

# Tensorflow Python API 翻译 ( constant\_op )

## 该章介绍有关常量张量，序列操作，随机数张量的API

### 常量张量

Tensorflow提供了很多的操作，去帮助你构建常量。

```
tf.zeros(shape, dtype = tf.float32, name = None)
```

解释：这个函数返回一个全是零的张量，数据维度是 `shape`，数据类型是 `dtype`。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.zeros(shape = [2, 3], dtype = tf.int32, name = "input_data")
print sess.run(data)
```

输入参数：

- `shape`: 一个整型的数组，或者一个一维的Tensor，数据类型是： `int32`。
- `dtype`: 输出结果Tensor的数据类型。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个Tensor，里面的所有数据都是0。

```
tf.zeros_like(tensor, dtype = None, name = None)
```

解释：这个函数返回一个全是零的张量，数据维度是和Tensor一样，数据类型是默认是和Tensor一样，但是我们也可以自己指定。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.zeros(shape = [2, 3], dtype = tf.int32, name = "input_data")
d_1 = tf.zeros_like(data)
d_2 = tf.zeros_like(data, tf.float32)
print sess.run(d_1)
print sess.run(d_2)
```

输入参数：

- `tensor`: 一个Tensor。
- `dtype`: 输出结果Tensor的数据类型，必须是 `float32`, `float64`, `int8`, `int16`, `int32`, `int64`, `uint8`或者 `complex64`。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数:

- 一个Tensor，里面的所有数据都是0。

---

```
tf.ones(shape, dtype = tf.float32, name = None)
```

解释：这个函数返回一个全是1的张量，数据维度是shape，数据类型是dtype。

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.ones(shape = [2, 3], dtype = tf.int32, name = "input_data")
print sess.run(data)
```

输入参数:

- shape: 一个整型的数组，或者一个一维的Tensor，数据类型是 int32。
- dtype: 输出结果Tensor的数据类型。
- name: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数:

- 一个Tensor，里面的所有数据都是1。

---

```
tf.ones_like(tensor, dtype = None, name = None)
```

解释：这个函数返回一个全是一的张量，数据维度是和Tensor一样，数据类型是默认是和Tensor一样，但是我们也可以自己指定。

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.zeros(shape = [2, 3], dtype = tf.int32, name = "input_data")
d_1 = tf.ones_like(data)
d_2 = tf.ones_like(data, tf.float32)
print sess.run(d_1)
print sess.run(d_2)
```

输入参数:

- tensor: 一个Tensor。
- dtype: 输出结果Tensor的数据类型，必须是 float32, float64, int8, int16, int32, int64, uint8或者complex64。
- name: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数:

- 一个Tensor，里面的所有数据都是1。

---

```
tf.fill(dims, value, name = None)
```

解释：这个函数返回一个Tensor，数据维度是dims，填充的数据都是value。

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.fill([2,3], 9)
print sess.run(data)
```

输入参数：

- `dim`: 一个Tensor，数据类型是`int32`，表示输出数据的维度。
- `value`: 一个Tensor，数据维度是0维，即是一个常量（标量），输出数据所以填充的都是该值。
- `name`:（可选）为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个Tensor，数据类型和`value`相同。

---

```
tf.constant(value, dtype = None, shape = None, name = 'Const')
```

解释：这个函数返回一个常量Tensor。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.constant([1, 2, 3])
print sess.run(data)
data = tf.constant(-1.0, shape = [2, 3])
print sess.run(data)
data = tf.constant(2.0, dtype = tf.float32, shape = [2, 3])
print sess.run(data)
```

输入参数：

- `value`: 一个常量或者是一个数组，该数据类型就是输出的数据类型。
- `dtype`: 输出数据的类型。
- `shape`:（可选）输出数据的维度。
- `name`:（可选）为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个常量Tensor。

