

极客大学机器学习训练营

Jax 简介

王然

众微科技 AI Lab 负责人

二〇二一年四月二十四日

1 Jax/Flax 核心概念

2 Jax 实践

3 Flax 实践

4 参考文献

- 1 Jax/Flax 核心概念
 - Jax/Flax 生态圈
 - Jax 核心概念
- 2 Jax 实践
- 3 Flax 实践
- 4 参考文献

- 1 Jax/Flax 核心概念
 - Jax/Flax 生态圈
 - Jax 核心概念
- 2 Jax 实践
- 3 Flax 实践
- 4 参考文献

- ▶ 核心问题：在投入可行的人力基础上，提升单模型的训练效率；
- ▶ 根本原因：模型越来越大、训练越来越复杂；
- ▶ 其他希望：借用 TensorFlow 和 PyTorch 的经验构造一个更好的深度学习框架。

- ▶ 静态图：提升运算效率（优点）；API 十分反人类且和人们熟知的 API 不同（缺点）；难以 debug（缺点）；
- ▶ TensorFlow XLA：一套基础良好的机器学习编译器（优点）；难以直接调用（缺点）；
- ▶ 代码库过于复杂（缺点）；
- ▶ 缺少效率调优的选项（缺点）。

- ▶ Eager Execution: 容易 Debug (优点); API 比较自然 (优点); 较难进行性能调优 (缺点);
- ▶ 代码库过于复杂 (缺点);
- ▶ 缺少效率调优的选项 (缺点)。

- ▶ 一套尽可能轻薄的、可以对运行效率进行调优的深度学习框架；
- ▶ Jax 为主要的功能实现库；Flax 是在 Jax 的基础上做了包装以保证它可以使用类似于 PyTorch 的 API；
- ▶ 目前来说，Jax/Flax 的生态圈（文档/代码库）尚不成熟。

- 1 Jax/Flax 核心概念
 - Jax/Flax 生态圈
 - Jax 核心概念
- 2 Jax 实践
- 3 Flax 实践
- 4 参考文献

- ▶ jax.numpy 是 numpy 的 jax 版本，其API和 numpy 基本一致；
- ▶ 但是 jax.numpy 和 numpy 也有不同。

- ▶ 不可以直接进行 inplace update: jax.numpy 是不能自动更新的 (协助程序分析和优化), 如果需要更新, 需要使用 `index_update` 或 `index_add`;
- ▶ 随机种子的处理: jax 需要指定随机种子, 同样的随机种子所导致的生成的随机数/张量是一样的;
- ▶ jax.numpy 和 lax 均带有类似的 api: `lax` api 更底层, 不会对数据类型进行自动调整, 一般建议使用 jax.numpy 的 api;
- ▶ jax 默认精度为 float32, 如果需要使用双精度 (float64), 需要在程序开始时运行相应命令;
- ▶ 细节见 notebook。

- ▶ Jax 提速的核心是 jit;
- ▶ jit 的内部运行机制是非常复杂的;
- ▶ 最简单的 JIT 例子见 notebook jit simple 部分;
- ▶ 注意: 这部分代码中, 第二次运行时并没有运行 print 相关语句, 这是由于所有代码已经被编译成为 XLA 代码, 所以真实被执行的不是 Python 代码而是相应 XLA 相关语句。

- ▶ 为了使 jit 命令可以发挥其最大的效用，需要把 jit 函数变成 pure function，即函数不得有副作用；
- ▶ 如果函数有副作用，程序会发生其他结果；
- ▶ 两个常见的问题是 print 函数和 iterator；
- ▶ 对于需要记载状态（state）的函数，一般避免该问题的方法是将新的状态返回；
- ▶ 具体内容见 notebook。

- ▶ 在我们执行第一个 jit 的时候，我们看到打印出来的为 `tracedarray` 而非具体的值；
- ▶ 一般来说，jax 会对 array 的 dtype 和 rank 进行跟踪，但不会对具体的值进行跟踪；
- ▶ 一个常见的结果就是，对于涉及到判断的语句而言，jax 常常会 trace 失败；
- ▶ 解决方法之一：在 jit 时候指定 static variable，注意 static variable 的变换会导致全部程序重新编译；
- ▶ 解决方法二：采用 static operation（例如 numpy）；
- ▶ 一个一般的解决策略，打印并观察哪些是 traced/static；
- ▶ 具体内容见 notebook。

- ▶ 一般方法, 采用 `lax.cond` 和 `lax.scan` 替代 `if` 和 `for`, 这两者均可以支持 `jit` 和 `autograd`;
- ▶ 注意: 普通的 `if` 一般不可以支持 `jit`;
- ▶ 注意: 如果将 `for` 循环的上界在编译时候指定为 `static argument`, 则 `jax` 会进行 `loop unrolling`;
- ▶ 具体内容见 `notebook`。

jit、primitive 和 jaxpr

见该文档.

- ▶ 定义见 [PyTree 定义](#);
- ▶ 最常见应用: 记录复杂的神经网络层参数;
- ▶ 最重要的两个函数: `tree_map` 和 `tree_multimap`;
- ▶ 具体内容见 `notebook`。

- ▶ Jax 内部会根据 jit 的结果，决定是否顺序执行所指定的程序，还是采用一定的并行；
- ▶ 大部分时候，只要符合 jax 的撰写规范，我们可以依靠 jit 进行 async dispatch。

- ▶ vmap 为自动并行化的操作、pmap 是指在多个计算单元之间的并行；
- ▶ vmap 最常见的操作是对 batch 中每个样本进行映射；
- ▶ 具体见 notebook。

1 Jax/Flax 核心概念

2 Jax 实践

3 Flax 实践

4 参考文献

- ▶ 在我们之前的讲座当中，我们已经介绍了部分 Jax 作为加速 Numpy 工具的一些用法；
- ▶ 在这一章当中，我们重点来实现 $\text{Entmax-}\alpha$ 的前向传导和后向传导过程；
- ▶ 为了达到这个目标，我们首先先对 Jax 当中 autograd 的机制做一些简要说明；
- ▶ 基本的 autograd 语句见 notebook。

构建自己的后向传导方式

细节见 notebook

- ▶ 具体细节见 Peters, Niculae, and Martins (2019);
- ▶ 实现步骤：
 - 实现前向传导（不加 jit）；
 - 实现后向传导（不加 jit）；
 - 加入 jit 并测试。

1 Jax/Flax 核心概念

2 Jax 实践

3 Flax 实践

4 参考文献

1 Jax/Flax 核心概念

2 Jax 实践

3 Flax 实践

4 参考文献



Peters, Ben, Vlad Niculae, and André FT Martins (2019). "Sparse sequence-to-sequence models". In: *arXiv preprint arXiv:1905.05702*.