计算机体系结构论文复现

20305055 熊明

概述

我复现的是一篇关于体系结构与深度学习的文章,该文章旨在探索基于机器学习的计算机体系结构仿真 方法的可能性。本文提出了一种全新的架构SimNet,该指令是一种新颖的以指令为中心的模拟框架,它 将程序模拟分解为单个指令延迟,并使用定制的ML技术进行指令延迟预测。

背景

周期精确的离散事件模拟器(DES)广泛应用于计算机体系结构研究和工程中,可以实现新的建筑思想,以及设计空间的探索。DES由不同的模块组成,这些模块模拟不同硬件组件的行为。在某些事件中(例如,推进一个周期),这些单独的组件及其相互作用被模拟以模仿处理器的行为。不幸的是,DES对计算的要求非常高,这大大降低了它在整个系统和应用程序规模上的实用性和适用性。

通过软件工程优化、多核/多核仿真并行化和统计方法,人们已经做出了许多努力来提高传统的仿真速度。其中,由于gpu等大规模并行加速器的广泛应用,并行化是一个很有前途的方向。然而,这些传统模拟器的一个基本限制是,由于不同组件的异构性、组件之间的频繁交互和不规则行为,它们本质上难以并行化。因此,现有的并行模拟器侧重于粗并行化策略,其中单个内核的模拟是并行化的。这些模拟器的可扩展性有限,不能利用现代并行加速器。

研究问题

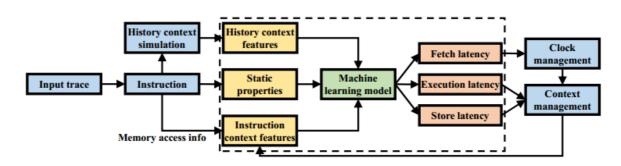
本文旨在探索基于机器学习的计算机体系结构仿真方法的可能性。首先,机器学习模型,特别是深度神经网络,已经被证明是许多领域的优秀函数逼近器,从计算机视觉到科学计算。我们期望它们也可以应用于近似复杂和隐式延迟计算,这对计算机体系结构模拟至关重要。其次,与基于ml的分析建模相比,基于ml的仿真更灵活,因为它不需要对每个程序/输入进行训练。此外,基于ML的模拟器可以带来性能优势,因为ML推理是高度并行的,以及最先进的加速器(例如GPU;TPU)和软件基础设施针对此类任务进行了很好的优化。

SimNet是一种新颖的以指令为中心的模拟框架,它将程序模拟分解为单个指令延迟,并使用定制的ML技术进行指令延迟预测。

程序性能是通过综合所有执行指令的延迟预测结果来获得的。SimNet在保持相同水平的仿真精度的同时 实现了明显更高的仿真吞吐量,因为

- 1. 它将仿真处理器抽象为一个整体,并且消除了对处理器内单个组件进行仿真的需要
- 2. 它经过很好的优化,可以在gpu上有效地执行。此外,SimNet可以模拟复杂的处理器架构和具有数十亿/数万亿指令的实际应用工作负载。

该模型框架如下:



实验结果

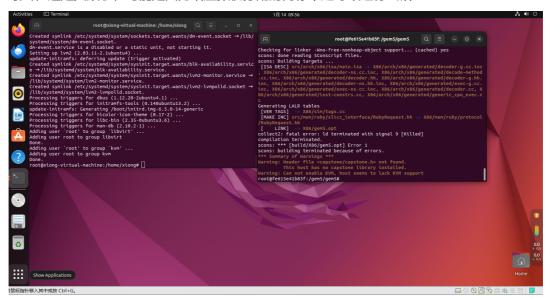
本次实验未能完全复现该项技术,因为虚拟机和电脑内存不够,无法完全将gem5安装下来,且编译一次的时间过高(运行了大约两个小时)。接下来汇报本人已经实现的部分:

1. 安装gem5

gem5是一款面向计算机体系结构的软件仿真模拟器。在研究计算机体系结构的时候,我们会遇到非常多的概念和方法,动手验证这些方法在处理器中起到的效果是非常困难的一件事情。一般来说,模拟器的模拟层次分为功能级的模拟和时钟级的精确模拟。毫无疑问,设计师希望能得到一个精确的模拟结果,RTL代码就是一种时钟级别的精确模拟,但是因为编写RTL代码是一件费时费力的事情,所以在每次验证时都特地写RTL代码并仿真是不可能的,因此我们需要一个更加便捷且不失强大的模拟工具,而gem5正是这么一个模拟工具。

- 1. 尝试将gem5在本地编译运行。结果报了一堆错误,始终安装不下来,于是尝试利用docker编译gem5
- 2. 借鉴下面两篇文章:
 - gem5官方网站
 - 2023.11使用wsl2运行gem5 full system ubtuntu boot
 - GEM5 full system Parsec tutorial 2024 parsec 全系统教程2024年可运行

最终,还是失败了,可能是因为给虚拟机分配的内存不足导致运行出错:



2. 使用SimNet

1. 依赖库

Python
Pytorch
CUDA (for GPU support)
Libtorch

2. 文件夹作用

dp:

包含用于数据预处理和运行模拟器的脚本。

ml:

包含用于机器学习训练和测试的脚本。

sim:

包含用于生成模拟器的脚本。

data:

链接到数据文件夹。

3. 编译运行方法

SimNet 需要来自 gem5 的指令跟踪进行训练和模拟。 修改后的 gem5 可以使用

git clone -b simnet https://github.com/lingda-li/gem5.git

它在模拟程序执行时生成完整的指令跟踪和存储队列跟踪。

训练机器学习模型

第一步是训练一个模型,该模型可以预测给定指令的延迟。

准备训练数据

- 1. Generate a.qq: ./dp/buildQ a.txt a.sq.txt
- 2. Deduplicate qq file: python dp/1_unique.py a.qq
- 3. Make npy file: python dp/2_Q-to-mmap.py --total-rows=<entry num> a.qqu

训练模型

按照ml文件夹中的说明训练模型。经过训练的模块将由模拟器使用。

编译模拟器

按照sim文件夹中的说明构建模拟器。

运行模拟器

为了运行模拟器,我们首先将指令跟踪从 gem5 处理为模拟器格式。按照第 2 节 (构建模拟器输入) "dp"文件夹中的说明处理模拟器的输入。

将步骤 2 中所需的所有文件和"模拟器"文件构建放在同一目录中。

注意: 使用转换为 libtorch 版本的模型。

./simulator_qq <trace> <aux trace> <lat module> <class module> <variances
(optional)>

或

./simulator_qq <trace> <aux trace> <lat module> <variances (optional)>

问题

在复现该论文时遇到了许多问题:

- 1. gem5版本问题,导致编译了很多次都会出bug。由于 gem5 开源项目仍然在被持续维护和开发,部分代码结构已经发生变化,有些较早的教程和案例已经不再适用。并且,在 gem5 官网的一些资料和教程,也没有及时更新,导致有些部分内容和代码没有同步。所以本地编译很难实现,浪费了许多时间。后采用docker编译后,虽然大部分编译成功,但还是出现了问题,所以最终实验未能完成
- 2. SimNet采用深度学习模型,依赖 gem5 ,但是由于 gem5 未能成功编译,所以未能将其复现。还需要进一步探索,因为是第一次做论文复现的工作,经验不足,后序会尝试进一步探索该源码的复现工作。

仓库如下: