

AI大模型应用：NLP与大模型

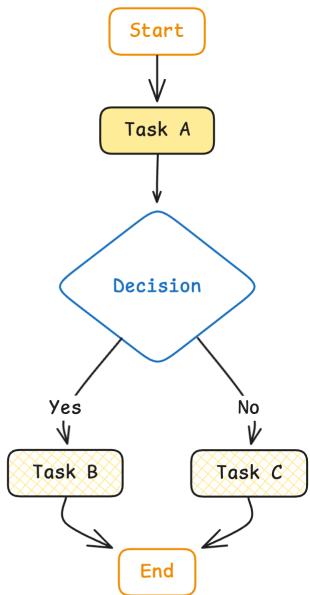
2025年

内部资料，
请勿外传

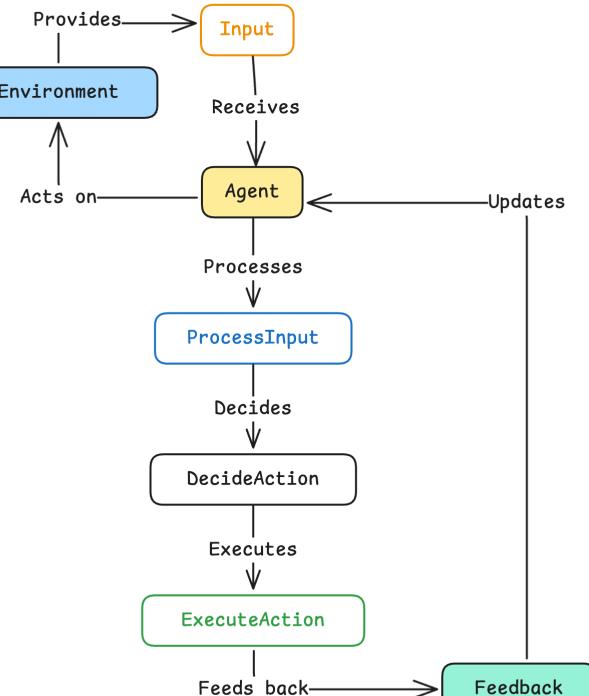
Agent与Workflow

Classic Pattern

Workflow

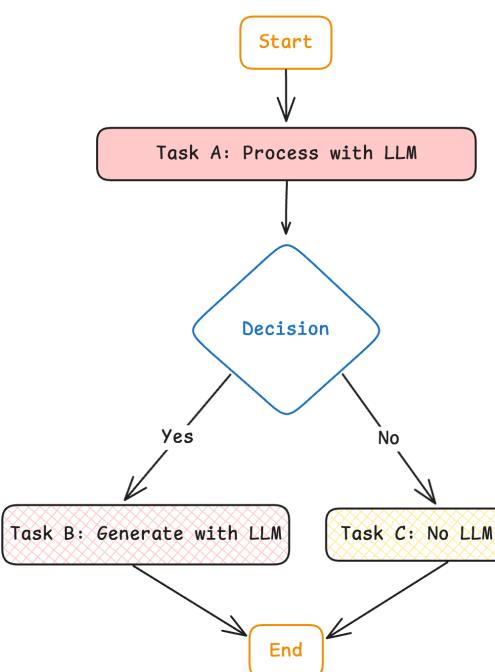


Agent

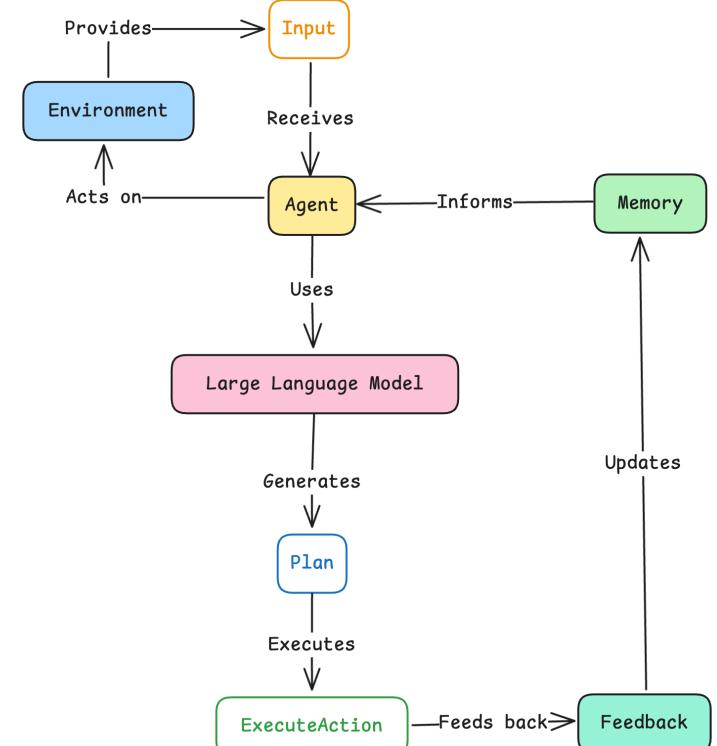


Work With Language Models

Workflow



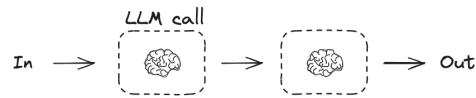
Agent



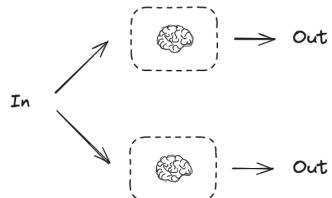
Agent与Workflow

Workflows

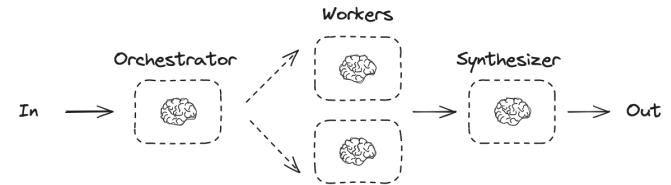
Prompt Chaining



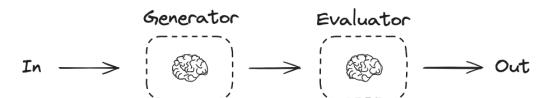
Parallelization



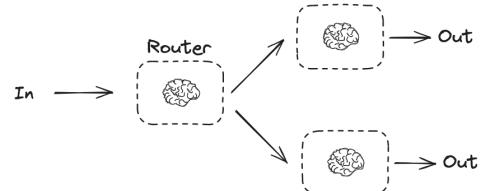
Orchestrator-Worker



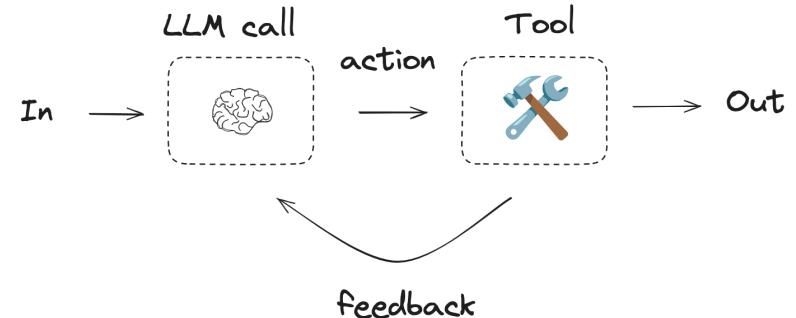
Evaluator-optimizer



Routing



Agent

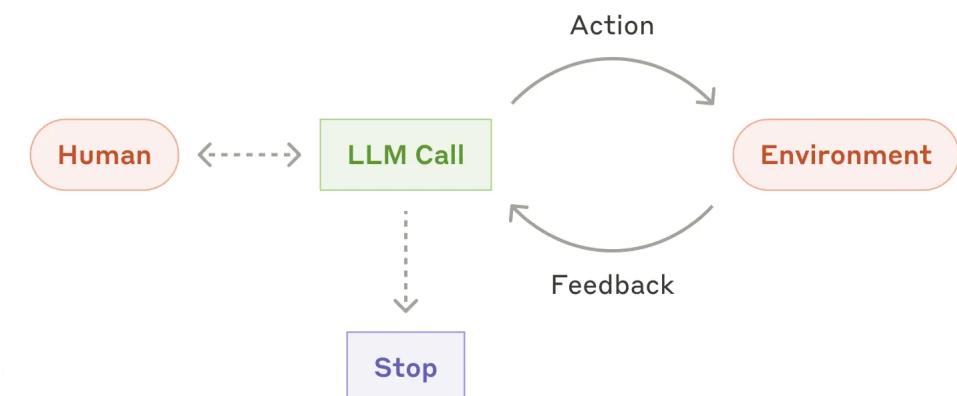
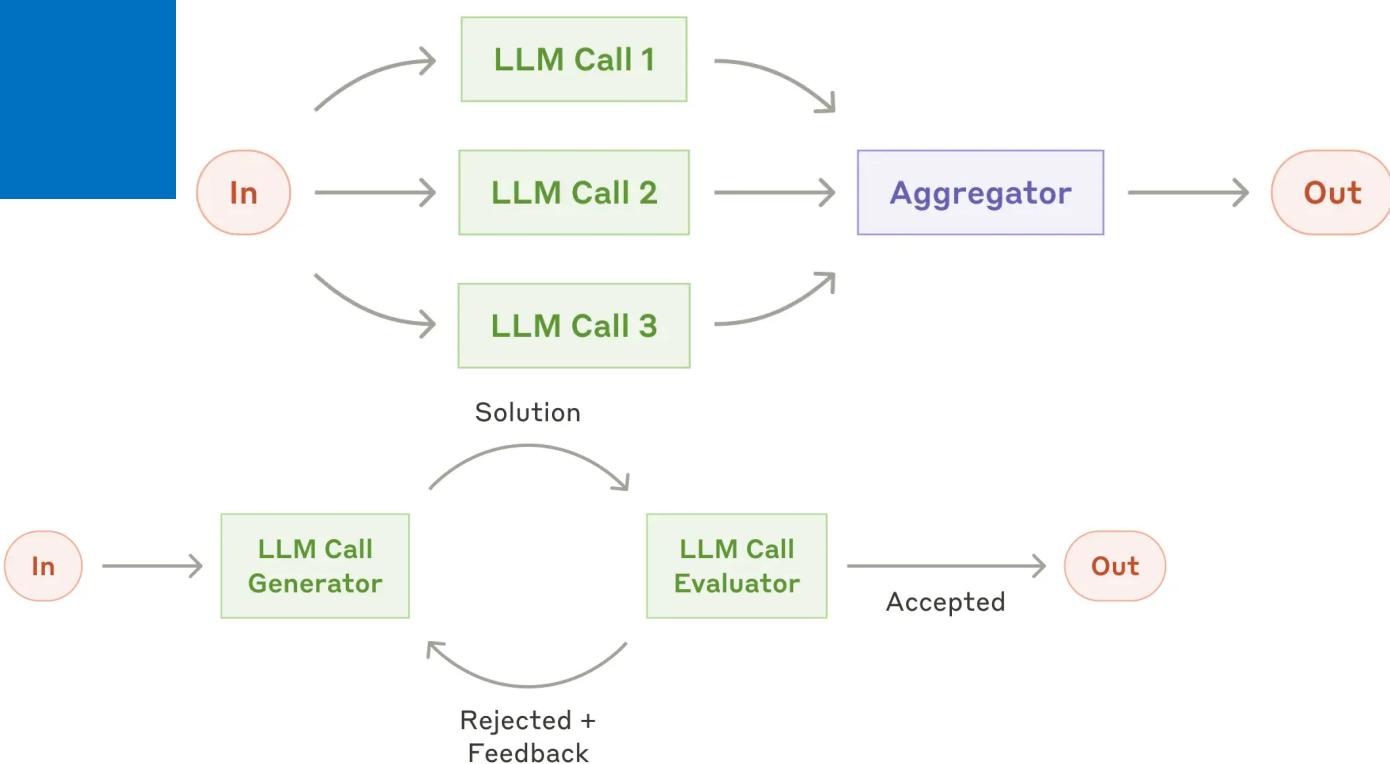
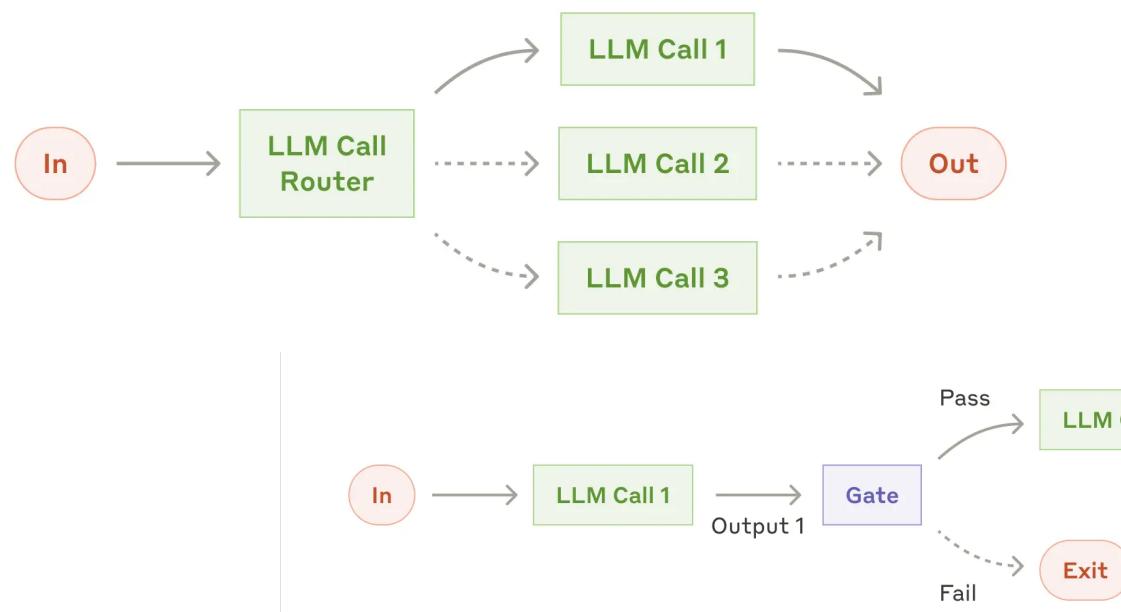
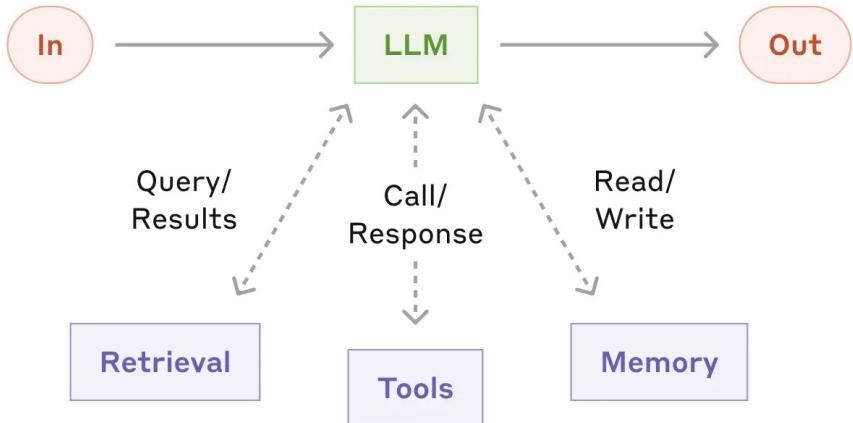


LLM is embedded in predefined code paths

LLM directs control flow through predefined code paths

LLM directs its own actions based on environmental feedback

Agent与Workflow



Agent与Workflow

特性	智能体 (Agents)	工作流 (Workflows)
核心本质	自主、动态决策的系统。	结构化、按步骤执行的过程。
灵活性	高。能适应新的、独特的或不可预测的情况（例如：客户的独特问题）。	低/刚性。遵循固定的步骤；适用于变化不大的任务（例如：安排维护）。
控制/管理	因其自主性而 较难管理 ；动态性可能导致不可靠、错误或无限循环。	每一步都已规划好，因此 更容易控制 。
决策方式	动态 。LLM（大型语言模型）动态指导自身流程，选择工具，并掌控任务的完成方式（例如：分析问题并决定调取数据库信息）。	预定义/确定性 。通过固定的代码路径和规则逻辑进行编排（例如：经理确认 -> 人事部门批准）。
最佳用例	开放式场景 ，任务无法完全预定义（例如：实时市场数据分析、复杂的客户支持、项目任务优化）。	要求一致性和合规性的重复性场景 （例如：自动化休假审批流程、库存管理、电子邮件营销活动）。
实施难度	因其动态和自主性，构建可靠性具有挑战性。	依赖预定义规则，因此实施和维护更简单；易于调试和迭代。

Agent与Workflow

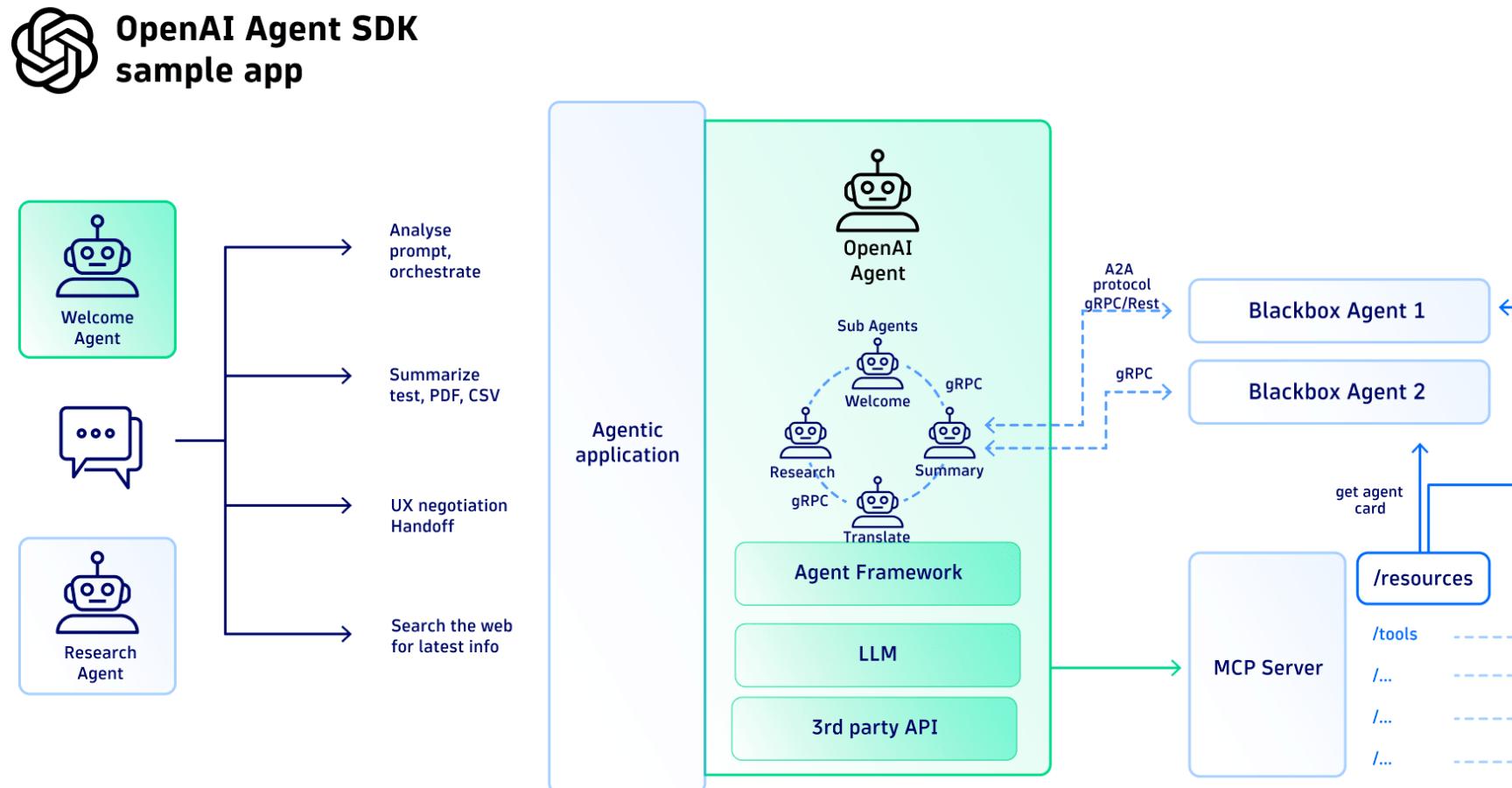
什么时候用Agent 或 Workflow?

- ✓ Workflow适用场景更加普世，因为90%的应用都是确定流程的。
 - ✓ Workflow搭建和调试更加简单一些，并且可见即所得（参考Dify和Coze）。
 - ✓ Workflow更多是偏向流程的搭建，其中也可以有Agent的节点。
-
- ✓ Agent适用需要调用工具 / 需要思考，需要推理 或 需要循环的场景，流程并不固定。
 - ✓ Agent拥有不确定性，并且搭建和调试更加复杂，往往都通过代码完成，没有UI界面。
 - ✓ Agent没有固定的流程，只需要用户设定目标，然后选择工具 + 逐步完成。

企业内部用Agent还是Workflow?

- ✓ 在类似Dify的平台上搭建Workflow，并且是产品经理/常规后端开发适用的比较多，更加入门。
- ✓ 在开放应用和复杂中Agent更加适合，但需要一定的门槛，能力上限高。

OpenAI Agents框架

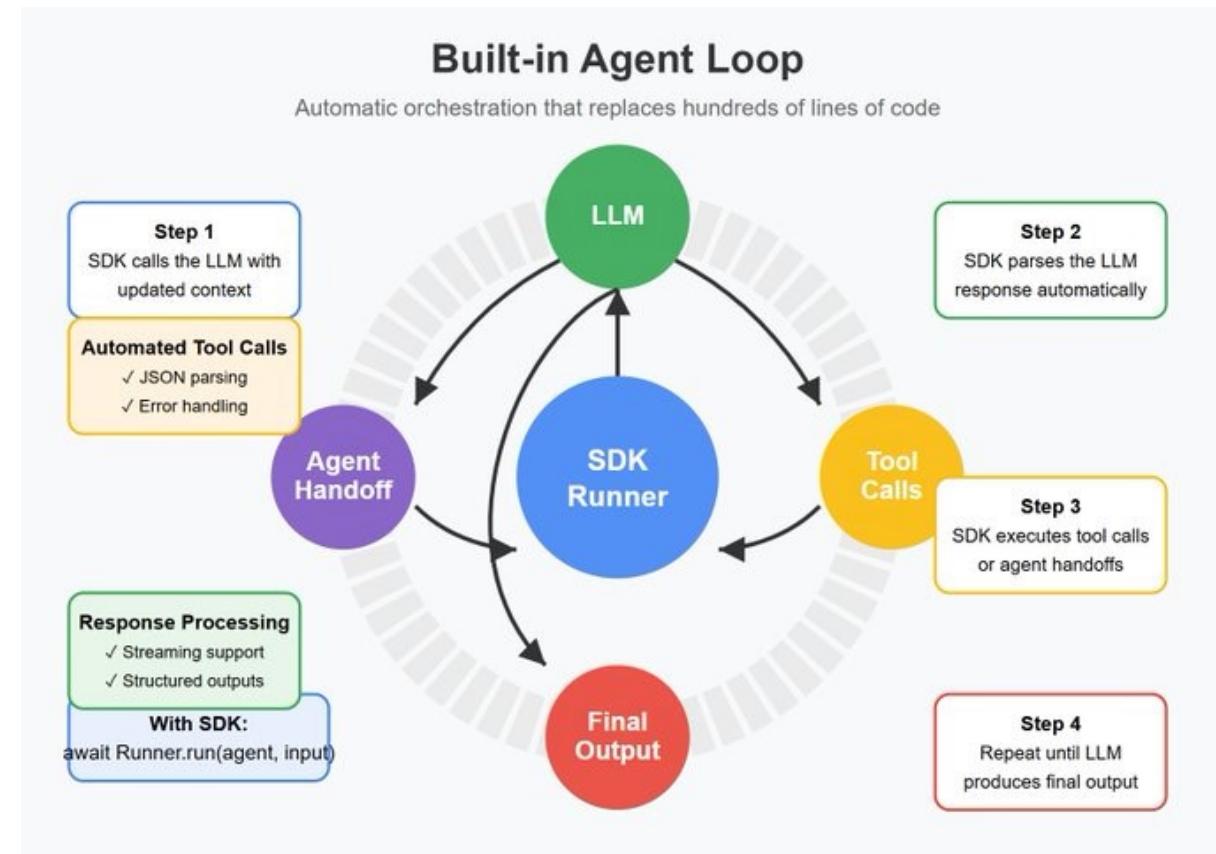


<https://openai.github.io/openai-agents-python/>

OpenAI Agents框架

The [OpenAI Agents SDK](#) enables you to build agentic AI apps in a lightweight, easy-to-use package with very few abstractions. The Agents SDK has a very small set of primitives:

- ✓ **Agents**, which are LLMs equipped with instructions and tools
- ✓ **Handoffs**, which allow agents to delegate to other agents for specific tasks
- ✓ **Guardrails**, which enable validation of agent inputs and outputs
- ✓ **Sessions**, which automatically maintains conversation history across agent runs



<https://openai.github.io/openai-agents-python/>

OpenAI Agents核心概念

Install the Agents SDK

```
pip install openai-agents # or `uv add openai-agents`, etc
```



✓ Python环境

Set an OpenAI API key

If you don't have one, follow [these instructions](#) to create an OpenAI API key.

```
export OPENAI_API_KEY=sk-...
```



✓ 支持国内或国外模型

Agents are defined with instructions, a name, and optional config (such as `model_config`)

```
from agents import Agent

agent = Agent(
    name="Math Tutor",
    instructions="You provide help with math problems. Explain your reasoning at each step"
)
```



✓ 一个Agent节点是一次大模型调用

<https://openai.github.io/openai-agents-python/quickstart/>

OpenAI Agents核心概念

Add a few more agents

Additional agents can be defined in the same way. `handoff_descriptions` provide additional context for determining handoff routing

```
from agents import Agent

history_tutor_agent = Agent(
    name="History Tutor",
    handoff_description="Specialist agent for historical questions",
    instructions="You provide assistance with historical queries. Explain important even
)
math_tutor_agent = Agent(
    name="Math Tutor",
    handoff_description="Specialist agent for math questions",
    instructions="You provide help with math problems. Explain your reasoning at each st
)
```

Define your handoffs

On each agent, you can define an inventory of outgoing handoff options that the agent can choose from to decide how to make progress on their task.

```
triage_agent = Agent(
    name="Triage Agent",
    instructions="You determine which agent to use based on the user's homework question
handoffs=[history_tutor_agent, math_tutor_agent]
)
```

- ✓ **Handoffs (切换)** : 允许一个代理将任务或请求路由或“切换”给另一个更专业的代理来处理。

- ✓ **Triage Agent (分流代理)** : 一个特殊的代理，用于根据输入内容判断并决定将任务切换给哪个专业代理。

OpenAI Agents核心概念

Add a guardrail

You can define custom guardrails to run on the input or output.

```
from agents import GuardrailFunctionOutput, Agent, Runner
from pydantic import BaseModel

class HomeworkOutput(BaseModel):
    is_homework: bool
    reasoning: str

    guardrail_agent = Agent(
        name="Guardrail check",
        instructions="Check if the user is asking about homework.",
        output_type=HomeworkOutput,
    )

    async def homework_guardrail(ctx, agent, input_data):
        result = await Runner.run(guardrail_agent, input_data, context=ctx.context)
        final_output = result.final_output_as(HomeworkOutput)
        return GuardrailFunctionOutput(
            output_info=final_output,
            tripwire_triggered=not final_output.is_homework,
        )
```

Guardrails (保护机制)：自定义函数，用于在输入或输出阶段添加逻辑检查。

- ✓ **Input Guardrail (输入保护机制)**：在代理开始处理输入之前运行，例如示例中检查问题是否为家庭作业。
- ✓ **Tripwire Triggered (触发警告)**：当保护机制的检查失败时，会抛出异常，阻止代理继续运行。

