistant가 호출로 실행할 작업을 정의할 때 사용. 주로 외부의 API와 LLM을 연동하기 위한 목적으로 사용됨



| Hyper parameters (Chat mode 기준)

- temperature: 생성 시 다양성을 조절하는 매개변수 (0~1)
- max_tokens: 생성된 텍스트의 최대 토큰 수
- stop: 종료 토큰(End-of-Sequence)을 나타내는 토큰의 리스트
- top_p: 다음 단어 선택 시 고려되는 확률 분포의 크기를 지정하는 매개변수 (0.1~1) 예) 0.8 -> 상위 80%의 확률을 가진 token 중 다음 단어를 선택
- frequency_penalty: 단어 반복에 대해서 패널티를 주어서 반복하지 않게 하는 매개변수
- presence_penalty: 새 토큰에 대한 출현빈도를 낮추기 위한 매개변수



| Generator

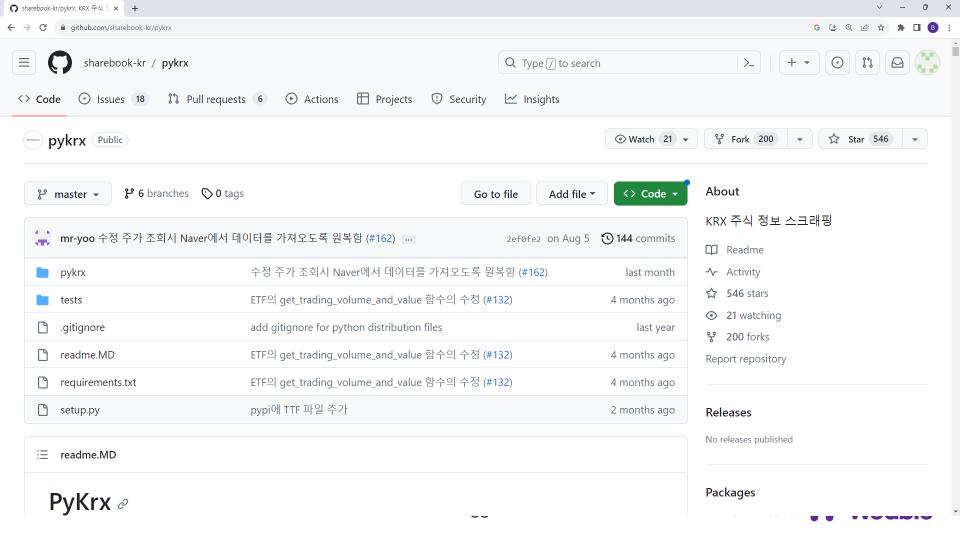
```
gen = openai.chat.completions.create(
model="gpt-3.5-turbo",
 messages=
stream=True
while True:
 response = next(gen)
  delta = response.choices[0].delta
 if delta.content is not None:
    print(delta.content, end=")
  else:
    break
```

