



دانشگاه سمنان

# آموزش زبان برنامه نویسی پایتون

## بخش هفتم

### تنسورفلو، ویرایش ۱

مرجع اصلی

**Krishna Rungta, *TensorFlow in 1 Day*, 2018.**

**<https://www.guru99.com/tensor-tensorflow.html>**

محمدجواد فدائی اسلام

۲۱ مرداد ۱۴۰۰

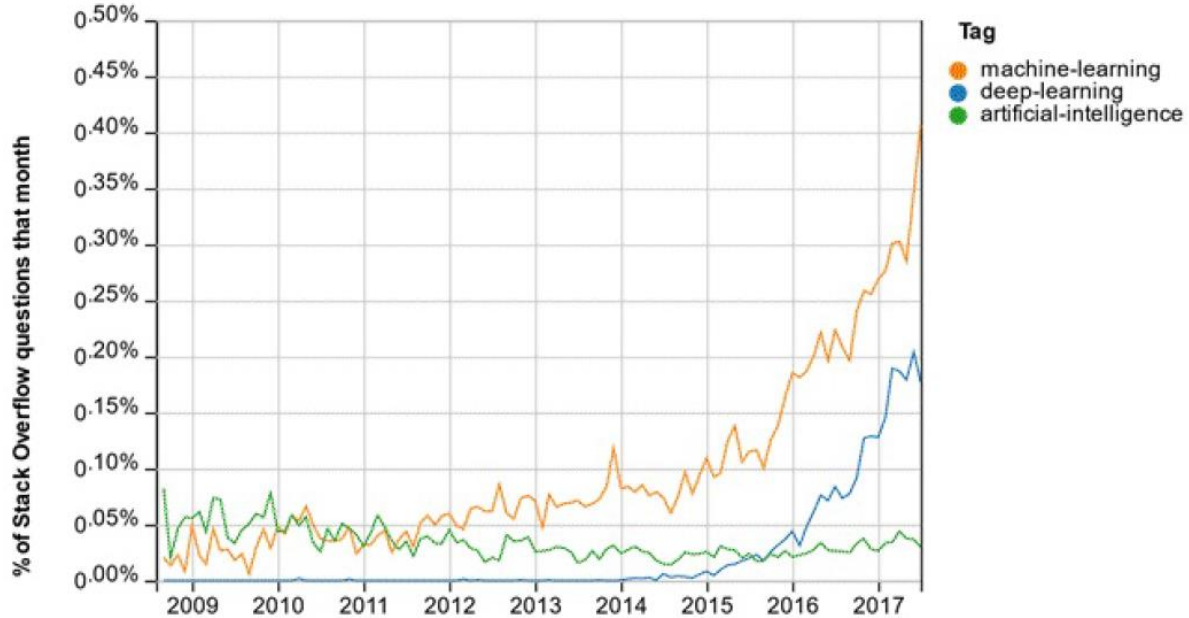
باسمه تعالی

## فهرست مطالب

- ۱- یادگیری عمیق
- ۲- تنسورفلو
- ۳- برنامه ساده تنسورفلو
- ۴- تعریف تنسور
- ۵- تعریف تنسور ثابت
- ۶- نوع داده در تنسور
- ۷- عملگرهای ساده
- ۸- تعریف تنسور متغیر
- ۹- تعریف تنسور placeholder
- ۱۰- session
- ۱۱- graph
- ۱۲- پیاده‌سازی شبکه کانولوشنی

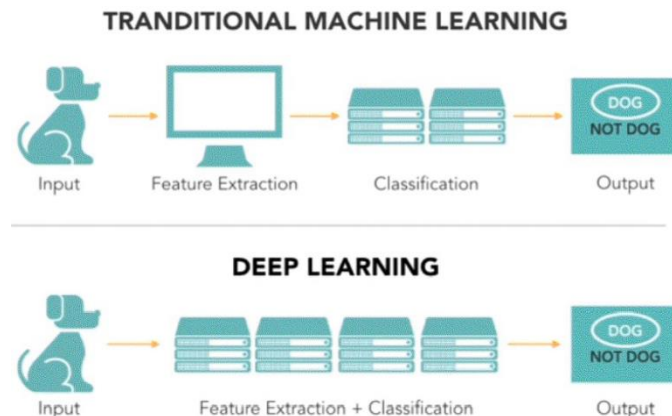
## ۱- یادگیری عمیق<sup>۱</sup>

یادگیری عمیق زیرمجموعه یادگیری ماشین است که سعی دارد شبکه عصبی موجود در مغز را تقلید کند. از آن جهت که در آن، لایه‌های متعدد برهم نهاده شده است، عمیق نام گرفته است. نمودار زیر پرس و جوهای مطرح شده درباره آن را در stackoverflow نشان می‌دهد که به نوعی بیان‌کننده اهمیت آن است.



شکل ۱- پرس و جوهای ماهانه درباره یادگیری ماشین، یادگیری عمیق و هوش مصنوعی در stackoverflow

در روش‌های کلاسیک یادگیری مرحله‌ای به عنوان استخراج ویژگی وجود دارد که در آن ویژگی‌های موثر به صورت دستی استخراج می‌شود. اما در یادگیری عمیق فرآیند استخراج ویژگی به صورت خودکار انجام می‌شود.



شکل ۲- مراحل یادگیری در یادگیری عمیق و یادگیری کلاسیک

	Machine Learning	Deep Learning
<b>Data Dependencies</b>	Excellent performances on a small/medium dataset	Excellent performance on a big dataset
<b>Hardware dependencies</b>	Work on a low-end machine.	Requires powerful machine, preferably with GPU: DL performs a significant amount of matrix multiplication
<b>Feature engineering</b>	Need to understand the features that represent the data	No need to understand the best feature that represents the data
<b>Execution time</b>	From few minutes to hours	Up to weeks. Neural Network needs to compute a significant number of weights
<b>Interpretability</b>	Some algorithms are easy to interpret (logistic, decision tree), some are almost impossible (SVM, XGBoost)	Difficult to impossible

شکل ۳- مقایسه یادگیری عمیق و یادگیری کلاسیک

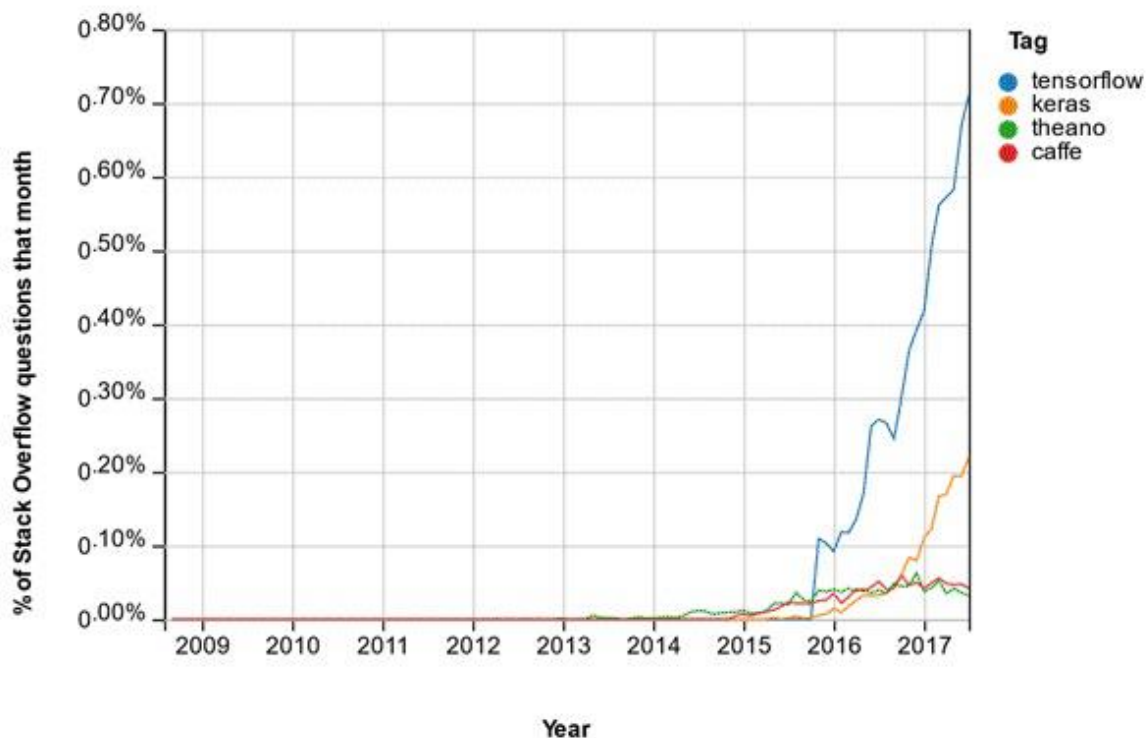
## ۲ - تنسورفلو<sup>۲</sup>

در حال حاضر تنسورفلو مشهورترین کتابخانه یادگیری عمیق در جهان و محصول شرکت گوگل است. این کتابخانه به نحوی ساخته شده است که قابلیت اجرا بر روی چند پردازنده، پردازنده گرافیکی و سیستم عامل موبایل دارد و برای آن چندین مبدل<sup>۳</sup> به زبان‌های دیگر مثل Python، C++ یا Java وجود دارد. تنسورفلو در سال ۲۰۱۵ ابداع شد، اما نسخه پایدار آن در سال ۲۰۱۷ ارایه شد. آن یک نرم‌افزار متن‌باز است. در نمودار زیر (شکل ۴) میزان محبوبیت چارچوب‌های برنامه‌نویسی مشابه با آن از لحاظ میزان پرس و جو نشان داده شده است.

ورودی این نرم‌افزار، آرایه‌های چند بعدی است که تنسور<sup>۴</sup> نام دارند. این تنسورها از میان لیستی از عملگرها عبور می‌کنند و از سوی دیگر خارج می‌شوند. در یک تنسور، یک نوع داده وجود دارد و اندازه آن هم (ابعاد) تعیین شده است. تنسور به عنوان داده ورودی، وارد شبکه می‌شود و یا حاصل یک محاسبه است. تمام عملیات‌ها که بر روی تنسور انجام می‌شود از داخل یک گراف هدایت می‌شود.

---

TensorFlow - ۲  
 wrapper - ۳  
 Tensor - ۴



شکل ۴- میزان محبوبیت تنسورفلو و چارچوب های مشابه

گراف مجموعه عملیاتی که پشت سرهم انجام می شود را نشان می دهد. هر عمل با یک گره نشان داده می شود. لبه ها در نقش تنسورها هستند. گراف، طرح کلی عملیات بر روی داده ها را نشان می دهد، اما هنوز مقداری محاسبه نشده است.

