

pyth on趣

手写平板电脑



pyth on项 dnn神经网络



pyth on环

手



转藏到我的图书馆

TensorFlow 基本使用

2016-04-05 DeepMilan 阅 262 分享: 微信 ▼

使用 TensorFlow , 你必须明白 TensorFlow :

使用图 (graph) 来表示任务

被称之为会话 (Session) 的上下文 (context) 中执行图

使用 tensor 表示数据

通过变量 (Variable) 维护状态

使用 feed 和 fetch 可以为任意操作 (arbitrary operation) 赋值或者从其中获取数据

综述

TensorFlow 是一个编程系统,使用图来表示计算任务,图中的节点被称之为 op (operation 的缩写),一个 op 获得0个或者多个 tensor ,执行计算,产生0个或多个 tensor 。每个 tensor 是一个类型化的多维数组。例如,你可以将一组图像素集表示为一个四维浮点数数组,这四个维度分别是 [batch, height, width, channels]。

一个 TensorFlow 图描述了计算的过程,为了进行计算,图必须在 会话 里被启动, 会话 将图的 op 分发到诸如CPU或GPU之类的设备上,同时提供执行 op 的方法,这些方法执行后,将产生的 tensor 返回。在python语言中,返回的 tensor 是 numpy ndarry 对象;在C/C++语言中,返回的是 tensor是 tensorflow::Tensor实例。

计算图

Tensorflow 程序通常被组织成一个构建阶段和一个执行阶段,在构建阶段,op的执行步骤被描述成为一个图,在执行阶段,使用会话执行图中的op。

例如,通常在构建阶段创建一个图来表示和训练神经网络,然后在执行阶段反复执行图中的训练 op。

Tensorflow 支持C/C++, python编程语言。目前, TensorFlow 的python库更易使用, 它提供了大量的辅助函数来简化构建图的工作, 这些函数尚未被C/C++库支持。

三种语言的会话库 (session libraries) 是一致的。

构建图

构件图的第一步是创建源 op (source op)。源 op 不需要任何输入。源 op 的输出被传递给其它 op 做运算。

python库中, op 构造器的返回值代表被构造出的 op 输出,这些返回值可以传递给其它 op 作为输入。

TensorFlow Python库中有一个默认图(default graph), op 构造器可以为其增加节点。这个默认图对许多程序来说已经足够用了,可以阅读 Graph 类文档,来了解如何管理多个视图。

```
import tensorflow as tf

# 创建一个常量op , 产生一个1x2矩阵 , 这个op被作为一个节点

# 加到默认视图中

# 构造器的返回值代表该常量op的返回值

matrix1 = tr. constant([[3., 3.]])

# 创建另一个常量op , 产生一个2x1的矩阵

matrix2 = tr. constant([[2.], [2.]])
```



ТА

永远成

我们将

エト なっぱ

我们将

[转] 赘

他们沒

基督徒



29 JUN-1 JUL

互联生》 现已上统

体验最:



推荐阅读

BetaC 揪出b

深度学

简易的

国外公

enum

再谈: 是还没

帧缓有



1 美亚保险

2 美亚保险

3 公司邮箱

4 中老年妈5 企业邮箱

6 led亮化原

```
10

11 # 创建一个矩阵乘法matmul op , 把matrix1和matrix2作为输入:

product = tf. matmul (matrix1, matrix2)
```

默认图现在有三个节点,两个 constant() op 和 matmul() op 。为了真正进行矩阵乘法的结果,你必须在会话里启动这个图。

在一个会话中启动图

构造阶段完成后,才能启动图。启动图的第一步是创建一个 Session 对象,如果无任何创建参数,会话构造器将无法启动默认图。

欲了解完整的会话API,请阅读 Session 类。

```
1 #启动默认图
 2 sess = tf. Session()
 3
 4 #调用sess的'run()'方法来执行矩阵乘法op,传入'product'作为该方法的参数
  #上面提到,'product'代表了矩阵乘法op的输出,传入它是向方法表明,我们希望取回
 6 # 矩阵乘法op的输出。
 7
8 #整个执行过程是自动化的,会话负责传递op所需的全部输入。op通常是并发执行的。
9 | #
10 # 函数调用'run(product)' 触发了图中三个op ( 两个常量op和一个矩阵乘法op ) 的执行。
11 # 返回值'result'是一个numpy 'ndarray'对象。
12 result = sess.run(product)
13
   print result
14
  # ==>[[12.]]
15
16
   # 完成任务,关闭会话
17
   sess.close()
```