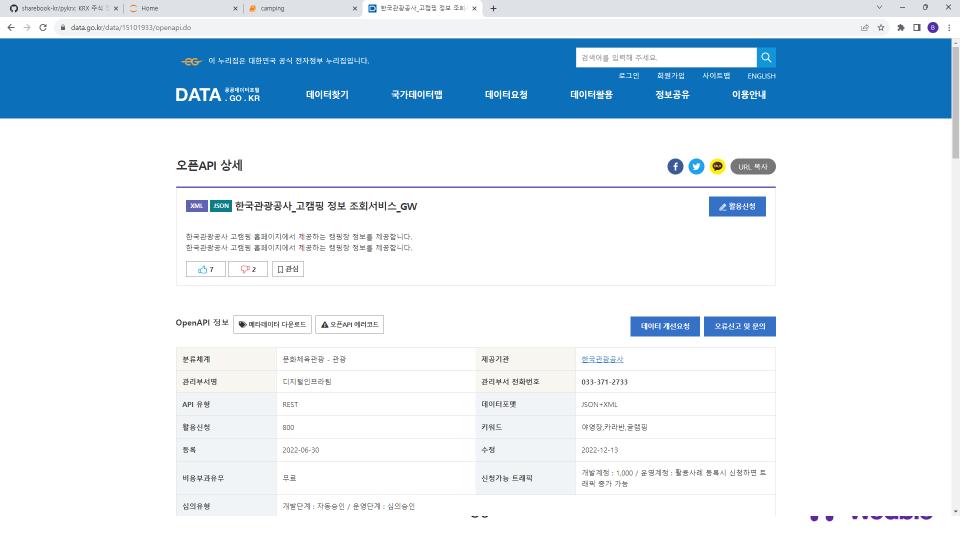


Ⅰ 프롬프트 엔지니어링

- 프롬프트 엔지니어링은 다양한 애플리케이션과 연구 주제에 언어모델(LM)을 효율적으로 사용할 수 있도록 프 롬프트를 개발하고 최적화하는 비교적 새로운 분야
- 연구자는 프롬프트 엔지니어링을 사용하여 질의응답 및 산술 추론과 같은 일반적 작업부터 복잡한 작업까지 다양한 범위에서 LLM의 역량을 향상
- 프롬프트 엔지니어링은 LLM과 상호 작용 하고 개발하는 데 유용한 다양한 기술과 기법을 포함
- LLM과 인터페이스를 형성하고, 빌드하고, LLM의 기능을 이해하는 데 중요한 기술
- LLM에 따라 프롬프트의 유효성은 차이가 있음: 대부분의 프롬프트 엔지니어링은 ChatGPT를 기준으로 설명하지만 llama나 다른 LLM 들에는 잘 적용되지 않을 수 있음. 작은 모델일수록 상세한 프롬프트를 잘 이해하지 못하는 경향







I Gradio 인터페이스 구현

- Gradio: 사용자 친화적인 인터페이스를 통해 AI 모델 배포와 상호 작용을 단순화하는 Python 라이브러리
- 간편한 모델 배포: Gradio를 사용하면 딥러닝 및 기계 학습 모델을 간편하게 웹 애플리케이션으로 배포할 수 있음
- 다양한 입력 형식: 텍스트, 이미지, 오디오, 비디오 등 다양한 입력 형식을 모델에 제공할 수 있으며, 모델의 예측 결과를 즉시 확인가능
- 웹 기반 사용자 인터페이스: 사용자 친화적인 웹 기반 인터페이스를 통해 모델에 입력을 제공하고 결과를 시각 적으로 확인할 수 있음
- 간단한 코드 통합: 몇 줄의 코드로 Gradio를 사용하여 모델을 빠르게 웹 서비스로 변환할 수 있음
- 확장성: Gradio는 다양한 환경에서 사용할 수 있으며, 클라우드, 로컬 서버, 도커 컨테이너 등에서 확장 가능



I Interface Class

- gr.interace는 Gradio 인터페이스와 python function을 연동
- Interface Class는 세가지 파라메터를 가짐
 - fn: UI에 적용되는 함수
 - inputs: 입력으로 사용되는 컴포넌트(복수개 가능)
 - outputs: 출력으로 사용되는 컴포넌트(복수개 가능)
- fn(inputs) 함수가 리턴한 결과는 outputs에 반영된다, 라는 매우 간단한 원칙이 있으며, 이 원칙은 더 복잡한 인터페이스, 복잡한 함수에도 동일하게 적용됨



I Gradio 어플리케이션 실행

- Jupyter notebook의 셀 내에서 실행 가능: 실행할 때마다 포트를 바꿔가면서 어플리케이션 구동
- python3 app.py 로 어플리케이션 구동
- gradio app.py로 구동: 'python' 어플리케이션을 사용하므로 다음과 같이 symbolic link를 걸어둠

In -sf /usr/bin/python3 /usr/bin/python

• gradio로 실행하면 소스의 변경을 감지하여 자동으로 반영해줌: 어플리케이션을 중단하고 다시 실행해야 하는 수고가 없음



| Streamlit

- Streamlit은 파이썬 기반의 오픈 소스 라이브러리로, 데이터 과학자 및 개발자들이 빠르게 웹 기반의 대화형 데이터 애플리케이션을 만들 수 있게 도와주는 역할
- Gradio 보다 코드는 좀더 길어지나, 인터페이스에 발생하는 이벤트 처리 등을 더 섬세하게 처리할 수 있다는 장점이 있음
- Streamlit은 프론트엔드와 백엔드로 나누어져 있으며, 프론트엔드에서 뭔가 변경이 발생하게 되면(예: 사용자가 라디오 버튼을 선택. 텍스트를 입력) 백엔드의 코드는 처음부터 한번 '다시' 실행됨. 이 작업을 매번 반복
- 매번 백엔드 코드들이 실행될 때 기존의 데이터들을 잃지 않기 위해 'session' 이라는 객체를 사용하는데, 이 객체에 Streamlit 프론트엔드 컴포넌트들의 상태도 저장되어 있음
- 따라서 개발자는 UI를 구성하고, 백엔드의 python 코드는 항상 처음부터 다시 실행된다고 가정하여 session으로부터 데이터를 다시 읽는 식으로 구성해야 함
- 한번만 초기화해야 하는 객체는 st.cach_data나 st.cache_resource로 캐쉬에 넣을 수 있음



