

实现管理通用人工智能AGI (OpenAI/ChatGPT)

做可控核聚变电价降到一美分 3.75亿美元投Helion

成立由企业家组成的超级组织改善资本主义经济

建立宪章城市未来的基础设施则试未来的管理方式

给普通人提供全民基础收入币 虹膜识别,发放World Coin





►► AIGC-GPT-ChatGPT ⑤

后GPT时代开发范式思考



应用5范式: 2层应用3层模型



⑤ 应用程序

这一层是**人类和机器协作的界面**。这些是工作流程工具,使人工智能模型能够以使商业客户或消费者娱乐的方式获得。

4 操作系统& API

这一层**简化了应用程序和工作流程的互操作性**。它有助于跟踪身份、支付、法律问题、服务条款、存储等。它帮助应用程序开发人员更快地尝试更多的功能,并使它们更快地运行。

③ 超本地化 AI模型 可以用《自然》的风格写一篇科学文章、可以创建适合特定人审美的室内设计模型、撰写的特殊风格来写代码、可以完全按照某家公司的风格进行灯光和阴影处理。这个模型是在本地、典型的专有数据上训练的。

② 特定 AI模型

如编写推文、广告文案、歌词,或生成电子商务照片、3D 室内设计图像等。这些模型是**在范围更窄、更专业的数据上训练出来的,这应该能让它们在特定的场景里胜过一般模型。**

① 通用 AI模型 类似GPT3的文本,DALL-E2的图像,Whisper 的语音,或Stable Difusion·这些模型处理广泛类别的输出:文本、图象、视频、语音、游戏。它们将是开源的、易于使用的,并且擅长上述所有的事情。

RPA+LLM三范式:组合、嵌入、融合



Automation Software

AI Copilot

范式一

Automation Software

Al Features

范式二

范式三

Conversational Agent

Automation Actions

后GPT时代: Prompt 即代码



GPT-1 GPT-1是第一次使用预训练方法来实现高效语言理解的训练

GPT-2 GPT-2采用迁移学习技术,在多种任务中应用预训练信息,提高语言理解能力

DALL.E DALLE是走到另外一个模态

GPT-3 GPT-3主要注重泛化能力,few-shot (小样本) 的泛化;

GPT-3.5 GPT-3.5 instruction following (指令遵循)和tuning (微调)是最大突破

GPT-4 已经开始实现工程化

Plugin 2023年3月的 Plugin 是生态化 (初阶)

