



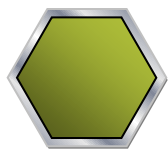
## 智能应用建模

# 第二部分：TensorFlow入门

章宗长

2019年7月3日

# 内容安排



**TensorFlow环境搭建**

---



TensorBoard可视化

---



TensorFlow计算模型——计算图

---



TensorFlow数据模型——张量

---



TensorFlow运行模型——会话

---

---

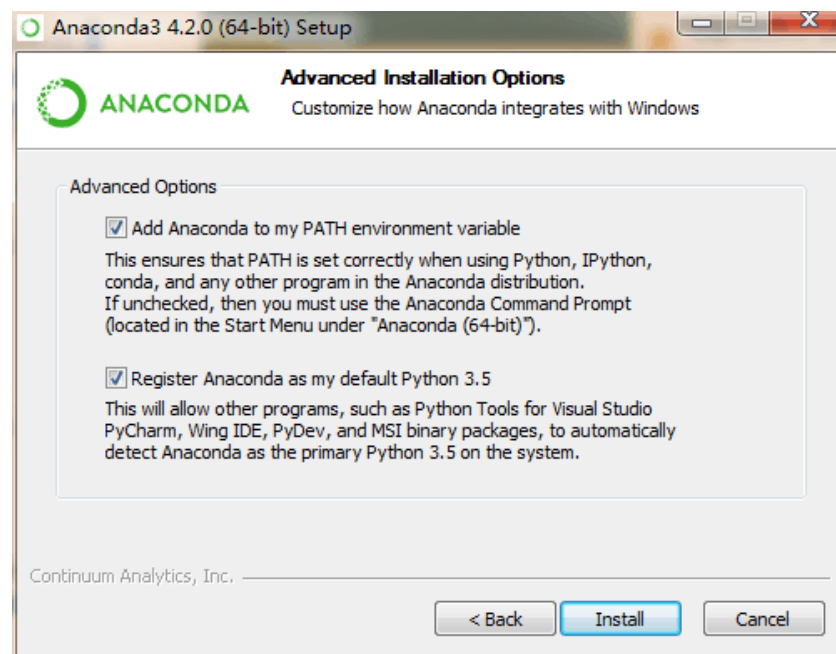
相关程序包和资料已存放在如下ftp地址中：

**<ftp://172.26.184.2/Download/AI Class>**

# Anaconda3 4.2.0安装

<https://repo.anaconda.com/archive/>

Anaconda3-4.2.0-Linux-x86.sh	373.9M
Anaconda3-4.2.0-Linux-x86_64.sh	455.9M
Anaconda3-4.2.0-MacOSX-x86_64.sh	349.5M
Anaconda3-4.2.0-Windows-x86.exe	333.4M
Anaconda3-4.2.0-Windows-x86_64.exe	391.4M



# TensorFlow安装

使用pip安装（Mac OS X环境，仅支持CPU的TensorFlow）

第一步：安装pip

```
$ sudo easy_install pip  
$ sudo easy_install -upgrade six
```

第二步：找到合适的安装包URL

```
$ export TF_BINARY_URL=  
https://storage.googleapis.com/tensorflow/mac/cpu/tensorflow-1.4.0-py3-none-any.whl
```

第三步：通过pip安装TensorFlow

```
$ sudo pip3 install -upgrade $TF_BINARY_URL
```

# TensorFlow安装（续）

使用pip安装（**Ubuntu/Linux 64-BIT环境**，仅支持CPU的TensorFlow）

第一步：安装pip

```
$ sudo apt-get install python-pip python-dev
```

第二步：找到合适的安装包URL

```
$ export TF_BINARY_URL=  
https://storage.googleapis.com/tensorflow/linux/cpu/tensor  
flow-1.4.0-py35-cp35m-linux_x86_64.whl
```

第三步：通过pip安装TensorFlow

```
$ sudo pip3 install -upgrade $TF_BINARY_URL
```

# TensorFlow安装（续）

使用pip安装（**Windows环境**，仅支持CPU的TensorFlow）

参考博客：<https://zhuanlan.zhihu.com/p/33705179>

第一步：升级pip

```
python -m pip install --upgrade pip
```

第二步：在Anaconda Prompt中输入：

```
conda create -n tensorflow_cpu python=3.5
```

看到Proceed ([y]/n)?时，输入y

回车运行后，输入activate tensorflow\_cpu

然后，输入pip install tensorflow==1.4.0

# TensorFlow安装（续）

Docker安装

**<https://docs.docker.com/install/>**

当Docker安装完成之后，可以通过以下命令来启动一个TensorFlow容器

**\$ docker run -it tensorflow/tensorflow:1.4.0**



# TensorFlow测试样例

(1) 进入Python交互界面

**\$ python**

(2) 通过import操作加载TensorFlow

```
>>> import tensorflow as tf
```

(3) 定义两个向量：a和b

```
>>> a = tf.constant([1.0,2.0], name='a')
```

```
>>> b = tf.constant([2.0,3.0], name='b')
```

(4) 将这两个向量加起来

```
>>> result = a + b
```

## TensorFlow测试样例（续）

（5）输出相加得到的结果

```
>>> sess = tf.Session()  
>>> print(sess.run(result))  
>>> sess.close()
```

```
[3. 5.]
```

# PyCharm安装

PyCharm是一种Python IDE，带有一整套可以帮助用户在使用Python语言开发时提高其效率的工具

<https://www.jetbrains.com/pycharm/>



Version: 2019.1.3

Build: 191.7479.30

Released: May 30, 2019

[System requirements](#)

[Installation Instructions](#)

[Previous versions](#)

## Download PyCharm

Windows

macOS

Linux

### Professional

For both Scientific and Web Python development. With HTML, JS, and SQL support.

DOWNLOAD

Free trial

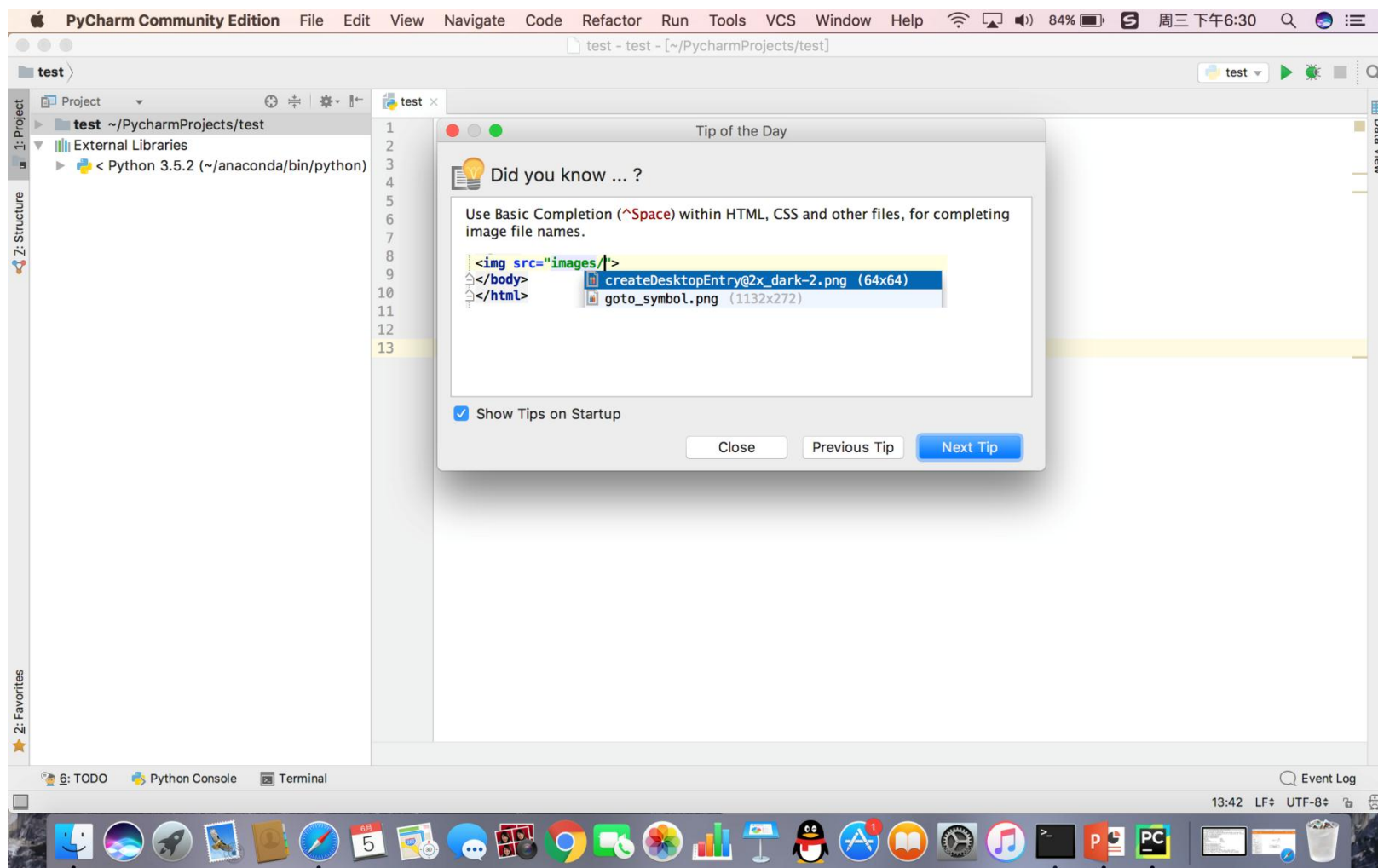
### Community

For pure Python development

DOWNLOAD

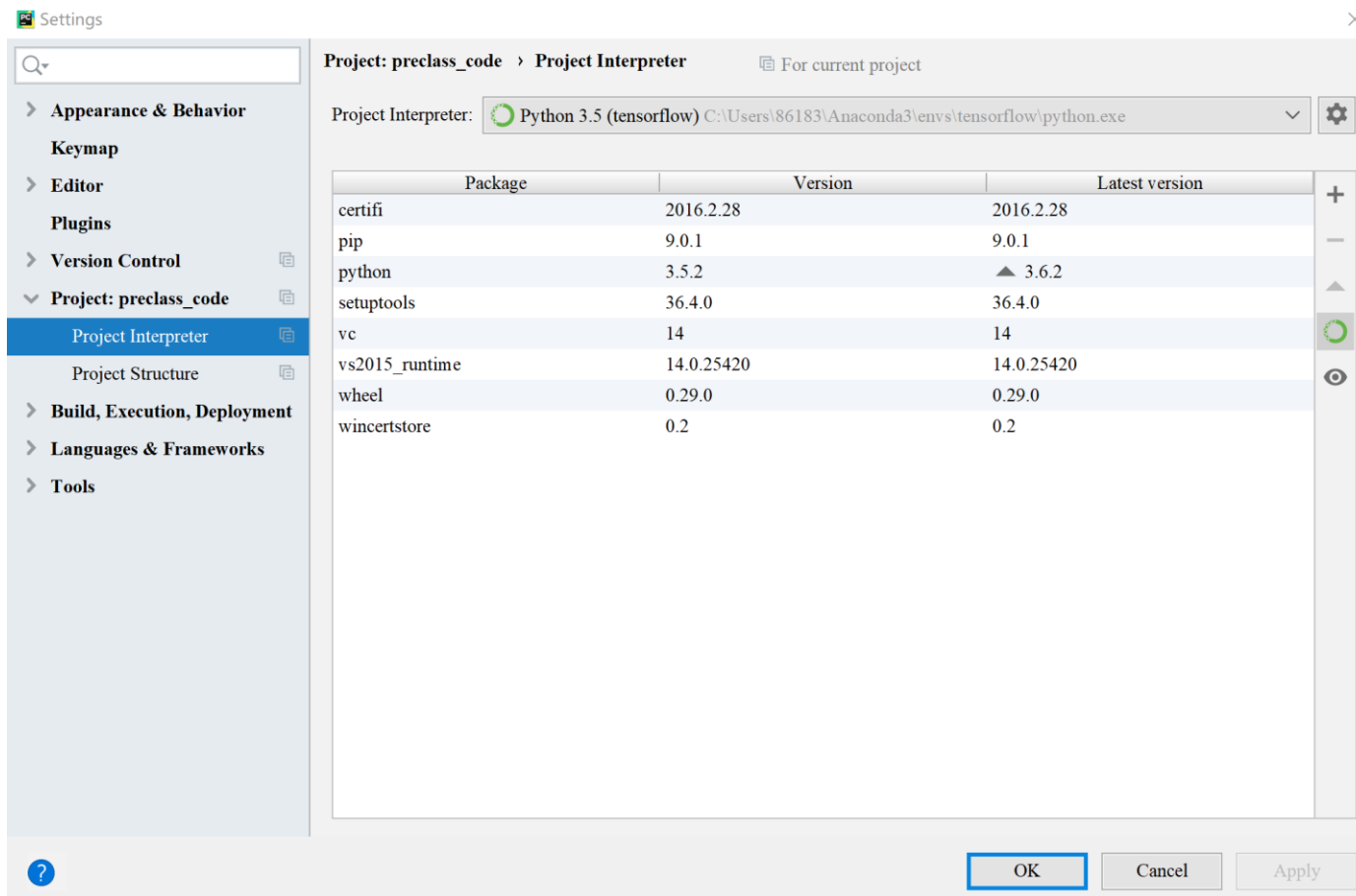
Free, open-source

