

機械学習エンジニアコース Sprint

－ フレームワーク1_TensorFlow －



DIVE INTO CODE



フレームワークとは何か

Pythonにおけるフレームワークとは、Pythonを使用して機械学習・ディープラーニングやWebアプリケーションを開発する際の枠組みとして機能する**ソフトウェア**のことを指す。
また、プログラムの基本機能をその制御方法も含めて提供する、**ライブラリ**(汎用性の高い複数のプログラムを一つにまとめたもの)の**集合**とも言える。

<https://valiancesolutions.com/difference-framework-library/>



フレームワークの種類

ディープラーニング用 フレームワーク



<https://developer.nvidia.com/deep-learning-frameworks>



フレームワークの種類

ディープラーニング用 フレームワーク



2019/12
開発を終了する意向を発表

<https://preferred.jp/ja/news/pr20191205/>

<https://developer.nvidia.com/deep-learning-frameworks>



フレームワークの使用頻度

職業別にフレームワーク使用頻度を比べてみよう

データエンジニア ・ データサイエンティスト ・ MLエンジニア

※2018年11月記事

<https://towardsdatascience.com/what-does-an-ideal-data-scientists-profile-look-like-7d7bd78ff7ab>

所感：

データエンジニアはフレームワークをほとんど使ってない？

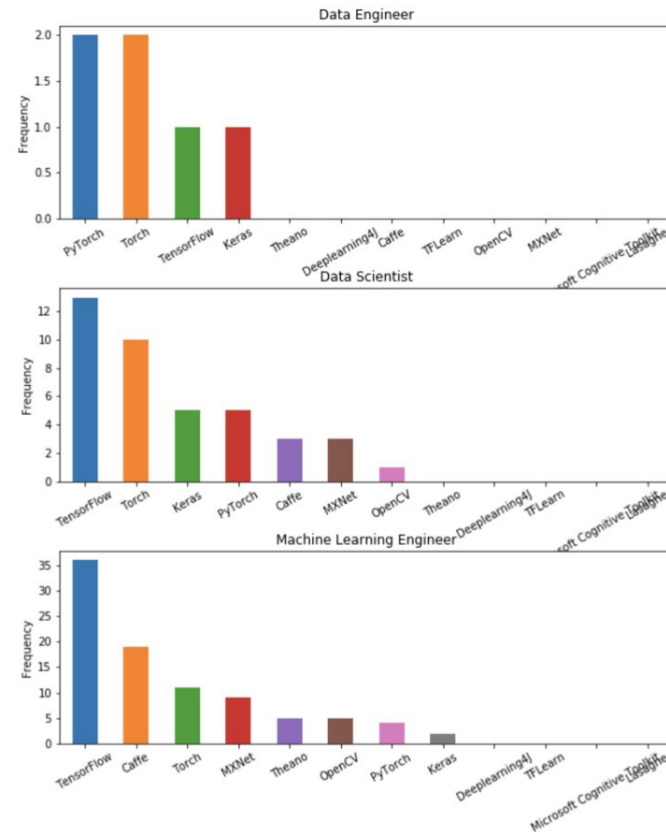
データサイエンティストには高レベルAPIのKERASが人気？

MLエンジニアにはTensorflowのような低レベルAPIが人気？

※2020年のTensorflowとPytorchについて

<https://blog.exactcorp.com/pytorch-vs-tensorflow-in-2020-what-you-should-know-about-these-frameworks/>

Deep Learning Frameworks Distribution



縦軸に注意!



Tensorflowとは何か

Tensorflowとは

Google Brainによって開発された、数値計算と大規模な機械学習のためのオープンソフトウェアライブラリである。

Pythonが、プログラムによって一連の手続きを記述し、制御の流れ（制御フロー）を表現する手続き型言語に属するのに対し、Tensorflowは、プログラムによってデータ間の一連の接続（有向グラフ）を記述し、データの移動（データフロー）を表現するデータフロープログラミング言語にあたる。

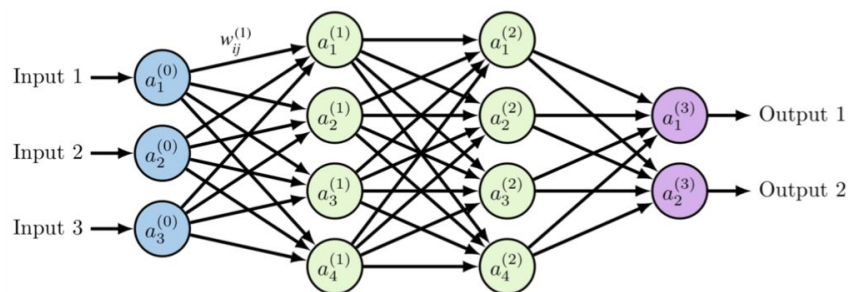
従来のTensorFlowはDefine-and-Runだったが、ver.2.0よりDefine-by-Runが採用される。



TensorFlowで用いられる知識

計算グラフ (データフローグラフ)

計算の流れを有向グラフ構造により記述したもの



$$\hat{y} = \sigma[W^{(3)}\sigma[W^{(2)}\sigma[W^{(1)}a^{(0)} + b^{(1)}] + b^{(2)}] + b^{(3)}]$$

