教育行业大模型及应用开发实战

一、实验介绍

1.1 实验概述

本实验以教育行业的《第三批国家级一流本科课程认定工作》文件为例对 ChatGLM3-6B 模型进行lora微调,使其具备文件中的知识,并且对微调后的模型进行Web展示和发布,实现对该大模型的开发实战。

1.2 实验目标

- 根据文件《第三批国家级一流本科课程认定工作》构建数据集
- 利用LoRa技术微调ChatGLM-6B大模型
- 利用gradio实现Web Demo并发布

1.3 预备知识

- 了解大语言模型的基本原理
- 了解LoRa的基本原理
- 掌握python和pytorch的基本使用

二、实验内容

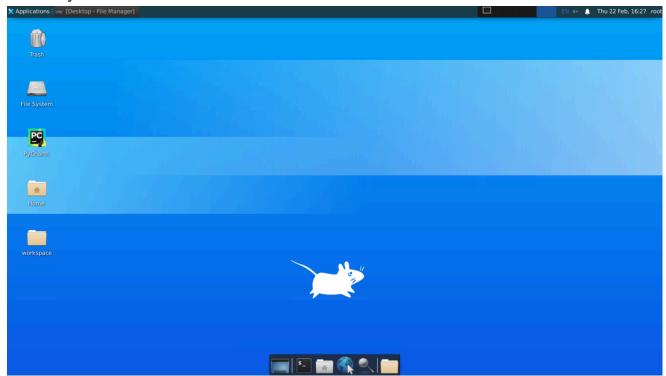
2.1 实验准备

当前云桌面实验环境中,已准备好了下述所有的实验材料。

2.1.1 环境准备

- 操作系统: Ubuntu20.04
- CPUs: 1个节点, 32核CPU, 128GB 内存

- GPUs: 1张A40, 40GB显存
- Python: 3.9, 所需依赖提供在requirements.txt中,实验环境中已提前装好
- IDE: PyCharm开发环境,双击桌面快捷方式即可启动



2.1.2 模型准备

- 实验提供ChatGLM-6B大模型,可直接进行实验
- 大模型位置在"/mnt/model/chatglm3-6b1012"

2.2 数据集构建

实验提供了文件《第三批国家级一流本科课程认定工作》的pdf文件,现在要根据文件内容设计QA对来构建数据集。

2.2.1 利用ChatGPT获取QA对

考虑到所需QA对数量较多,人工实现质量不高且效率低,因此可尝试使用ChatGPT帮助提取QA对。首先需要将文件的文字提供给ChatGPT,然后输入以下提示词:

请根据文件内容构造150个问答对,格式为{"conversations": [{"role": "user", "content": 问题"}, {"role": "assistant", "content": "答案"}]}

最终得到的效果如下:



2.2.2 构建数据集

对得到的QA对按照2:1划分为训练集和验证集分别保存到"train.json"和"dev.json"中方到"data"目录下得到最终的数据集。

2.3 LoRA微调与推理

本部分参考了THUDM/ChatGLM3的finetune_demo部分的代码,实验目录下所提供文件皆可在相应github中找到。

2.3.1 模型微调

在实验中,我们将使用LoRA进行微调。以下是微调的基本命令:

python finetune_hf.py data /mnt/model/chatglm3-6b1012 configs/lora.yaml

其中data是数据集目录,/mnt/model/chatglm3-6b1012是模型位置,configs/lora.yaml则是配置文件,如需要改动可另外设置,得到实验结果如下:

```
Loading checkpoint shards: 100% 7/7 [00:07<00:00, 1.01s/it]
trainable params: 1,949,696 || all params: 6,245,533,696 || trainable%: 0.031217444255383614
--> Model
--> model has 1.949696M params
Setting num proc from 16 back to 1 for the train split to disable multiprocessing as it only contains one shard.
Generating train split: 100 examples [00:00, 11422.40 examples/s]
Setting num_proc from 16 back to 1 for the validation split to disable multiprocessing as it only contains one shard.
Generating validation split: 50 examples [00:00, 12401.11 examples/s]
Setting num_proc from 16 back to 1 for the test split to disable multiprocessing as it only contains one shard.
Generating test split: 50 examples [00:00, 11923.77 examples/s]
Map (num_proc=16): 100%| 100/100 [00:00<00:00, 227.41 examples/s]
train dataset: Dataset({
    features: ['input_ids', 'labels'],
    num rows: 100
})
***** Running Prediction *****
  Num examples = 50
  Batch size = 16
100%|
                                 4/4 [00:06<00:00, 1.68s/it]
```

2.3.1 模型推理

在完成微调任务之后,我们可以查看到 output 文件夹下多了很多个checkpoint-*的文件夹,这些文件夹代表了训练的轮数。 我们选择最后一轮的微调权重,并使用inference 进行导入推理。

python inference_hf.py output/checkpoint-3000/ --prompt "一流本科课程的有效期多久?"