ChatGPT

Function 2023年6月的 Function Calling 是生态化(进阶), Prompt 即代码





CONTENT





Build & Copilot







1. Build & Copilot

实践

Build大会: 战略、观点、更新



1

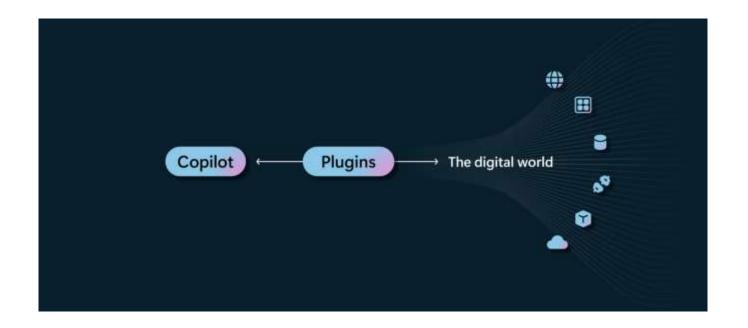
大模型: 未来AI新时代的基础架构 2

插件(Plugins): 未来新时代的API接口层 3

智能副驾(Copilot): 未来的交互形态

50+

新的更新





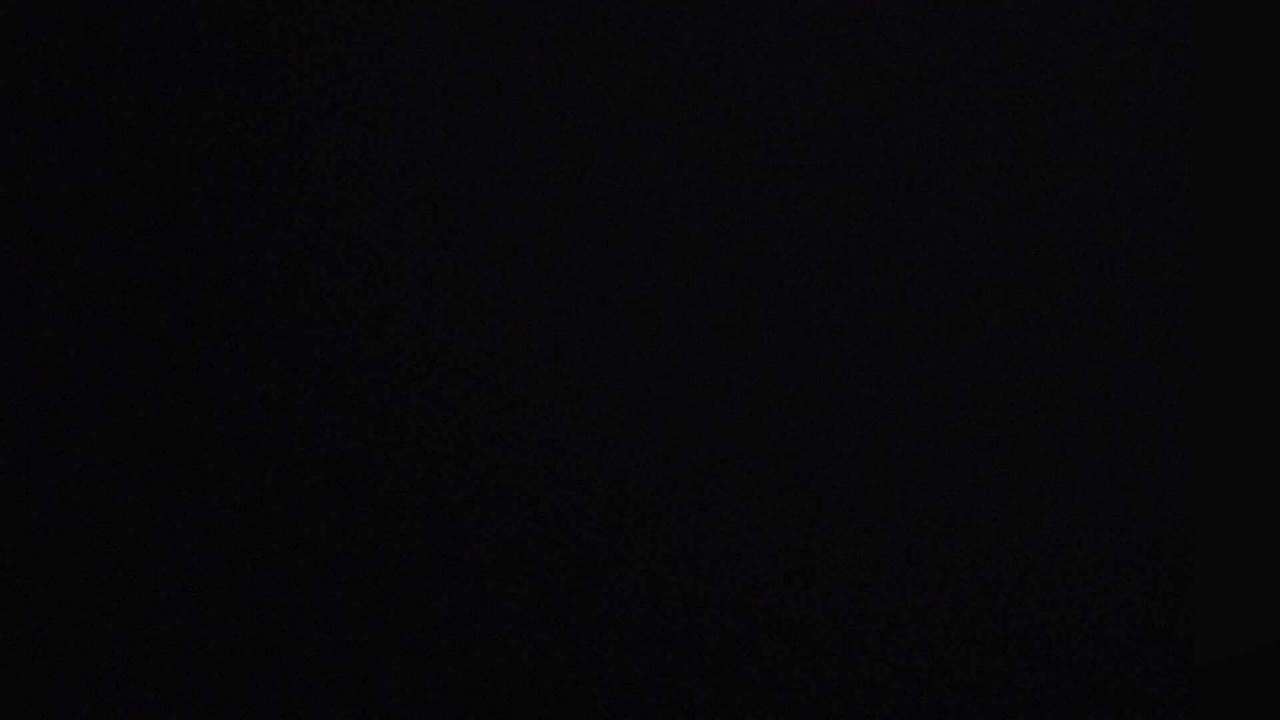
发布

Copilot 扩展性和插件

ChatGPT | Windows Copilot

Bing Chat | Copilots | Microsoft Security Copilot

Microsoft Fabric | Your Copilots



开发范式: Prompt 即代码



大型语言模型 (LLM) 的进步让我们进入了全新的时代 "人工 < 智能" 我们在面向 AI 编程,面向 GPT 编程

信息时代





智能时代





把业务问题转化为 Chat 任务 (1)



Semantic AI 能需要一种新的方式来编写不熟悉的代码。

如果单纯看成 API 调用,你可以和新时代说再见了,Semantic AI 是新范式。

Semantic Al

```
写一个VBA函数,功能是
```

- 1.清空当前工作表
- 2.利用对单元格的循环操作, 绘制8x8的黑白色国际象棋棋盘
- 3.每个棋盘格子必须看起来都是正方形
- 4.利用循环,将所有国际象棋棋子的中文名,填入开局默认位置的格子里,其中黑方用红字,白方用蓝字

```
Sub DrawChessBoard0

'清空当前工作表

Range("A1:H8").ClearContents

'利用循环绘制8x8的黑白色国际象棋棋盘

For i = 1 To 8

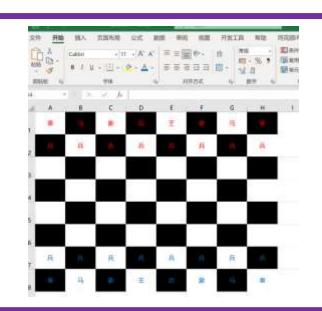
For i = 1 To 8

If (i + j) Mod 2 = 0 Then

Cells(i, j).Interior.Color = RGB(255, 255, 255)白色

Else

Cells(i, j).Interior.Color = RGB(0, 0, 0)黑色
```



输出

把业务问题转化为 Chat 任务 (2)



