

Prof. Dr. L. Paditz, 12.02.2019

HTW Dresden,

paditz@htw-dresden.de

Mathematik-Grundlagen als eActivty mit ClassPad

Gemischte Aufgaben in TensorFlow

=====

parallels@parallels-Parallels-Virtual-Platform:~\$ **python3**

Python 3.6.7 (default, Oct 22 2018, 11:32:17)

[GCC 8.2.0] on linux

Type "help", "copyright", "credits" or "license" for
more information.

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

```
>>> """Einfache mathematische Operationen mit  
TensorFlow"""
```

```
'Einfache mathematische Operationen mit TensorFlow'
```

```
>>>
```

```

>>> # Berechnungen mit konstanten Tensoren
...
>>> const_a = tf.constant(3.6)

# Tensor der Dimension 0 (rank=0)

>>> const_a # Tensor der Dim. 0, Tensor mit nur
einem Wert

<tf.Tensor 'Const:0' shape=() dtype=float32>

>>> const_b = tf.constant(1.2)

>>> total = const_a + const_b

>>> quot = tf.div(const_a, const_b)

>>> tensor1 = [const_a, const_b, total, quot]

>>> sess = tf.Session()

>>> print(sess.run(tensor1))

[3.6, 1.2, 4.8, 2.9999998]

>>> print("Quotient: %f" % sess.run(quot))

Quotient: 3.000000

>>> print("%f" % sess.run(quot))

3.000000

```

=====

String Formatting in Python using %

%d - integer

%f - float

%s - string

%x - hexadecimal

%o - octal

=====

```
const_a:=3.6
```

3.6

```
const_b:=1.2
```

1.2

```
total:=const_a+const_b
```

4.8

```
quot:=const_a/const_b
```

3

```
stop
```

=====

```
>>>
```

```
>>> # Berechnungen mit zufälligen Tensoren
```

```
...
```

```

>>> rand_a = tf.random_normal([5],2.0) # Vorgabe
μ=2., Standardvorgabe σ=1.
>>> print(sess.run(rand_a))
[2.2870543 1.4474564 2.7151756 1.3589697
1.6633828]
>>> rand_b = tf.random_uniform([5],1.0,4.0) #
Vorgabe min=1., max=4.
>>> diff = rand_a - rand_b
>>> print(sess.run(diff))
[-0.64230037 -2.0911734 2.4180498
-1.5646839 -0.740116 ]
>>> diff = tf.subtract(rand_a,rand_b)
>>> print(sess.run(diff))
[-0.66464055 -1.1234436 -3.1447835
-1.1904049 -0.5177622 ]
>>> # Zufallszahlen werden erst mit dem
sess.run-Befehl generiert!
>>>
>>> print(sess.run(rand_a))
[0.4336846 1.7447778 2.1962774 2.1241724
4.0425243]
>>> print(sess.run(rand_a))
[1.167691 2.837778 1.2518945 1.7713184
0.5472362]

```

=====

randNorm(σ , μ , n) Zufallszahlen als Liste {...}

```
rand_a:=randNorm(9, 5, 50)
```

```
{6.085589646, 12.57886101, 6.18351574, -10.9827
```

```

mean(rand_a)
4.01621882
variance(rand_a)
60.70844418
stdDev(rand_a)
7.791562371

```

randList(n) Zufallszahlen(gleichverteilt) aus (0,1) als

Liste {...}

Zufallszahlen aus (1,4)

```
rand_b:=1+3*randList(50)
```

```
{3.582678928, 3.225831978, 3.473163173, 2.16270 ▶
```

```
mean(rand_b)
2.620162127
```

diff() ist bei ClassPad eine Systemfunktion!

diff ist kein zulässiger freier Variablenname!

daher **diffab** statt **diff** gewählt:

Listenarithmetik:

```
diffab:=rand_a-rand_b
```

```
{2.502910718, 9.353029029, 2.710352567, -13.145 ▶
```

stop

```
=====
```

```
>>>
```

```
>>> # Vektormultiplikation (Tensormultiplikation)
```

```
...
```

```
>>> vec_a = tf.linspace(0., 3., 4) # Wertsequenz
```

von 0. bis 3. mit 4 Werten generieren

```
>>> vec_b = tf.fill([4, 1], 2.) # Tensor mit
```

