



**TensorFlow**



# Contents

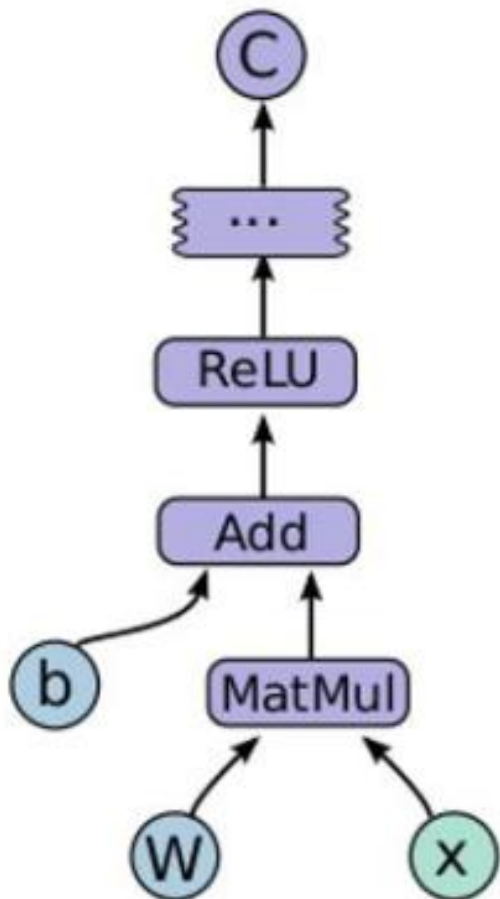
1. 基本概念
2. 例程解析
3. 特征



# 01 基本概念



## 数据流图 ( tf.Graph )



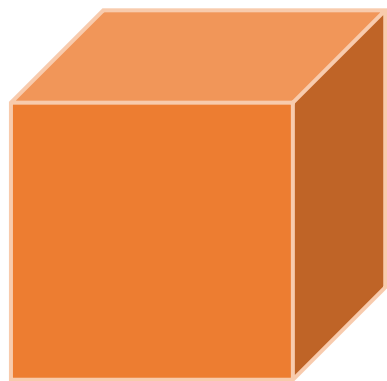
- Tensorflow是基于图 (Graph) 的计算系统。
- 图的节点则是由操作 (Operation) 来构成的, 而图的各个节点之间则是由张量 (Tensor) 作为边来连接在一起的。
- 数据流图表示计算指令之间的依赖关系和组合的方式, 包含图结构的信息。
- 在构建数据流图时并不会真的触发计算。
- 数据流图的好处在于合理安排各个操作之间的并行或顺次执行, 协同不同的底层设备, 避免冗余操作。



# 01 基本概念



张量 ( `tf.Tensor` )



- **dtype**: `tf.float32`、`tf.int8`等, 数据类型
- **Shape**: `(n1, n2, n3)`, 数据形状
- **Name**: `tensor1`, 数据名称
- **Op**: 该tensor的来源操作
- **Graph**: 该tensor属于的图
- ...

- ◆ 万物皆张量
- ◆ 张量包括常数\变量\占位符等
- ◆ 涉及到数据的都是张量



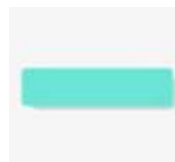
# 01 基本概念



操作 ( tf.Operation )



`tf.add`



`tf.subtract`



`tf.multiply`



`tf.divide`



1 <sub>x<sub>0</sub></sub>	1 <sub>x<sub>1</sub></sub>	1 <sub>x<sub>2</sub></sub>	0	0
0 <sub>x<sub>0</sub></sub>	1 <sub>x<sub>1</sub></sub>	1 <sub>x<sub>0</sub></sub>	1	0
0 <sub>x<sub>2</sub></sub>	0 <sub>x<sub>0</sub></sub>	1 <sub>x<sub>2</sub></sub>	1	1
0	0	1	1	0
0	1	1	0	0

