InternLM 第一课

线上课程

1.通用大模型:一个模型应对多种任务、多种模态

2.书生浦语大模型:

- 1. 2023/6/7 发布InternLM
- 2. 2023/8/4 多模态预训练语料库开源 (书生万卷)
- 3. 2024/1/7 InternLM 2开源-----7B/20B

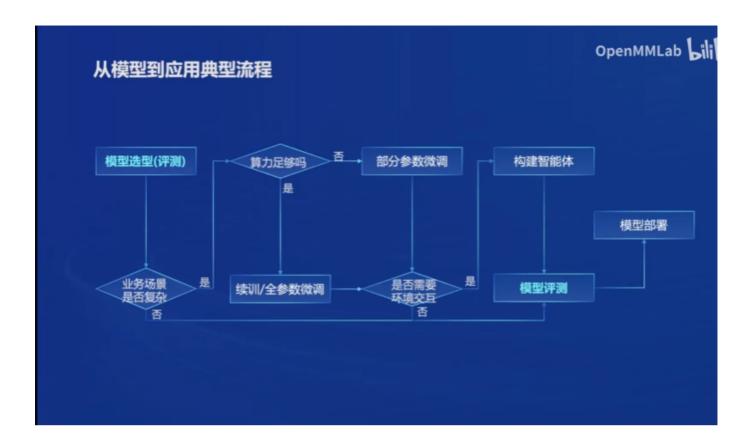
主要亮点:超长上下文;综合性能提升(推理、数学、代码);加入代码解释器

开源模型中表现较好

数据分析: 可以读取Excel表格进行数据分析



3.从模型到运用



4.书生浦语全链路开源开放体系



1. 数据集: 书生万卷1.0 (2T, 多模态,中文);书生万卷CC(400GB,英文)

下载地址: OpenDataLab

2. 预训练:加速50%;开箱即用

3. 微调:增量续训(让基座模型学习新知识,比如垂直领域知识;训练数据为:书籍、文章等);有监督微调(学会理解指令,可以注入少量领域知识,训练数据为:高质量对话、问答数据)



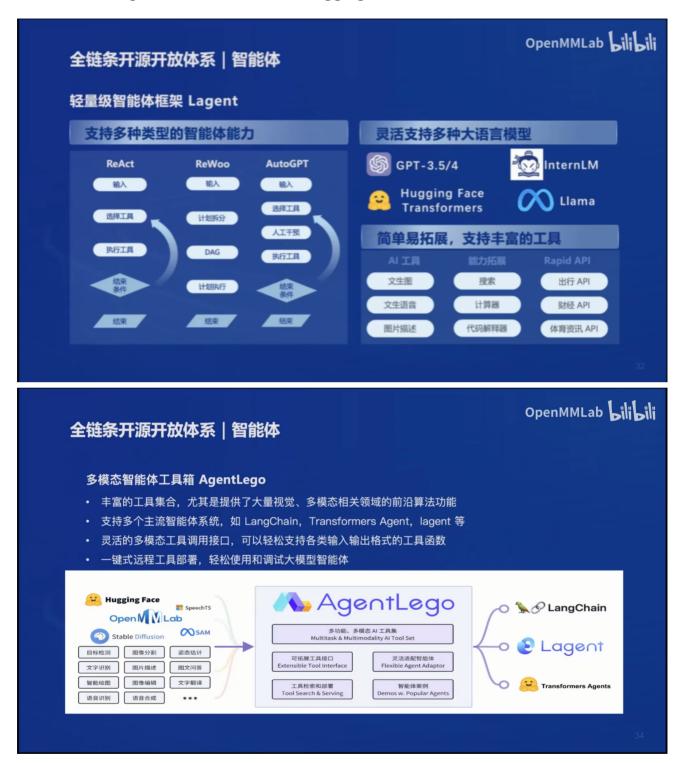
4. 评测: 1/30发布OpenCopmass 2.0

CompassKit-大模型评测全栈工具链; CompassHub:评测基准社区

5. 部署:



6. 智能体框架: Lagent: 支持GPT3.5,GPT4, Hugging Face等主流模型



后续可以考虑使用AgentLego

论文

1. 大型语言模型 (LLM) 的发展包括几个主要阶段: 预训练、监督微调 (SFT) 和从人类反馈中强化学习 (RLHF) 、

- 2. 贡献: Conditional Online RLHF;200K上下文;详细展示了全流程
- 3. 预训练:
 - 1) 文本数据: 为了将这些来源转化为预训练数据集,我们首先对所有数据进行标准化,将其格式化为特定的格式,按类型和语言进行分类,并以JSONL的形式存储。接着,我们对所有数据应用一系列处理步骤,包括**基于规则的过滤、数据去重、安全过滤和质量过滤**。这些步骤最终生成了一个丰富、安全且高质量的文本数据集。
 - 2) 代码数据: 高质量数据将被训练多次,中等质量数据将训练一次,低质量数据将丢弃;针对Python文件的格式,传统的空白消除会产生问题,所以以文件形式进行保存;利用交织数据对涉及基于依赖关系的多个代码文件进行串联(参考文献提到邻接列表和字典、此处是正则表达式?)

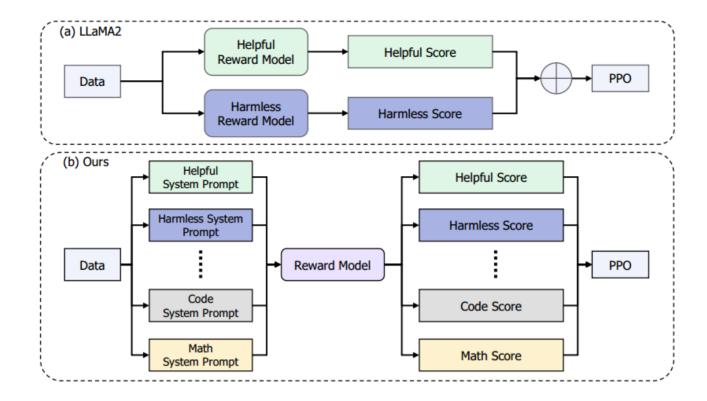
3)长文本数据:长度选择+统计过滤器+Perplexity filters,其中Perplexity filters只选择这种文本:"两个文本片段P (S2|S1)之间的条件概率,其中S1在S2之前,只保留条件概率高于单独估计P(S2)的概率";对于阈值的选择:为每个领域设置不同的阈值

4. 预训练超参数:

Params	n _{layers}	n_{dim}	n _{kv_heads}	n _{q_per_head}	Learning Rate	Batch size
1.8B	24	2048	8	2	3e-4	4M
7B	32	4096	8	4	3e-4	4M
20B	48	6144	8	6	3e-4	5M

Table 3: Hyper-parameters for InternLM2 models.

- 5. InternLM2在InternLM2-Base这个基座模型上进行了特定领域的增强训练(数学、推理等)
- 6.**Alignment(协同?**):包括SFT(supervised fine-tuning)和RLHF(reinforcement learning from human feedback)
 - 1. SFT:7B和20B模型都使用AdamW优化器进行一个epoch的训练,初始学习率为4e-5
 - 2. RLHF:采用COOL RLHF(conditional online xxxxxx):该机制允许奖励模型**根据特定条件动态地将注意力分配给各种偏好**,从而优化整合多种偏好。此外,COOL RLHF采用**多轮在线RLHF策略,使LLM能够及时适应新的人类反馈,减少奖励黑客的发生**



7.效果评估:基本与SOTA持平/超越。