

## AI大模型企业应用实战

蔡超



# 内容综述

#### 不只是聊天机器人

#### 聊天机器人









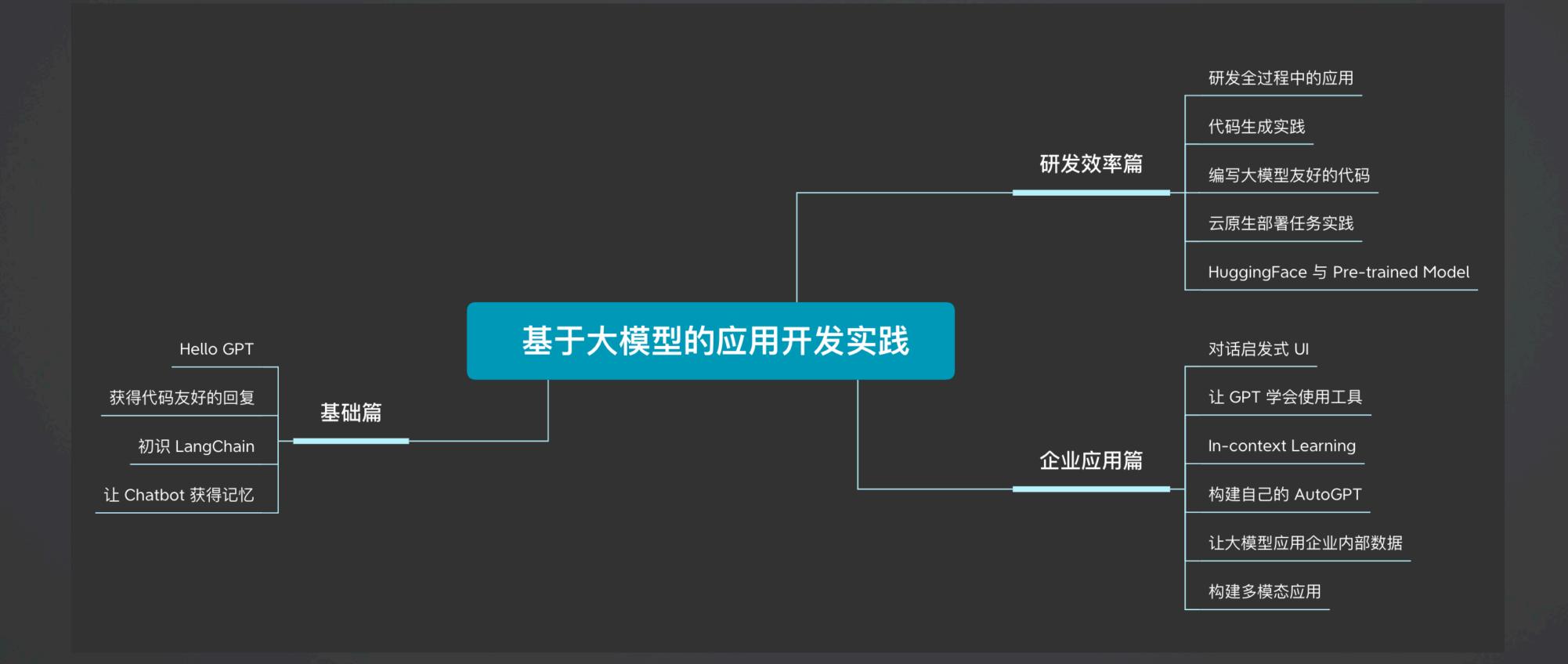
企业智能应用的推理内核



软件开发中的硅基工程师



#### 课程内容





#### 适合人群

- 1. 希望在企业应用中落地大语言模型,并借此提升团队研发效率的软件工程师和架构师
- 2.初中级开发者可以学到如何通过编程方式使用大模型,提高自身开发效率
- 3.高级软件开发者和架构师,可以获得对未来软件的新思考,了解大模型带来的软件 架构变革及新的基于大语言模型的开发范式
- 4.需要了解一门编程语言,后续课程里会使用 Python 语言做演示



也欢迎你关注我的公众号: 蔡超谈软件



# 第一章 基础知识篇



# 1 第一个大模型程序

Hello GPT

#### 目录



o 构建测试环境

1 "Hello GPT"

2 Token: GPT 的基本文本处理单元

#### 目录



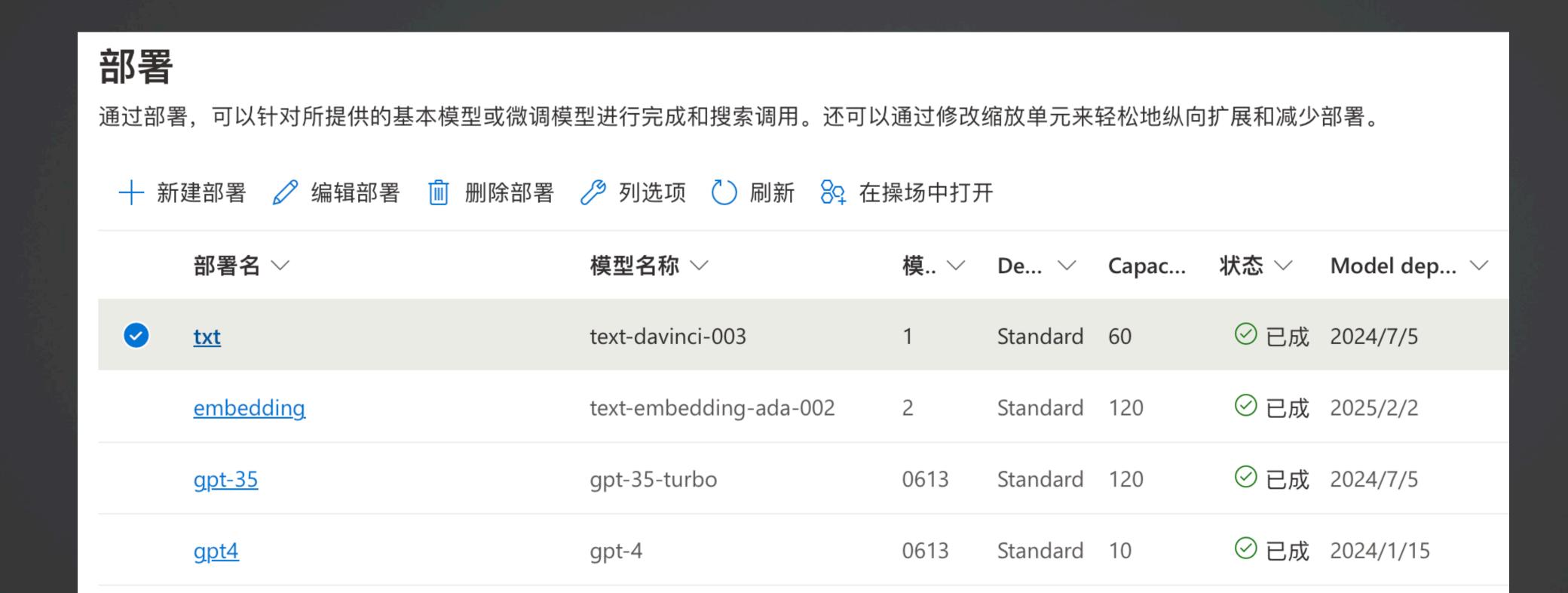
0 构建测试环境

1 "Hello GPT"

