目录

1	简介	!未定义书签。
	1.1 编写目的	3
	1.2 使用对象	3
2	系统需求	3
3	软件流程概述	3
	3.1 总体流程	3
	3.2 训练流程	4
4	安装和运行方法	6
	4.1 获取软件源代码	6
	4.2 依赖环境准备	7
	4.3 配置和使用	7
	4.4 命令行参数说明	8
	4.5 程序执行结果	8
5	软件运行截图	9
	5.1 显示帮助内容	9
	5.2 运行核心功能	Q

1 产品概述

本软件提供了一个大模型精调框架,优化大模型精调的显存占用及设备间通信效率,提升性能与资源利用率。旨在通过高效的流水线并行和模型卸载策略,帮助用户在有限的硬件条件下实现大模型的精调任务。软件可以帮助用户实现的功能表现为从开源网站引用大模型,使用开源数据集,在单节点上高效利用多设备资源并行精调大模型。在保证模型精度和训练效率的前提下,本技术将可精调的模型规模提升至单设备方法的 5 倍。例如,在传统单设备精调方法仅支持 1B 参数规模的情况下,本技术可扩展至 5B 参数规模的大模型精调,突破单设备显存瓶颈,实现更大规模模型的高效训练。

1.1 编写目的

本文档为使用说明文档,为产品的使用与维护提供信息基础。

1.2 使用对象

本文档的使用对象主要为产品的使用人员。产品的目标用户是有精调大模型需求但硬件资源有限的用户群体。

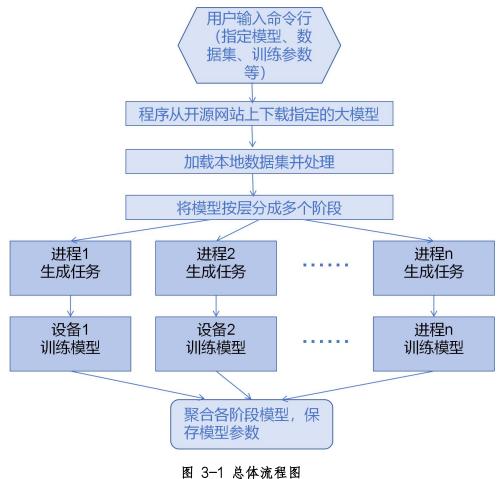
2 环境需求

本软件适用系统: Linux 系统。推荐 Ubuntu 22.04.5 LTS 操作系统。

3 软件流程概述

3.1 总体流程

基于流水线并行和卸载策略的大模型精调系统总体流程如图 3-1 总体流程图 所示。



因う「心体処住は

3.2 训练流程

3.2.1 背景和目的

本流程图展示了在特定模型和硬件设备条件下,采用流水线并行技术和模型卸载/加载技术进行模型精调 (Fine-tuning) 的训练过程。通过将模型划分为多个阶段,并利用多个加速设备并行处理不同阶段的任务,本系统显著提高了训练效率。通过在训练过程中卸载/加载模型参数,本系统显著提高了显存利用率。

3.2.2 模型精调的一般过程

模型精调 (Fine-tuning) 是指在预训练模型的基础上,通过进一步训练使其适应特定任务的过程。通常,模型精调包括以下步骤:

- ◆ 加载预训练模型: 从预训练模型中加载权重和参数。
- ◆ 划分数据集: 将训练数据划分为多个微批次 (Mini-batches) 。
- ◆ 前向传播: 计算每个微批次的输出。
- ◆ 计算损失:根据输出结果和真实标签计算损失值。
- ◆ 反向传播:根据损失值更新模型参数。
- ◆ 迭代训练: 重复上述步骤, 直到模型收敛。

3.2.3 训练流程图以及内容详细说明

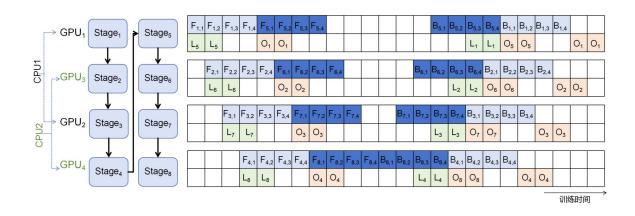


图 3-2 训练流水线示意图

- ◆ 模型划分: 将模型划分为 8 个阶段,每个阶段由不同的加速设备负责。例如:
 - 设备 1 负责阶段 1 和阶段 5。
 - 设备 2 负责阶段 2 和阶段 6。
 - 以此类推。