# PyCharm安装（续）



# PyCharm安装（续）

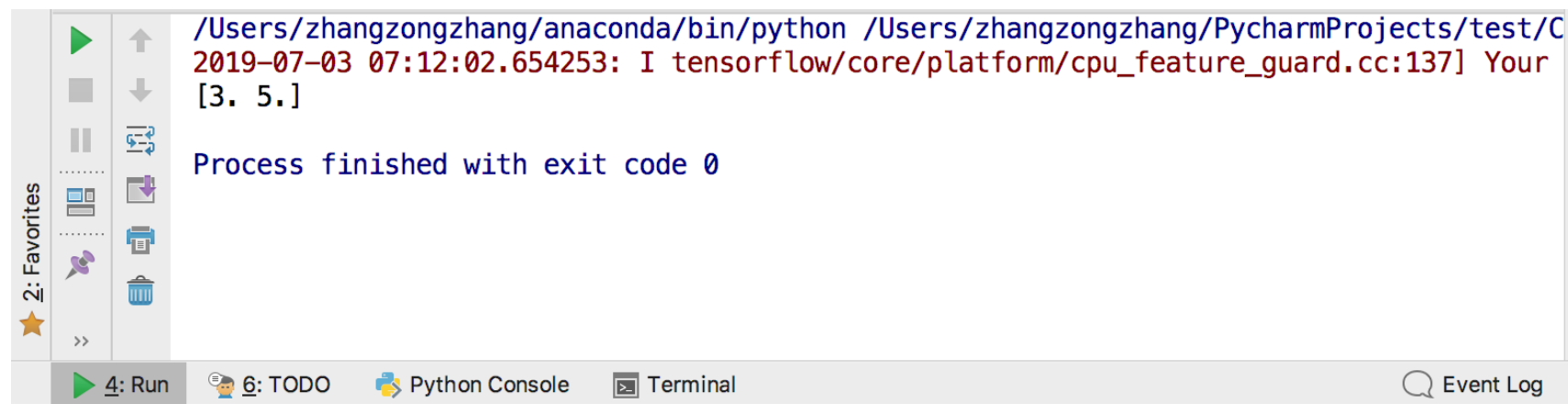
File-Settings–Project Interpreter选择tensorflow下的Python解释器



# 课堂作业

在PyCharm中输入第一个TensorFlow测试样例，运行程序

```
1 import tensorflow as tf
2
3 a = tf.constant([1.0,2.0], name="a")
4 b = tf.constant([2.0,3.0], name="b")
5
6 result = a + b
7
8 sess = tf.Session()
9 print(sess.run(result))
10
11 sess.close()
```

