

# TensorBoard小社件刀

导师: GAUSS



# 目录

- 了 TensorBoard简介
- 2 Keras训练中使用
- 3/自定义训练中使用



# TensorBoard简介

#### TensorBoard使用



TensorBoard是一个在深度学习中很好的<mark>可视化训练过程和模型结构</mark>的工具,那么,要怎么才能在TensorFlow2.0中使用它呢?

在TensorFlow2.0中,训练一个神经网络模型主要有两种方式:

- 使用tf.keras模块的Model.fit();
- 使用tf.GradientTape()求解梯度,这样可以自定义训练过程。

对于这两种方案,都可以使用TensorBoard,下面以在MNIST数据集上训练一个图像分类模型为例介绍。



# Keras训练中使用



### Keras训练中使用

Keras在回调函数中内置Tensorboard函数:

#### 

```
tf.keras.callbacks.TensorBoard(
    log dir='logs',
    histogram freq=0,
    write graph=True,
    write images=False,
    update_freq='epoch',
    profile batch=2,
    embeddings freq=0,
    embeddings metadata=None
```



# Keras训练中使用

参数	解释	
log_dir	保存TensorBoard要解析的日志文件的目录的路径。	
histogram_freq	频率(在epoch中),计算模型层的激活和权重直方图。如果设置为0,则不会计算直方图。必须为直方图可视化指定验证数据(或拆分)。	
write_graph	是否在TensorBoard中可视化图像。当write_graph设置为True时,日志文件可能会变得非常大。	
write_images	是否在TensorBoard中编写模型权重以显示为图像。	
update_freq	'batch'或'epoch'或整数。使用'batch'时,在每个batch后将损失和指标(评估函数)写入TensorBoard。这同样适用'epoch'。如果使用整数,比方说1000,回调将会在每1000个样本后将指标和损失写入TensorBoard。请注意,过于频繁地写入TensorBoard会降低您的训练速度。	
profile_batch	分析批次以采样计算特征。profile_batch必须是非负整数或正整数对的逗号分隔字符串。一对正整数表示要分析的批次范围。默认情况下,它将配置第二批。将profile_batch = 0设置为禁用性能分析。必须在TensorFlow eager模式下运行。	
embeddings_freq	可视化嵌入层的频率(以epoch为单位)。如果设置为0,则嵌入将不可见。	
embeddings_metadata	字典,它将层名称映射到文件名,该嵌入层的元数据保存在该文件名中。	

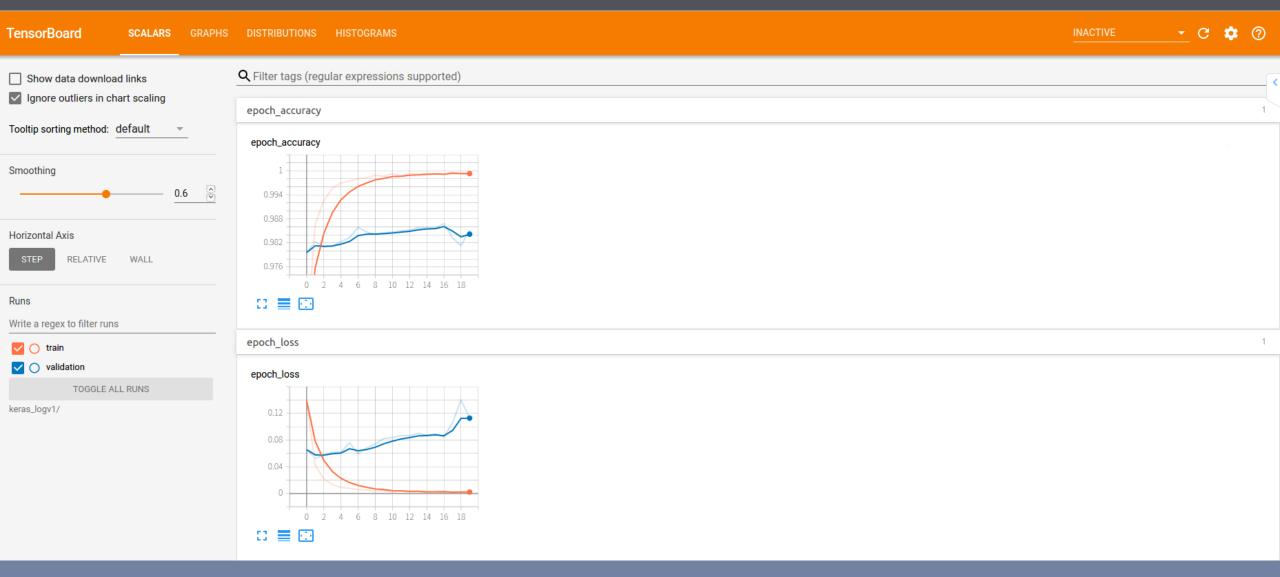


#### Keras训练中使用案例

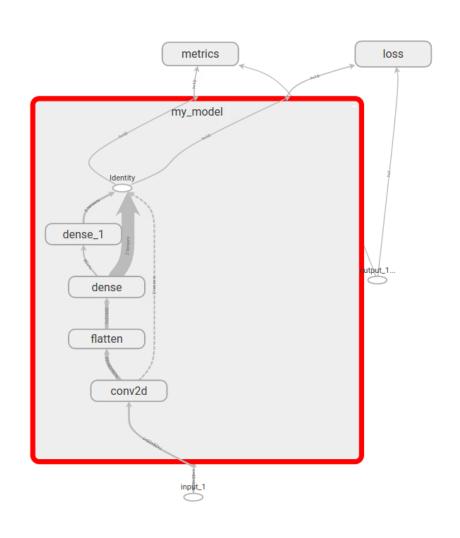
Keras训练中使用案例(ps: windows上使用容易遇到bug)

```
model = MyModel()
model.compile(optimizer='adam',
              loss='sparse_categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
tensorboard_callback = tf.keras.callbacks.TensorBoard(log_dir="keras_logv1",
                                                      histogram freq=1,
                                                       profile batch = 100000000)
model.fit(x=x train,
          y=y train,
          epochs=1,
          validation_data=(x_test, y_test),
          callbacks=[tensorboard callback])
```



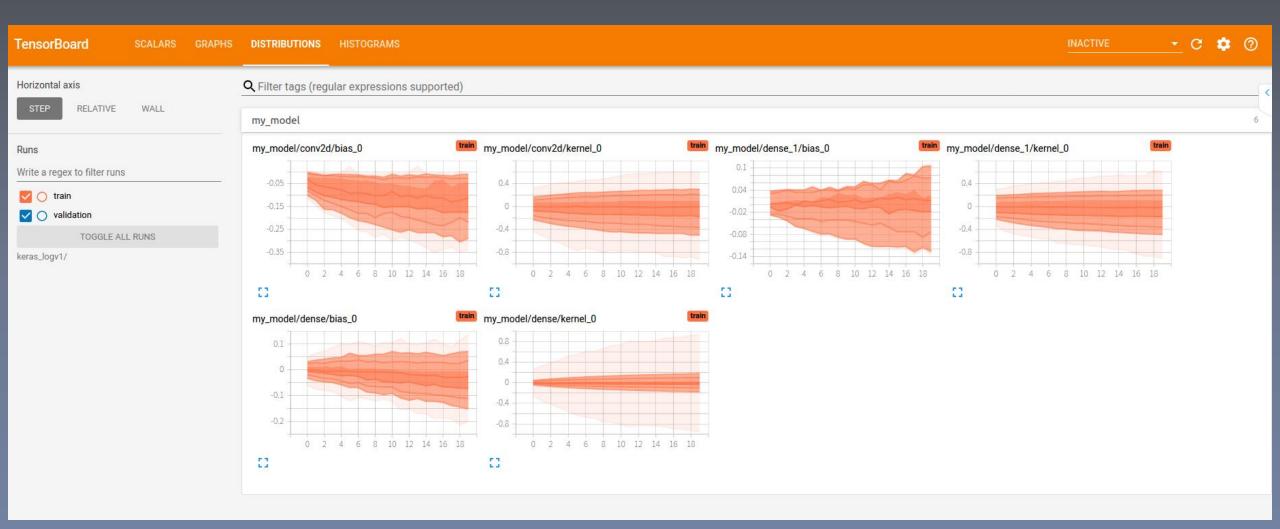


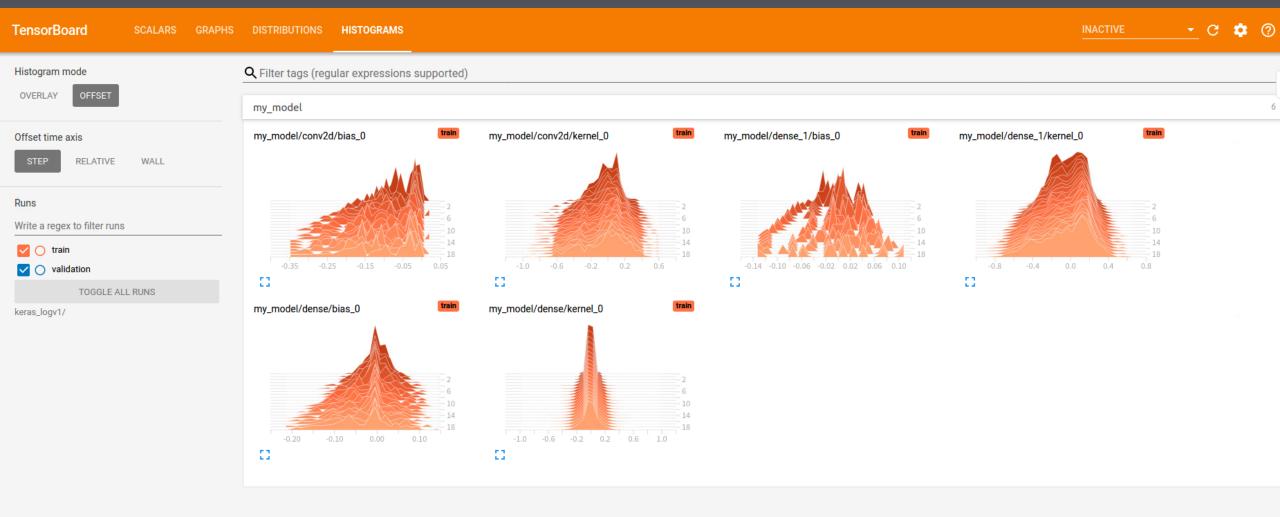
Dataflow edge?











### Tensorboard界面解释



**Scalars**:显示了如何将loss与每个时间段改变。还可以使用它来跟踪训练速度, 学习率和其他标量值。

Graphs: 进行可视化模型。在这种情况下,将显示层的Keras图,这可以帮助你确保模型正确构建。

**Distributions** 和 **Histograms** :显示张量随时间的分布。这对于可视化权重和偏差并验证它们是否以预期的方式变化很有用。



# 自定义训练中使用



### 创建 summary writer 实例

```
tf.summary.create_file_writer(
    logdir, max_queue=None, flush_millis=None, filename_suffix=None, name=None
)
```

logdir	文件夹路径。	
max_queue	最多在缓存中暂存max_queue个数据,当超过max_queue个时,flush更新到日志 文件中并清空缓存。默认为10。	
flush_millis	至少flush_millis毫秒内进行一次flush。默认为120,000毫秒。	
filename_suffix	日志文件的后缀。默认为.v2。	
name	(tf1.0残余特性,请忽略它)本操作的名称。	



## 创建 summary writer 实例

```
tf.summary.image(
       name, data, step=None, max_outputs=3, description=None
 tf.summary.scalar(
     name, data, step=None, description=None
tf.summary.text(
   name, data, step=None, description=None
  tf.summary.histogram(
      name, data, step=None, buckets=None, description=None
tf.summary.audio(
   name, data, sample_rate, step=None, max_outputs=3, encoding=None,
   description=None
```

### summary 写入函数



- tf.summary.scalar():保存单个数值。在tensorboard中将生成折线图。
- tf.summary.histogram():保存一个张量。直方图或密度图。
- tf.summary.text():保存一个tf.string类型的Tensor。文本。
- tf.summary.image(): 保存形状为[k, h, w, c]的Tensor。图片。
- tf.summary.audio(): 保存形状为[k, t, c]的Tensor。音频。



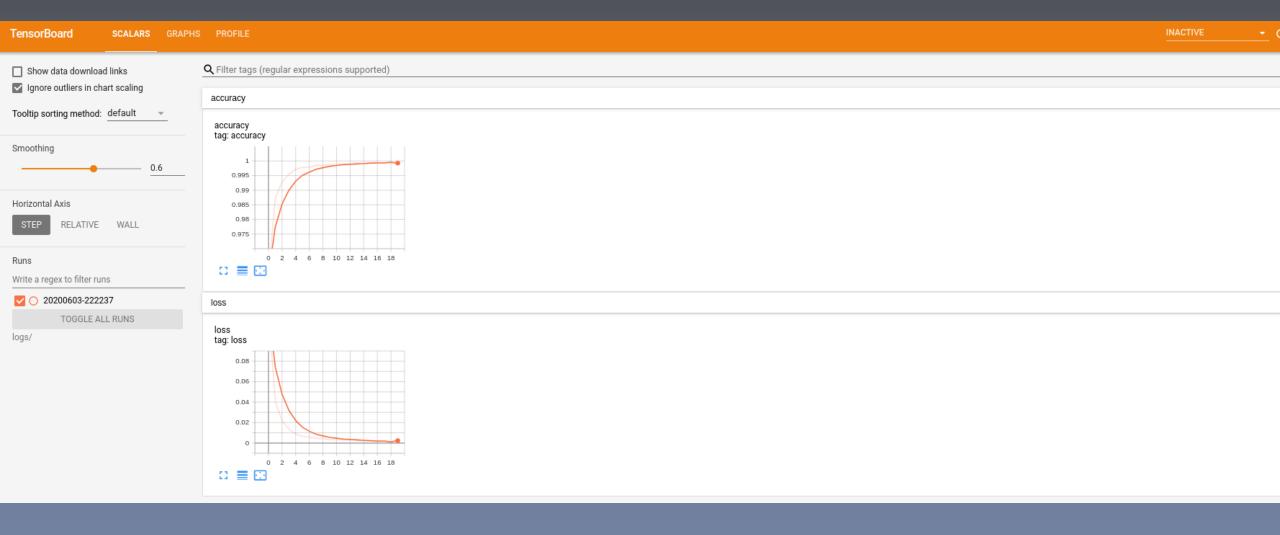
### 查看 Graph 和 Profile 信息

- tf.summary.trace\_export():停止trace,并将之前trace记录到的信息写入profiler日志文件。
- tf.summary.trace\_off(): 停止trace, 并舍弃之前trace记录。
- tf.summary.trace\_on(): 开始trace以记录计算图和分析信息。

```
stamp = datetime.datetime.now().strftime("%Y%m%d-%H%M%S")
import os
logdir = os.path.join("logs/"+stamp)
summary writer = tf.summary.create file writer(logdir)
tf.summary.trace_on(graph=True, profiler=True) # 开启Trace,可以记录图结构和profile信息
EPOCHS = 20
for epoch in range(EPOCHS):
   for (x train, y train) in train ds:
           train_step(x_train, y_train)
   with summary writer.as default():
                                                                 # 希望使用的记录器
       tf.summary.scalar('loss', train loss.result(), step=epoch)
       tf.summary.scalar('accuracy', train accuracy.result(), step=epoch) # 还可以添加其他自定义的变量
     for (x_test, y_test) in test_ds:
         test step(x test, y test)
                                                                   # 希望使用的记录器
     with summary writer.as default():
         tf.summary.scalar('test loss', test loss.result(), step=epoch)
         tf.summary.scalar('test accuracy', test accuracy.result(), step=epoch) # 还可以添加其他自定义的变量
   template = 'Epoch {}, Loss: {}, Accuracy: {}, Test Loss: {}, Test Accuracy: {}'
   print(template.format(epoch + 1,
                         train loss.result(),
                         train_accuracy.result() * 100,
                         test loss.result(),
                         test_accuracy.result() * 100))
   # Reset metrics every epoch
   train loss.reset states()
   test loss.reset states()
   train accuracy.reset states()
   test accuracy.reset states()
with summary_writer.as_default():
   tf.summary.trace export(name="model trace", step=3, profiler outdir=logdir) # 保存Trace信息到文件
```





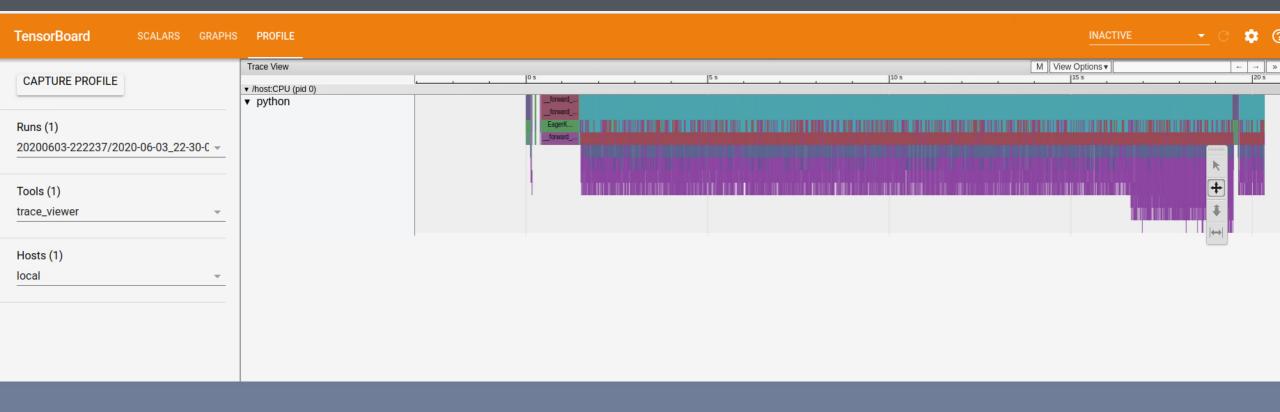




TensorBoard Search nodes. Regexes supported. identity\_... Fit to Screen Download PNG dense\_1\_... dense\_1\_... Identity Run (1) 20200603-222237 Tag (1) model\_trace 3 tensors Upload Choose File dense\_m... dense\_re... Graph dense\_1 O Conceptual Graph O Profile Trace inputs dense\_1 dense\_1 flatten\_re... Show health pills dense Color 

Structure O Device O XLA Cluster dense\_bi conv2d\_r... conv2d\_... dense\_m. O Compute time flatten Memory O TPU Compatibility colors same substructure x\_RetVal unique substructure conv2d conv2d\_ x\_0 conv2d\_







# 本节小结

Summary

TensorBoard 小试牛刀

TensorBoard简介	
用Keras训练中使用	tf.keras.callbacks.TensorBoard
自定义训练中使用	tf.summary

# 我说-

看过干万代码,不如实践一把!



联系我们:

电话: 18001992849

邮箱: service@deepshare.net

Q Q: 2677693114



公众号



客服微信