# ChatGLM 微调改进

卢艳峰

August 12, 2023

## 前言

- 进一步微调 ChatGLM2-6B 模型。
- 阅读 GPT-1 和 GPT-2 原论文。

#### stream\_chat

```
def build_stream_inputs(self, tokenizer, query: str, history: List[Tuple[str, str]] = None):
if history:
    prompt = "\n\n[Round {}]\n\n答: ".format(len(history) + 1, query)
    input_ids = tokenizer.encode(prompt, add_special_tokens=False)
    input_ids = input_ids[1:]
    inputs = tokenizer.batch_encode_plus([(input_ids, None)], return_tensors="pt", add_special_tokens=False)
else:
    prompt = "[Round {}]\n\nÄ: ".format(len(history) + 1, query)
    inputs = tokenizer([prompt], return_tensors="pt")
inputs = inputs.to(self.device)
return inputs
```

#### stream\_chat

### **BAAI/bge-large-zh**

- 效果并不好。
- 调节了 VECTOR\_SEARCH\_TOP\_K, SENTENCE\_SIZE
- 测试用例: 国家药监局正在进行什么工作?
- · 测试用例保存在:《药品标准管理办法》政策解读.xlsx
- 目前依旧使用: GanymedeNil/text2vec-large-chinese

## 数据处理:问答数据

· 从 60 个 excel 文件中读取问答数据,一共 4707 条问答数据。

## 微调效果 (无上下文)

- 总共训练 68 epoch,最终的 loss 为: 0.2588。大约 30 epoch 时 loss 开始小于 1。
- batch size: 4, trainable parameters: 1,949,696
- · 没有收敛,如果继续增加训练时间,loss 会继续降低。
- 没有发现明显的灾难性遗忘。
- 如果没有提供上下文,模型依旧是自己瞎编答案。

## 计划

- 研究常用的评估指标,从定性评估转变为定量评估。
- 阅读 GLM 论文,加深对大语言模型的认识。
- 继续简化并重构项目代码,强化核心功能。
- 利用Sphinx生成文档,使得项目的生命力更长。

## 参考

- ChatGLM-Efficient-Tuning: https://github.com/hiyouga/ChatGLM-Efficient-Tuning
- langchain-ChatGLM: https://github.com/imClumsyPanda/langchain-ChatGLM
- GPT-1: Improving Language Understanding by Generative Pre-Training
- GPT-2: Language Models are Unsupervised Multitask Learners

## **Thanks**

分享人:卢艳峰