Shape[4, 1] mit den Werten 2. füllen

```
>>> print(sess.run(vec_a))
```

```
[0. 1. 2. 3.]
```

```
>>> print(sess.run(vec_b))
```

```
[[2.]
```

```
 [2.]
```

```
 [2.]
```

```
 [2.]]
```

```
=====
```

```
vec_a:=[0., 1., 2., 3.]
```

```
[0 1 2 3]
```

```
vec_b:=fill(2, 4, 1)
```

```

$$\begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

```

```
vec_b*vec_a
```

```

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & 4 & 6 \\ 0 & 2 & 4 & 6 \end{bmatrix}$$

```

Skalarprodukt als Matrix(Tensor) vom Typ(1,1):

```
vec_a*vec_b
```

```
[12]
```

Skalarprodukt als Zahl:

```
dotP(vec_a, trn(vec_b))
```

```
12
```

```
stop
```

```
=====
```

```
>>> prod = tf.multiply(vec_a, vec_b)
```

```
>>> print(sess.run(prod))
```

```
[[0. 2. 4. 6.]
```

```

[0. 2. 4. 6.]
[0. 2. 4. 6.]
[0. 2. 4. 6.]]
>>> dot = tf.tensordot(vec_a, vec_b, 1)
>>> print(sess.run(dot))
[12.]
>>> prod1 = tf.multiply(vec_b, vec_a)
>>> print(sess.run(prod1))
[[0. 2. 4. 6.]
 [0. 2. 4. 6.]
 [0. 2. 4. 6.]
 [0. 2. 4. 6.]]
=====
# Die Tensormultiplikation von Tensoren mit
shape=(n, ) oder shape=(n, 1) ist kommutativ,
die Vektormultiplikation (Matrixmultiplikation) nicht!
=====
>>> vec_a # Zeilenvektor (eindim. Tensor, rank=1)
<tf.Tensor 'LinSpace:0' shape=(4, ) dtype=float32>
>>> vec_b # Spaltenvektor (zweidim. Tensor,
rank=2)
<tf.Tensor 'Fill:0' shape=(4, 1) dtype=float32>
>>> prod # Matrix (zweidim. Tensor, rank=2)
<tf.Tensor 'Mul:0' shape=(4, 4) dtype=float32>
>>> prod1
<tf.Tensor 'Mul_1:0' shape=(4, 4) dtype=float32>
>>> dot # Zeilenvektor (eindim. Tensor, rank=1)
<tf.Tensor 'Tensordot_3:0' shape=(1, ) dtype=float32>
>>>

```

```

>>> # Matrixmultiplikation
...
>>> mat_a = tf.constant([[2, 3], [1, 2], [4, 5]])
>>> mat_b = tf.constant([[6, 4, 1], [3, 7, 2]])
>>> mat_prod = tf.matmul(mat_a, mat_b)
>>> print(sess.run(mat_a))
[[2 3]
 [1 2]
 [4 5]]
>>> print(sess.run(mat_b))
[[6 4 1]
 [3 7 2]]
>>> print(sess.run(mat_prod))
[[21 29 8]
 [12 18 5]
 [39 51 14]]
>>> mat_a # Tensor mit 3 Elementen, jeweils 2
Spalten
<tf.Tensor 'Const_2:0' shape=(3, 2) dtype=int32>
>>> mat_b # Tensor mit 2 Elementen, jeweils 3
Spalten
<tf.Tensor 'Const_3:0' shape=(2, 3) dtype=int32>
>>> mat_prod # Tensor mit 3 Elementen, jeweils 3
Spalten
<tf.Tensor 'MatMul:0' shape=(3, 3) dtype=int32>
>>>
=====
mat_a:[[2, 3], [1, 2], [4, 5]]

```


$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{bmatrix}$$

`mat_b:=[[6, 4, 1], [3, 7, 2]]`

$$\begin{bmatrix} 6 & 4 & 1 \\ 3 & 7 & 2 \end{bmatrix}$$

`mat_prod:=mat_a*mat_b`

$$\begin{bmatrix} 21 & 29 & 8 \\ 12 & 18 & 5 \\ 39 & 51 & 14 \end{bmatrix}$$

=====

Quelle:

TensorFlow für dummies (2018),
Kapitel 3: Tensoren und Operationen
ISBN 978-3-527-7157-3

Download für dieses Dokument:

[www.informatik.htw-dresden.de/
~paditz/Tensorflow-Ue04.pdf](http://www.informatik.htw-dresden.de/~paditz/Tensorflow-Ue04.pdf)