Image

4		

Convolved  
Feature

`tf.layer.conv2d`

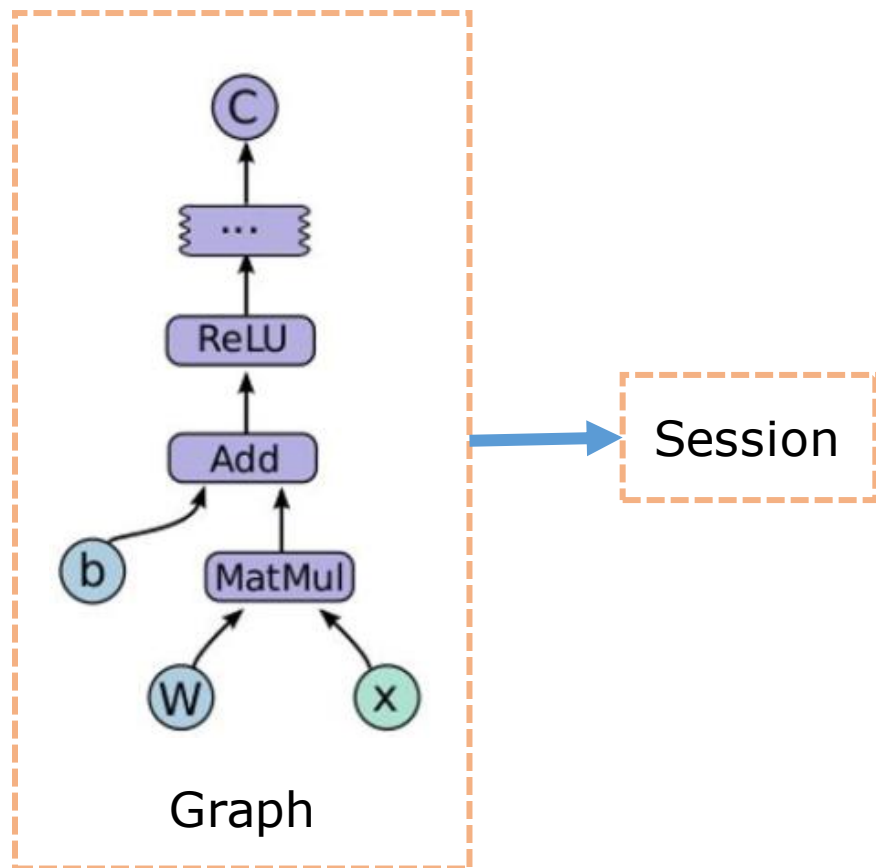
接收零个或者多个Tensor对象作为输入，然后产生零个或者多个Tensor对象作为输出。



# 01 基本概念



会话 ( tf.Session )



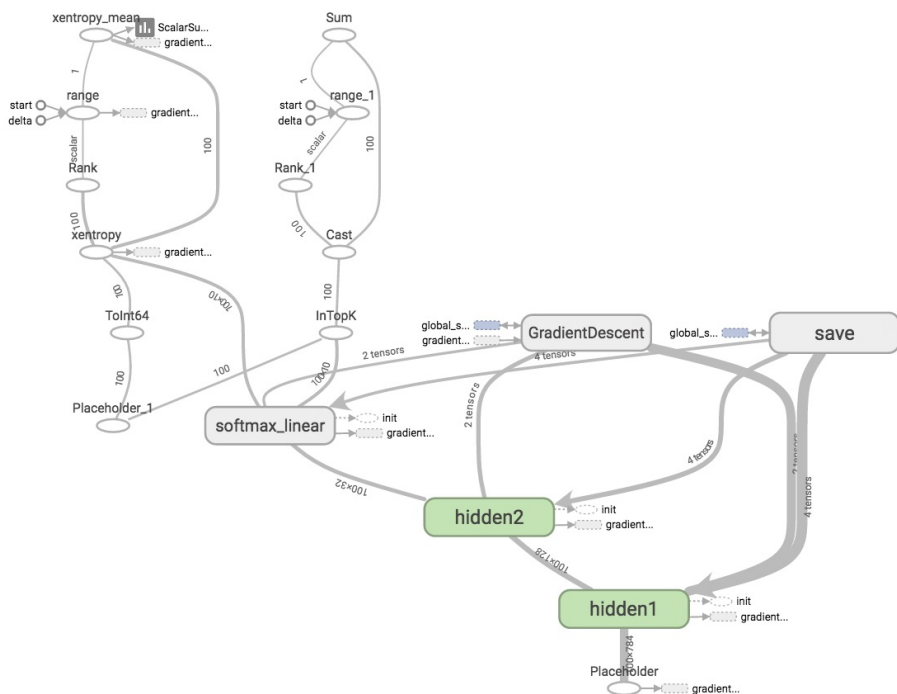
- 图构建完成后要通过会话实现计算.
- 拥有具体的物理资源(如cpu、gpu)
- 提供了Operation执行和Tensor求值的环境
- 在计算Graph时,并不一定是Graph中的所有节点都被计算了,而是指定的计算节点或者该节点的输出结果被需要时