从文本中提取信息并进行总结

指令 (固定)

- 您必须从下面的电话对话中提取以下信息:
- 1.呼叫原因(关键:原因)
- 2.事件起因(关键:起因)
- 3.所有驱动的名字作为一个数组(关键字:驱动名字)
- 4.保险号码(关键字:保险号码)
- 5.事故地点(关键:地点)
- 6.汽车损坏作为一个数组(关键字:损坏)
- 7.简短而详细的总结(关键:总结)

输入(可变)

你好,我刚出了车祸,想报案。好吧,我希望你没事,在安全的地方进行这次谈话。 我很好,谢谢。你能向我描述一下发生了什么事吗?我在M23公路上开车,撞上了另一辆车。你还好吗?没事,我只是受了点惊吓。这是可以理解的。你能告诉我你的全名吗?当然,我是Sarah Standl。你知道事故的原因吗?我想我可能撞到坑了。好的,事故发生在哪里?在M23公路10号路口附近。还有其他人受伤吗?我不这么想。但我不确定。好吧,我们需要做个调查。你能给我其他司机的信息吗?当然,他叫John Radley。还有你的保险单号码。好的,等我一下。好了,是546452。好的,您的车有什么损坏吗?是的,车灯坏了,安全气囊也坏了。你还能开吗?我不这么想。我得让人把它拖走。嗯,我们需要检查一下。我去给你叫辆拖车。我也会开始索赔程序,我们会把一切都弄清楚。谢谢你!

结果= {"原因": "车祸", "起因": "撞上凹槽", "司机姓名": ["Sarah Standl", "John Radley"], "保险号码": 546452, "位置": "I-18高速公路", "损害": ["车灯坏了", "安全气囊爆炸了"], "总结": "Sarah Standl在1-18号公路上开车时撞上了另一辆车。她觉得她撞到坑了。 John Radley是另一个司机。没有人受伤但两辆车都有损坏。 "}

2. prompt 7 原则

实践







1.格式要求

- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制



- 1. 生成...并用逗号分隔
- 2. 生成的列表
- 3. 生成段落/邮件/求助/报表
- 4. 根据以下指令生成图片,使用Markdown,不要使用反引号或代码框



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制



- 1. 给出更多解释, 600字。
- 2. 生成内容直到抵达上限。
- 3. 不多于两个段落/在一句话以内
- 4. 请参考以下例子,将其扩展到XX字数
- 5. 在不超过XX字情况下,提炼出这个主题的核心要点



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制



- 1. 假设你是一个XX角色,如何回答以下问题
- 2. 在遵守以下X条规则的前提下,回答这个问题
- 3. 从现在开始,你就是......
- 4. 作为一个XX领域的专家,请完成以下XX任务
- 5. 保持客观公正的立场下, 比较以下2个观点给出结论



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制



- 1. 将刚才的内容重新整理为更简洁表述
- 2. 把描述扩展得更广泛
- 3. 将刚才的内容转化为 Markdown 格式



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制



- 1. 基于给定内容...
- 2. 请尽可能具体地描述以下情景
- 3. 撰写一篇文章,使其具有吸引XX粉丝的效果
- 4. 请以一个Xx年代的风格撰写以下故事
- 5. 在保持简洁明了的同时,详细解释这个概念



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个人限制
- 6

- 1. 生成一个列表
- 2. 对于列表中的每个条目, 生成...
- 3. 继续
- 4. 过滤...
- 5. 重新生成输出条目为...
- 6. 将最终内容总结为简短的版本。



- 1.格式要求
- 2.控制回复量
- 3.假装和限定角色获得场景
- 4.重新整理数据
- 5.限定内容
- 6.组合流水线
- 7.突破个a人限制

7

- 1.关于 "…",有哪些相关概念和领域需要研究?
- 2.生成和"…"相关的领域和概念
- 3.对于给定内容"...",提示我相关的
- 4.关于"...",由浅入深的推荐步骤是......

