







Agent基础

PART ONE

Qwen-Agent

PART TWO



Agent基础: Agent的定义

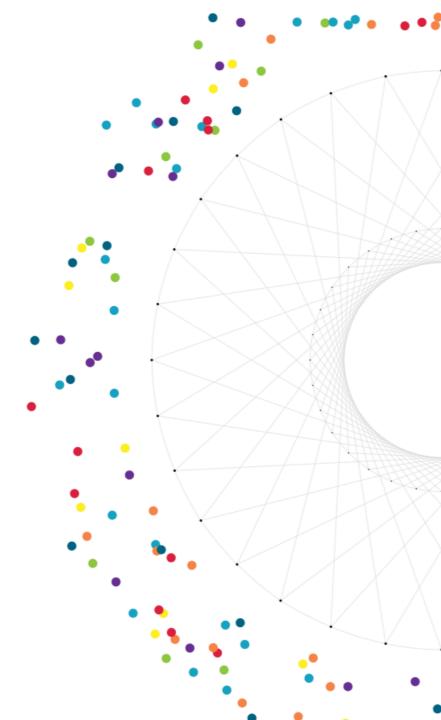
Agent的定义

哲学层面

Agent是带有欲望、信仰、意图和行动能力且具备主观能动性的任何人或任何其他实体。

人工智能层面

与哲学层面的定义存在一定差异,Agent是一个可感知周围环境并做出相应决策,而后采取行动的计算实体。



符号式Agents

符号智能时代的产物,使用符号抽象来描述规则和推理过程。

强化学习式Agents

基于强化学习方法,考虑Agent与环境的交互、以最大化累计奖励为目的来进行训练,以提高Agent应对复杂环境的能力。

大语言模型式Agents

迁移学习帮助Agent基于在其他任务上的可用知识进一步训练来适应新任务;元学习指示Agent学习"如何学习",从少量新任务样本去推断如何学习新任务,从而适应新任务。



反馈式Agents

相比考虑建模复杂的符号推理,更关注与其他Agent或环境的交互,讲究更快速的"感知-行动"反应。

迁移学习、元学习式Agents

迁移学习帮助Agent基于在其他任务上的可用知识进一步训练来适应新任务;元学习指示Agent掌握"如何学习",从少量新任务样本去推断如何学习新任务,从而适应新任务。

符号式Agents Symbolic Agents

符号智能时代的产物,使用符号抽象来描述规则和推理过程。

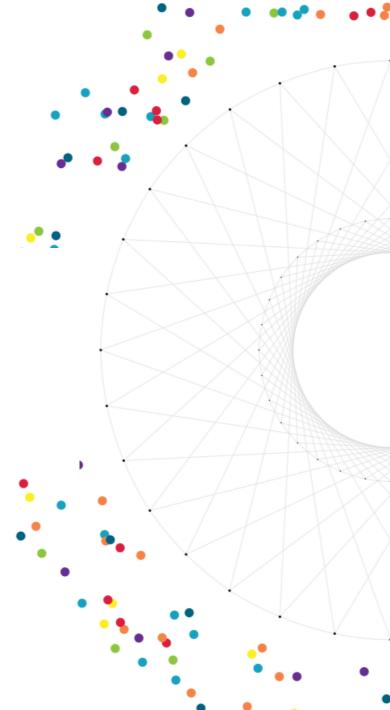
主要特点:

- 可解释性强;
- 难以描述复杂的现实世界问题;
- 相关推理算法复杂性高。

grandparent(A, C) : parent(A, B),
 parent(B, C).

parent(John, Mary).
parent(Mary, Adam).

grandparent(John, Adam)