其中output/checkpoint-3000/是微调过后的参数位置,--prompt "一流本科课程的有效期多久?"制定了输入的命令,如需要改动可另外设置,得到实验结果如下:

```
... Loading checkpoint shards: 100% 7/7 [00:07<00:00, 1.04s/it]
    2024-03-12 13:20:09.730036: I tensorflow/core/util/port.cc:111] oneDNN custom operations are on. You may see slightly different numerical results
    \hbox{due to floating-point round-off errors from different computation orders. To turn them off, set the environment variable}
    `TF_ENABLE_ONEDNN_OPTS=0`.
    2024-03-12 13:20:09.733957: I tensorflow/tsl/cuda/cudart_stub.cc:28] Could not find cuda drivers on your machine, GPU will not be used.
    2024-03-12 13:20:09.781125: E tensorflow/compiler/xla/stream_executor/cuda/cuda_dnn.cc:9342] Unable to register cuDNN factory: Attempting to
    register factory for plugin cuDNN when one has already been registered
    2024-03-12 13:20:09.781194: E tensorflow/compiler/xla/stream_executor/cuda/cuda_fft.cc:609] Unable to register cuFFT factory: Attempting to
    register factory for plugin cuFFT when one has already been registered
    2024-03-12 13:20:09.781238: E tensorflow/compiler/xla/stream_executor/cuda/cuda_blas.cc:1518] Unable to register cuBLAS factory: Attempting to
    register factory for plugin cuBLAS when one has already been registered
    2024-03-12\ 13:20:09.792085:\ \mathtt{I}\ \mathsf{tensorflow/core/platform/cpu\_feature\_guard.cc:182}]\ \mathsf{This}\ \mathsf{TensorFlow}\ \mathsf{binary}\ \mathsf{is}\ \mathsf{optimized}\ \mathsf{to}\ \mathsf{use}\ \mathsf{available}\ \mathsf{CPU}
    instructions in performance-critical operations.
    To enable the following instructions: AVX2 AVX512F AVX512 VNNI FMA, in other operations, rebuild TensorFlow with the appropriate compiler flags.
    2024-03-12 13:20:11.078881: W tensorflow/compiler/tf2tensorrt/utils/py_utils.cc:38] TF-TRT Warning: Could not find TensorRT
     一流本科课程的有效期为五年,期满后进行阶段性审核。
```

2.4 Web Demo

2.4.1 Web Demo的开发过程

(1) 引入必要的库

```
import os
import gradio as gr
import torch
from threading import Thread
from typing import Union, Annotated
from pathlib import Path
from peft import AutoPeftModelForCausalLM, PeftModelForCausalLM
from transformers import (
    AutoModelForCausalLM,
    AutoTokenizer,
    PreTrainedModel,
    PreTrainedTokenizer,
    PreTrainedTokenizerFast,
    StoppingCriteria,
    StoppingCriteriaList,
    TextIteratorStreamer
)
```

(2) 加载模型和分词器

```
# 模型和分词器路径
MODEL_PATH = os.environ.get('MODEL_PATH', '/mnt/model/chatglm3-6b1012/')
TOKENIZER_PATH = os.environ.get("TOKENIZER_PATH", MODEL_PATH)
# 加载模型和分词器
def load_model_and_tokenizer(model_dir: Union[str, Path], trust_remote_code: bool =
True):
    model_dir = Path(model_dir).expanduser().resolve()
    if (model_dir / 'adapter_config.json').exists():
        model = AutoPeftModelForCausalLM.from_pretrained(model_dir,
trust_remote_code=trust_remote_code, device_map='auto')
        tokenizer_dir = model.peft_config['default'].base_model_name_or_path
    else:
        model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(model_dir,
trust_remote_code=trust_remote_code, device_map='auto')
        tokenizer_dir = model_dir
    tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(tokenizer_dir,
trust_remote_code=trust_remote_code)
    return model, tokenizer
model, tokenizer = load_model_and_tokenizer(MODEL_PATH, trust_remote_code=True)
```

(3) 预测函数

```
# 停止生成条件类
class StopOnTokens(StoppingCriteria):
    def __call__(self, input_ids: torch.LongTensor, scores: torch.FloatTensor,
**kwargs) -> bool:
    stop_ids = [0, 2]
    for stop_id in stop_ids:
        if input_ids[0][-1] == stop_id:
```

```
return True
        return False
# 预测函数
def predict(history):
    stop = StopOnTokens()
   messages = []
    for idx, (user_msg, model_msg) in enumerate(history):
        if idx == len(history) - 1 and not model_msg:
            messages.append({"role": "user", "content": user_msg})
            break
        if user_msg:
            messages.append({"role": "user", "content": user_msg})
        if model msg:
            messages.append({"role": "assistant", "content": model_msg})
    print("\n\n====conversation====\n", messages)
    model_inputs = tokenizer.apply_chat_template(messages,
add_generation_prompt=True, tokenize=True,
return_tensors="pt").to(next(model.parameters()).device)
    streamer = TextIteratorStreamer(tokenizer, timeout=60, skip_prompt=True,
skip_special_tokens=True)
    generate_kwargs = {"input_ids": model_inputs, "streamer": streamer,
"max_new_tokens": 8192, "stopping_criteria": StoppingCriteriaList([stop]),
"repetition_penalty": 1.2, }
   t = Thread(target=model.generate, kwargs=generate_kwargs)
   t.start()
    for new_token in streamer:
        if new token != '':
            history[-1][1] += new_token
            yield history
```