Session 对象在使用完成后需要关闭以释放资源,除了显式调用 close 外,也可以使用 with 代码来自动完成关闭动作:

```
1 with tf.Session() as sess:
2    result = sess.run([product])
3    print result
```

在实现上, Tensorflow 将图形定义转换成分布式执行的操作,以充分利用可以利用的计算资源(如CPU或GPU)。一般你不需要显式指定使用CPU还是GPU, Tensorflow 能自动检测。如果检测到GPU, Tensorflow 会尽可能地使用找到的第一个GPU来执行操作。

如果机器上有超过一个可用的GPU,除了第一个外的其他GPU是不参与计算的。为了让 Tensorflow 使用这些GPU,你必须将 op 明确地指派给它们执行。with...Device 语句用来指派特定的CPU或GPU操作:

```
mith tf. Session() as sess:

with tf. device("/gpu:1"):
matrix1 = tf. constant([[3., 3.]])
matrix2 = tf. constant([[2.], [2.]])
product = tf. matmul(matrix1, matrix2)
```

设备用字符串进行标识,目前支持的设备包括:

```
/cpu:0:机器的CPU
/gpu:0:机器的第一个GPU,如果有的话
/gpu:1:机器的的第二个GPU,以此类推
```

交互式使用

文档中的python示例使用一个会话 Session 来启动图 , 并调用 Session. run() 方法执行操作。

为了便于使用诸如IPython之类的python交互环境,可以使用 InteractiveSession 代替 Session 类,使用 Tensor. eval() 和 Operation. run() 方法代替 Session. run() 。这样可以避免使用一个变量来持有会话:

```
1 #进入一个交互式Tensorflow会话
import tensorflow as tf
sess = tf.InteractiveSession()
4
```

Tensor

Tensorflow 程序使用 tensor 数据结构来代表所有的数据,计算图中,操作间传递数据都是 tensor。你可以把 Tensorflow 的 tensor 看做是一个 n 维的数组或列表。一个 tensor 包含一个静态类型 rank 和一个 shape。

阶

在 Tensorflow 系统中,张量的维数被描述为阶。但是张量的阶和矩阵的阶并不是同一个概念。张量的阶是张量维数的一个数量描述,下面的张量(使用py thon中 list 定义的)就是2阶:

```
1 t = [[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]
```

你可以认为一个二阶张量就是我们平常所说的矩阵,一阶张量可以认为是一个向量。对于一个二阶张量,你可以使用语句 t[i,j] 来访问其中的任何元素。而对于三阶张量你可以通过 t[i,j,k] 来访问任何元素:

阶	数学实例	python例子
0	纯量 (只有大小)	s=483
1	向量 (大小和方向)	v=[1.1, 2.2, 3.3]
2	矩阵 (数据表)	m=[[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]
3	3 阶张量	t=[[[2], [4], [6]], [[8], [9], [10]], [[11], [12], [13]]]
n	n 阶	

形状

阶	形状	维数	实例
0	[]	0-D	一个0维张量,一个纯量
1	[D0]	1-D	一个1维张量的形式 [5]
2	[DO, D1]	2-D	一个2维张量的形式 [3, 4]
3	[D0, D1, D2]	3-D	一个3维张量的形式 [1, 4, 3]
n	[DO, D1, Dn]	n-D	一个n维张量的形式 [DO, D1,, Dn]

数据类型

除了维度, tensor 有一个数据类型属性。你可以为一个张量指定下列数据类型中的任意一个类型:

数据类型	python类型	描述
DT_FLOAT	tf.float32	32位浮点数
DT_DOUBLE	tf.float64	64位浮点数
DT_INT64	tf.int64	64位有符号整型

DT_INT32	tf.int32	32位有符号整型
DF_INT16	tf.int16	16位有符号整型
DT_INT8	tf.int8	8位有符号整型
DT_UINT8	tf.uint8	8位无符号整型
DT_STRING	tf.string	可变长度的字节数组,每一个张量元素都是一个字节数组
DT_B00L	tf.bool	布尔型
DT_COMPLEX64	tf.complex64	由32位浮点数组成的负数:实数和虚数
DT_QINT32	tf.qint32	用于量化Ops的32位有符号整型
DT_QINT8	tf.qint8	用于量化Ops的8位有符号整型
DT_QUINT8	tf.quint8	用于量化Ops的8位无符号整型