Streamlit 어플리케이션 실행

설치pip install streamlit

- 실행streamlit run <실행할 python 파일명>예) streamlit run plotting_demo.py
- streamlit은 실제로는 ~/.local/bin/streamlit이라는 이름으로 저장되는 python 스크립트로, streamlit.web.cli.main이라는 함수를 실행하도록 되어 있음. 따라서 배포시에도 동일하게 'streamlit run'을 실행해도 되고, 아니면 이 함수를 사용해도 됨



| Streamlit 스크립트

```
#!/usr/bin/python3
# -*- coding: utf-8 -*-
import re
import sys
from streamlit.web.cli import main
if __name__ == '__main__':
  sys.argv[0] = re.sub(r'(-script\Psi.pyw|\Psi.exe)?$', ", sys.argv[0])
  sys.exit(main())
```



| Streamlit 실행

streamlit hello # Streamlit 데모를 실행 streamlit run plotting_demo.py # 기본적인 실행 방법, 웹은 8501 포트로 열림 streamlit run --server.port 8000 plotting_demo.py # 웹을 8000 포트로 구동 python -m streamlit run plotting_demo.py # python의 모듈로 실행하는 방식 streamlit run https://raw.githubusercontent.com/streamlit/demo-uber-nyc-pickups/master/streamlit_app.py # 원격지의 코드를 실행하는 방식



| Streamlit 설정

Streamlit 설정은 다음 네가지 방식으로 지정 가능

- ~/.streamlit/config.toml 파일에 저장
- 현재경로/.streamlit/config.toml 파일에 저장
- STREAMLIT_으로 시작하는 환경 변수를 지정

예) export STREAMLIT_SERVER_PORT=80

• streamlit run에 옵션으로 지정

https://docs.streamlit.io/library/advanced-features/configuration



I AWS EC2 무료 계정 생성

- 무료 계정 생성후 프리티어(Free Tier)를 사용하면 제한된 자원으로 월 750시간, 12개월을 사용할 수 있음
- 필요한 것은 유효한 이메일 주소, 신용카드
- 프리티어 범위내에서 사용하고 있는 동안은 괜찮지만, 그 범위를 넘어서면 등록된 카드로 바로 결제됨
- 결제 관련 알림은 등록한 이메일로 받게 되어 있음
- 이 과정에서는 Ubuntu Server 22.04 LTS (HVM), SSD Volume Type(30G)으로 VM을 생성한 후 docker를 설치하고 테스트해볼 예정