2 Token: GPT 的基本文本处理单元

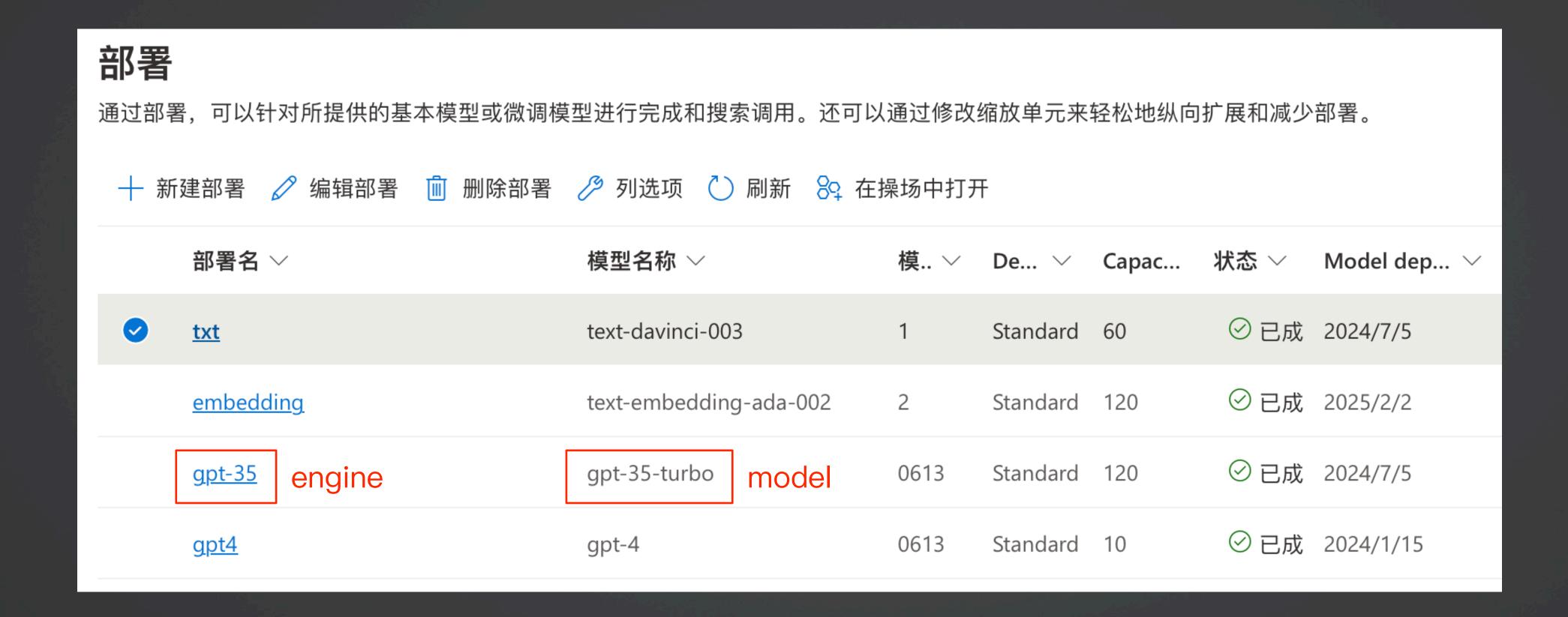


#### 在 Azure 中部署模型



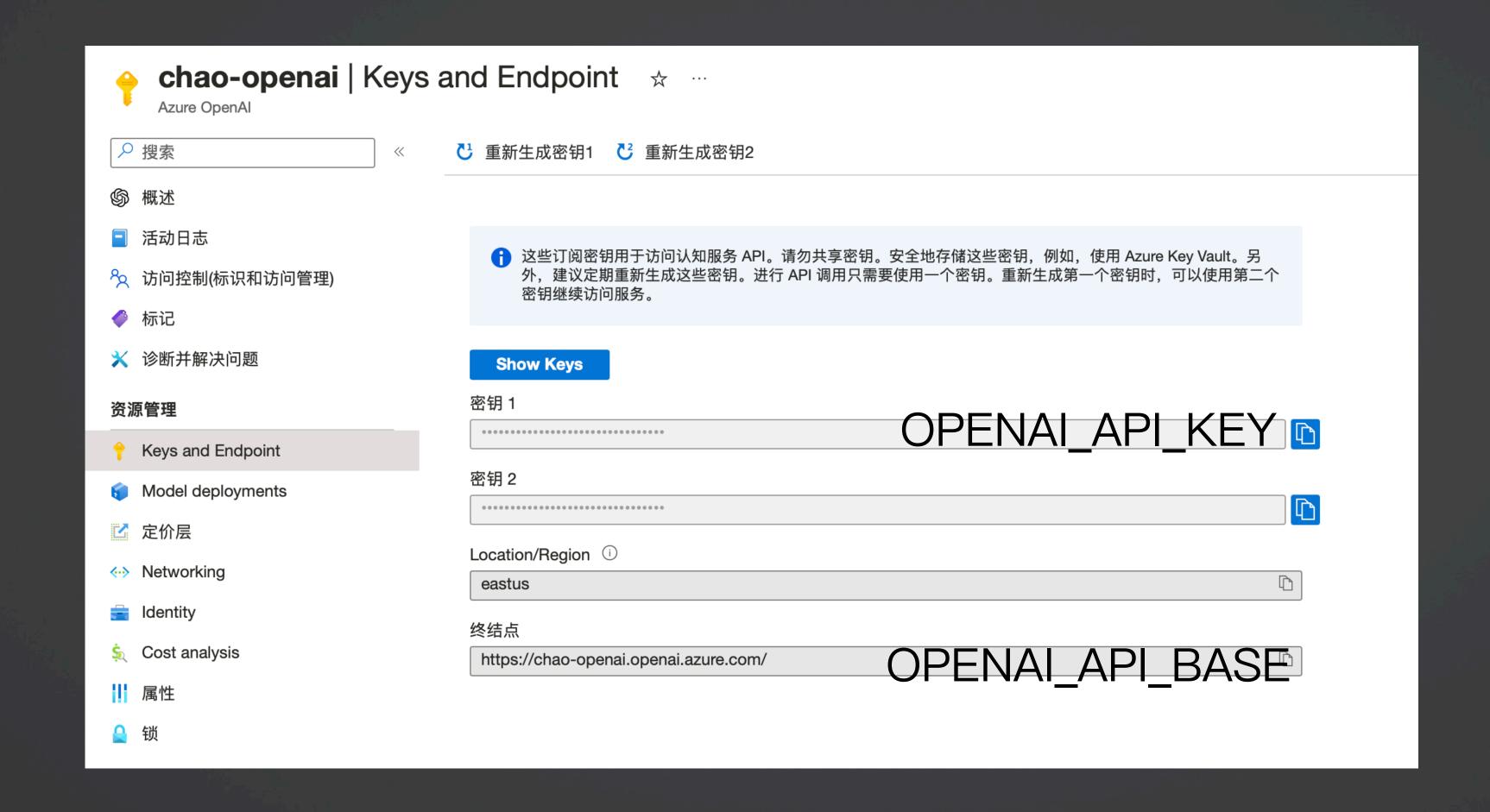


#### Azure Deployments





#### KEY 和 Endpoint





#### 环境构建

环境变量设置

export OPENAI\_API\_TYPE=azure

export OPENAI\_API\_VERSION=2023-08-01-preview

export OPENAI\_API\_BASE=https://<Your EndPoint>/

export OPENAI\_API\_KEY=<Your Key> 如果直接访问 OpenAI 提供的 GPT 服务仅需此配置



可以将以上环境变量加入到系统的启动配置中,如 mac OS 系统的 ~/.zshrc 文件中



#### 构建测试环境

- 1. 安装 Jupyter Notebook pip install notebook
- 2. 获取代码 git clone https://github.com/chaocai2001/gpt\_in\_practice.git

#### 或者 git clone https://gitee.com/chao-superman/llm-in-practice.git

3. 运行 Jupyter Notebook 进入代码路径,执行: jupyter notebook

#### 目录



0 构建测试环境

1 "Hello GPT"