变量

在Variables中查看更多细节。变量维护图执行过程中的状态信息。下面的例子演示了如何使用变量实现一个简单的计数器:

```
1 # 创建一个变量, 初始为标量0
 2 state = tf. Variable(0, name="counter")
 3
 4 # 创建一个op , 其作用是使`state`增加1
 5
   one = tf.constant(1)
 6 new_value = tf.add(state, one)
 7
   update = tf.assign(state, new_value)
 8
9 # 启动图后,变量必须先经过init op初始化
10 # 首先先增加一个初始化op到图中
11 init_op = tf.initialize_all_variables()
12
13 # 启动图
with tf. Session() as sess:
15
    # 运行init op
16
    sess.run(init op)
17
    # 打印 state 的初始值
18
    print sess.run(state)
19
    # 运行op ,更新state 并打印
20
    for in range(3):
21
     sess.run(update)
22
     print sess. run(state)
23
24
25 # 輸出:
26 # 0
27 # 1
28 # 2
    # 3
```

代码中 assign() 操作是图所描述的表达式的一部分,正如 add() 操作一样,所以在调用 run() 执行表达式之前,它并不会真正执行赋值操作。

通常会将一个统计模型中的参数表示为一组变量。例如,你可以将一个神经网络的权重作为某个变量存储在一个 tensor 中。在训练过程中,通过反复训练图,更新这个 tensor 。

Fetch

为了取回操作的输出内容,可以在使用 Session 对象的 run() 调用执行图时,传入一些 tensor ,这些 tensor 会帮助你取回结果。在之前的例子里,我们只取回了单个节点 state ,但是你也可以取回多个 tensor:

```
input1 = tf.constant(3.0)
input2 = tf.constant(4.0)
input3 = tf.constant(5.0)
intermed = tf.add(input2, input3)
mul = tf.mul(input1, intermed)

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

```
8
      result = sess.run([mul, intermed])
 9
      print result
10
11 # print
12 # [27.0, 9.0]
```

需要获得更多个 tensor 值,在 op 的依次运行中获得(而不是逐个去获得 tenter)。

Feed

上述示例在计算图中引入 tensor ,以常量或变量的形式存储。 Tensorflow 还提供了 feed 机制,该机制可以临时替代图中的任意操作中的 tensor 可以对 图中任何操作提交补丁,直接插入一个 tensor 。

feed 使用一个 tensor 值临时替换一个操作的输出结果,你可以提供 feed 数据作为 run() 调用的参数。 feed 只在调用它的方法内有效,方法结

束,feed 就会消失。最常见的用例是将某些特殊的操作指定为 feed 操作,标记的方法是使用 tf.placeholder() 为这些操作创建占位符。

```
input1 = tf.placeholder(tf.types.float32)
input2 = tf.placeholder(tf.types.float32)
output = tf.mul(input1, input2)
with tf. Session() as see:
 print sess.run([output], feed_dict={input:[7.], input2:[2.]})
# [array([ 14.], dtype=float32)]
```

转藏到我的图书馆 献花(0) 分享: 微信▼

来自: DeepMilan > 《Tensorflow》 以文找文 | 举报

上一篇:在崇尚极简主义的未来,我们不再需要APP 下一篇:【机器学习】Tensorflow基本使用

猜你喜欢













现货白银

精选文章

Word长篇文档排版技巧(一)

怎样才能成为亿万富翁

台湾美女画家董晓蕙画展作品

大学毕业前应该拿到的七类证书

秀色西湖

类似文章

2011中国大学排行榜

拿花篮的美丽女孩 (清纯美女)

难得一见的风景…【极品美图】

看图学国际象棋

九部让你开怀大笑的电影

西北厨房的风水问题

你应该给女儿的忠告:想有个气质优雅的女儿...

电影告诉你生活是什么

读书无用,但为什么还要读?

凉皮的调料配方 死前1秒看到什么















中国居民膳食营养

苏果lol的首页

lol职业联赛2f的首

霍兰德职业兴趣测

登录 注册

2016/5/20

TensorFlow 基本使用

1	看老股民如何从15万变300万

- 2 远方驾校培训学校欢迎您!
- 3 外贸营销,日搜200国家外贸..
- 1 美亚保险官网
 4 北京口腔医院

 2 美亚保险
 5 企业邮箱注册

 3 公司邮箱
 6 英语学习

发表评论:

请 登录 或者 注册 后再进行评论 社交帐号登录: