

OpenVINO推理简介



133 人赞同了该文章

半导体厂商开发的硬件再怎么厉害,也需要软件工具的加持,重复制造轮子不是一个好主意,为了充分挖掘处理器的性能,各个厂家都发布了各种软件框架和工具,比如Intel的OpenVINO,Nvidia的TensorRT等等。

这里重点介绍英特尔发布的针对AI工作负载的一款部署神器--OpenVINO。

OpenVINO是英特尔推出的一款全面的工具套件,用于快速部署应用和解决方案,支持计算机视觉的CNN网络结构超过200余种。

目前OpenVINO已经发布了API 2.0,详情见另一篇介绍OpenVINO推理简介2.0

我们有了各种开源框架,比如tensorflow,pytorch,mxnet,caffe2等,为什么还要推荐OpenVINO来作为部署工具呢?

当模型训练结束后,上线部署时,就会遇到各种问题,比如,模型性能是否满足线上要求,模型如何嵌入到原有工程系统,推理线程的并发路数是否满足,这些问题决定着投入产出比。只有深入且准确的理解深度学习框架,才能更好的完成这些任务,满足上线要求。实际情况是,新的算法模型和所用框架在不停的变化,这个时候恨不得工程师什么框架都熟练掌握,令人失望的是,这种人才目前是稀缺的。

OpenVINO是一个Pipeline工具集,同时可以兼容各种开源框架训练好的模型,拥有算法模型上线部署的各种能力,只要掌握了该工具,你可以轻松的将预训练模型在Intel的CPU上快速部署起来。

对于AI工作负载来说,OpenVINO提供了深度学习推理套件(DLDT),该套件可以将各种开源框架训练好的模型进行线上部署,除此之外,还包含了图片处理工具包OpenCV,视频处理工具包Media SDK,用于处理图像视频解码,前处理和推理结果后处理等。

在做推理的时候,大多数情况需要前处理和后处理,前处理如通道变换,取均值,归一化,Resize 等,后处理是推理后,需要将检测框等特征叠加至原图等,都可以使用OpenVINO工具套件里的 API接口完成。

对于算法工程师来说,OpenCV已经非常熟悉,这里重点讲一下深度学习部署套件DLDT。

DLDT分为两部分:

- 模型优化器(Model Optimizer)
- 推理引擎(Inference Engine)



其中,模型优化器是线下模型转换,推理引擎是部署在设备上运行的AI负载。

模型优化器是一个python脚本工具,用于将开源框架训练好的模型转化为推理引擎可以识别的中间表达,其实就是两个文件,xml和bin文件,前者是网络结构的描述,后者是权重文件。模型优化器的作用包括压缩模型和加速,比如,去掉推理无用的操作(Dropout),层的融合(Conv + BN + Relu),以及内存优化。

推理引擎是一个支持C\C++和python的一套API接口,需要开发人员自己实现推理过程的开发, 开发流程其实非常的简单,核心流程如下:

- 1. 装载处理器的插件库
- 2. 读取网络结构和权重
- 3. 配置输入和输出参数
- 4. 装载模型
- 5. 创建推理请求
- 6. 准备输入Data
- 7. 推理
- 8. 结果处理

下面给出一段C++的代码例子

```
// 创建推理core, 管理处理器和插件
InferenceEngine::Core core;
// 读取网络结构和权重
CNNNetReader network_reader;
network_reader.ReadNetwork("Model.xml");
network_reader.ReadWeights("Model.bin");
// 配置输入输出参数
auto network = network_reader.getNetwork();
InferenceEngine::InputsDataMap input_info(network.getInputsInfo());
InferenceEngine: :OutputsDataMap output_info(network.getOutputsInfo());
/** Iterating over all input info**/
for (auto &item : input_info) {
   auto input_data = item.second;
   input_data->setPrecision(Precision::U8);
   input_data->setLayout(Layout::NCHW);
   input_data->getPreProcess().setResizeAlgorithm(RESIZE_BILINEAR);
   input_data->getPreProcess().setColorFormat(ColorFormat::RGB);
/** Iterating over all output info**/
for (auto &item : output_info) {
```

```
auto output data = item.second;
   output data->setPrecision(Precision::FP32);
   output data->setLayout(Layout::NC);
// 装载网络结构到设备
auto executable_network = core.LoadNetwork(network, "CPU");
std::map<std::string, std::string> config = {{ PluginConfigParams::KEY_PERF_COUNT, F
auto executable network = core.LoadNetwork(network, "CPU", config);
// 创建推理请求
auto infer request = executable network.CreateInferRequest();
// 准备输入Data
or (auto & item : inputInfo) {
   auto input_name = item->first;
   /** Getting input blob **/
   auto input = infer request.GetBlob(input name);
   /** Fill input tensor with planes. First b channel, then q and r channels **/
// 推理
sync_infer_request->Infer();
// 结果处理
for (auto &item : output_info) {
   auto output name = item.first;
   auto output = infer request.GetBlob(output name);
       auto const memLocker = output->cbuffer(); // use const memory locker
       // output_buffer is valid as long as the lifetime of memLocker
       const float *output_buffer = memLocker.as<const float *>();
       // process result
```

推理过程只需要开发一次,只要模型的输入和输出不变,剩下的就是训练模型和模型优化工作了。

这是一款非常给力的专门做推理的工具,并且有intel在不停的开发和优化新的网络结构,有人维护和开发这件事很重要。

部署上线

另外一篇介绍一种灵活且高效的

火狐狸: OpenVINO Model Server 22 赞同 · 16 评论 文章



关于OpenVINO优化参数配置参考

火狐狸: OpenVINO推理性能优化 20 赞同·39 评论 文章

关于AI设备选型可参考

火狐狸: AI部署之设备选型

对于做AI工程化的初学者可读一下

火狐狸: 聊聊算法引擎的工程化问题

13 赞同·10 评论 文章

编辑于 2022-03-18 09:19

AI初创 AI技术 持续部署(CD)

文章被以下专栏收录

AI架构与优化

人工智能相关的软硬件知识和算法模型优化加速等技术

AI模型部署

主要介绍AI模型的落地与部署,关注AI芯片

推荐阅读



可能是最好的能运行在CPU上 的深度学习框架: ...

天马微云

发表于天马行空



极市直播|周兆靖: 如何利用 开源OpenVINO™工具集加...

极市平台



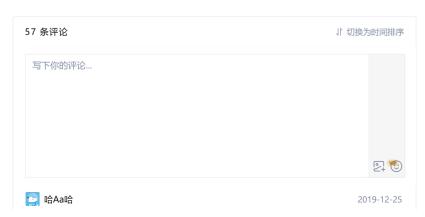
OpenVino初体验

OLDPA... 发表于深度学习那...



OpenVINO推理简介2.0

火狐狸













登录即可查看 超5亿 专业优质内容

超 5 千万创作者的优质提问、专业回答、深度文章和精彩视频尽在知乎。

立即登录/注册

▲ **赞同 133** ▼ ● 57 条评论 **4** 分享 ● 喜欢 ★ 收藏 🖴 申请转载 …