反应式Agents Reactive agents

相比考虑建模复杂的符号推理,更关注与其他Agent或环境的交互,讲究更快速的"感知-行动"反应。

- 优先考虑输入输出的直接映射以求快速反应;
- 缺乏复杂决策与规划能力。

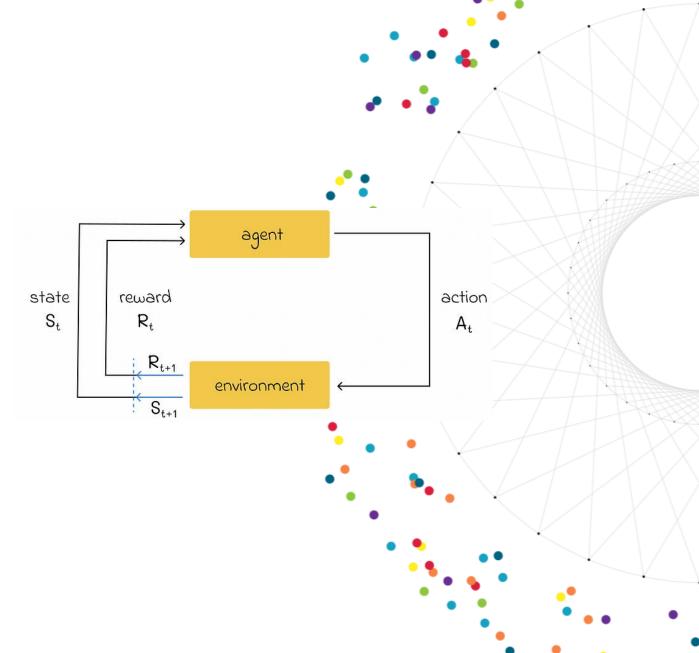


强化学习式Agents

Reinforcement learning-based agents

基于强化学习方法,考虑Agent与环境的交互、以最大化累计奖励为目的来进行训练,以提高Agent应对复杂环境的能力。

- 训练时间过长;
- 采样效率低;
- 处理复杂现实问题时,训练稳定性难以控制;
- 训练过程无需明确的人为干预。

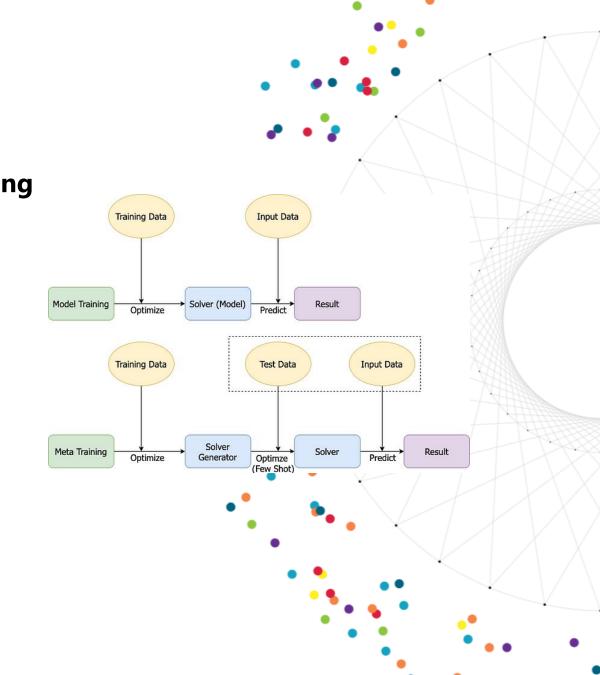


迁移学习、元学习式Agents

Agents with transfer learning and meta learning

迁移学习帮助Agent基于在其他任务上的可用知识进一步训练来适应新任务; 元学习指示Agent学习"如何学习",从少量新任务样本去推断如何学习新任务,从而适应新任务。

- 不过度依赖大量再训练样本;
- 再训练负担较小;
- 预训练样本需求量大。



大语言模型式Agents Large language model-based agents

考虑到大语言模型对语言的理解与生成能力,将其作为Agent的控制部件,用于与环境或其他Agent进行交互,并可扩展出感知与行动能力。

- 具有堪比符号式Agent的推理与规划能力;
- 可以从环境中得到反馈,并经过思考做出进一步行动;
- 通过强泛化性适应各种任务而无需更新参数。

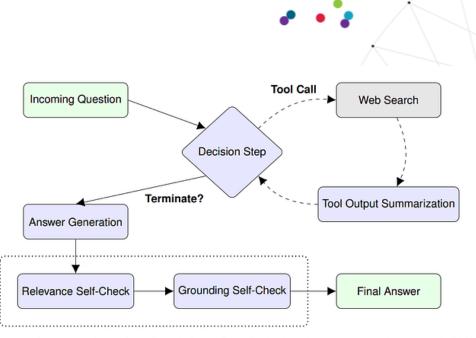


Figure 2: A state machine of the Search Agent flow. Each blue shape corresponds to a single LLM call and defines a separate type of the reasoning step.

LLM作为Agent主体的潜力

自主性

自主性指的是Agent可在没有其他外力直接干预的情况下运作,并可对自身的行为及状态拥有一定的控制能力。

反应性

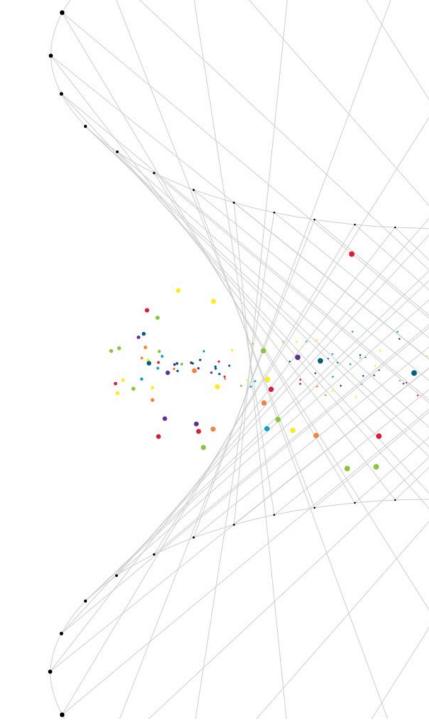
反应性指的是Agent面对来自环境的刺激或变化所能迅速做出恰当反应的能力。

积极主动性

积极主动性指的是Agent以任务目标为导向主动采取行动的能力,即是对Agent的推理、规划能力提出了要求。

社会交互能力

社交能力指的是Agent通过某种 "Agent通信语言"与包括人类在内的其他Agent进行交互的能力。

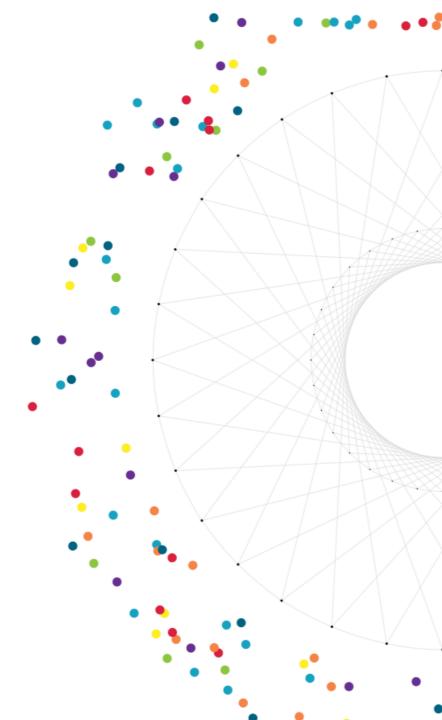


自主性

Autonomy

自主性指的是Agent可在没有其他外力直接干预的情况下运作,并可对自身的行为及状态拥有一定的控制能力。

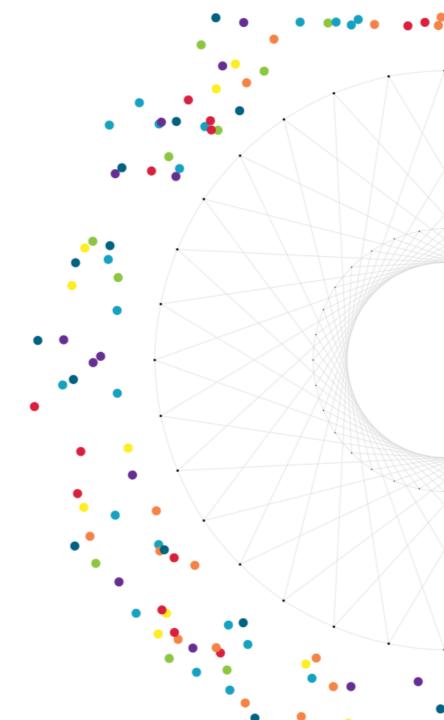
对于LLM来说,其拥有一定自我导向的探索、决策能力,主要表现为以下两点:其一是LLM能根据环境提供的输入来适应性地调整输出;其二是LLM在一定程度上可以创造出非显式编入过的内容。由此在将可用工具纳入环境中时,LLM甚至可以根据可用工具和任务编排出计划并且执行计划来达成任务。