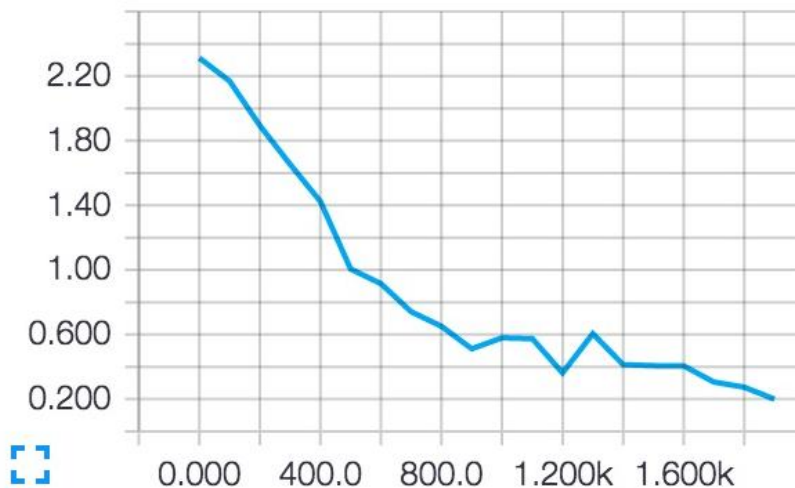
# 01 基本概念



可视化 ( tensorboard )