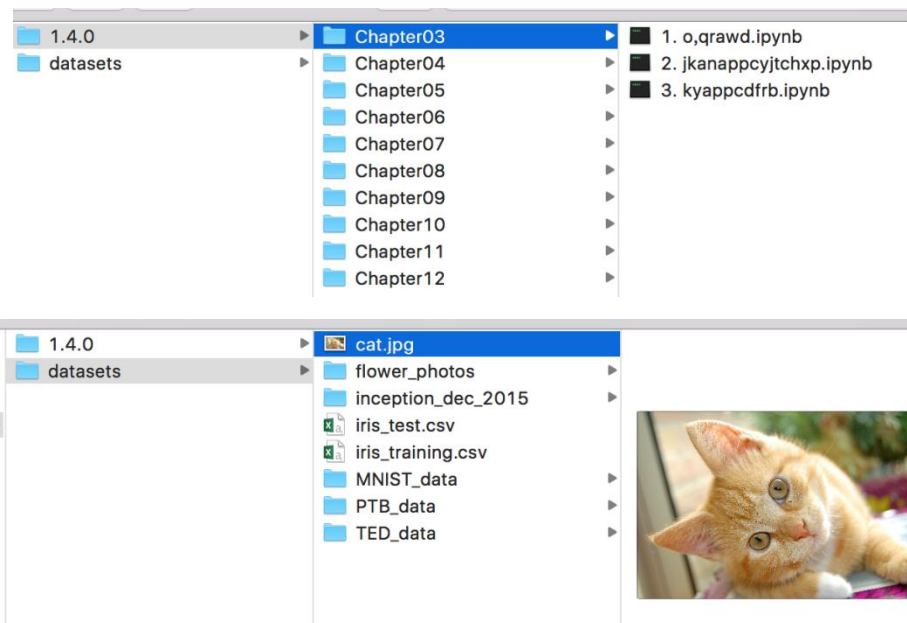


# 代码和资料文件下载

<http://www.broadview.com.cn/book/5360>

下载资源

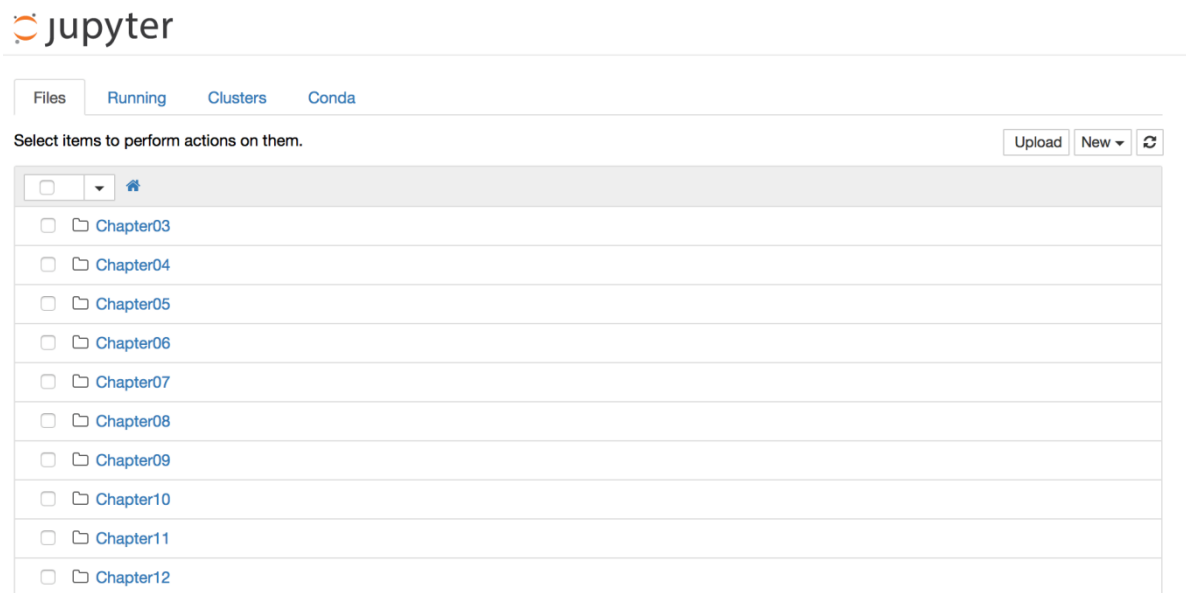
[201806-github代码数据打包.zip](#)



# Jupyter Notebook

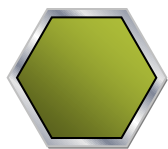
此前被称为Ipython notebook，是一个交互式笔记本，支持运行40多种编程语言

```
$ cd ~/Desktop/智能应用建模-课程/201806-githubtpuadl/1.4.0/  
$ jupyter notebook
```





# 内容安排



TensorFlow环境搭建



TensorBoard可视化



TensorFlow计算模型——计算图



TensorFlow数据模型——张量



TensorFlow运行模型——会话

# TensorBoard可视化

TensorBoard是TensorFlow的可视化工具，它可以通过程序运行过程中输出的日志文件可视化TensorFlow程序的运行状态

TensorBoard不需要额外的安装过程，TensorFlow安装完成时，TensorBoard会自动安装

运行以下命令便可以启动TensorBoard:

```
$ tensorboard --logdir=/path/to/log (Mac OS X)  
> tensorboard --logdir=D:\path\to\log (Windows)
```

通过浏览器打开 **localhost:6006**

## TensorBoard可视化（续）

以下代码展示了一个简单的TensorFlow程序，在这个程序中完成了TensorBoard日志输出的功能

```
import tensorflow as tf
```

```
# 定义一个简单的计算图，实现向量加法的操作
```

```
with tf.name_scope("input1"):
```

```
    input1 = tf.constant([1.0, 2.0, 3.0], name="input1")
```

```
with tf.name_scope("input2"):
```

```
    input2 = tf.Variable(tf.random_uniform([3]), name="input2")
```

