

Agent 市场现状:

Agent 结果的准确度因素: 样本数据 * 模型能力。从 AI coding 借鉴, 目前的 Agent 问题是, browser use 的样本量巨大, 模型能力不 match, 导致结果的准确度不够高。随着模型能力提升, 当模型能力可以 match 巨大样本量时, 即可达到高准确率效果。全球软件开发市值大约 3 万亿-4 万亿美金, 如果 AI 能够在其中提升 5% 的效率, 那就是 1500 亿美金的市场。目前 AI coding 只是一个几十亿小一百亿美金的市场规模, 所以目前还有很大的增长空间。

Agent 现阶段的目标及机会

Agent 架构: Runtime + Agentic + Knowledge

目标: 生成 Agent 快一点; Agent 处理的效果好一点

机会:

在“快一点”上, 提供 Agent Infra 基础环境能力。在云服务的基础上提供通用的 Agent 生成平台以及为 Agent 服务的通用能力。

具体而言, 举例: Agent Infra 两大明星产品: E2B、Browserbase。E2B 提供 Agent 运行环境即 coding 和 running 环境。Browserbase 提供 Agent 获取上下文有效信息的途径。其中 Agent 的运行环境除了基础的逻辑执行环境, 还可能包含其他特定领域的环境, 如: 运算数学竞赛题的环境、或是在强化学习过程中传感器信号处理环境等。

在“好一点”上, 不通的 Agent 根据目标不同设定不同的策略。

如：侧重在更好的上下文？更好的底层模型？还是更好的反馈机制？目的是使得 Agent 尽最大可能简单好用。存在的形态也以最大程度方便用户的形态存在。

Agent 的框架：

思维范式转变 1：

old: AI 学习的路径是从人类知识库学习逻辑，然后不断逼近人类的认知和逻辑

new: AI 学习的路径是从人类知识库学习先验知识，然后输出结果获取外界反馈，再基于结果的反馈创新。

思维范式转变 2：

old: AI 生成的内容，需要人 review 逻辑是否正确。

new: AI 生成的内容直接在 sandbox 中运行，通过功能测试验证结果是否正确

对于思维范式 2 的转变，我认为其实是把程序设计者自测流程省略或者是 AI 自己 review 逻辑，直接到测试环节进行功能测试，对于测试用例的全面及精细度要求会更高。

思维范式转变 3：

old: 人引导 Agent 按照某种预设逻辑做事情，过程导向。

new: 人设定好自己想要什么，直接让 Agent 去做，结果导向。

对于思维范式 3 的转变，以前的方式没有充分的利用 AI 的并行优势，相比之下，人的思维模式是线性的，按照逻辑前后依次执行，寻找局部最优解。新的方式充分利用了 AI 可以针对解决某个问题，同时出若干种方案，在若干种方案中寻找最优解的动态规划能力。

收录信息小宇宙-《从 E2B 到 Broswebase, Agent Infra 新热点中有哪些大机会》