反应性 Reactivity

反应性指的是Agent面对来自环境的刺激或变化所能迅速做出恰当反应的能力。

对于LLM来说,传统意义上的LLM只能感知文本、输出文本,但仍可以通过引入对视觉、语音等多模态数据的编码来扩展感知空间,然后通过输出访问给定外部具身或工具对应的"想法"来扩大行动空间。因此LLM可以应付来自多种模态的环境,并且使用丰富的外部部件做出响应。

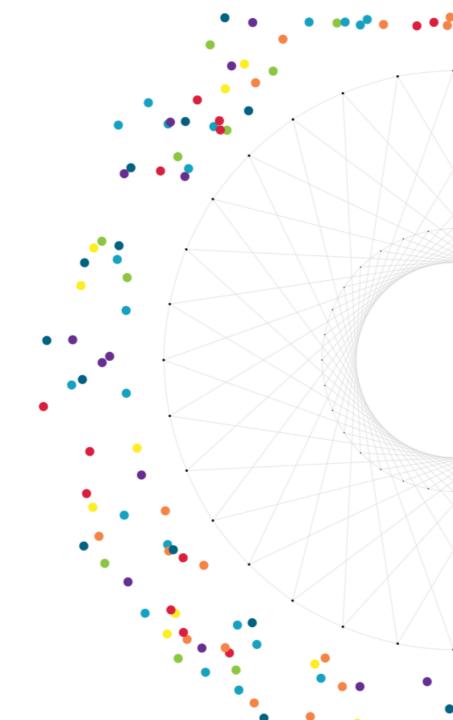


积极主动性

Pro-activeness

积极主动性指的是Agent以任务目标为导向主动采取行动的能力,即是对Agent的推理、规划能力提出了要求。

对于LLM来说,LLM具备一定的逻辑推理能力与涌现能力,使得其能胜任目标重构、任务分界、调整计划等情景。

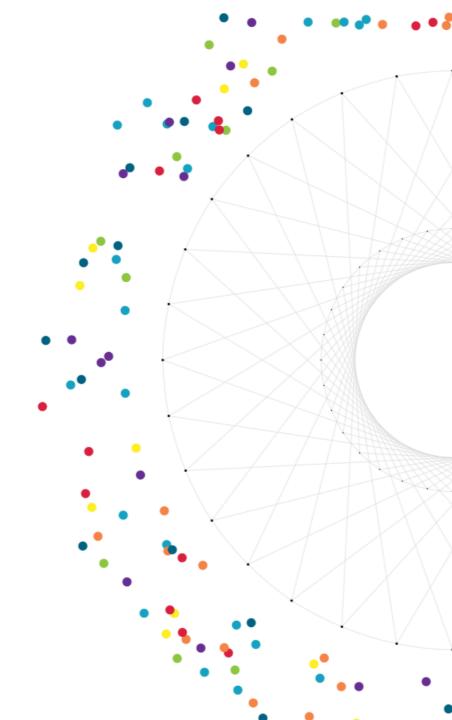


社会交互能力

Social ability

社交能力指的是Agent通过某种"Agent通信语言"与包括人类在内的其他Agent进行交互的能力。Agent通过合作、竞争等社交可以更好地完成任务

对于LLM来说,其具有强大的自然语言交流能力,比之其他结构化语言或协议语言具有更高的透明度与可解释性,且蕴含更丰富的信息,使得人类也能轻易参与其中。





环境配置

搭建并激活虚拟环境

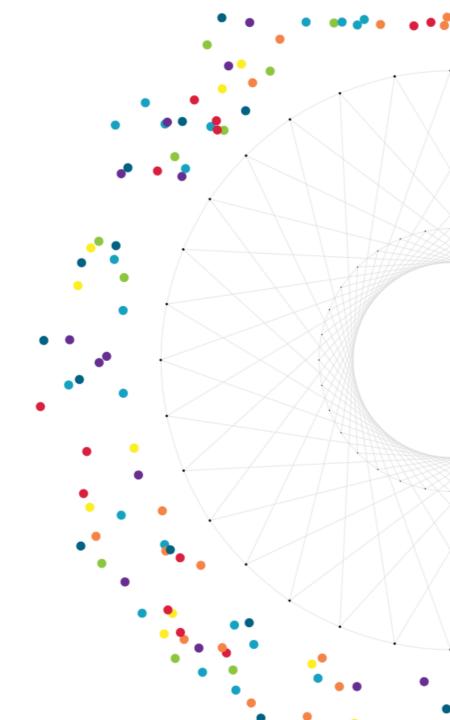
conda create –n qwenagent python=3.10 pip –y conda activate qwenagent

#安装框架

cd Qwen-Agent pip install –e ./

安装其他必须库

pip install openpyxl pip install pytest