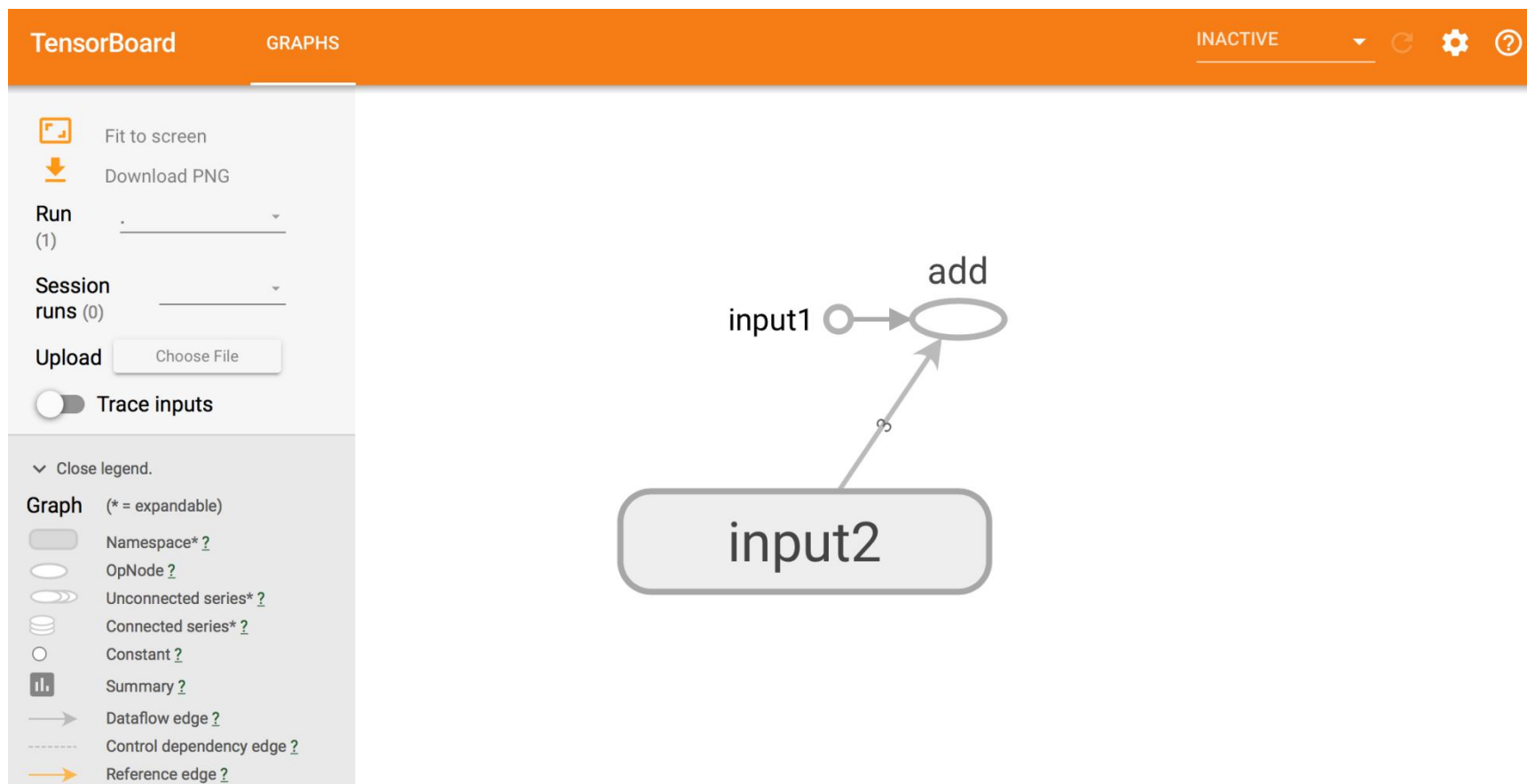
```
output = tf.add_n([input1, input2], name="add")
```

```
# 生成一个写日志的writer，并将当前的TensorFlow计算图写入日志
```

```
writer = tf.summary.FileWriter("D:\\path\\to\\log", tf.get_default_graph())
```

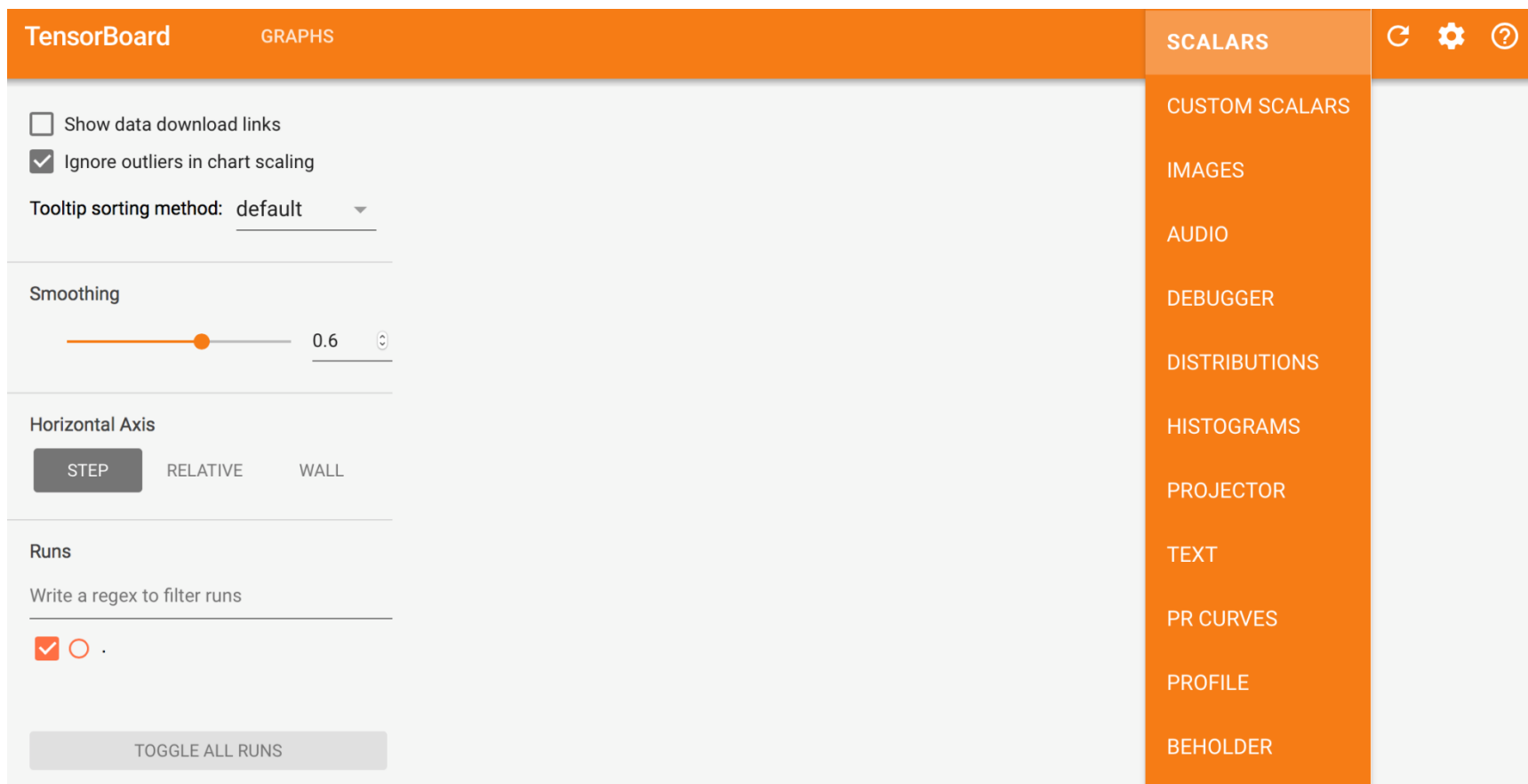
```
writer.close()
```

# TensorBoard可视化（续）



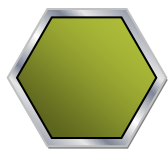
**TensorBoard**可视化向量相加程序的**TensorFlow**计算图结果

# TensorBoard可视化（续）



## TensorBoard可视化内容选项

# 内容安排



TensorFlow环境搭建



TensorBoard可视化



**TensorFlow计算模型——计算图**



TensorFlow数据模型——张量



TensorFlow运行模型——会话

# 计算图的使用

TensorFlow程序一般可以分为两个阶段：

1. 定义计算图中所有的计算
2. 执行计算

通过`tf.get_default_graph`函数可以获得当前默认的计算图

```
import tensorflow as tf
```

```
a = tf.constant([1.0,2.0], name="a")
```

```
b = tf.constant([3.0,3.0], name="b")
```

```
result = a + b
```

```
# 通过a.graph查看张量所属的计算图，该图应该等于当前默认的计算图，
```

```
# 所以下面这个操作输出值为True
```

```
print(a.graph is tf.get_default_graph())
```

## 计算图的使用（续）

除了使用默认的计算图，TensorFlow支持通过**tf.Graph**函数来生成新的计算图

不同计算图上的张量和运算都**不会**共享

```
import tensorflow as tf
```

```
g1 = tf.Graph()
```

```
with g1.as_default():
```

```
    # 在计算图g1中定义变量“v”，并设置初始值为0
```

```
    v = tf.get_variable("v", shape=[1], initializer=tf.zeros_initializer)
```

```
g2 = tf.Graph()
```

```
with g2.as_default():
```

```
    # 在计算图g2中定义变量“v”，并设置初始值为1
```

```
    v = tf.get_variable("v", shape=[1], initializer=tf.ones_initializer)
```