(4) Gradio 界面和相应事件触发函数

```
#解析文本,用于处理 Markdown 格式
def parse_text(text):
    lines = text.split("\n")
    lines = [line for line in lines if line != ""]
    count = 0
    for i, line in enumerate(lines):
        if "```" in line:
            count += 1
            items = line.split('`')
            if count % 2 == 1:
                lines[i] = f'<code class="language-{items[-1]}">'
                lines[i] = f'<br></code>'
        else:
            if i > 0:
                if count % 2 == 1:
                    line = line.replace("`", "\`")
                    line = line.replace("<", "&lt;")</pre>
                    line = line.replace(">", ">")
                    line = line.replace(" ", " ")
line = line.replace("*", "*")
                    line = line.replace("_", "_")
```

```
line = line.replace("-", "-")
                   line = line.replace(".", ".")
                  line = line.replace("!", "!")
                  line = line.replace("(", "(")
                  line = line.replace(")", ")")
                   line = line.replace("$", "$")
               lines[i] = " < br > " + line
   text = "".join(lines)
   return text
# 创建 Gradio 界面
with gr.Blocks() as demo:
   gr.Markdown(""".<div style="display: flex; align-items: center; justify-</pre>
content: center;">
                 <img src="https://i.postimg.cc/DzQv2Cj4/cg-logo.png&View=True"/>
                 <span style="margin-left: 10px;"><font size=24>教育行业大模型
</span>
             </div>""") ## todo
   gr.Markdown("""<center><font size=6>Education-7B-Chat Bot</center>""")
   gr.Markdown("""<center><font size=4>一个经过LoRA微调可回答教育部第三批一流课程相关
问题的60亿参数规模的大模型(基于ChatGLM3-6B)</center>""")
   chatbot = gr.Chatbot(label='Education-7B-Chat', elem_classes="control-height")
   user_input = gr.Textbox()
   with gr.Row():
       emptyBtn = gr.Button("清空历史对话")
       submitBtn = gr.Button("发送")
   # 用户输入处理函数
   def user(query, history):
       return "", history + [[parse_text(query), ""]]
   # 点击提交按钮的事件处理
   submitBtn.click(user, [user_input, chatbot], [user_input, chatbot],
queue=False).then(predict, [chatbot], chatbot)
   # 点击清空按钮的事件处理
   emptyBtn.click(lambda: None, None, chatbot, queue=False)
```

(4) 启动 Gradio 服务器

```
demo.queue().launch(
    server_port=8080,
    server_name="0.0.0.0",
    root_path=os.getenv("CG_APP_ROUTE_PATH"),
    file_directories=["/tmp/"]
)
```

2.4.2 Web Demo的发布过程

执行下面脚本即可启动Web Demo的界面

```
python app.py
```



Education-7B-Chat Bot

一个经过LoRA微调可回答教育部第三批一流课程相关问题的60亿参数规模的大模型(基于ChatGLM3-6B)

□ Education-78-Chat	
Textbox	
TEXADOX	
	A
清空历史对话	发送

Use via API 🦸 · Built with Gradio 🧇

2.4.3 Web Demo的测试过程

经过测试, 微调前后大模型的表现对比如下所示



3. 有關证明材料:根據不同的政策和项目要求,可能需要提供一些補充的材料,例如获奖证书、专利證書、论文等。請按照具體政策的要求準備相應的文件。

请注意,各项目和政策可能有不同的要求,因此请务必查閱相关政策文件,確定所需提交的纸质材料。同时,在提交纸质材料前,请先通過網絡查詢 submitting status,

4. 其他支持材料:如果需要,可以提供其他能幫助展示該生特點和支持其申请材料的材料,如 recommendation letter (如果有)、作品集等。

1. 推荐单位证明:需由推薦單位出具,並盖章。此證明用於確認該生是否符合政策的條件,以及其綜合素質評估結果。

2. 學生證复印件:複製該生的學生證,以便進行身份驗證。

以確保您的材料已成功递交。

● Qwen-Audio-Chat

一流本科课程有效期是多久?

一流本科课程的有效期为五年,期满后需进行阶段性审核。

5800门一流本科课程包括哪些类型?

5800门课程分为线上课程和线下课程两类,包括虚拟仿真实验教学项、线上线下混合式教学项、在线开放课程和虚拟现实教学资源项。

推荐单位需要在网络申报之后提交哪些纸质材料

可以发现,经过微调后的大模型对文件内容已经集成,回答的质量有了很大的提高。

三、实验总结

到此位置,我们就完成了使用单张 GPU Lora 来微调 ChatGLM3-6B 模型,使其能具备给定文件的知识。通过本实验,你将学会:

- 1. 微调数据集的准备和对齐
- 2. 使用模型进行 Lora 微调
- 3. 使用微调的模型进行推理
- 4. 利用gradio开发大模型的Web展示

推荐单位需要提交纸制版课程方案、教学成果等材料,以及 teach团队合作情况等相关信息。