3. Semantic Al

实践

我们需要新的框架来迎接新时代



prompt

- 模型的多变性
- 学会使用 prompt 解决问题
- 努力建立 prompt 语境
- 自己构建 prompt 编排
- 自己制作 prompt 库

prompt+

- GPT 部署
- 将 prompt 与程序代码混合
- 通过向量存储配对 Prompt
- 用新的方法思考问题
- 随时结合业务,通过 Prompt 完成工作

Schillace Laws ("semantic" AI 的思考)



原则一如果模型可以,就不要写代码;模型会变得更好,但代码不会。

原则二模型可以为差异化放弃准确性;准确性更多依靠与用户的交互。

原则三代码用于语法和过程;模型用于语义和意图

原则四 该系统将与其最脆的部分一样脆弱

原则五 让聪明变得聪明

原则六不确定性是一种异常抛出

原则七 文本是通用的线路协议

对你来说很难,对模型来说很难

当心"意识的帕雷多利亚";这个模型可以用来对付自己

Ask smart to get smart.

席勒士 九原则

原则九

原则八

LLMOps (人工智能的"Linux时刻")



①选择 基础模型 专有模型

GPT-3、GPT-4、Claude、Jurassic-2

开源模型

Stable Diffusion, LLaMA, BLOOM

使用LLM很容易制作出酷炫的东西,但是要使其达到**生产级别**却十分困难。(Chip Huyen)

②适应 下游任务 提示工程

嵌入

np.array, Pinecone, Weaviate, Milvus

精调模型

替代品

instruction tuning、prompt tuning、模型蒸馏

③<mark>评估</mark> LLM性能 HoneyHive

HumanLoop

④落地 部署/监控 **Whylabs**

HumanLoop

LLMOps (基于大模型的AI应用开发框架)是指用于管理LLM驱动的应用程序生命周期的一组工具和最佳实践,包括开发、部署和维护。重点不是从头开始训练LLM,而是适应下游任务的预训练LLM。涉及选择基础模型、适应下游任务、评估LLM性能、部署与监控四个阶段。



LLMOps (LangChain – 语言链)





LangChain (LC) 主要2个能力:

- 1、将LLM 与外部数据源进行连接
- 2、允许与 LLM 进行交互
- LLM 调用
 - 支持多种模型接口,如OpenAI、HuggingFace...
 - Fake LLM, 用于测试
 - 缓存支持,如in-mem、SQLite、Redis、SQL...
 - 用量记录
 - 支持流模式, 类似打字效果
- Prompt管理,支持各种自定义模板
 - Email
 - Markdown
 - PDF
 - Youtube ...

- 对索引的支持
 - 文档分割器
 - 向量化
 - 对接向量存储与搜索, 如Chroma、Pinecone、Qdrand...
- Chains
 - LLMChain
 - 各种工具Chain
 - LangChainHub

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

LLMOps (Semantic Kernel – 语义内核)





Semantic Kernel (SK) 加速了利用 AI 的应用程序和服务的开发, 封装了常见的 AI 应用程序设计模式

- Prompt Engineering
 - Prompt Chaining & Prompt + Code Chaining
 - Chain of Thought (CoT)
 - Zero-shot / Few-shot
- 语义记忆索引和存储, 上下文记忆检索
- 技能定义、托管、发现
- 自然语言处理, 意图检测
- 多模型和多模态

https://github.com/microsoft/semantic-kernel

时效 场景 问天气 APISkill

问新闻 APISkill

问政策 APISkill

学习 场景

问知识 CustomSkil



一般场景

问候语 AIGCSkill

问日常 AIGCSkill



问时间 AIGCSkill

OPENAI重磅更新: ChatGPT plugings

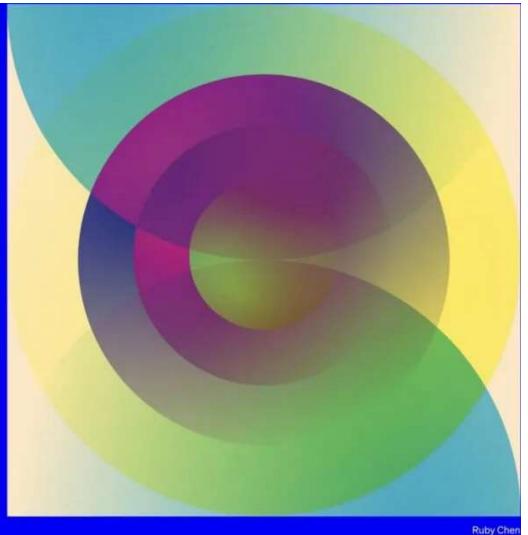


ChatGPT plugins

We've implemented initial support for plugins in ChatGPT. Plugins are tools designed specifically for language models with safety as a core principle, and help ChatGPT access upto-date information, run computations, or use third-party services.