프리티어 자원 선택

• AWS 프리티어에서 사용 가능한 VM 자원은 다음과 같으며, Linux는 x86과 arm, Windows는 x86 선택 가능

Amazon Linux 2 / 2023 AMI (HVM), SSD Volume Type

Ubuntu Server 18.04 / 20.04 / 22.04 LTS (HVM), SSD Volume Type

SUSE Linux Enterprise Server 12 SP4 / 15 SP4 (HVM), SSD Volume Type

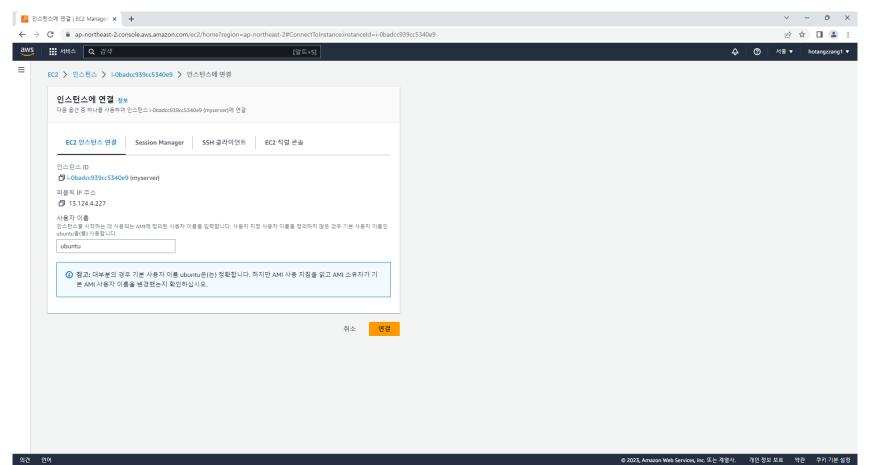
Debian 11 (HVM), SSD Volume Type

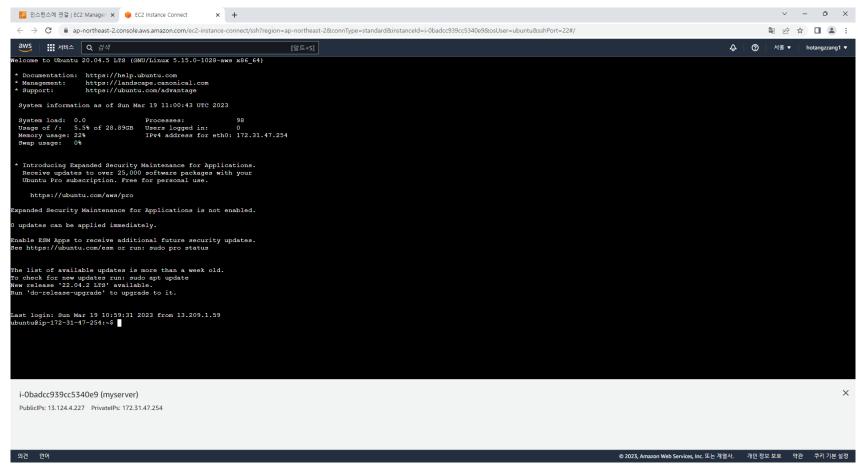
Red Hat Enterprise Linux 9 (HVM), SSD Volume Type

Microsoft Windows Server 2019 / 2022 Base

• VM의 타입은 x86인 경우 t2.micro(1C/1G), arm은 t4g.micro(2C/1G)만 선택 가능







keypair로 putty로 ssh 접속하기

- https://docs.aws.amazon.com/ko_kr/AWSEC2/latest/UserGuide/putty.html
- AWS의 VM들에 접속하기 위해서는 터미널 에뮬레이터가 필요한데, 이 중 가장 유명하고 많이 사용되는 것이 바로 putty. iputty는 putty의 한글 버전
- iputty 패키지에는 터미널 에뮬레이터인 putty 외 puttygen 등 관련된 유틸리티들도 포함되어 있음
- AWS의 VM을 만들 때 keypair를 사용했는데, keypair는 public key와 private key로 구성됨
- public key는 VM이 가지고 있고, private key는 다운로드 받아서 iputty에서 접속에 사용: iputty를 사용한다면 ppk로 다운로드, Mac이나 리눅스에서 ssh client로 접속한다면 ppe로 다운로드
- 접속시 정확한 private key와 계정만 알고 있으면, 암호 없이 접근이 가능: 여러 대의 VM을 관리할 때 매우 편리, 자동화에는 필수. Ubuntu 22.04에 사용한 계정은 ubuntu. 참고로 Amazon AMI에서는 ec2-user를 사용함



github repo clone (AWS)

- 1) github 계정 생성
- 2) 초청 이메일 수령, repo 참여
- 3) VM 로그인, 작업 디렉토리 생성

mkdir /work

cd /work

4) ssh키 설정

ssh-keygen

cat ~/.ssh/id_rsa.pub

화면의 내용을 전부 복사해서 github의 계정-Settings-SSH and GPG keys에 New SSH key로 붙임



| github repo clone (AWS - 계속)

- 5) 계정 설정
- git config --global user.name "Bard K. Roh"
- git config --global user.email <u>"bardroh@</u>weable.ai"
- 6) repo clone
- git clone git@github.com:weable-kosa/kosa-chatgpt-2024-1st.git
- 7) 작업하고 git add; git commit; git push
- 8) 작업 전 항상 git pull (본인 폴더만 작업)

