李天天

个人信息

• 性别:男 年龄:28

手机:18092430560 邮箱:lixiamomo@outlook.com专业:机器人技术工程 岗位:通软/底软开发工程师

工作及教育经历

• 华为 2022.8~至今

西安电子科技大学 2019.9~2022.7 机器人技术工程-研究生西安工业大学 2014.9~2018.7 机械电子工程-本科

个人介绍

• 性格开朗,拥有强烈的技术追求,具备较强的学习能力和求知欲。精通端侧AI软件相关技术栈并多次获得部门奖项,具有一定的 AI Infra 算法及 AI 算法的项目积累。

- AI软件开发:精通 C/C++ 语言的架构设计与开发,拥有丰富的多线程编程和性能优化经验。入职两年来获得华山论剑个人金奖、上海海思研发好作品奖、芯火奖等多个荣誉。负责AIPQ-Service模块的架构设计与开发,以及AI软件栈的重构方案设计与开发;熟悉驱动开发,具备多颗海思画质芯片的驱动维护与开发经验。
- Al Infra:掌握Al Infra相关技术栈,**独立开发《Needle神经网络推理库**。了解CUDA和OpenCL算子开发,熟悉反向传播算法及常用高性能算子优化,如Conv(im2col高并行度)、Matmul (2D tiling 达到 cuBLAS 70性能)。
- **AI算法**:熟悉常用神经网络算法的原理,能够独立复现常见、经典AI算法,曾复现过**⊗**Vision Transformer、FCOS等经典算法。能够熟练运用**迁移学习、模型蒸馏**等模型训练与优化技术。

获奖经历

- 华山论剑个人金奖(2024)(所有获奖者中唯一14级,其余获奖者均为16+) [获奖照片][华为内网链接]
- 上海海思研发好作品奖 [获奖照片]
- 芯星奖 (2024) [华为内网链接]
- 互联网+省级金奖 [获奖照片]
- 互联网+省级银奖 [获奖照片]
- 研究生二等奖学金(2020)
- 研究生二等奖学金(2019)

项目经历

AI软件方向

AIPQ-Service - [华为-海思] - 软件架构设计、开发 - 2024.2-2024.8

项目背景:通过用户态进程运行分类网络,动态计算图像优化参数,以提升码流播放场景下的图像质量。

项目成果:

- 架构设计获得 华山论剑个人金奖;
- 在 45 天内完成方案架构设计,开发代码 9000+ 行,模块上线一年内仅收到一例提单;
- 利用 AIPQ 特性,成功使 6xx 系中端芯片与 8xx 系芯片在画质效果上具有相似竞争力。

技术方案简述:通过用户态守护进程实时多线程运行多组 AIPQ 模型,动态计算图像优化参数。

• 技术难点:

- 。 实现 OpenCL 算子编写,满足模型前后处理需求。
- 。 对性能要求极高,根据场景不同,需要并行运行多组 AIPQ 算法,部分算法需要多 worker 协作, 以高并发掩盖数据处理过程,同时确保各个场景下模块的资源管理和线程安全。
- 。 考虑到架构演进,需要处理多芯片、多形态算法的差异,对架构设计提出更高要求。

• 算法与性能优化:

- 。 **性能优化**:设计 DMA 零拷贝方案、模型硬化方案等,有效降低内存拷贝次数,**优化 DDR 带宽 50%**;识别并推动 Cast 取帧方案落地,**优化 CPU 占用 12%**。
- 。 **算法优化**:通过迁移学习和模型蒸馏,将模型准确率从 83% 提升至 89%。

AI 软件栈重构 - [华为-海思] - 开发 - 2023.10-2024.2

项目背景:旧架构严重腐化,测试发现 20 余个致命问题,功能基本处于不可用状态,同时旧架构实现与 Ascend 生态耦合。本次重构旨在重新设计和实现软件栈,解决现有架构问题的同时,以适配 AI-HAL 模块,支持多家AI生态的导入。

项目成果:

- 成功完成 AI 软件栈重构,核心代码上库 6000+ 行,测试用例代码 2 万+ 行。
- 上线后首轮测试问题单数量仅2例,系统稳定性显著提高。

技术方案简述:AI软件栈为客户提供JAVA与NDK C++两种接口,通过安卓 Binder 机制 System 和 Vendor 侧进 程通信,完成神经网络推理的同时,支持后续架构演进。

• 技术难点:

- 。 安卓架构的通信机制复杂,需要深入了解安卓Binder通信机制。
- 。 业务场景复杂,需要支持多Client, 多Model调用,在待机唤醒、异步推理等多场景下需要确保资源管理和线程安全问题。

Al Infra

项目背景:Needle 是一个简易版 PyTorch 的实现,其项目框架源自 CMU 10-414/714 Deep Learning System 课程。通过 Needle,用户能够在 Python 侧使用简洁的接口定义模型,轻松完成神经网络的训练和推理,降低了深度学习模型开发的复杂性。

• **自动微分(Automatic Differentiation)**:通过抽象类 NDArray、Tensor 和 Device,实现了自动梯度推导,支持两种模式:eager mode 和 lazy model,满足多种使用场景。

- **算子支持(Operator Support)**:支持了常用的大多数算子,如 Stack、Permute 等。其中,Conv (Im2Col) 和 Matmul (2D Tiling) 算子的**性能达到了 NVIDIA cuBLAS 的 68%**,极大提升了模型的运行速度。
- **后端支持(Backend)**:实现了对 numpy、CUDA 和 CPU 三种后端的支持,确保了模型能够在不同硬件 环境下高效运行。
- 优化器(Optimizers):实现了 Adam 和 SGD 两种常用的优化器,满足不同模型的需求。
- **神经网络模型(Models)**:编写了 ResNet9 模型,并在 CIFAR 数据集上成功验证,展示了 Needle 可 靠性。

AI 算法

端侧分类模型优化 - [华为-海思] - 开发 - 2024.10

项目背景:在 6XX 低端芯片有限的 GPU 能力下,单次推理速度要求达到 10ms,而训练数据集仅有数万张的情况下,需最大化提升模型推理的准确性。

项目结果:原 XX 平台算法部交付的模型在测试集上的准确率为 83%,通过该方案,成功将 **模型准确率提升至 89%**。

• 技术难点:

- 。 **数据集受限**:由于使用场景限制,分类标准与现有公开数据集不兼容,自建数据集仅有数万张图片,训练模型容易出现过拟合。
- 。 **性能受限**:在低端 6XX 芯片 GPU 能力不足的情况下,单帧推理时间需要达到 10ms,计算量限制了模型的大小。

• 技术方案:

- 。 使用 ResNet50 进行迁移学习,在自建数据集上达到 99% 的精度,建立教师模型(teacher model)。
- 。 采用模型蒸馏技术,使用软标签损失(soft target loss)通过教师模型蒸馏得到学生模型(student model)。

Vision Transformer & Project Link 实现 - 图像分类模型开发

• 项目概要:实现一个基于 Vision Transformer 的图像分类模型,以提升图像识别的精度和效率。

技术概要:

。 从零开始实现 Vision Transformer,不依赖于 PyTorch 现有模型,深入阅读相关论文,手动实现每个细节,包括位置嵌入(Position Embedding)、图像补丁嵌入(Patch Embedding)等。这一过程不仅加深了对 Transformer 基本原理的理解,也锻炼了实现能力。

实现版本:

1. **纯手写版本**:由于需要从头训练模型,时间成本较高,在小型数据集上运行了几个 epoch,确认模型的收敛。

- 2. **迁移学习版本**:基于 PyTorch 的预训练模型,重训练分类头(head),在小型数据集上达到了 99% 的分类准确性,显著提高了模型的效率和准确性。
- **结果**:成功复现Vision Transformer,加深了对模型机制的理解,而迁移学习版本则有效提升了模型的实际应用性能。

个人账号

- blog 地址 主要分享架构设计、测试驱动开发等内容
- Wechat && 手机号 18092430560

其他信息

- 英语雅思6.5, 能够无压力听懂英文课程、讲座等
- 性格开朗,易于相处