OpenAI Agents官方文档

Agent 使用: <https://openai.github.io/openai-agents-python/agents/>

Agent 运行: https://openai.github.io/openai-agents-python/running_agents/

对话缓存: <https://openai.github.io/openai-agents-python/sessions/>

内置工具: <https://openai.github.io/openai-agents-python/tools/>

MCP支持: <https://openai.github.io/openai-agents-python/mcp/>

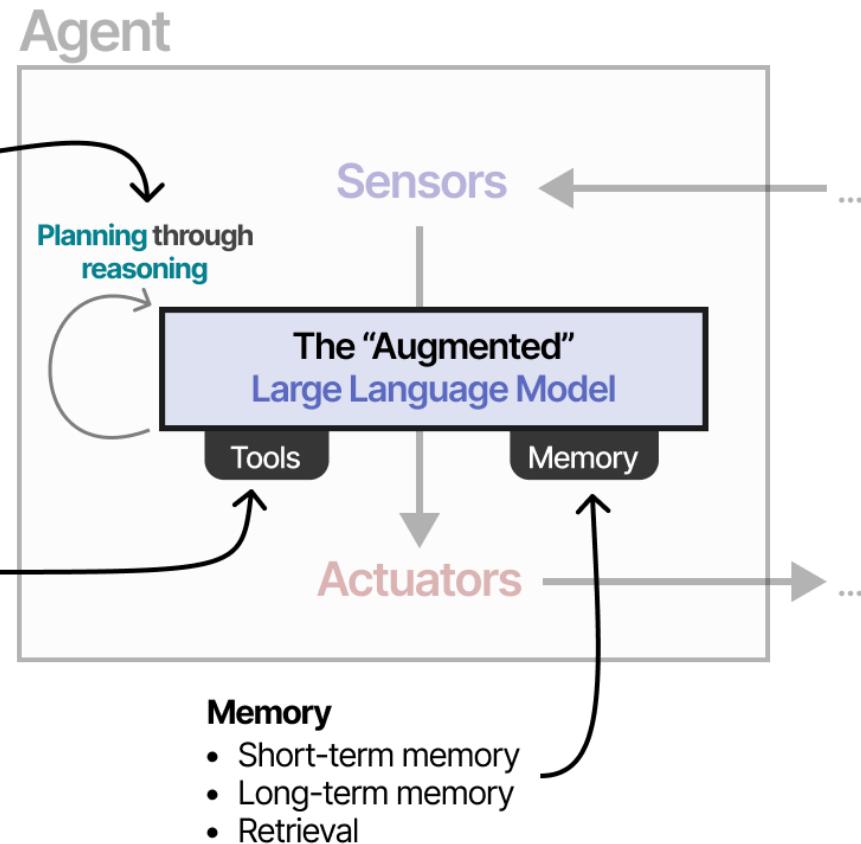
官方案例: <https://github.com/openai/openai-agents-python>



Agent与Tools

Planning

- Chain-of-Thoughts
- Reflection
- Subgoal decomposition



Tools

- Search
- API
- Function calling

Few-shot prompt per tool (Calculator)

You can add calls to a calculator API. You can call the API by writing “[Calculator(formula)]”.

Input: 5 times 3 is 15.

Output: 5 times 3 is **[Calculator(5*3)]**.

Input: 12 divided by 6 is 2.

Output: 12 divided by 6 is **[Calculator(6/2)]**.

Input: 5 times 3 is 15.

LLM

Output: 5 times 3 is **Multiply(5-3)**.

Output: 5 times 3 is **[Calculator(5*3)]**.

Output: 5 times 3 is **Calculator(5/12)**.

examples
(manually created)

data
(questions from
large datasets)

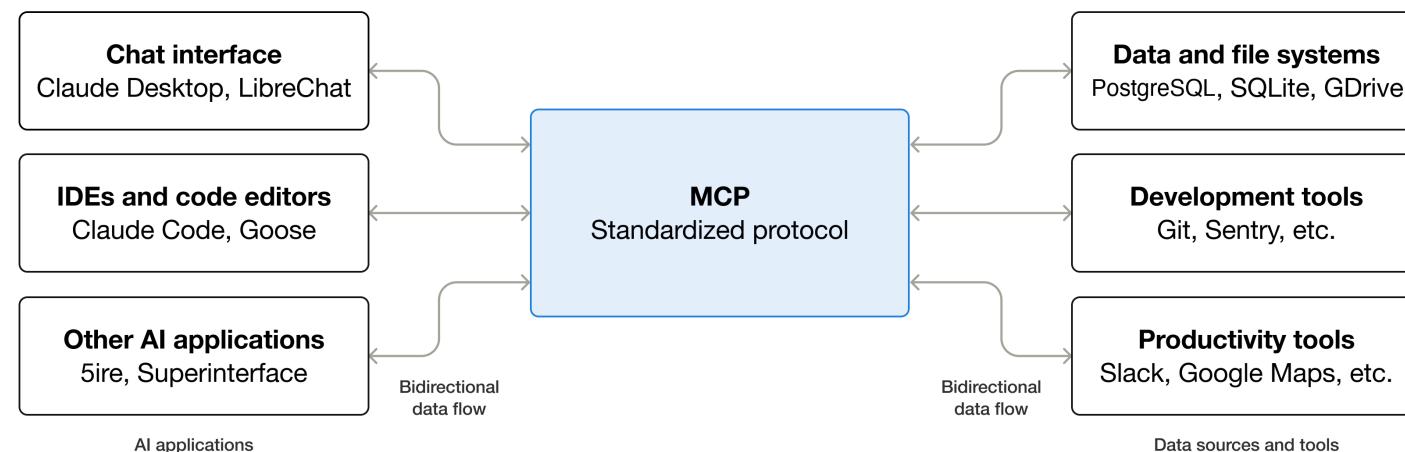
filtered
(the best outputs are selected
based on correctness of tool use,
output, and loss decrease)

MCP介绍

模型上下文协议 (MCP) 是一个**开源标准**，用于将**AI 应用**（例如 Claude 或 ChatGPT 等大模型）连接到**外部系统**。

MCP 为 AI 应用提供了连接到外部系统的标准化途径，使其能够访问和使用：

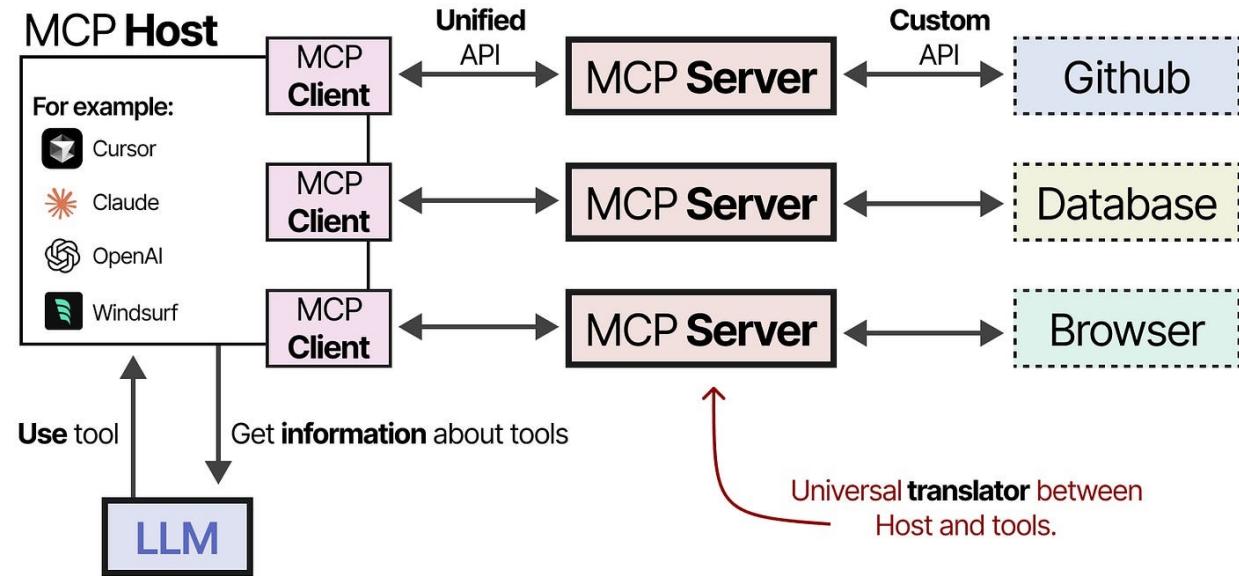
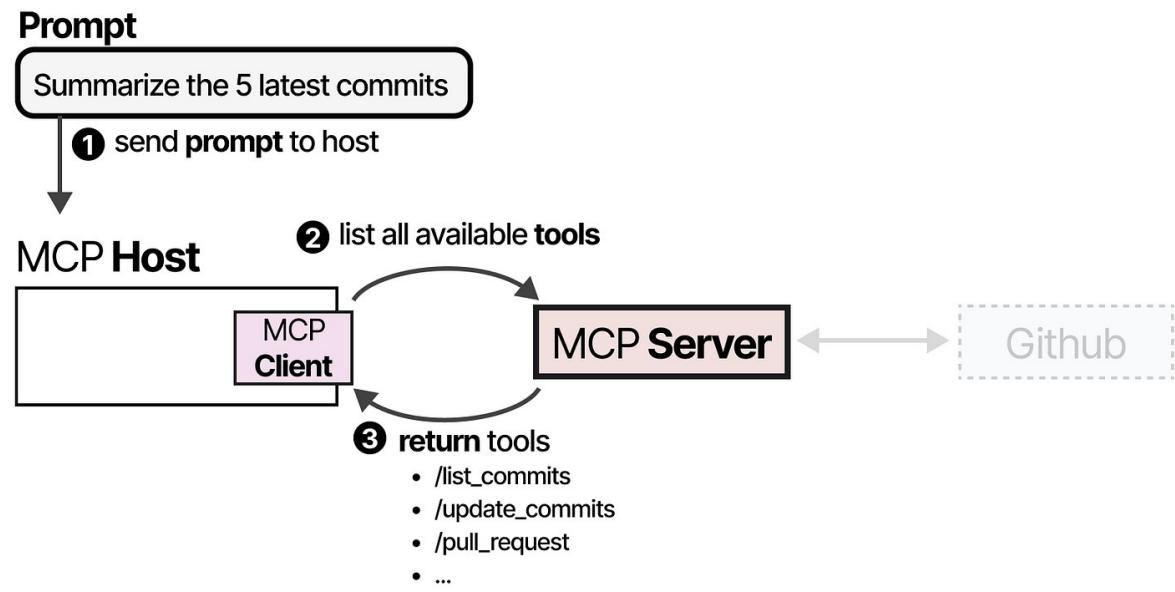
- ✓ **数据源**: 例如本地文件、数据库。
- ✓ **工具**: 例如搜索引擎、计算器。
- ✓ **工作流**: 例如专业化的提示 (prompts) 和流程。



MCP介绍

AI 应用 (如 Claude Code 或 Claude Desktop) 充当 **MCP 主机**，它通过为每个 MCP 服务器创建一个 **MCP 客户端** 来建立连接，保持客户端与服务器之间的一对一连接。

角色	描述
MCP 主机 (Host)	协调和管理一个或多个 MCP 客户端的 AI 应用程序。
MCP 客户端 (Client)	维护与 MCP 服务器的连接，并从服务器获取上下文供主机使用。
MCP 服务器 (Server)	提供上下文数据给 MCP 客户端的程序。