### ۳- برنامه ساده تنسورفلو

```

##Define the variable
X_1 = tf.constant([1.0, 2.0],tf.float32)
X_2 = tf.constant([3.0, 4.0],tf.float32)
##Define the computation
multiply = tf.multiply(X_1, X_2)
##Execute the operation
sess = tf.Session()
result = sess.run(multiply)
print(result)
sess.close()

```

نمای ۵- برنامه ساده TensorFlow

برنامه بالا از سه قسمت ایجاد تنسور، تعریف عملگر و اجرا تشکیل شده است.

[3. 8.]

>>>

نمای ۶- خروجی برنامه

#### ۴- تعریف تنسور

یک تنسور از سه جز تشکیل شده است:

۱- نام یکتا، ۲- بُعد<sup>۶</sup> و ۳- نوع داده<sup>۷</sup>

برای انتقال اطلاعات باید از تنسور استفاده نمود. همان طور که در ذیل آمده است، چهار نوع اصلی تنسور در تنسورفلو وجود دارد که درباره برخی از آنها توضیحاتی ارائه می شود.

- tf.Variable
- tf.constant
- tf.placeholder
- tf.SparseTensor

#### ۵- تعریف تنسور ثابت

در شکل (۷) آرگومان های سه گانه تنسوری از نوع constant توضیح داده شده است. همان طور که مطرح شد، این تنها تعریف داده است و در این مرحله، عملیاتی اجرا نمی شود.

```
tf.constant(value, dtype, name = "")
```

##### arguments

- 'value': Value of n dimension to define the tensor. Optional
- 'dtype': Define the type of data, for example:
  - 'tf.string': String variable
  - 'tf.float32': Float variable
  - 'tf.int16': Integer variable
- 'name': Name of the tensor. Optional. By default, 'Const\_1:0'

نمای ۷- اجزای تنسور

در نمای ۸ تنسور از نوع constant با نوع داده صحیحی ۱۶ بیتی و نام my\_constant تعریف شده است.

```
r2 = tf.constant([[1, 4], [2, 5], [3, 6]], tf.int16, name = "my_constant")  
print(r2)
```

نمای ۸- تعریف و نمایش تنسور

<sup>۶</sup> - dimension or shape

<sup>۷</sup> - data type or dtype

خروجی نمای (۸) در ذیل نمایش داده شده است. دستور print نوع تانسور را نمایش می‌دهد و ارتباطی با مقدار موجود در آن ندارد.

```
Tensor("my_constant:0", shape=(3, 2), dtype=int16)  
نمای ۹- خروجی کد نمای ۸
```

- دستوری برای ایجاد یک تانسور که دارای مقدار اولیه ۰ یا ۱ است.

```
tf.zeros()  
tf.ones()
```

آرگومان دو دستور بالا باید ابعاد تانسور باشد. مثال:

```
a = tf.zeros(10)  
b = tf.ones([10, 10])
```

### ۶- نوع داده در تانسور

نوع داده تمام مقادیر یک تانسور یکسان است. اگر نوع داده تانسور ذکر نشود تانسور به صورت خودکار مشابه‌ترین نوع داده به مقادیر را بر می‌گزیند.

- نمایش نوع داده تانسور با نام m\_shape

```
print(m_shape.dtype)
```

- تغییر نوع داده تانسور a از اعشاری به صحیح

```
a = tf.cast(a, dtype=tf.int32)
```

### ۷- عملگرهای ساده

عملگرهای ساده در تانسور فلو طراحی شده اند که در ذیل نام آنها آمده است. مثالی از کاربرد آنها در شکل (۱۰) آمده است.

```
tf.add(a, b)  
tf.subtract(a, b)  
tf.multiply(a, b)  
tf.div(a, b)  
tf.pow(a, b)  
tf.exp(a)  
tf.sqrt(a)
```

### # Add

```
tensor_a = tf.constant([[1,2]], dtype = tf.int32)
tensor_b = tf.constant([[3, 4]], dtype = tf.int32)
tensor_add = tf.add(tensor_a, tensor_b)
```

نمای ۱۰- تعریف یک عملگر

باید توجه نمود که عملیاتی انجام نمی‌شود، صرفاً عملگری تعریف می‌شود. ضرب و تقسیم به صورت درایه به درایه انجام می‌شود و ابعاد ماتریس خروجی با ورودی یکی است.

## ۸- تعریف تانسور متغیر

برای ایجاد چنین متغیری باید از تابع `tf.get_variable()` استفاده نمود. در شکل (۱۱) نحوه تعریف آن آمده است.

```
tf.get_variable(name = "", values, dtype, initializer)
```

### argument

- 'name = "": Name of the variable
  - 'values': Dimension of the tensor
  - 'dtype': Type of data. Optional
  - 'initializer': How to initialize the tensor. Optional
- If initializer is specified, there is no need to include the 'values' as the shape of 'initializer' is used.

نمای ۱۱ - تعریف تانسور متغیر

- تعریف تانسور متغیر با ابعاد  $1 \times 2$

```
var = tf.get_variable("var", [1, 2])
```

- تعریف تانسور متغیر با مقدار اولیه از یک تانسور ثابت

```
tensor_const = tf.constant([[10, 20], [30, 40]])
```

```
var2 = tf.get_variable("var2", dtype=tf.int32, initializer=tensor_const)
```

## ۹- تعریف تانسور Placeholder

ساختار تعریف آن به صورت زیر است:



`tf.placeholder(dtype,shape=None,name=None )`

arguments:

- 'dtype': Type of data
- 'shape': dimension of the placeholder. Optional. By default, shape of the data
- 'name': Name of the placeholder. Optional

نمای ۱۲- تعریف تنسور Placeholder

این تنسور با هدف تغذیه اطلاعات درون تنسورها استفاده می‌شود. تنها در یک نشست که توضیح آن خواهد آمد، اطلاعات در آن تزریق می‌شود و برای آن باید از تابع `feed_dict` استفاده نمود.

