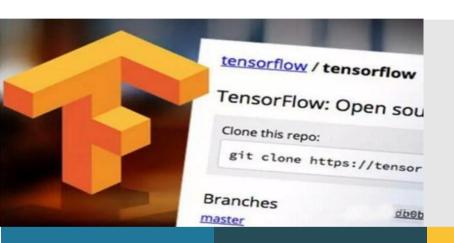




08 TensorFlow2.0基础

西安科技大学 牟琦 muqi@xust.edu.cn





8.1 TensorFlow2.0特性

An end-to-end open source machine learning platform

□ end-to-end: 端到端

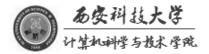
□ open source: 开放源代码, 开放设计和实现框架

TensorFlow: Large-Scale Machine Learning on Heterogeneous Distributed Systems

Wide & Deep Learning for Recommender Systems

The YouTube Video Recommendation System

□ machine learning: 机器学习生态系统





■ TensorFlow的发展历程

□ 2011: DistBelief

□ 2015.11: TensorFlow 0.5.0

□ 2017.02: TensorFlow 1.0

■ 高层API,将Keras库整合进其中

■ 动态图机制: Eager Execution

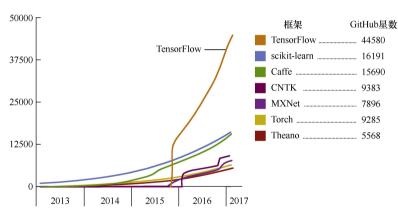
■ 面向移动智能终端: TensorFlow Lite

■ 面向网页前端: TensorFlow.js

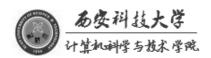
■ 自动生成计算图: AutoGraph

□ 2019: TensorFlow 2.0



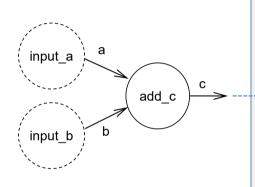








■ TensorFlow1.x——延迟执行机制 (deferred execution) /静态图机制



a=tf.constant(2,name="input_a")
b=tf.constant(3,name="input_b")
c=tf.add(a,b,name="add_c")

sess=tf.Session()
print(sess.run(c))
sess.close()

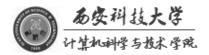
构建阶段

只是<mark>描述</mark>了计算图, 并没有实质的计算发生

执行阶段

在会话中运行计算图

- 代码运行效率高,便于优化
- 程序不够简洁





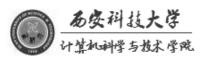
■ TensorFlow2.0——动态图机制(Eager Execution)

```
a=tf.constant(2,name="input_a")
b=tf.constant(3,name="input_b")
print(a+b)
```

- 无需首先创建静态图,可以立刻执行计算,并返回结果
- 能够快速的建立和调试模型
- 执行效率不高

兼顾易用性和执行效率——

在程序调试阶段使用动态图,快速建立模型、调试程序; 在部署阶段,采用静态图机制,从而提高模型的性能和部署能力



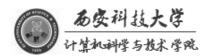


■ TensorFlow1.x——重复、冗余的API

构建神经网络: tf.slim, tf.layers, tf.contrib.layers, tf.keras 混乱, 不利于程序共享, 维护的成本高

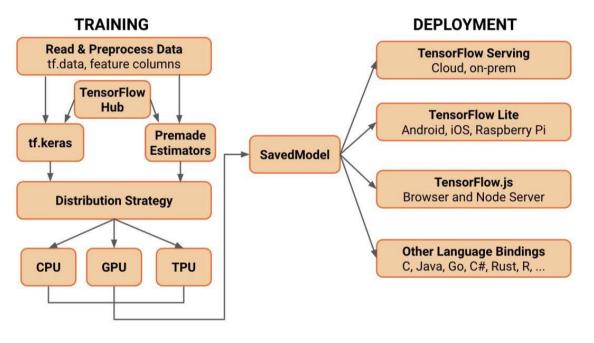
■ TensorFlow2.0——清理 / 整合API

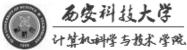
清理、整合了重复的API 将**tf.keras**作为**构建和训练模型**的标准高级API





■ TensorFlow2.0架构







■ TensorFlow框架特性

口 多种环境支持

可运行于移动设备、个人计算机、服务器、集群等云端、本地、浏览器、移动设备、嵌入式设备

口 支持分布式模式

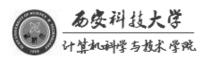
TensorFlow会自动检测GPU和CPU,并充分利用它们并行、分布的执行。

□ 简洁高效

构建、训练、迭代模型: Eager Execution, Keras

部署阶段: 转化为静态图, 提高执行效率。

口 社区支持





□ 使用 TensorFlow提供解决方案的部分企业