다른 방법

git clone https://github.com/weable-kosa/kosa-chagpt-2024-1st.git (Settings-Developer Settings-Personal access tokens에서 basic token을 만든 후 암호로 입력)



| LangChain

- 언어모델을 기반으로 한 어플리케이션을 개발하기 위한 프레임워크
- 언어모델 학습시 사용된 데이터 외 다른 데이터를 인식할 수 있게 함
- 여러가지 LLM 모델들을 선택적으로 사용할 수 있게 함
- 능동적으로 다른 기능들을 연동하여 추가적인 결과를 낼 수 있게 함
- 여러 기능 모듈을 체인으로 연결하여 파이프를 만들어서 기능적으로 확장할 수 있음
- 내부적으로는 LLM의 프롬프트 조작과 관련 라이브러리셋으로 이런 기능들을 구현



| LangChain의 모듈

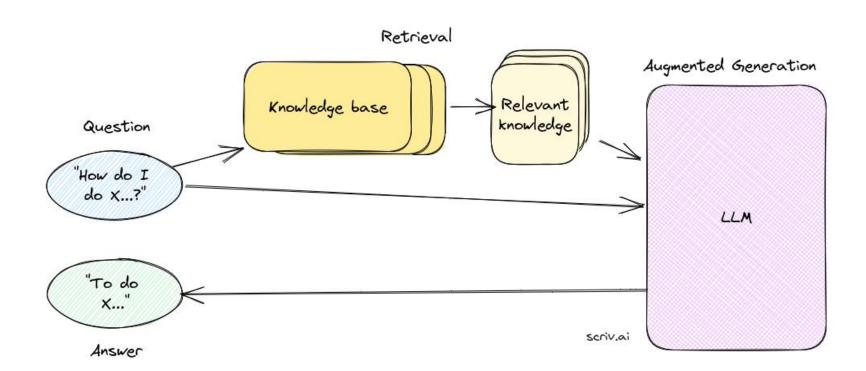
- Model I/O: LLM과 인터페이스 하는 모듈
- Retrieval: 어플리케이션과 연관된 데이터들을 검색하고 찾는 모듈
- Chains: 연속된 LLM 호출과 관계된 모듈
- Agents: 고수준 명령에 의해 적절한 도구를 사용하여 task를 수행하게 하는 모듈
- Memory: 어플리케이션의 상태를 저장하는 것과 관련된 모듈
- Callbacks: 각 체인간의 중간 단계를 저장하고 스트리밍하는 모듈



| VectorDB

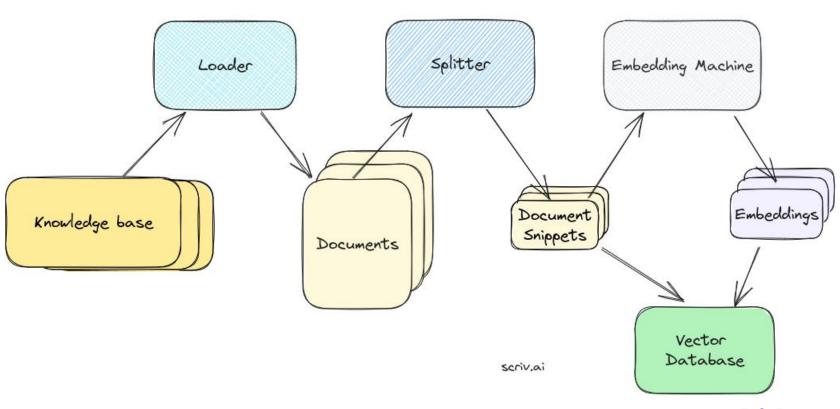
- Embedding은 다양한 데이터를 정해진 차원의 벡터로 변환한 것
- 이러한 벡터들을 저장하고 검색하여 주어진 벡터와 가장 가까운 것들을 추출할 수 있는데, 이렇게 벡터들을 저 장하고 관리하는 일종의 Vector Store를 VectorDB라 부름
- 일반적인 데이터베이스에서는, 주로 쿼리와 정확히 일치하는 데이터베이스의 행을 찾는 반면, VectorDB에서는 유사성 메트릭을 적용하여 쿼리(사용자 질문)과 가장 유사한 벡터를 검색
- RAG(Retrieval Augmented Generation)에서 Retriever에 해당하는 것이 이 VectorDB
- 상용으로는 Pinecone이 유명하며, 오픈소스로 Qdrant, Weaviate, Milvus, Chroma, Vespa, FAISS 등이 있음. 어떤 것이나 제공하는 기본 기능은 비슷하지만, 검색의 품질에서는 미묘하게 차이가 있음

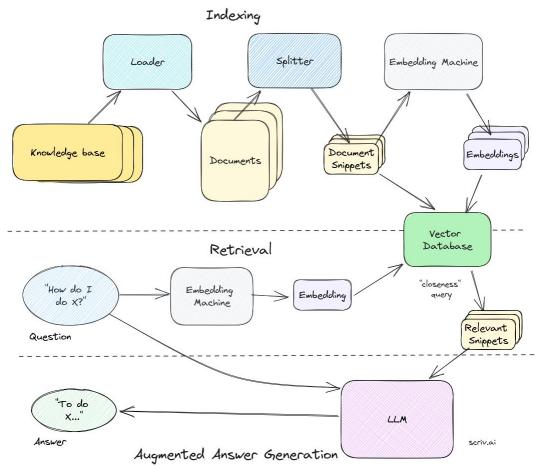






Knowledge Indexing

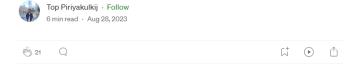








Is Langchain really pointless?





Credit: https://www.langchain.com/

In this article, I write about my personal thoughts on LangChain and its usability, in response to recent articles like <u>Langchain Is Pointless</u> and <u>The Problem With LangChain</u>

TL;DR - Not pointless for building quick cool demos BUT not worth learning

| LCEL(LangChain Expression Language)

- LangChain에서 체인을 쉽게 구성하기 위해 도입된 형식
- {object} | {object} | {object} ... 하는 식으로 각 객체들을 pipe로 연결하는 문법을 사용
- 자체적으로 Streaming을 지원하며, 병렬실행도 가능



| GPT Assistant API

- ChatGPT 기반 어플리케이션을 구성하려면 LLM 외에도 많은 요소들이 필요
- Assistant API는, 이를 내부적으로 구현하여 이러한 어플리케이션들을 빠르게 구축할 수 있게 한 것: 현재 제 공되는 도구는 Code Interpreter, Retrieval, Function calling임. 다시 말해 별도의 시스템 구축 없이 API만 으로 python code를 실행하고, 특정 문서에 대해 질의하고, 함수를 실행할 수 있게 해줌
- 이와 더불어, 복수 개 사용자가 동시에 접속하는 경우의 세션 관리나, 대화의 메모리 관리, 입력 token이 overflow되지 않게 하는 기능도 기본적으로 갖추고 있음
- 기본적인 테스트는 Assistant Playground에서 모두 해볼 수 있으며, 여기서 만들어진 Assistant도 어플리케 이션에서 사용할 수 있음
- 현재는 Streaming을 지원하지 않으며, completed 상태를 확인하기 위해서 polling해야 하고, DALL-E와 브라우징을 tool로 사용할 수 없으며, User Message에 이미지를 추가할 수 없는 등의 제한이 있음. 또한 계정별로 분당 60 reg의 rate limit도 걸려 있음(베타 상태)



I Assistant API 사용

• Assistant API를 사용하는 순서는 다음과 같음

- 1) Assistant를 만든다.
- 2) Thread를 만든다. Thread는 한 작업 세션으로, 사용자별로 주어지는 것이 보통이며, 대화 내역은 저장된다.
- 3) Thread에 Message를 추가한다. 보통 사용자 Role인 'User'로 Message를 추가해준다.
- 4) 1)의 Assistant id와 2)의 Thread id를 주어서 Assistant를 실행한다. 여기에 추가 Instruction을 줄 수도 있다.
- 5) 실행된 작업은 queued state가 된다. 이 상태가 completed가 되면 Assistant의 작업이 끝난 것이다.
- 6) Thread에 추가된 Assistant의 Message를 확인한다.



Assistant API Pricing

- Assistant API를 사용하면 기본 요금 외에 추가로 붙는 요금들이 있음
- Retrieval을 위해 파일을 업로드할 경우, GB당 \$0.20이 하루에 과금됨. 만약 하나의 파일을 여러 개의 Assistant가 같이 사용한다면, Assistant 수만큼 요금이 늘어남. 파일을 삭제하지 않으면 계속 과금
- User Message의 일부로 파일이 추가되었다면 해당 파일에도 동일하게, 각각 GB당 \$0.20이 하루에 청구됨
- 파일의 크기는 512MB를 넘을 수 없으며, token으로 환산하면 200만 token이 됨
- 파일 종류는 일반 텍스트, 개발용 소스, pdf, md, docx, html, jpg, png 등 업무에서 사용되는 많은 종류의 파일 포맷을 지원하고 있음: 파일 종류에 따라 Code Interpreter나 Retrieval에서의 사용 가능 여부가 달라지니확인해야 함
- Code Interpreter는 세션당 \$0.03이며, 각 세션은 1시간 동안 활성화 됨. 그리고 이 요금은 1시간 동안 1회만 과금되는 형태