xentropy\_mean



数据流图、绘制分析图、显示附加数据等。

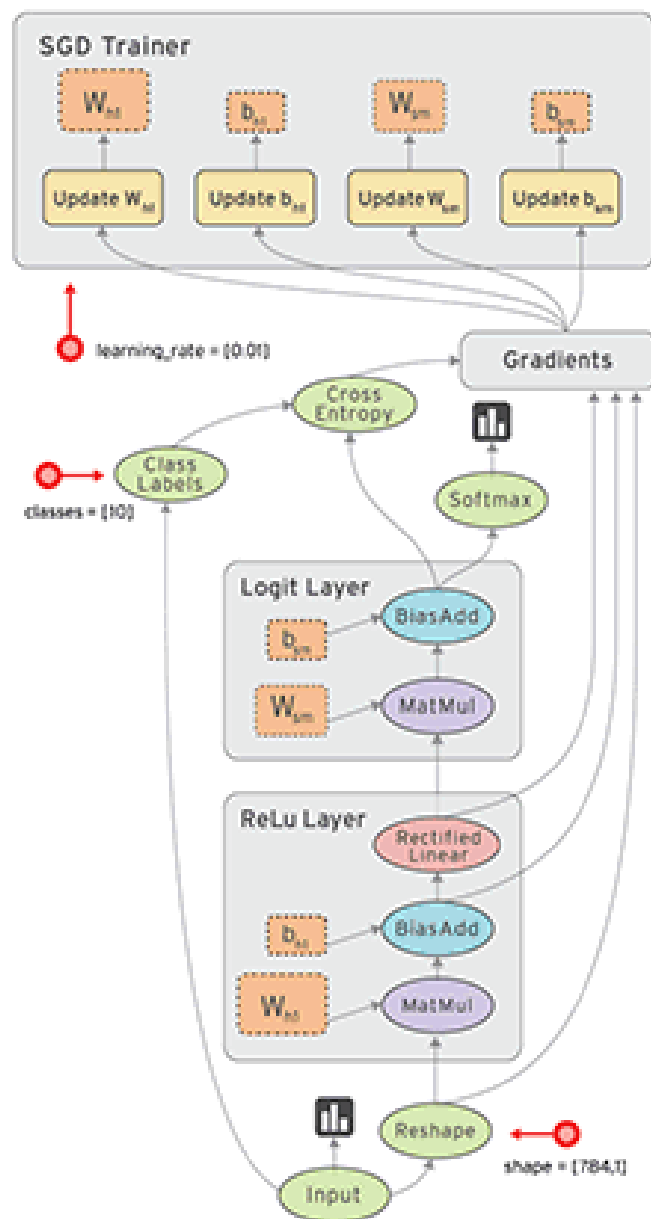


# 01 基本概念



## 整体流程

1. 创建图(Graph)
2. \*创建占位符(Placeholder)
3. 为图添加操作(Operation)
4. 创建会话
5. 实现计算







## 02 例程解析

# 导入模块

```
import numpy as np
```

```
import tensorflow as tf
```



## 02 例程解析

# 导入模块

```
import numpy as np
```

```
import tensorflow as tf
```

# 准备学习数据

```
train_X = np.random.normal(1, 5, 200) # 输入特征
```

```
train_Y = 0.5*train_X+2+np.random.normal(0, 1, 200) # 学习目标
```

```
L = len(train_X) # 样本量
```

# 定义学习超参数

```
epoch = 200 # 纪元数（使用所有学习数据一次为1纪元）
```

```
learn_rate = 0.005 # 学习速度
```



## 02 例程解析

# 准备学习数据

```
train_X = np.random.normal(1, 5, 200) # 输入特征
```

```
train_Y = 0.5*train_X+2+np.random.normal(0, 1, 200) # 学习目标
```

```
L = len(train_X) # 样本量
```

# 定义学习超参数

```
epoch = 200 # 纪元数（使用所有学习数据一次为1纪元）
```

```
learn_rate = 0.005 # 学习速度
```

# 定义数据流图

```
temp_graph = tf.Graph()
```

```
with temp_graph.as_default():
```

```
    X = tf.placeholder(tf.float32) # 定义张量占位符
```

```
    Y = tf.placeholder(tf.float32)
```

```
    k = tf.Variable(np.random.randn(), dtype=tf.float32)
```

```
    b = tf.Variable(0, dtype=tf.float32) # 定义变量
```

```
    linear_model = k*X+b # 线性模型
```

```
    cost = tf.reduce_mean(tf.square(linear_model-Y)) # 代价函数
```

```
    optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning_rate=learn_rate) # 梯度下降算法
```

```
    train_step = optimizer.minimize(cost) # 最小化代价函数
```

```
    init = tf.global_variables_initializer() # 使用变量全局初始化选项
```



## 02 例程解析

# 定义数据流图

```
temp_graph = tf.Graph()
```

```
with temp_graph.as_default():
```

```
    X = tf.placeholder(tf.float32) # 定义张量占位符
```

```
    Y = tf.placeholder(tf.float32)
```

```
    k = tf.Variable(np.random.randn(), dtype=tf.float32)
```

```
    b = tf.Variable(0, dtype=tf.float32) # 定义变量
```

```
    linear_model = k*X+b # 线性模型
```

```
    cost = tf.reduce_mean(tf.square(linear_model - Y)) # 代价函数
```

```
    optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning_rate=learn_rate) # 梯度下降算法
```

```
    train_step = optimizer.minimize(cost) # 最小化代价函数
```

```
    init = tf.global_variables_initializer() # 使用变量全局初始化选项
```

# 创建会话

```
with tf.Session(graph=temp_graph) as sess:
```

```
    sess.run(init) # 变量初始化
```

```
    for i in range(epoch):
```

```
        sess.run(train_step, feed_dict={X: train_X, Y: train_Y}) # 运行“最小化代价函数”
```

```
        temp_cost = sess.run(cost, feed_dict={X: train_X, Y: train_Y}) # 代价函数
```



## 03 用法特点

1. 高度灵活(相对于Caffe): Python \ 完备的基本操作 \
2. 自动求微分: 定义模型 -> 结合损失函数
3. 多语言支持: Python \ C++ ...
4. Keras: 第三方API
5. 支持分布式
6. 可移植性: PC \ 服务器 \ 手机...