◆ 操作符号

- F_i: 表示对阶段 i 的第 j 个微批次进行前向传播操作。
- Bii: 表示对阶段 i 的第 i 个微批次进行反向传播操作。
- L: 表示对阶段 i 的模型参数进行加载操作。
- Oi: 表示对阶段 i 的模型参数进行卸载操作。

◇ 流水线并行

- 每个加速设备同时处理不同微批次的不同阶段任务。例如:

设备 1 在处理阶段 1 的第 j 个微批次的同时,设备 2 已经开始处理 阶段 2 的第 j 个微批次。

- 通过这种流水线并行的方式, 系统能够充分利用硬件资源, 减少空闲时间, 提高训练效率。

♦ 动态模型移动

在前向传播/反向传播计算前,将模型参数加载至加速设备,传播计算完成后,将模型参数卸载至 CPU。这种方法能够提高显存利用率,为中间结果提供更多可用的显存。

3.2.4 总结技术优势

本系统的创新点在于:

- ◆ 单设备多阶段流水线并行: 传统流水线并行将模型层分割为 N 个阶段, 其中 N 表示 GPU 数量。我们采用虚拟流水线策略, 将模型层分割为 v×N 个阶段, 每个 GPU 轮流执行 v 个流水线阶段。以 N=4, v=2 为例。8 个虚拟阶段 (v×N=2×4) 在 4 个 GPU 间循环分布: GPU1 处理阶段 1 和 5, GPU2 处理 阶段 2 和 6, GPU3 处理阶段 3 和 7, GPU4 处理阶段 4 和 8。动态加载和卸载:通过动态加载 (Li) 和卸载 (Oi) 模型参数,减少了设备间的通信开销。
- ◆ 模型卸载: 在训练过程中动态将模型参数卸载到 CPU, 为激活值和梯度节省 高带宽内存 (HBM)。
- ◆ 通信-计算重叠: 优化流水线执行, 使得模型移动带来的通信和计算操作尽量重叠, 减少设备计算资源空闲时间。
- ◆ 交叉映射: 战略性地放置流水线阶段以最小化通信开销。
- ◆ 多流多线程执行: 并发数据移动和计算以提高吞吐量。

4 安装和运行方法

4.1 获取软件源代码

用户需从 GitHub 获取本软件的源代码, 可使用以下命令下载:

git clone https://github.com/MLSysU/Mobius/commits/bishe/

cd Gpipe

4.2 依赖环境准备

本软件支持在不同硬件环境上运行,用户需根据自身的硬件选择合适的依赖环境。 推荐使用 conda 创建虚拟环境,安装必要的依赖项:

conda create -n finetune-env python=3.9

conda activate finetune-env

然后安装依赖:

pip install -r requirements.txt

如果使用 GPU, 请确保已正确安装 CUDA 和 cuDNN, 并安装适配的 PyTorch 版本。

或者,可以直接使用 docker 镜像:

docker pull coir1hat1man/mobius:latest

4.3 配置和使用

在运行软件前,用户需要准备数据集和开源模型地址,并指定相关参数。可以通过命令行运行(举例):

下方命令解释: 如果使用 GPU, CUDA_VISIBLE_DEVICES 用于指定 GPU 的编号;使用 torchrun 运行程序; nproc_per_node 用于指定单节点上使用的设备数; master_port 用于指定运行程序的端口; main.py 是程序的主文件; 其他程序命令行参数说明见表 4-1。

CUDA_VISIBLE_DEVICES=0,1,2,3 torchrun --nproc_per_node 4 --master_port 29502 ./main.py --model_path=' meta-llama/Llama-2-7b-hf'

- --dataset=' xsum'
- --num_iterations=20 --batch_size=64 --num_stage=8 --use_prefetch
- --use_offload

4.4 命令行参数说明

表 4-1 命令行参数表

序号	参数名	参数类型	默认值	参数描述
1	model_path	字符串	'meta-llama/L	开源模型名称
			lama-2-7b-hf	
			,	
2	dataset	字符串	'xsum'	本地数据集名称
3	save_params	字符串	'finetune_para	精调完成之后, 保存模型新参数的文件
			ms.pt'	名
4	use_prefetch	布尔		使用 prefetch 技巧
5	no_prefetch	布尔		不使用 prefetch 技巧
6	use_offload	布尔		使用模型参数卸载技巧
7	no_offload	布尔		不使用模型参数卸载技巧
8	batch_size	整数	128	批次大小
9	num_chunks	整数	4	微批次数
10	seq_length	整数	512	句长
11	embedding_dim	整数	4096	嵌入层维度
12	ff_dim	整数	4096	前馈层维度
13	num_iterations	整数	2	迭代次数
14	num_stages	整数	8	将模型切分成的阶段数
15	num_layers	整数	8	训练的模型层数
16	num_heads	整数	32	多注意力头数