# 计算图的使用（续）

# 在计算图g1中读取变量“v”的取值

```
with tf.Session(graph=g1) as sess:
```

```
    tf.initialize_all_variables().run()
```

```
    with tf.variable_scope("", reuse=True):
```

```
        # 在计算图g1中，变量“v”的取值应该为0，所以下面这行会输出[0.]
```

```
        print(sess.run(tf.get_variable("v")))
```

# 在计算图g2中读取变量“v”的取值

```
with tf.Session(graph=g2) as sess:
```

```
    tf.initialize_all_variables().run()
```

```
    with tf.variable_scope("", reuse=True):
```

```
        # 在计算图g2中，变量“v”的取值应该为1，所以下面这行会输出[1.]
```

```
        print(sess.run(tf.get_variable("v")))
```

```
writer = tf.summary.FileWriter("/path/to/log", g1)
```

```
writer = tf.summary.FileWriter("/path/to/log", g2)
```

```
writer.close()
```



# 内容安排



TensorFlow环境搭建

---



TensorBoard可视化

---



TensorFlow计算模型——计算图

---



**TensorFlow数据模型——张量**

---



TensorFlow运行模型——会话

---

# 张量

张量在TensorFlow中的实现不是直接采用数组的形式，它只是对TensorFlow中运算结果的引用

一个张量中主要保存了三个属性：名字、维度和类型

```
import tensorflow as tf
```

```
# tf.constant是一个计算，计算的结果是一个张量，保存在变量a中
```

```
a = tf.constant([1.0,2.0], name="a")
```

```
b = tf.constant([3.0,3.0], name="b")
```

```
result = tf.add(a, b, name="add")
```

```
print(result)
```

```
'''
```

输出：

```
Tensor("add:0", shape=(2,), dtype=float32)
```

```
'''
```

# 张量的使用

张量的使用可以总结为两大类：

## 1. 对中间计算结果的引用

# 使用张量记录中间结果

```
a = tf.constant([1.0, 2.0], name="a")
```

```
b = tf.constant([3.0, 3.0], name="b")
```

```
result = a + b
```

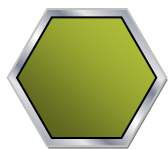
# 直接计算向量的和，可读性差

```
result = tf.constant([1.0, 2.0], name="a") + tf.constant([2.0, 3.0], name="b")
```

## 2. 当计算图构造完成之后，用来获得计算结果

```
print(tf.Session().run(result))
```

# 内容安排



TensorFlow环境搭建

---



TensorBoard可视化

---



TensorFlow计算模型——计算图

---



TensorFlow数据模型——张量

---



**TensorFlow运行模型——会话**

---

# 会话

使用TensorFlow中的会话来执行定义好的运算

会话拥有并管理TensorFlow程序运行时的所有资源

使用会话的第一种模式：明确调用会话生成函数和关闭会话函数

*# 创建一个会话*

**sess = tf.Session()**

*#使用创建好的会话来得到关心的运算的结果*

**sess.run(...)**

*#关闭会话使得本次运行中使用到的资源可以被释放*

**sess.close()**

## 会话（续）

使用会话的**第二种**模式：通过Python的上下文管理器来使用会话

*# 创建一个会话，并通过Python中的上下文管理器来管理这个会话*

**with tf.Session() as sess:**

*#使用创建好的会话来得到关心的运算的结果*

**sess.run(...)**

*#不需要再调用"Session.close()"函数来关闭会话*

*# 当上下文退出时会话关闭和资源释放也自动完成了*

## 会话（续）

TensorFlow不会自动生成默认的会话，而是需要手动指定  
当默认的会话被指定之后，可以通过**tf.Tensor.eval**函数来计算一个张量的取值

```
sess = tf.Session()  
with sess.as_default():  
    print(result.eval())
```

下面代码也可以完成相同的功能

```
sess = tf.Session()  
  
#以下两个命令有相同的功能  
print(sess.run(result))  
print(result.eval(session=sess))
```



## 会话（续）

在交互式环境下（比如Python脚本或者Jupyter的编辑器），通过设置默认会话的方式来获取张量的取值更加方便

TensorFlow提供了一种在交互式环境下直接构造默认会话的函数：**tf.InteractiveSession**

```
sess = tf.InteractiveSession()  
print(result.eval())  
sess.close()
```