Join plugins waitlist

Read documentation ≯



OPENAI重磅更新: Function Calling





Menu

Function calling and other API updates

We're announcing updates including more steerable API models, function calling capabilities, longer context, and lower prices.

新的函数调用功能 Chat Completions API

新 GPT-4 & 3.5 Turbo models

16k 上下文 3.5 Turbo Model

价格降低 75% V2 embedding model

将开放给更多人 GPT-4 API 的访问

足以改变开发流程的一次更新!

在 Completions 中完成 API 中的新函数调用功能!

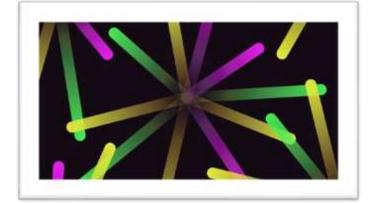
开发人员现在可以向gpt-4-0613 和 gpt-3.5-turbo-0613 描述函数,并让模型智能地输出一个JSON 对象,其中包含用于调用这些函数的参数。

4. function calling

实践

Let GPT access Anything





function calling 是 ChatCompletion API 中的可选参数,可用于提供函数规范。这样做的目的是使模型能够生成符合函数输入模式的输出。

名称 Name

函数的名称。

描述 **Description**

函数作用的描述。



参数 Parameters

含函数需要的所有输入字段。

必需 Required

进行查询需要或可选的参数。

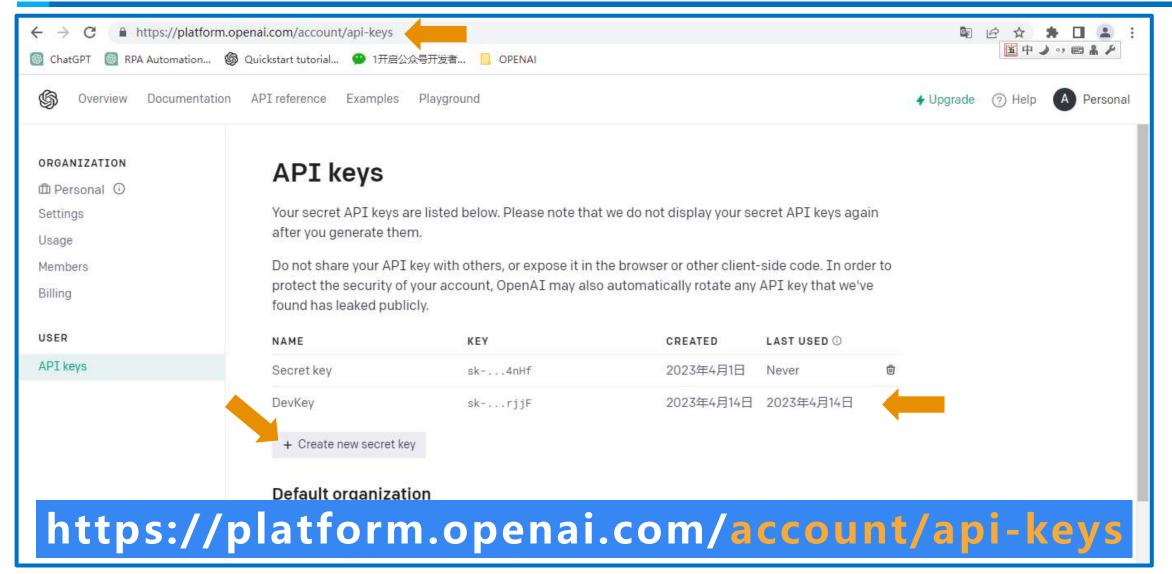
- 使用用户查询和在函数参数中定义的一组函数调用模型。
- 2 模型可以选择调用函数。



- 在您的代码中将字符串解析为JSON, 并使用提供的参数调用您的函数。
- 4 将函数响应附加为新消息再次调用模型, 并让模型向用户总结结果。

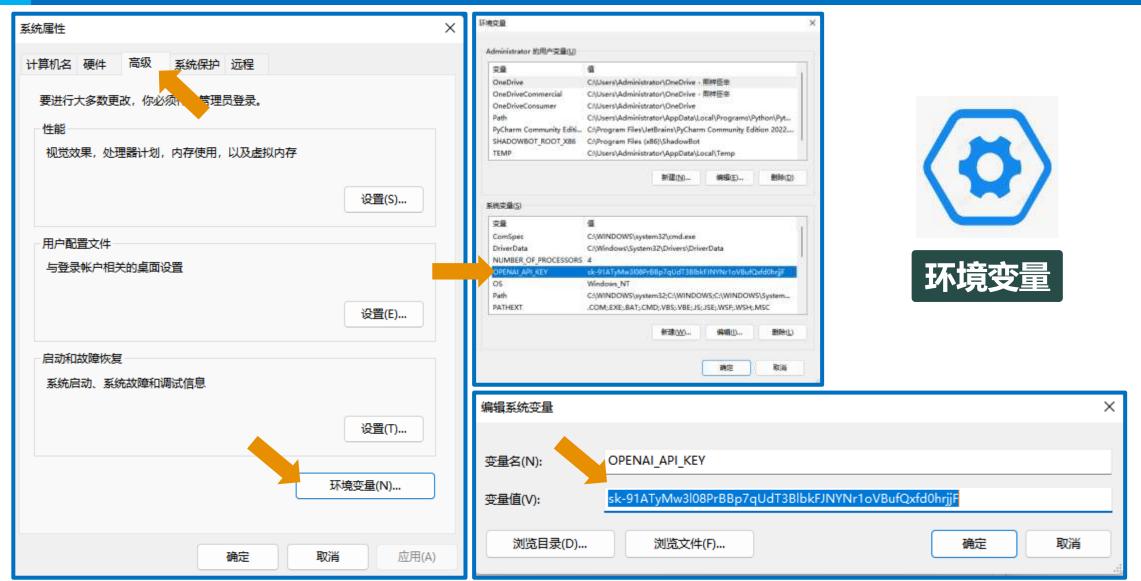
GPT API Key 申请





环境变量设置-1





硅创社 AICG-应用

环境变量设置-2



```
命令行设置
setx "OPENAI_API_KEY" "sk-5Onhq6......" /m
```

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

```
#
import os
import openai
#
openai.api key = os.getenv("OPENAI API KEY")
list = openai.Model.list()
print(list)
```

```
■ 选择 Python 3.11 (64-bit)

   import os
   import openai
   openai.api_key = os.getenv("OPENAI_API_KEY")
   list = openai.Model.list()
>>> print(list)
  "data": [
      "created": 1649358449,
      "id": "babbage",
      "object": "model",
      "owned_by": "openai",
      "parent": null,
       permission":[
           'allow_create_engine": false,
           "allow_fine_tuning": false,
           "allow_logprobs": true,
           "allow_sampling": true,
           "allow_search_indices": false,
           "allow_view": true,
           created": 1669085501,
           ˈgroup″: null,
           "id": "mode1perm-49FUp5v084tBB49tC4z8LPH5",
           "is_blocking": false,
"object": "model_permission",
"organization": "*"
       root": "babbage"
```

index.py



import json from enum import Enum import openai



openai.api_key = os.getenv("OPENAI_API_KEY")



from EmailSkill import send_email, send_email_action

class SkillFunctions(Enum):

SendEmail = 'send email'

定义函数

//核心代码(接下页) def run_conversation():



message = response["choices"][0]["message"]
print(message)
run conversation()

输出与调用

index.py



```
def run conversation():
MODEL = "gpt-3.5-turbo-0613"
response = openai.ChatCompletion.create( 核心调用
 model=MODEL,
 messages=[
  {"role": "user", "content": "给小美发个邮件,告诉她我晚饭不回家吃了"},
 temperature=0,
                             新模型的chat completion api新增了两个参数:
 functions=[
                             •function call
                             可以先理解为一个开关,控制模型是否要调用函数对输出
           //参数(转下页)
                             进行处理,默认为"none"不开启
                             设置为"auto"表示开启
 function call="auto",
                             •functions
                             用来对输出结果进行处理的函数描述列表
```

index.py-参数



```
"name": "send email",
"description": "send email assistant",
"parameters": {
 "type": "object",
 "properties": {
  "receiver": {
   "type": "string",
   "description": "email receiver",
  "content": {"type": "string", "description": "email content"},
 "required": ["receiver", "content"],
                              描述
          名称
                                                  参数
                                                                      必需
         Name
                           Description
                                                                    Required
                                               Parameters
```

EmailSkill.py



import smtplib from email.mime.text import MIMEText from email.mime.multipart import MIMEMultipart from email.header import Header

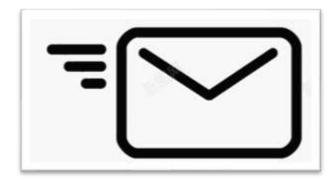


发送邮件操作 def send_email_action(receiver, content): send_email

供Function Calling使用的输出处理函数 def send email(receiver, content = ''):

send_email_action

•••••



这个文件就导出了两个函数:

用来给Function Calling调用的函数: send_email

发邮件的操作函数: send_email_action



EmailSkill.py



```
# 发送邮件操作
                                                                 send email action
def send email action(receiver, content):
 if (not receiver): return
 #邮件配置
                                       # 连接到邮件服务器并发送邮件
 smtp server = "smtp.163.com"
                                        with smtplib.SMTP(smtp server, smtp port) as server:
 smtp port = 25
                                         server.starttls()
 sender email = "sender email"
                                         server.login(sender email, password)
 receiver email = receiver
                                         server.sendmail(sender email, receiver email,
 password = 'password'
                                       message.as string())
 # 构建邮件内容
 message = MIMEMultipart()
 message["From"] = Header('Al <%s>' % sender email)
 message["To"] = receiver email
 message["Subject"] = "我是您的AI助理,您有一封邮件请查看"
 body = content
 message.attach(MIMEText(body, "plain"))
```

EmailSkill.py



```
#供Function Calling使用的输出处理函数
def send email(receiver, content = "):
 # 通讯录
 Contact = {
  "小美": "xx@example.com",
 email info = {
  "receiver": Contact[receiver],
  "content": content
 return email info
```



function calling 总结





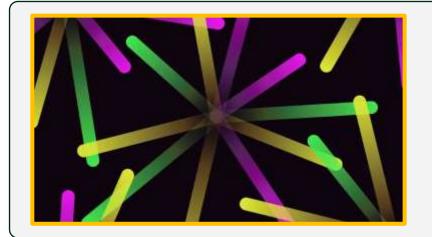
langchain (Semantic Kernel) 会把过程写死,先调用 xxx 的 api 拿到 agent(APISkill),再给 GPT 使用,也就是我们人为确定整个链路。

GPT 作为系统的大脑,链接了所有的 API 工具。在思考的过程中调用,不需要我们人为限制它思考的过程。但是这里我们是将,需要什么功能,在functions里面找。



你会认为这不就是 langchain 的 agent 或 Semantic Kernel 的 APISkill 么? OPENAI将这个功能"抄"到了自己的API接口服务中? 实际上 function calling 能让整个流程更加丝滑、更加合理,更符合逻辑。





- 1. Function Calling 是要比 ChatGPT Plugins 更爆炸的功能。
- 2. ChatGPT Plugins 是阶段性产物,不是 AppStore。
- 3. 现有的套壳应用也是阶段性产物。
- 4. 将来更多的是将 AI 和应用更加自然得集成。
- 5. 将来大部分应用,都要给 OpenAI 交 GPT 税。