4.5 程序执行结果

在精调完成后,将优化后的模型参数保存至指定的 .pt 文件中,以便用户在后续推理或其他下游任务中高效加载并使用该模型。

4.6 常见故障排查

问题 1: 安装 PyTorch 时出现版本冲突

解决方法: 确保 CUDA 和 PyTorch 版本匹配。参考 PyTorch 官方安装指南。

问题 2: 运行时报错 "NCCL 未初始化"

解决方法: 检查环境变量 LOCAL_RANK 和 WORLD_SIZE 是否已正确设置。

5 软件运行截图

5.1 显示帮助内容

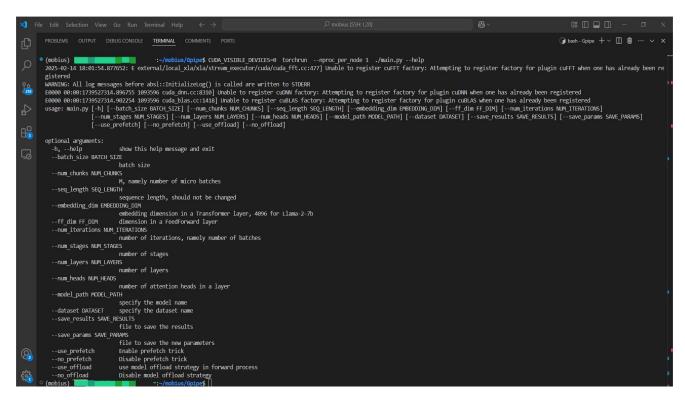


图 5-1 显示帮助运行图

5.2 运行核心功能

执行运行指令后,根据终端提示语,可以看到程序依次完成模型下载、加载数据集、切分模型、迭代训练模型。最终精调完成的模型参数以.pt 文件的形式存储在本地。

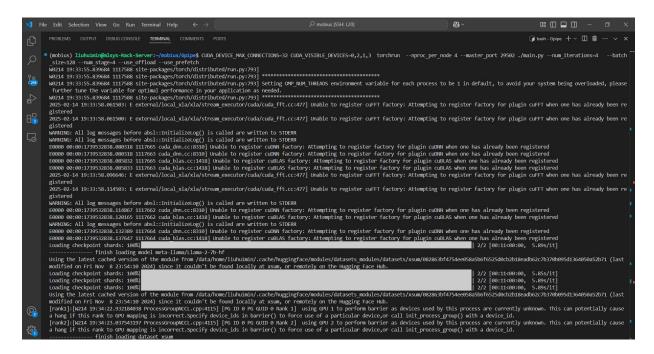


图 5-2-a 核心功能运行图

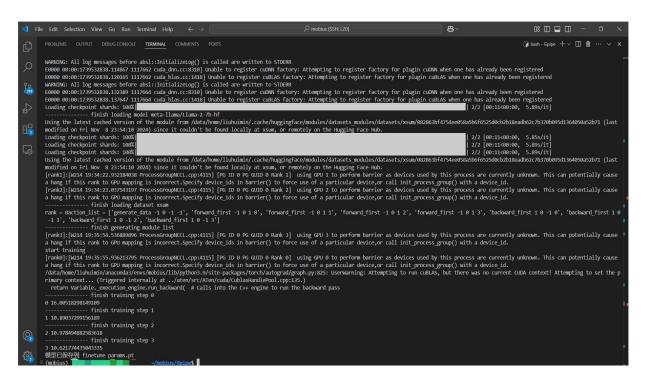


图 5-2-b(接 5-2-a) 核心功能运行图

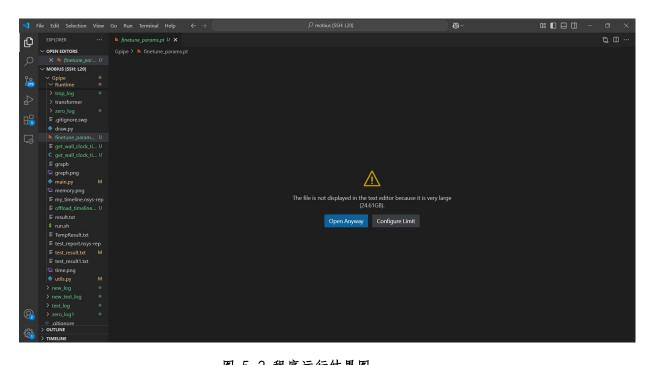


图 5-3 程序运行结果图