---

## 序列操作

Tensorflow提供了一些函数，去帮助我们构建序列。

---

```
tf.linspace(start, stop, num, name = None)
```

解释：这个函数返回一个序列数组，数组的第一个元素是`start`，如果`num>1`，那么序列的最后一个元素就是`stop - start / num - 1`。也就是说，最后一个元素肯定是`stop`。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np
```

```
sess = tf.Session()
data = tf.linspace(10.0, 15.0, 10)
print sess.run(data)
```

输入参数：

- `start`: 一个Tensor。数据类型必须是float32或者float64。该值是输出序列的第一个元素。
- `stop`: 一个Tensor。数据类型必须和start相同。该值是输出序列的最后一个元素。
- `num`: 一个Tensor，数据类型是int32。该值确定输出序列的个数
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个Tensor，数据类型和start相同，数据维度是一维。

---

```
tf.range(start, limit, delta = 1, name = 'range')
```

解释：这个函数返回一个序列数组，数组的第一个元素是start，之后的每一个元素都在前一个元素的基础上，加上delta，直到limit，但是不包括limit。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.range(3, 15, 3)
print sess.run(data)
```

输入参数：

- `start`: 一个0维的Tensor，即一个标量。数据类型必须是int32。该值是输出序列的第一个元素。
- `limit`: 一个0维的Tensor，即一个标量。数据类型必须是int32。该值是输出序列的最后限制，但不包含该值。
- `delta`: 一个0维的Tensor，即一个标量。数据类型必须是int32。（可选）该值默认是1，也就是说输出数据从start开始。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个Tensor，数据类型int32，数据维度是一维。

---

## 随机数张量

Tensorflow提供了一些函数，去帮助我们构建随机数张量。

---

```
tf.random_normal(shape, mean = 0.0, stddev = 1.0, dtype = tf.float32, seed = None, name = None)
```

解释：这个函数返回一个随机数序列，数组里面的值按照正态分布。

使用例子：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.random_normal([2, 3])
print sess.run(data)
```

输入参数:

- `shape`: 一个一维的Tensor, 或者是一个python数组。该值是确定输出序列的数据维度。
- `mean`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值。该值表示正态分布的均值。
- `stddev`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值, 该值表示正态分布的标准偏差。
- `dtype`: 输出数据的数据类型。
- `seed`: 一个python整型, 为分布产生一个随机种子, 具体可以参见`set_random_seed`函数。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

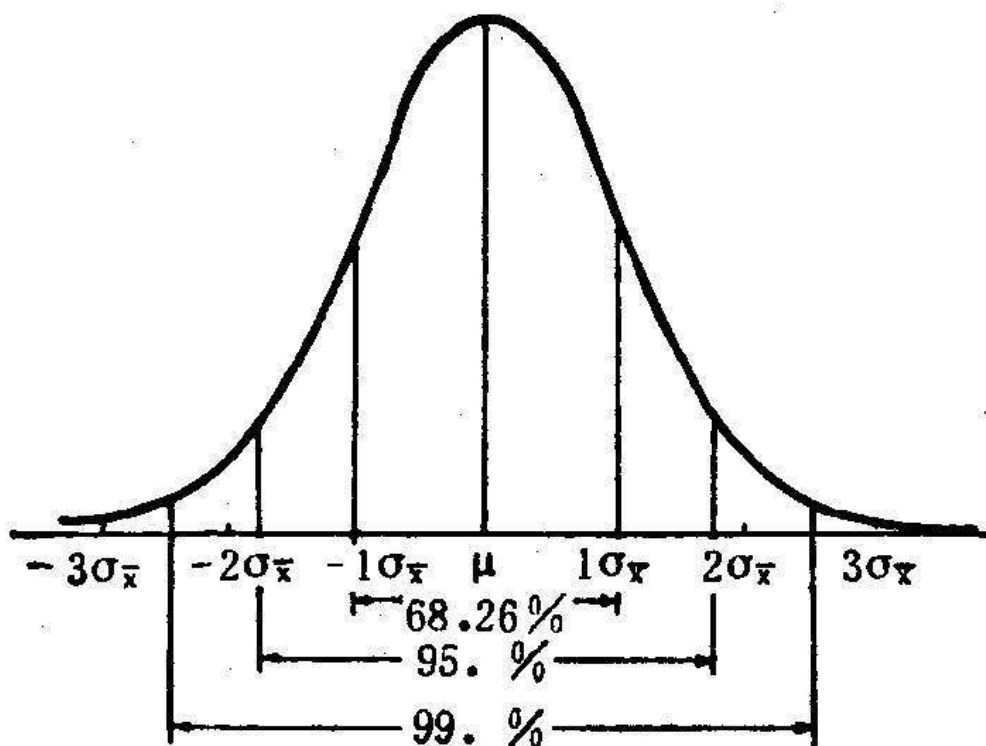
输出参数:

- 一个Tensor, 数据类型是dtype, 数据维度是shape, 里面的值符合正态分布。

---

```
tf.truncated_normal(shape, mean = 0.0, stddev = 1.0, dtype = tf.float32, seed = None, name = None)
```

解释: 这个函数返回一个随机数序列, 数组里面的值按照正态分布, 但和`random_normal`函数不同的是, 该值返回的是一个截断的正态分布类型。也就是说, 产生出来的值范围都是在 `[mean - 2 * standard_deviations, mean + 2 * standard_deviations]` 内, 下图可以告诉你这个具体范围在哪。



truncated\_normal

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.truncated_normal([2, 3])
print sess.run(data)
```

输入参数:

- `shape`: 一个一维的Tensor, 或者是一个python数组。该值是确定输出序列的数据维度。
- `mean`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值。该值表示正态分布的均值。
- `stddev`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值, 该值表示正态分布的标准偏差。
- `dtype`: 输出数据的数据类型。
- `seed`: 一个python整型, 为分布产生一个随机种子, 具体可以参见`set_random_seed`函数。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数:

- 一个Tensor, 数据类型是dtype, 数据维度是shape, 里面的值是一个截断的正态分布。

---

```
tf.random_uniform(shape, minval = 0.0, maxval = 1.0, dtype = tf.float32, seed = None, name = None)
```

解释: 这个函数返回一个随机数序列, 数组里面的值按照均匀分布, 数据范围是 `[minval, maxval)`。

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.random_uniform([2, 3])
print sess.run(data)
```

输入参数:

- `shape`: 一个一维的Tensor, 或者是一个python数组。该值是确定输出序列的数据维度。
- `minval`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值。该值表示均匀分布的最小值。
- `maxval`: 一个0维的Tensor, 或者一个数据类型是dtype的python值, 该值表示均匀分布的最大值, 但是不能取到该值。
- `dtype`: 输出数据的数据类型。
- `seed`: 一个python整型, 为分布产生一个随机种子, 具体可以参见`set_random_seed`函数。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数:

- 一个Tensor, 数据类型是dtype, 数据维度是shape, 里面的值符合均匀分布。

---

```
tf.random_shuffle(value, seed = None, name = None)
```

解释: 这个函数返回一个随机数序列, 将value中的数据打乱输出。

使用例子:

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

sess = tf.Session()
data = tf.constant([[1, 2], [3, 4], [5, 6]])
shuff_data = tf.random_shuffle(data)
print sess.run(data)
print sess.run(shuff_data)

data = tf.constant([1, 2, 3, 4, 5, 6])
```

```
shuff_data = tf.random_shuffle(data)
print sess.run(data)
print sess.run(shuff_data)
```

输入参数：

- `value`: 一个Tensor，需要打乱的数据。
- `seed`: 一个python整型，为分布产生一个随机种子，具体可以参见`set_random_seed`函数。
- `name`: (可选) 为这个操作取一个名字。

输出参数：

- 一个Tensor，数据类型和数据维度都和`value`相同。

---

```
tf.set_random_seed(seed)
```

解释：这个函数是设置图层面的随机种子。随机种子分为两类，一类是图层面的随机种子，另一类是操作层面的随机种子。具体区别如下：

第一种，如果图层面和操作层面的随机种子都没有设置，那么随机种子将在每个操作中被更新。例子如下：

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

a = tf.random_uniform([1])
b = tf.random_normal([1])

print "Session 1"
with tf.Session() as sess1:
    print sess1.run(a) # generates 'A1'
    print sess1.run(a) # generates 'A2'
    print sess1.run(b) # generates 'B1'
    print sess1.run(b) # generates 'B2'

print "Session 2"
with tf.Session() as sess2:
    print sess2.run(a) # generates 'A3'
    print sess2.run(a) # generates 'A4'
    print sess2.run(b) # generates 'B3'
    print sess2.run(b) # generates 'B4'
```

第二种，如果图层面的随机种子被设置了，但是操作层面的随机种子没有被设置。那么，系统将把图层面的随机种子设置成操作层面的随机种子，以至于操作层面的随机种子将被确定下来。

```
#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

tf.set_random_seed(1234)
a = tf.random_uniform([1])
b = tf.random_normal([1])

# Repeatedly running this block with the same graph will generate different
# sequences of 'a' and 'b'.
print "Session 1"
with tf.Session() as sess1:
    print sess1.run(a) # generates 'A1'
    print sess1.run(a) # generates 'A2'
    print sess1.run(b) # generates 'B1'
    print sess1.run(b) # generates 'B2'

print "Session 2"
with tf.Session() as sess2:
    print sess2.run(a) # generates 'A1'
```

```

print sess2.run(a) # generates 'A2'
print sess2.run(b) # generates 'B1'
print sess2.run(b) # generates 'B2'

```

第三种，如果图层面的随机种子没有被设置，但是操作层面的随机种子被设置了，那么被设置随机种子的操作层将有确定的唯一种子，其他操作层不具有唯一种子。

```

#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

a = tf.random_uniform([1], seed=1)
b = tf.random_normal([1])

# Repeatedly running this block with the same graph will generate the same
# sequence of values for 'a', but different sequences of values for 'b'.
print "Session 1"
with tf.Session() as sess1:
    print sess1.run(a) # generates 'A1'
    print sess1.run(a) # generates 'A2'
    print sess1.run(b) # generates 'B1'
    print sess1.run(b) # generates 'B2'

print "Session 2"
with tf.Session() as sess2:
    print sess2.run(a) # generates 'A1'
    print sess2.run(a) # generates 'A2'
    print sess2.run(b) # generates 'B3'
    print sess2.run(b) # generates 'B4'

```

第四种，如果图层面和操作层面都设置了随机种子，那么这两个随机种子都将被使用，但是最后起作用的随机种子是唯一的，即操作的随机输出值是确定的。

```

#!/usr/bin/env python
# -*- coding: utf-8 -*-

import tensorflow as tf
import numpy as np

tf.set_random_seed(1234)
a = tf.random_uniform([1], seed = 1)
b = tf.random_normal([1], seed = 2)

# Repeatedly running this block with the same graph will generate the same
# sequence of values for 'a', but different sequences of values for 'b'.
print "Session 1"
with tf.Session() as sess1:
    print sess1.run(a) # generates 'A1'
    print sess1.run(a) # generates 'A2'
    print sess1.run(b) # generates 'B1'
    print sess1.run(b) # generates 'B2'

print "Session 2"
with tf.Session() as sess2:
    print sess2.run(a) # generates 'A1'
    print sess2.run(a) # generates 'A2'
    print sess2.run(b) # generates 'B1'
    print sess2.run(b) # generates 'B2'

```

输入参数：

- `seed`: 一个整数类型。