

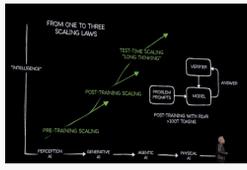
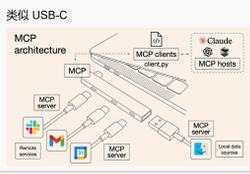
# MCP简介 (by @oracleblog)

## 什么是mcp

mcp, Model Context Protocol, 协议 主要解决什么问题

是工具集  
是插件包  
无思考 解决方法: 调用工具

多个AI模型获取多个数据源: M\*N问题 解决方法: 通用接口

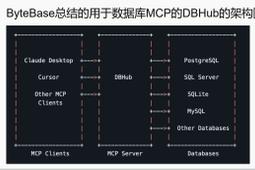
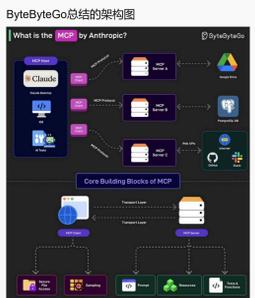
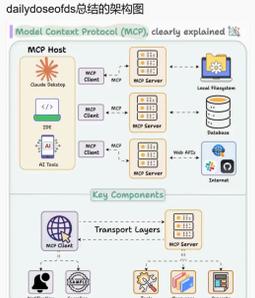
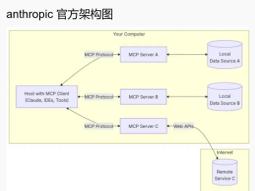


## 兴起

- AI发展三阶段: Generative AI (生成式AI)、Agentic AI (智能体)、Physical AI (具身AI) \* Agentic概念的兴起
- 2024年11月 anthropic 公布 mcp协议: "MCP 是一个新的开放标准, 让 AI 助手能够连接到数据所在的系统"
- manus的兴起: 通用型, 但是缺乏各自垂直领域
- 垂直领域: 做底层基础服务 各种mcp server
- 2025年3月 openai宣布支持mcp

## MCP相关概念

- MCP Host: MCP主机通常指的是需要通过MCP协议访问数据或服务的程序, 比如AI工具、IDE (如Visual Studio, PyCharm) 或桌面应用 (如Claude Desktop等)。一个可交互的AI环境+MCP客户端
- MCP Client: MCP客户端指通过标准化协议与服务端建立稳定连接并进行通信的程序, 客户端与服务端之间通常是一一对一连接。
- MCP Server: MCP服务器是一些轻量级的软件程序, 每个服务器暴露特定的功能或服务, 供MCP客户端调用。这些功能和服务通过统一的“模型上下文协议”进行标准化管理和通信。
- Local Data Source: 指本地计算机上的文件、数据库以及服务, 这些资源可以通过MCP服务器安全地访问。
- Remote Service: 通过互联网 (如API接口) 提供的外部系统, MCP服务器可连接并访问这些远程服务。



## MCP架构



## 常用的MCP

- MCP Client:
    - 常用举例: Claude Desktop, Cursor, Cline, Windsurf, Cherry Studio
    - Client分类: IDE集成开发环境, 桌面类工具, AI ChatBot
  - MCP Server:
    - 常用举例: 代码管理类 (Github, Gitlab), 高德地图, 百度地图, Google map, 网络服务类 (Cloudflare), 建模 (Blender), 前端设计 (Figma), 笔记类 (obsidian), 文件管理 (Google Driver), 资料查询 (ArXiv (查询文))
    - 数据库类: 通用 (DBHub, 通用数据库网关), MySQL, Milvus, PolarDb, OceanBase, 垂直 (PostgreSQL, Redis, MongoDB, SQLite, Supabase)
  - MCP Server汇总:
    - mcp.so, smithery.ai, github: awesome-mcp-servers, mcp-get.com
- Resource: 把Data, 文档等内容, 暴露给LLMs大语言模型
- Server-关键能力: Tools (让LLM, 在服务器上执行action), Prompt (创建可复用的提示词模板和工作流)
- Client和Server之间: MCP协议
- Server-Client沟通协议 (Transport Layer): STDIO, SSE
- 开源+商业化: MCP Server开发者, 通过开发MCP Server盈利
- 导航不是关键, 形成MCP Store平台是关键

## MCP和类似工具的区别

维度	MCP (Model Context Protocol)	LangChain Tool Calling	OpenAI Function Calling
核心功能/定义	- 以开放标准协议形式, 让 LLM 在运行时可动态调用外部工具。- 类似“USB-C 接口”, 可跨平台、跨服务器复用。- 提供统一的“服务器-客户端”, MCP 协议。	- 通过一个 LangChain 框架, 将工具 (Tool) 与多步推理 (Agent/Chain) 结合。- 强调在 Python/JS 等语言中内置各种工具定义并可灵活组合使用。- 适合多轮对话、复杂工作流。	- 在 OpenAI 模型原生支持, 通过预先定义函数及 JSON Schema, 让模型直接返回调用参数。- 模型判断是否需要调用函数, 再由开发者在代码中执行该函数。
主要优势	- 跨 LLM 和工具: 能与多种模型配合, 且具备“多对多”的扩展能力。- 标准化: 协议统一, 第三方服务可快速接入。- 动态扩展: 可在运行时新增或删除工具, 避免重启系统。- 可自托管: 安全可靠, 适合企业内部应用。	- 抽象度高: 提供 Agents/Chains 等高层抽象, 易于搭建复杂对话或工作流。- 工具定义灵活: 可在代码中自定义各种功能模块, 社区已有丰富示例。- 多步推理: 天然支持多轮对话、推理, 调用外部工具并返回结果。- 社区活跃: 文档与插件生态繁荣。	- 简单直接: 内置于 OpenAI 模型, 无需额外框架即可用 JSON 格式调用函数。- 结构化输出: 减少解析文本的负担, 更易获取确定的参数。- 集成度高: 对 OpenAI 模型“原生”支持, 单步调用非常方便。
主要劣势	- 生态尚不成熟: 开发者社区相对较小, 文档和插件支持仍在完善中。- 部署适配复杂: 需搭建 MCP 服务器并进行协议对接, 配置成本高。- 学习曲线: 对使用毒理解协议规范要求较高。	- 框架抽象层次深: 对新手有一定门槛, 调试与性能优化需要较多经验。- 高并发时的额外开销: 多层封装可能带来一定性能损耗。- 灵活性: 若项目仅需简单调用, 反而可能过度设计。	- 适用范围有限: 目前只支持部分 OpenAI 模型, 且对复杂多步推理不够灵活。- 稳定性问题: 可能会输出普通文本而非函数调用, 需要额外的错误处理/重试。- 不可扩展: 无法在运行时动态增加函数, 扩展新功能需重新定义。
适用场景	- 对外部工具和 LLM 数量均较多, 且需在运行时动态扩展的企业级应用。- 对安全和私有化部署要求高, 希望保留对协议控制权。- 需要统一标准接口, 跨团队/跨平台复用。	- 需要多步推理、复杂对话和丰富工具集成的应用 (如构建智能助手、数据问答 Agent 等)。- 追求灵活性, 希望快速迭代, 对 Python/JS 等语言生态依赖度高。- 适合对 LLM 应用进行深度定制的场景。	- 场景相对简单, 只需单次或少量函数调用即可完成的任务 (如解析用户上传并返回结构化结果)。- 需上线, 希望最小化集成成本, 直接调用 OpenAI API 即可。- 对多模型、多工具的需求不强, 单一场景足矣。

## MCP未来

- 优势:
  - 厂商中立带来的大生态: 协议, 不依赖某个AI厂商, 不是服务于某个AI的增值服务, 不是function call
  - 创新门槛的降低: 大量开发者开发 生态繁荣
  - 跨领域的融合: 非简单问答, 操作机器和设备, 不仅仅IT和互联网领域, 可能工业制造、医疗、教育等等
- 风险:
  - AI厂商推出替代协议
  - 安全和边界: LLMs大语言模型如何有效调用MCP服务, LLMs如何决策使用哪个或者哪些MCP, “公共基础服务”如何实现其商业化价值, 如何持续投入