# 工具与函数调用:机制拆解、混合架构与生态 集成

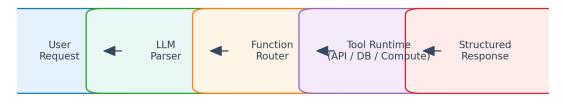
2025年10月25日

## 1 Function Calling 机制 (OpenAI, Anthropic)

#### 1.1 流水线概览

在函数调用模式中,LLM 不再直接输出自由文本,而是以结构化参数驱动外部函数。图?? 展示了标准流程:用户请求经过 LLM 解析器生成 JSON 参数,函数路由层按 schema 验证并调用具体工具,最终将结构化结果回传给模型进行回答或直接返回给用户。

#### Function calling pipeline with routing and tool execution



LLM selects JSON arguments, router validates schema, tool runtime executes and streams results.

图 1: 函数调用流水线:解析、路由、工具执行与结构化响应。

## 1.2 OpenAI 与 Anthropic 的实现差异

维度	OpenAI Function Calling	Anthropic Tool Use

接口定义	functions 字段,使用	tools 字段, 使用
	JSON Schema 定义参数;	input_schema 指定
	支持多函数候选	JSON Schema; 可带
		cache_control
模型响应	tool_calls 数组,包含函	消息流中嵌入 tool_use /
	数名与参数; 可一次返回多	tool_result 片段,保持流
	个调用	式输出
自洽策略	模型可请求 none 表示直接	Anthropic 建议"tool loop":
	回答;客户端决定是否继续	模型调用工具一等待结果
	循环	一继续推理
错误处理	客户端自行捕获异常并回	可通过 tool_result 返回
	传错误信息供模型重试	状态码、错误描述;模型可
		感知失败并修正
安全控制	通过函数白名单、参数校	支 持 设 置
	验、代理层保护;支持 Re-	max_tool_outputs, 并
	jection Sampling	在 Prompt 中声明安全/合
		规策略

#### 1.3 函数调用代码示例

Listing 1: OpenAI 函数调用示例: 调用天气 API

```
from openai import OpenAI
  import requests
  client = OpenAI(api_key="sk-...")
  functions = [
6
      {
7
           "name": "get_weather",
8
           "description": "Retrieve weather data for a given city",
9
           "parameters": {
10
               "type": "object",
11
               "properties": {
12
                   "city": {"type": "string"},
13
                   "unit": {"type": "string", "enum": ["celsius", "
14
                       fahrenheit"]}
               },
15
               "required": ["city"]
16
           },
17
```

```
}
18
19
20
  def call_weather(city: str, unit: str = "celsius") -> str:
21
      resp = requests.get("https://wttr.in", params={"format": "j1", "q":
22
           city})
      data = resp.json()
23
      temp = data["current_condition"][0]["temp_C" if unit == "celsius"
24
          else "temp_F"]
      return f"The temperature in {city} is {temp}°{unit[0].upper()}."
25
26
  messages = [{"role": "user", "content": "What's the weather like in
      Reykjavik?"}]
  response = client.chat.completions.create(
28
      model="gpt-4o-mini",
29
      messages=messages,
30
      functions=functions,
31
  )
32
  tool_call = response.choices[0].message.tool_calls[0]
34
  args = tool_call.function.arguments
35
  result = call_weather(args["city"], args.get("unit", "celsius"))
36
37
  messages.extend([
      response.choices[0].message,
39
      {"role": "tool", "tool_call_id": tool_call.id, "name": "get_weather
40
          ", "content": result},
  ])
41
42
  final = client.chat.completions.create(model="gpt-4o-mini", messages=
43
      messages)
44 print(final.choices[0].message.content)
```

## 2 ReAct + Tool + Memory 混合架构

#### 2.1 框架组合

混合架构将 ReAct (Reason + Act)链式推理、工具调用与记忆系统结合,实现持续对话与上下文感知。流程包括:

• 思考(Thought): 模型生成下一步策略,决定是否需要工具;

- 行动 (Action): 通过函数调用或插件执行操作;
- 观察 (Observation): 处理返回结果, 更新记忆;
- 记忆写入: 将关键信息存入短期对话记忆与长期向量记忆, 支撑后续推理。

#### 2.2 记忆设计

- 短期记忆: 存储最近对话与工具交互, 便于模型保持语境;
- 长期记忆: 通过向量数据库记录用户偏好、历史任务、重要事实;
- **工作记忆**: 任务执行过程中的临时变量、草稿、代码片段,任务完成后可清理或归档。

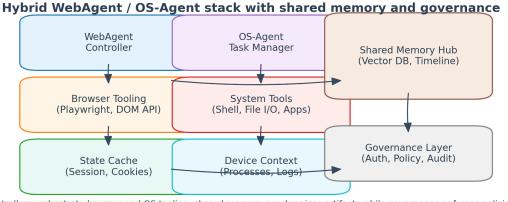
#### 2.3 安全与治理

- 对记忆写入实施过滤,避免敏感信息泄露;
- 使用 Guardrail 模型审核工具返回结果和模型下一步行动;
- 为不同工具设置频率限制与幂等校验,降低滥用风险。

## ${f 3 \quad WebAgent \ / \ OS-Agent \ }$ 实现思路

### 3.1 整体堆栈

WebAgent 与 OS-Agent 通过不同的工具层与上下文缓存对接浏览器或操作系统。 图?? 展示了两类 Agent 与共享记忆、治理层的协同。



Controllers orchestrate browser and OS tooling; shared memory synchronizes artifacts while governance enforces policies.

图 2: WebAgent / OS-Agent 混合堆栈: 控制器、工具、状态缓存与治理层。

#### 3.2 WebAgent 关键组件

- 浏览器控制: 基于 Playwright、Selenium、puppeteer 等驱动 DOM 交互;
- **页面理解**:结合 HTML 解析、Vision-Language 模型、可视化快照,生成结构化描述;
- 状态管理:会话、Cookie、localStorage 缓存,支持跨页面任务;
- 安全防护: 防止点击危险链接、执行脚本注入,通过策略引擎进行白名单校验。

### 3.3 OS-Agent 关键组件

- 系统工具: 终端命令、文件系统、应用程序 API、脚本解释器;
- 设备上下文: 进程列表、日志、权限状态、网络连接:
- 任务管理: 计划任务、进度追踪、回滚机制、异常捕获;
- 治理层: 访问控制、凭证管理、操作审计,确保系统安全。

#### 3.4 共享记忆与协同

WebAgent 与 OS-Agent 可通过共享向量缓存、事件时间线同步任务信息,支持跨平台协作(例如先在浏览器收集资料,再在本地整理报告)。

## 4 外部 API 与插件系统集成

#### 4.1 插件生态

- API 插件: 例如 Slack、GitHub、Jira、Salesforce,提供标准化 webhook 与 OAuth 授权;
- 数据插件:连接数据库、数据湖、知识图谱,提供查询与写入接口;
- **自定义插件**: 企业内部服务的封装,需要明确参数 schema、权限策略。

#### 4.2 集成模式

- 直接函数调用:在函数注册表中定义插件接口,由 LLM 直接选择执行:
- 代理层: 使用中间服务对请求进行二次验证、重试和日志记录;
- 工作流编排:将插件调用纳入 BPMN / workflow 引擎,与人工审批节点结合。

#### 4.3 API 安全策略

- 使用 JWT/OAuth2 进行身份验证,设置短期令牌并定期轮换;
- 记录调用审计日志,识别异常峰值、重复失败尝试;
- 对响应内容进行过滤与脱敏,避免敏感信息写入记忆。

#### 4.4 插件调用示例

Listing 2: 调用 Notion 数据库插件并写入结果

```
import requests
  import os
  NOTION_TOKEN = os.environ["NOTION_TOKEN"]
  DATABASE_ID = os.environ["NOTION_DB"]
  headers = {
      "Authorization": f"Bearer {NOTION_TOKEN}",
8
      "Notion-Version": "2022-06-28",
      "Content-Type": "application/json",
11
  }
12
  payload = {
13
      "parent": {"database_id": DATABASE_ID},
14
      "properties": {
15
           "Title": {"title": [{"text": {"content": "Geothermal Report"
16
              }}]},
           "Status": {"select": {"name": "In Progress"}},
17
      },
18
      "children": [
19
           {"object": "block", "type": "paragraph", "paragraph": {"
20
              rich_text": [
               {"type": "text", "text": {"content": "Initial findings
21
                  added by tool agent."}}
           ]}}
22
      ],
23
24
  resp = requests.post("https://api.notion.com/v1/pages", headers=headers
      , json=payload, timeout=15)
27 resp.raise_for_status()
```

## 实践建议

- 为函数调用和插件接口统一制定 JSON Schema, 便于自动校验与文档化。
- 建立工具调用的回放系统,对异常操作进行可视化排查、回滚与再训练。
- 在混合架构中使用"人类在环"审批节点,确保关键操作受控执行。
- 定期执行安全红队测试,验证工具层和治理层对异常行为的拦截能力。

## 参考文献

- OpenAI. "Function calling and other API updates." 2023.
- Anthropic. "Tool Use Capabilities in Claude." Technical Note, 2024.
- Yao et al. "ReAct: Synergizing Reasoning and Acting in Language Models." ICLR, 2023.
- Qin et al. "WebArena: A Realistic Web Environment for Building Autonomous Agents." NeurIPS, 2023.
- Microsoft Research. "TaskMatrix.AI: Empowering LLMs with OS-Level Tool Augmentation." arXiv, 2023.