MCP介绍

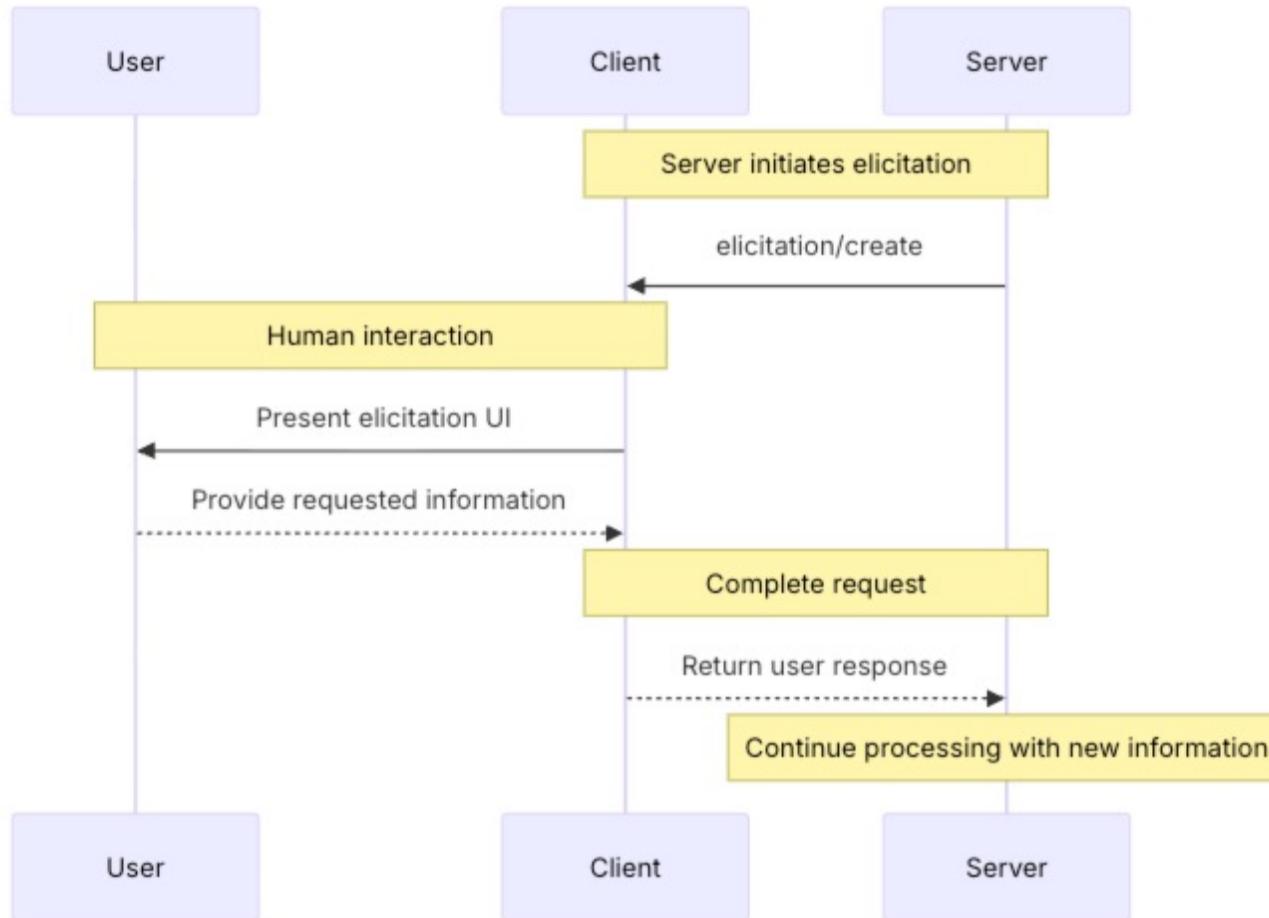
MCP 是一个**有状态协议**，需要进行生命周期管理。目的是在客户端和服务器之间**协商双方支持的功能 (Capabilities)**，确保协议版本兼容，并交换身份信息。原语是 MCP 中最核心的概念，定义了客户端和服务器可以互相提供的内容。

原语	描述	示例方法
工具 (Tools)	AI 应用可调用以执行操作的可执行函数（例如文件操作、API 调用、数据库查询）。	tools/list (发现), tools/call (执行)
资源 (Resources)	提供上下文数据给 AI 应用的数据源（例如文件内容、数据库记录）。	resources/list (发现), resources/read (检索)
提示 (Prompts)	帮助构建与语言模型交互的可重用模板（例如系统提示、少样本示例）。	prompts/list (发现), prompts/get (检索)

MCP 支持两种传输机制：

- ✓ **Stdio 传输 (Stdio Transport)**: 使用标准输入/输出流，用于同一机器上本地进程间的直接通信，具有最佳性能且无网络开销。
- ✓ **可流式 HTTP 传输 (Streamable HTTP Transport)**: 使用 HTTP POST 进行客户端到服务器的消息传输，可选 Server-Sent Events 用于流式传输。支持远程服务器通信和标准 HTTP 认证方法（如 Bearer Tokens、OAuth）。

MCP介绍



- ✓ Host (主机) 是最终用户直接交互的 **AI 应用程序**。
- ✓ Client (客户端) 是Host 应用程序内部实例化和管理的**协议组件**。负责将 Server 的请求转发给 Host, 并将 Host 的响应转发给 Server。
- ✓ Server (服务器) 包含特定数据或功能的 **外部程序** (可运行在本地或远程) , 提供 **工具、资源、提示** 给 Client 使用。

<https://modelcontextprotocol.io/docs/learn/server-concepts>
<https://modelcontextprotocol.io/docs/learn/client-concepts>

FastMCP使用

Run the Server

The simplest way to run your FastMCP server is to call its `run()` method. You can choose between different transports, like `stdio` for local servers, or `http` for remote access:

```
my_server.py (stdio) my_server.py (HTTP)
my_server.py (stdio) my_server.py (HTTP)

from fastmcp import FastMCP

mcp = FastMCP("My MCP Server")

@mcp.tool
def greet(name: str) -> str:
    return f"Hello, {name}!"

if __name__ == "__main__":
    mcp.run()
```

Call Your Server

Once your server is running with HTTP transport, you can connect to it with a FastMCP client or any LLM client that supports the MCP protocol:

```
my_client.py

import asyncio
from fastmcp import Client

client = Client("http://localhost:8000/mcp")

async def call_tool(name: str):
    async with client:
        result = await client.call_tool("greet", {"name": name})
        print(result)

asyncio.run(call_tool("Ford"))
```