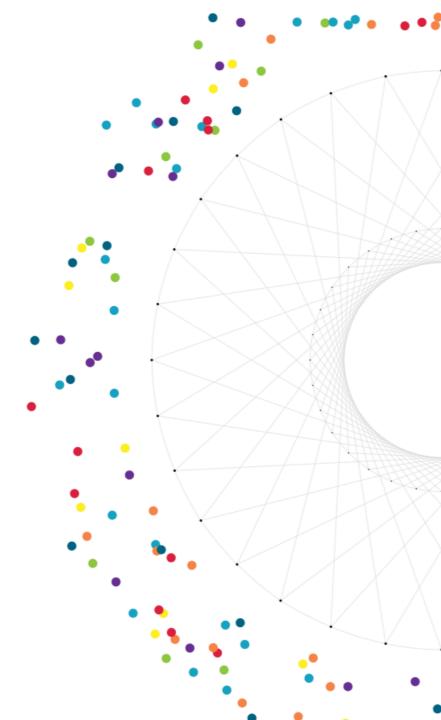
API-KEY 申请

DashScope API-KEY

https://help.aliyun.com/zh/dashscope/developer-reference/activate-dashscope-and-create-an-api-key

高德地图API-KEY

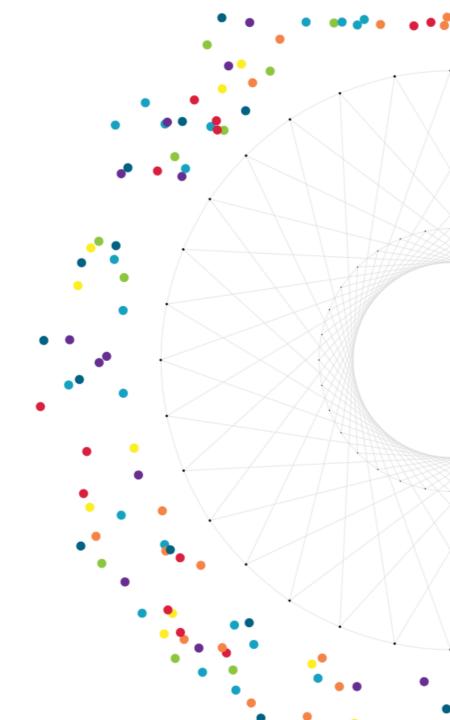
https://lbs.amap.com/api/webservice/guide/createproject/get-key



实操代码

 $examples/simple_assistant_weather_bot.py$

查询指定区域的天气状况,并表达对气温的感受,且根据既有信息绘制对应的城市图景。





参考内容

- 1. https://arxiv.org/abs/2309.07864
- 2. https://github.com/QwenLM/Qwen-Agent
- 3. https://help.aliyun.com/zh/dashscope/developer-reference/activate-dashscope-and-create-an-api-key
- 4. https://lbs.amap.com/api/webservice/guide/create-project/get-key
- 5. http://incompleteideas.net/book/RLbook2020.pdf
- 6. https://www.linkedin.com/pulse/learning-learn-gentle-introduction-meta-learning-jesus-rodriguez
- 7. https://arxiv.org/abs/2312.10003