2 Token: GPT 的基本文本处理单元



#### Hello GPT

import openai

如果直接访问 OpenAl GPT 服务的同学, 这里不要使用 engine 这个参数, 要使用 model, 如: model="gpt-4"

```
response = openai.ChatCompletion.create(
 engine=deployment, # engine = "deployment_name"
 messages=[
     {"role": "system", "content": "You are an Al assistant."},
     {"role": "user", "content": "How are you?"}
                                 temperature:
  temperature = 0.9,
                             0-2 控制结果的随机性,
  max_tokens = 1000
                               值越大随机性越大
print(response.choices[0].message.content)
```

system: 用于在这个会话中设置 AI 助手的个性或提供有关其在整个对话过程中应如何表现的具体说明

User: 用于向 AI 助理提出需求



#### max\_tokens 限制

max\_token 用于限制生成内容的最大 token 数 另外,提示词的 token 数加上 max\_tokens 的值不能大于模型支持的内容长度

```
"id": "chatcmpl-7x2VcDVyflmT0bxjphYMbgMd9O28l",
"object": "chat.completion",
"choices": [
  "index": 0,
  "finish_reason": "length",
                                                          finish_reason:
  "message": {
   "role": "assistant",
                                           当达到 max_tokens 限制,未完整输出生成的
   "content": "\u4f60\u597d"
                                                       内容时值为 "length"
"usage": {
 "completion_tokens": 2,
                                               输入,输出相关的 tokens 数
 "prompt_tokens": 30,
 "total_tokens": 32
```

#### 目录



0 构建测试环境

1 "Hello GPT"

2 Token: GPT 的基本文本处理单元



"OpenAl GPT tokens"是指OpenAl GPT 模型(包括ChatGPT)用于计算文本长度的基本单位。它们是一组字符,Token 并不总是和单词对应。



GPT-3	Codex	
I thir	nk your codebase	is exceedingly <u>overpythonized</u>
Clear	Show example	
Tokens	Characters	
10	51	
I thir	nk your codebase	is exceedingly overpythonized
TEXT	TOKEN IDS	

#### 计价



GPT-4

With broad general knowledge and domain expertise, GPT-4 can follow complex instructions in natural language and solve difficult problems with accuracy.

#### Learn about GPT-4

Model	Input	Output
8K context	\$0.03 / 1K tokens	<b>\$0.06 / 1K tokens</b>
32K context	\$0.06 / 1K tokens	\$0.12 / 1K tokens

**GPT-3.5 Turbo** 

GPT-3.5 Turbo is optimized for dialogue.

Learn about GPT-3.5 Turbo ↗

Model	Input	Output
4K context	<b>\$0.0015</b> / 1K tokens	\$0.002 / 1K tokens
16K context	\$0.003 / 1K tokens	\$0.004 / 1K tokens



#### Quota 和 Rate Limit

#### 配额和限制参考

以下部分提供适用于 Azure OpenAI 默认配额和限制的快速指南:

限制名称	限制值
每个 Azure 订阅中每个区域的 OpenAl 资源	30
每个模型和地区的默认配额(以每分钟令牌为单位) <sup>1</sup>	Text-Davinci-003: 120 K GPT-4: 20 K GPT-4-32K: 60 K 其他: 240 K



#### 课后作业

- 1.写一句中文,然后通过 API 让 GPT 输出英语译文
- 2.分别计算问题 1 中英语句子及对应中文译文的 token 数



#### 课后参考

- 1. OpenAl API Chat Completion: https://platform.openai.com/docs/api-reference/completions/create
- 2. Azure OpenAl Chat Completion: https://learn.microsoft.com/en-us/azure/ai-services/openai/reference#chat-completions



# THANKS



# 2 提示词技巧

获得代码友好的回复



#### 回顾

```
def translate(text):
  messages = []
  messages.append( {"role": "system",
               "content": "You are a translate. Please, translate the user's request to English."})
  messages.append( {"role": "user", "content": text})
  response = openai.ChatCompletion.create(
     engine=deployment,
     model = "gpt-4", # for OpenAl
     messages=messages,
     temperature=0.5,
     max_tokens = 100
  return response["choices"][0]["message"]["content"]
```



## 英语提示词通常更省 Token

在未来还没有到来的时候,总要有人把它创造出来,那个人应该是我们。	35 Tokens
Before the future arrives, there always needs to be someone to create it, and that person should be us.	22 Tokens

## 目录



1 典型应用场景

2 提示词技巧

## 目录



1 典型应用场景

2 提示词技巧



#### 意图识别

```
import openai
response = openai.ChatCompletion.create(
  engine=deployment, # engine = "deployment_name".
  model=model,
  temperature = 0,
  messages=[
     {"role": "system", "content": """
      Recognize the intent from the user's input
     #{"role": "user", "content": "订明天早5点北京到上海的飞机"}
     {"role": "user", "content": "提醒我明早8点有会议"}
print(response.choices[0].message.content)
```

#### 生成 SQL



```
system_prompt =
You are a software engineer, you can write a SQL string as the anwser according to the user request.
         The user's requirement is based on the given tables:
            table "students" with the columns [studentID, name, course_ID, score];
            table "courses" with the columns [courseID, name]."""
#prompt = system_prompt
response = openai.ChatCompletion.create(
  engine=deployment,
  temperature = 0.9,
  messages=[
     {"role": "system", "content": prompt},
     {"role": "user", "content": "列出英语成绩大于80分的学生"},
  max_tokens = 200
print(response.choices[0].message.content)
```

## 目录



1 典型应用场景

2 提示词技巧



#### 提示词的一些小技巧

- ●利用反向提示词(如:不使用.....)
- 规范输出的格式 (便于程序处理)
- 文本规范异常输出的格式 (便于程序处理)
- ●不断迭代
- ●提示词尽量使用英语

#### 规范输出的格式



"列出英语成绩大于80分的学生,**仅返回SQL语句**"

#### 规范输出的格式



When you cannot create the SQL query for the user's request based on the given tables, please, only return "invalid request"



#### 课后作业

1.用 GPT 编写一个用户评语判断程序,输入用户评论,输出评论是正向的还是反向的,分别用Y 和 N 来表示



# THANKS



## 3 初识 LangChain

你的瑞士军刀





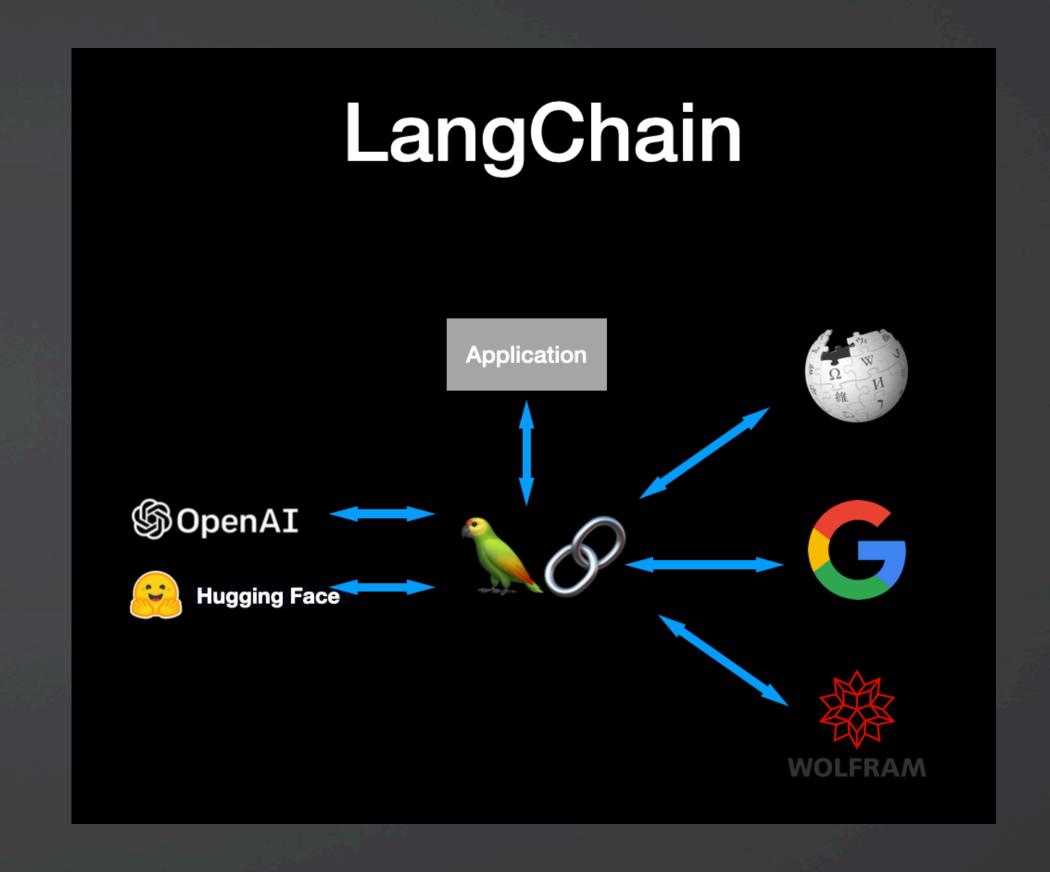
```
import openai
def analyze_user_review(text):
  messages = []
  messages.append( {"role": "system",
               "content": """
               You are an assistant.
               Please, analyze the user reviews according to the following instruction:
               If the review is postive, you should output 'Y', otherwise output 'N'
               messages.append( {"role": "user", "content": text})
  response = openai.ChatCompletion.create(
     engine=deployment,
     messages=messages,
     temperature=0.5,
     max_tokens = 100
  return response["choices"][0]["message"]["content"]
```

#### LangChain



LangChain's flexible abstractions and extensive toolkit enables developers to harness the power of LLMs.

连接大语言模型和各种应用





- 1 提示词模版
- 2 与 API 交互
- 3 链式请求



- 1 提示词模版
- 2 与 API 交互
- 3 链式请求

#### 提示词模版



```
from langchain import PromptTemplate, OpenAl, LLMChain
from langchain.chat_models import AzureChatOpenAl
# from langchain.chat_models import ChatOpenAl #For Direct GPT client
prompt_template = "What is a good name for a company that makes {product}?"
#Ilm = ChatOpenAI(temperature=0, model_name="gpt-4") #For Direct GPT client
Ilm = AzureChatOpenAl(deployment_name = deployment, model_name=model, temperature=0, max_tokens=200)
Ilm_chain = LLMChain(
  Ilm=Ilm,
  prompt=PromptTemplate.from_template(prompt_template)
```



- 1 提示词模版
- 2 与 API 交互
- 3 链式请求





通过 API 获取信息,然后通过 LLM 给出最终答复。

#### 例如:

HTTP request chain 使用请求库从 URL 获取 HTML 结果,然后使用 LLM 分析结果。



- 1 提示词模版
- 2 与 API 交互
- 3 链式请求

#### 链式请求

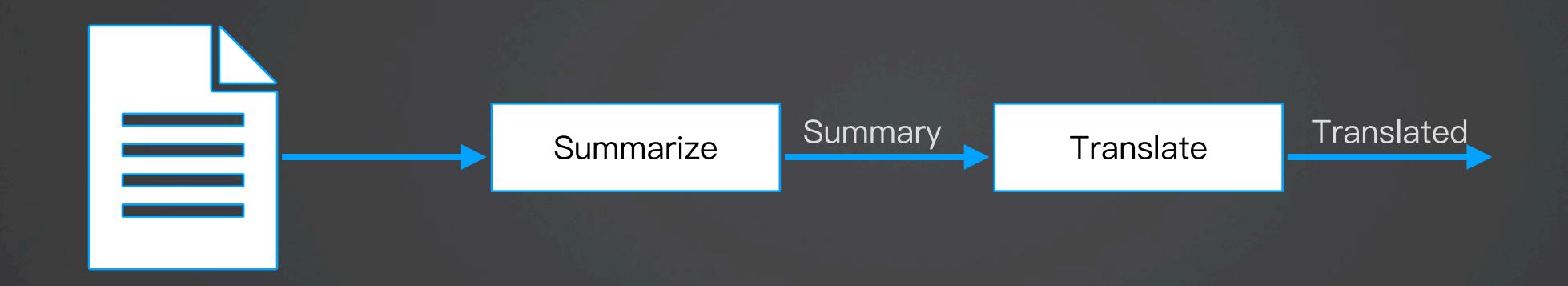


#### 将复杂任务分解为更简单的子任务

正如在软件工程中,将复杂系统分解为一组模块化组件是一种良好实践一样,对于提交给GPT 的任务也是如此。复杂任务的错误率往往高于简单任务。此外,复杂任务通常可以重新定义为简单任务的工作流程,其中较早任务的输出用于构建较晚任务的输入。