### ۱۰- Session

تنسورفلو تقریباً با سه جزء اصلی کار می‌کند: ۱- Tensor، ۲- Graph، ۳- Session

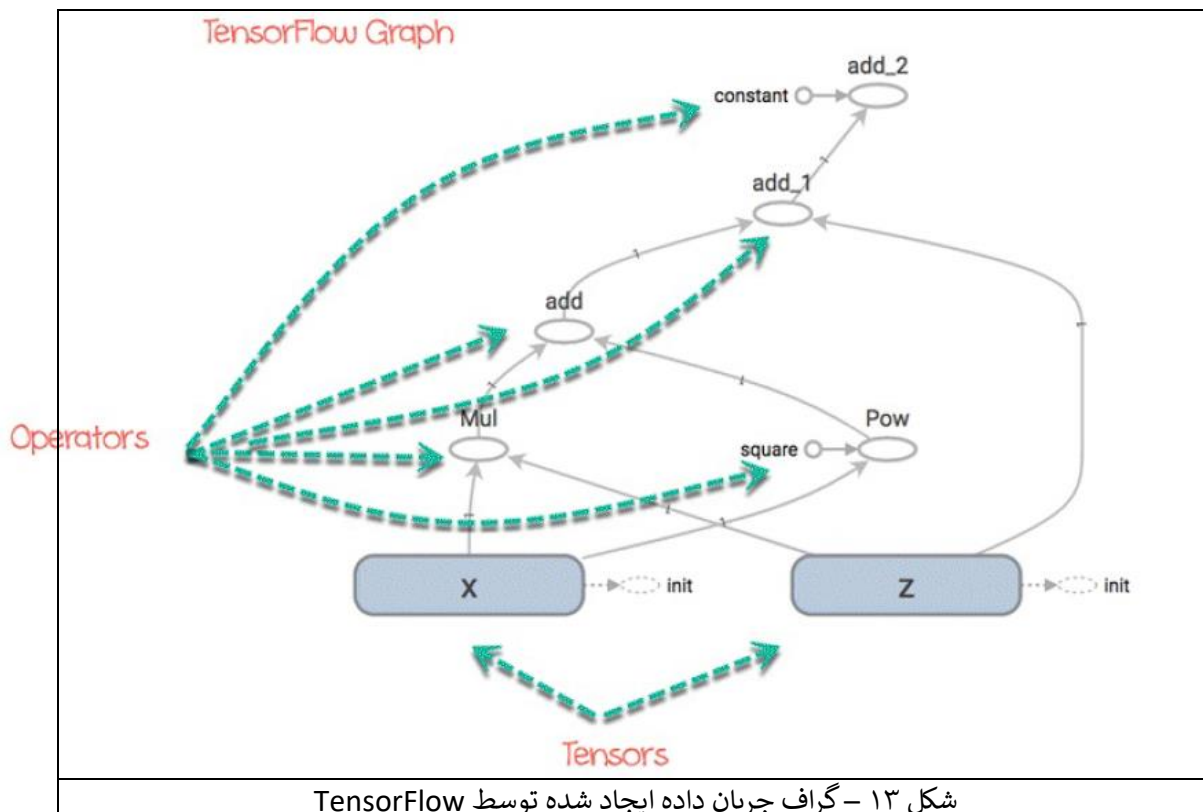
در `session` تمام عملیاتی که در گراف تعریف شده است اجرا می‌شود. گراف و `session` از هم مستقل هستند و می‌توان `session` را اجرا نمود تا مقادیری به دست آورد و آن را در موارد لزوم به کار برد. در الگوریتم (۵) یک برنامه ساده به تنسورفلو نوشته شده است. از تابع `eval()` هم برای اجرای یک نشست می‌توان استفاده کرد. عملکرد این تابع مشابه با `run()` است.

### ۱۱- Graph

گراف از گره و یال تشکیل شده است. گره نماینده یک عملیات است و یال نماینده تنسور یا داده. در حقیقت گراف یک جریان اطلاعات را نشان می‌دهد. فرض کنید تابع زیر بخواهد محاسبه شود.

$$f(x, z) = xz + x^2 + z + 5$$

تنسورفلو جریانی مشابه با گراف زیر جهت محاسبه آن ایجاد می‌کند.



شکل ۱۳ - گراف جریان داده ایجاد شده توسط TensorFlow

کد متناظر با رابطه بالا در نمای (۱۴) آمده است.

#### # -----Graph

# Initialize a variable called x with a constant value of 5

```
x = tf.get_variable("x", dtype=tf.int32, initializer=tf.constant([5]))
```

# Initialize a variable called z with a constant value of 6

```
z = tf.get_variable("z", dtype=tf.int32, initializer=tf.constant([6]))
```

# Initialize a constant tensor called c with a constant value of 5

```
c = tf.constant([5], name = "constant")
```

# Initialize a constant tensor called square with a constant value of 2

```
square = tf.constant([2], name = "square")
```

# Construct the operator

```
f = tf.multiply(x, z) + tf.pow(x, square) + z + c
```

#### # -----Session

init = tf.global\_variables\_initializer() # prepare to initialize all variables  
with tf.Session() as sess:

```
    init.run() # Initialize x and y
```

```
    result = f.eval()
```

```
    print(result)
```

شکل ۱۴ - گراف جریان داده برای رابطه بالا و محاسبه آن

## ۱۲- پیاده‌سازی شبکه کانلوشنی