构造微信机器人的三种方案



HOOK 微信客户端 HOOK PC 端

HOOK 移动端

wetool

太极

缺点: 要和某个版本的微信客户端

讲行绑定

模拟 微信通信协议 模拟 WEB 协议

ItChat

缺点:新微信号无法使用WEB登录

模拟PAD/MAC 协议

wechaty

缺点:需要进行二次开发才能使用

RPA 操作 微信客户端 微软 RPA 模拟

其它 RPA 模拟

PAD+

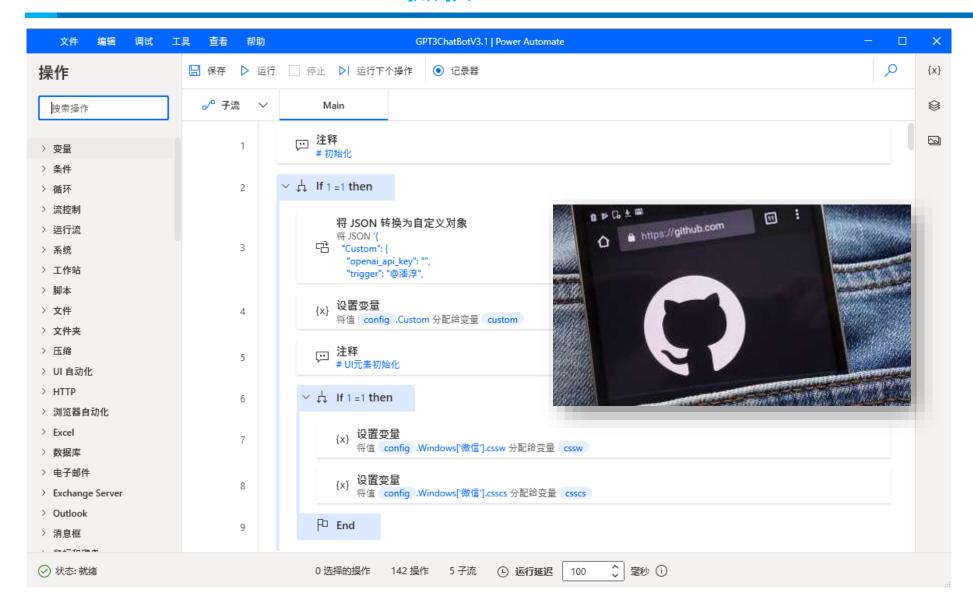
缺点:一次只能服务一个群

RPA+

速度慢上一倍

ChatBot = GPT API + 微软



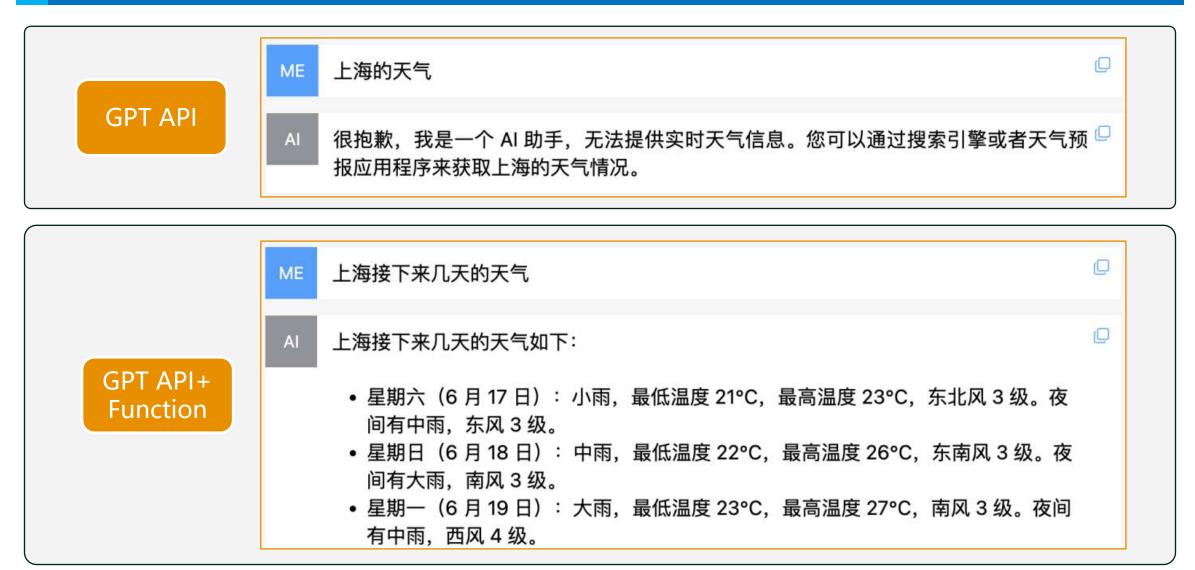




微信聊天

GPT API (function calling) + 微软RPA





微软 Build 中国

线上初选 (5月22日-6月 6日) 线下决赛 (6月16日-6月18日)

课程资料下载



报名:黑客松挑战松



QQG: 610576550



≥ 寒树/潘淳