#### 链式请求





#### 总结



- 1 提示词模版
- 2 与 API 交互(LangChain 对提示词模版的应用举例)
- 3 链式请求 (重点)



#### 课后作业

1. 先将用户问题利用搜索引擎进行检索,然后再翻译成英文



#### 课后参考

- 1. LangChain Chain 参考: https://python.langchain.com/docs/modules/chains/
- 2. Azure OpenAl Chat Completion 参考:

https://learn.microsoft.com/en-us/azure/ai-services/openai/reference#chat-completions



# THANKS



## 4 保持会话状态

让 Chatbot 获得记忆





```
def overall(question):
  inputs = {
    "query": question,
    "url": "http://www.baidu.com/s?wd=" + question.replace(" ", "+")
  overall_chain = SequentialChain(
     chains=[query_chain, translating_chain],
     input_variables=["query","url"],
     output_variables=["translated"],
     verbose=True
  return overall_chain(inputs)["translated"]
```



- 1 没有记忆的模型
- 2 利用 Gradio 快速构建原型
- 3 构建有状态的对话



- 1 没有记忆的模型
- 2 利用 Gradio 快速构建原型
- 3 构建有状态的对话

#### 没有记忆的模型



模型能够独立处理每个输入查询,而不受之前交互的影响。无状态有助于提高模型的可扩展性和性能。



- 1 没有记忆的模型
- 2 利用 Gradio 快速构建原型
- 3 构建有状态的对话



#### 利用 Gradio 快速构建原型

```
import gradio as gr
def respond(message, chat_history):
     bot_message = get_response(message)
     chat_history.append((message, bot_message))
     return "", chat_history
with gr.Blocks() as demo:
  chatbot = gr.Chatbot(height=240) #对话框
  msg = gr.Textbox(label="Prompt") #输入框
  btn = gr.Button("Submit") #提交按钮
  #提交
  btn.click(respond, inputs=[msg, chatbot], outputs=[msg, chatbot])
  msg.submit(respond, inputs=[msg, chatbot], outputs=[msg, chatbot]
gr.close_all()
demo.launch()
```





- 1 没有记忆的模型
- 2 利用 Gradio 快速构建原型
- 3 构建有状态的对话





```
def history_to_prompt(chat_history):
   msg = [{"role": "system", "content": "You are an Al assistant."}]
   i = 0
   for round_trip in chat_history:
      msg.append({"role": "user", "content": round_trip[0]})
      msg.append({"role": "assistant", "content": round_trip[1]})
   return msg
def get_response(msg):
  # print(msg)
  response = openai.ChatCompletion.create(
     engine=deployment, # engine = "deployment_name".
     messages=msg,
     temperature = 0.9,
     max_tokens = 600
  return response.choices[0].message.content
```

你好,今天是周二我要去健身,我一般每周二健身。你今天干什么?

你好,作为AI助手,我没有实体,所以我不进行日常的生活活动。但我在这里,为你提供帮助和服务。健身是个非常好的习惯!如果你需要我记录你的健身日程,或者需要一些健身建议,我都可以帮忙。

我一般周几健身?

根据你之前的信息,你每周二都会去健身。





#### 总结



- 1 GPT 是无状态的服务(没有记忆的模型)
- 2 利用 Gradio 快速构建原型
- 3 构建有状态的对话(手动组装或者使用 LangChain)



#### 课后作业

1.在聊天机器人中尝试使用 LangChain 中不同的 memory



#### 课后参考

1. LangChain Chain memory 参考: https://python.langchain.com/docs/modules/memory/types/



# THANKS