作者:看图学

链接: https://www.zhihu.com/question/608820310/answer/3091336166

来源: 知乎

著作权归作者所有。商业转载请联系作者获得授权,非商业转载请注明出处。

最近大模型发展卷的很,<u>王慧文</u>都被整抑郁了。想要研究学习大模型,应该从哪里开始呢?

目前大模型发展生态最好的当属 Meta 的 LLaMA 模型。如果 GPT 系列是 Windows 操作系统(巧了,OpenAI 的大东家目前就是微软),那么 LLaMA 就是 Linux。如果 GPT 系列是苹果手机,那么 LLaMA 就是安卓。如果你想基于大模型做一些事情,无论是创业还是研究,最好选择一个生态好的模型,毕竟有人用才有市场。

ChatGPT 演化的路径如下图所示。



图片中分了 4 个阶段,但是第三个和第四个阶段一般都会放在一起,属于对齐阶段。所以一般会分成如下 3 个阶段:

• Stage 1: 预训练(Pretrain)

• Stage 2: 监督微调(SFT)

• Stage 3: 对齐(Reward Model + RLHF)

既然已经有了成功 ChatGPT 这一成功的案例,大家都想基于 LLaMA 把这条路再走一遍,以期望做出自己的 ChatGPT。

所以**基于 LLaMA 的模型虽然很多,但是基本都可以放到上面 3 个框架当中**。本文就沿着预训练、监督微调、对齐(RW+RLHF)这一路径来梳理一下 LLaMA 生态中的各个模型。

主要是点出这些模型处在大模型训练的那一个阶段,以及都做了哪些创新性的工作,方便你根据自己的兴趣和资源来选择使用哪一个,对中文支持比较好的也都有注明。

## Stage1 预训练: LLaMA 复现

## RedPajama

- 参考 LLaMA 论文中的训练数据, 收集并且开源可商用。
- https://github.com/togethercomputer/RedPajama-Data

## Baichuan-7B(支持中文)

- 采用 LLaMA 的相同架构,在中文上做预训练。可商用。
- <u>王小川</u>这次做大模型的切入点其实挺不错的,绑定到 LLaMA 的生态上,然后在中文上有所突破。可能也在构思新三级火箭了吧。
- 目前 Baichuan 可以算是第一个 LLaMA 中文预训练模型, 所以**后面的工作都可以在这上面都走一遍**,估计没多久 Baichuan-Alapca, Baichuan-Vicuna 就都出来了。
- https://github.com/baichuan-inc/baichuan-7B

## **OpenLLaMA**

- 参考 LLaMA 的代码,在 Apache 2.0 license 下的重新实现和训练。使用了 RedPajama 训练集合。
- <a href="https://github.com/openlm-research/openllama">https://github.com/openlm-research/openllama</a>

### Lit-LLaMA

- 参考 LLaMA,在 Apache 2.0 license 下的只有代码的重新实现。同时支持加载原始 LLaMA 和 OpenLLaMA 的权重。
- https://github.com/Lightning-AI/lit-llama

## Stage 2: 监督微调

因为预训练模型本质上还是个续写模型,所以并不能很好的满足人们的需求,所以监督微调的作用就是微调模型产生理想的回复。

在监督微调这里,大家目标都是一样的,但是做法有些不同,主要是有钱和没钱的区别。

有钱你可以<u>全参数微调</u>,没钱就只能使用一些低成本的方法,英文叫PEFT(Parameter-Efficient Fine-Tuning)。

PEFT 确实是想我这种平民玩家的首选,但是有钱也可以用 PEFT,它可以让你微调更大的模型。比如我们就只能玩玩 10B 的,有点小钱用 PEFT 玩个几十 B 的问题不大。

## 2.1 LLaMA + Instruction Finetuning(全量参数)

### Alpaca

- Ilama7b + self-instruct 数据指令微调。算是最早迈出 LLaMA+SFT 这一步的模型。最开始并没有提供权重,后来通过 diff 的方式给出,需要 LLaMA 原始模型才能恢复, github 上有教程。
- 当时他们采用 1 张 8 卡 A100(80G 显存),52k 的数据,训练了 3 个小时。训练成本大概是 100 刀。
- <a href="https://github.com/tatsu-lab/stanford">https://github.com/tatsu-lab/stanford</a> alpaca

### Alpaca 衍生模型

- BELLE(支持中文): 最早是基于 BLOOM的,后来也支持 LLaMA <a href="https://github.com/LianjiaTech/BELLE">https://github.com/LianjiaTech/BELLE</a>
- openAlpaca: OpenLLaMA + databricks-dolly-15k dataset 进行指令微调 https://github.com/yxuansu/OpenAlpaca
- gpt4-x-alpaca: 用 GPT4 的 数 据 微 调 , 数 据 集 为 GPTeacher <a href="https://huggingface.co/chavinlo/gpt4-x-alpaca">https://huggingface.co/chavinlo/gpt4-x-alpaca</a>

#### Vicuna

- Ilama13b + ShareGPT 对话数据,微调
- 研发团队基于 Vicuna 发布了 FastChat 对话机器人。
- 和 Alpaca 一样,受协议限制,vicuna 模型公布的权重也是个 delta,每个参数要加上 llama 原来的权重才是模型权重。
- https://github.com/lm-sys/FastChat

### Vicuna 衍生模型

• gpt4-x-vicuna-13b: 用 GPT4 的 数 据 微 调 , 数 据 集 为 GPTeacher https://huggingface.co/NousResearch/gpt4-x-vicuna-13b

#### WizardLM

- 采用了 Evol-Instruct 来构造指令,可以产生一些很难的指令.
- 1. 深度演化包括五种操作:添加约束、深化、具体化、增加推理步骤并使输入复杂化。
- 2. In-breadth Evolving 是突变,即根据给定的指令生成全新的指令
- 3. 进化是通过提示+LLM 来实现的。
- <a href="https://github.com/nlpxucan/WizardLM">https://github.com/nlpxucan/WizardLM</a>

#### TÜLU

- 使用 LLaMA + Human/GPT data mix 微调
- 验证了很多结论,论文值得一看。https://arxiv.org/abs/2306.04751
- <a href="https://github.com/allenai/open-instruct">https://github.com/allenai/open-instruct</a>

#### **GPT4ALL**

- LLaMA 用 80w 的 GPT3.5 的数据(code, story, conversation)微调而来。
- <a href="https://github.com/nomic-ai/gpt4all">https://github.com/nomic-ai/gpt4all</a>

#### Koala

- LLaMA13B 基于 ChatGPT Distillation Data 和 Open Source Data 训练而来。
- 具体数据见下面:
  - https://bair.berkeley.edu/blog/2023/04/03/koala/

## OpenBuddy(支持中文)

- 基于 LLaMA, Falcon, OpenLLaMA 微调的,只说用了对话数据,细节没透漏。
- <a href="https://github.com/OpenBuddy/OpenBuddy">https://github.com/OpenBuddy/OpenBuddy</a>

#### Pygmalion 7B

- 给予 LLaMA 微调,使用了不同来源的 56MB 的对话数据,包含了人工和机器。
- <a href="https://huggingface.co/PygmalionAl/pygmalion-7b">https://huggingface.co/PygmalionAl/pygmalion-7b</a>

#### 2.2 LLaMA + PEFT

PEFT 目前最流行的是 LoRA,挺巧妙的架构,可以看看 <a href="https://arxiv.org/abs/2106.09685">https://arxiv.org/abs/2106.09685</a>。

下面大多数的模型都是 LLaMA+lora 的架构,不只是文本,AIGC 的头部网站 <a href="http://civitai.com">http://civitai.com</a> 上很多模型也都是基于 lora 的。

最近还出了 QLoRA,在 LoRA 的基础上加入了量化,进一步降低显存的使用。 https://arxiv.org/abs/2305.14314。

#### Baize

- LLaMA + Lora
- https://github.com/project-baize/baize-chatbot

### LLaMA-Adapter

- LLaMA + Adapter Layer
- https://github.com/OpenGVLab/LLaMA-Adapter

#### CalderaAI/30B-Lazarus

- 似乎是多个 LoRA 的 merge, 但是没太公布太多细节。
- 在 huggingface 的 leaderboard 上排名还挺靠前。
- https://huggingface.co/CalderaAI/30B-Lazarus

### Chinese-LLaMA-Alpaca(支持中文)

- https://arxiv.org/pdf/2304.08177.pdf
- LLaMA + 扩词表 + lora
- Chinese LLaMA 是属于局部参数预训练
  - o Stage1: frozen encoder,只用来训练 <u>Embedding 层</u>。
  - o Stage2: 只训练 Embedding, LM head, lora weights
- 在 Chinese LLaMA 的基础上,仿照 Alpaca 训练了 Chinese Alpaca
- <a href="https://github.com/ymcui/Chinese-LLaMA-Alpaca">https://github.com/ymcui/Chinese-LLaMA-Alpaca</a>

### Chinese-Vicuna(支持中文)

- 基于: https://github.com/tloen/alpaca-lora
- lora + 中文 instruction 数据
- chatv1 的数据使用了 50k 中文指令+对话混合数据。
- 并没有扩充词表,据说 Vicuna1.1 并没有扩充词表,但是中文效果不错。
- <a href="https://github.com/Facico/Chinese-Vicuna">https://github.com/Facico/Chinese-Vicuna</a>

## Stage 3: 对齐(LLaMA + FT + RHLF)

• 这部分可以说是把 ChatGPT 的路径完整走了一遍。

## StableVicuna

- Vicuna = LLaMA + FT
- StableVicuna = Vicuna + RLHF
- https://github.com/Stability-AI/StableLM

## StackLLaMA

- SFT: LLaMA + Lora
- RM: LLaMA + Lora + 分类
- https://huggingface.co/blog/zh/stackllama

## 其他: LLaMA 推理优化

#### 11ama. cpp

- 用 C/C++实现的推理,不依赖显卡。
- <a href="https://github.com/ggerganov/llama.cpp">https://github.com/ggerganov/llama.cpp</a>

#### GPTQ-for-LLaMA

- 4 bits quantization of LLaMA using GPTQ.
- https://github.com/qwopqwop200/GPTQ-for-LLaMa

# 写在最后

上面的模型 github 中一般都有模型下载,但是国内的网络你懂得,有时候下载不下来。如果需要 LLaMA 模型的权重,可以看这一篇: ChatGPT 平替模型: LLaMA (附下载地址,平民玩家和伸手党的福音!)