アイデア：

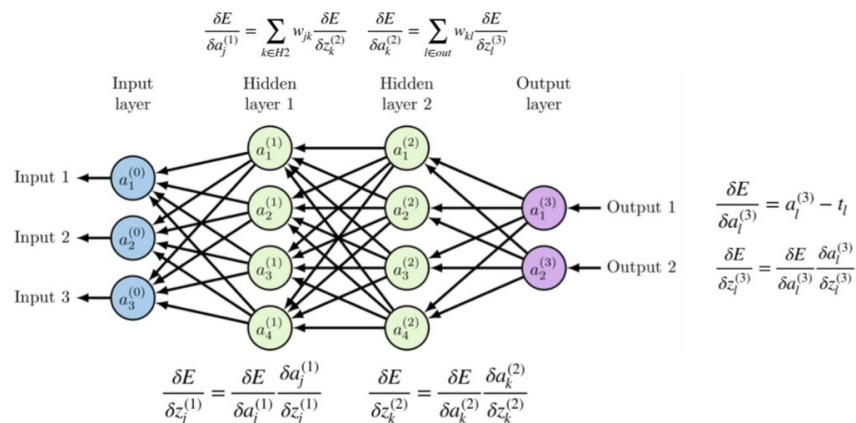
ニューラルネットワークは、一旦計算グラフを構築するならば、それを基にバックプロパゲーションを行い学習することが可能である。

事例：

<http://dianne.intec.ugent.be/#gettingstarted>

前提：

データが通った計算のルートは記録されるため（裏返していうと、それ以外は記録していない）、その計算グラフに該当するパラメータのみが更新される。





TensorFlowの構築

計算グラフの構築方法

フレームワークは計算グラフを構築するところが共通するが、構築方法によってフレームワークは2つに分類することができる。

Define-**and**-Run
計算グラフを構築後に、計算を実行

Caffe

Microsoft
CNTK

mxnet

Caffe2

theano

TensorFlow

Define-**by**-Run
計算グラフの構築と実行が同時

PYTORCH



TensorFlowの構築

計算グラフの構築方法

① Define - **by** - Run 方式

Define - **by** - Run

```
1 import numpy as np
2 a = np.ones(10)
3 b = np.ones(10) * 2
4 c = b * a
5 d = c + 1
```

データを入力
する__call__で初め
て計算グラフを構築
している

アイデア：

Pythonと同じく一行ずつ実行する。インタプリタ的
(逐次解釈しながら実行)と言われる。

事例：

$c = b * a$ を実行した時に計算が遂行され、計算の履歴
が生成される。

```
1 class IrisNN(chainer.Chain):
2     def __init__(self):
3         super(IrisNN, self).__init__(
4             l1 = L.Linear(4, 100),
5             l2 = L.Linear(100, 100),
6             l3 = L.Linear(100, 200),
7             l4 = L.Linear(200, 100),
8             l5 = L.Linear(100, 3))
9
10    def __call__(self, x):
11        prob = np.random.randn()
12        h = self.l1(x)
13        h = F.relu(h)
14        if prob > 0:
15            h = F.relu(self.l2(h))
16        else:
17            h = F.relu(self.l3(h))
18            h = F.relu(self.l4(h))
19        h = self.l5(F.dropout(F.relu(h), ratio=0.5))
20        return h
```



TensorFlowの構築

計算グラフの構築方法

② Define - **and** - Run 方式

Define - **and** - Run
(擬似コード)

```
1 A = Variable('A')
2 B = Variable('B')
3 C = B * A
4 D = C + Constant(1)
5 # compiles the function
6 f = compile(D)
7 d = f(A=np.ones(10), B=np.ones(10)*2)
```

↑ Tensorflowでは、ここでSessionオブジェクトを
定義して計算実行させる

アイデア：

計算の手順をグラフの形に変換し（計算グラフの定義）、
その後に**Session**を行ってはじめて計算を遂行する。コンパ
イラの的（実行可能な機械語に一括翻訳して、その機械語を
実行することでプログラムを機能させる）といわれる。

事例：

$C = B * A$ が実行されても、計算は行っていない。



TensorFlowの構築

セッション (Session)

構築した計算グラフ（またはその一部）を実行する
Tensorflowのクラスのひとつ。

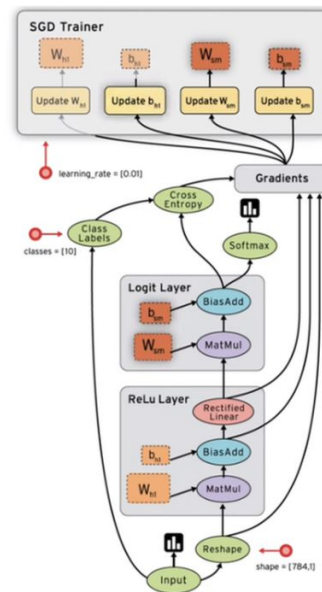
アイデア：

sessionは、計算グラフを構成するオペレーションオブジェクトを引数にとりそれを実行する。

前提：

sessionはランタイムシステム（実行モデルの振る舞いを実装したもの）を利用し、デバイスにアクセスする。このとき占有した物理的リソースを解放するために、withブロックを使用するか、または`sess.close()`を用いて、このsessionを終了する。

<https://www.tensorflow.org/guide/graphs>





TensorFlowの構築

セッション (Session)

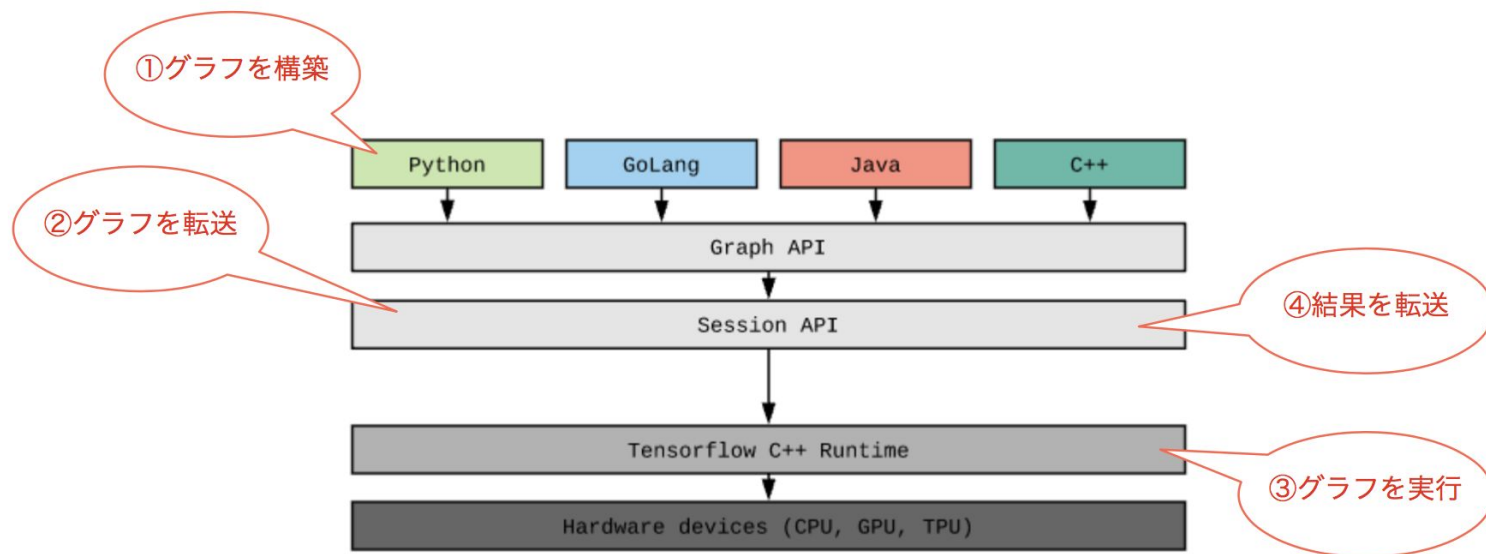
構築した計算グラフ（またはその一部）を実行する
Tensorflowのクラスのひとつ。

使用法：

TensorFlowの一般的な使い方は、まずpythonなどで計算グラフを構築し、それからtensorflowモジュールでtf.Sessionを実行する、という手順である。

低レイヤ：

このとき、実際に計算を行うにあたり**C++ランタイム**（コンパイル済みアプリケーション）を利用する。この**ランタイムへ結合(connection)**することを**session**と呼んでいる。





TensorFlowの構築

セッションの事例

TensorFlowの計算グラフの実行は以下のクラスで提供される。

- ① `tf.Session`
- ② `tf.InteractiveSession`

① `tf.Session` :

計算グラフとは独立して定義する。

※ `run()` は `Operation` の中身を取り出してくれる

※ `eval()` は `Tensor` の中身を取り出してくれる

`tf.Session`

```
a = tf.constant(2.0)
b = tf.constant(1.5)
mul = tf.multiply(a, b)

with tf.Session():
    print(mul.eval())
```

計算グラフ構築後に
中身にアクセス

3.0



TensorFlowの構築

セッションの種類

TensorFlowの計算グラフの実行は以下のクラスで提供される。

- ① `tf.Session`
- ② `tf.InteractiveSession`

② `tf.InteractiveSession` :

インタラクティブに操作するためのデフォルトセッション。

計算グラフを構築する前にインスタンスを作成する必要がある。

※ `run()` は `Operation` の中身を取り出してくれる

※ `eval()` は `Tensor` の中身を取り出してくれる

`tf.InteractiveSession`

```
sess = tf.InteractiveSession()

a = tf.constant(2.0)
b = tf.constant(1.5)
mul = tf.multiply(a, b)
print(mul.eval())

sess.close()
```

計算グラフ構築中に
中身にアクセスできる

これ以降であれば、`*.eval()` できる

3.0

`Tensor("Mul_10:0", shape=(), dtype=float32)` の中身



TensorFlowの構築

Tensorflow2.0の話

tf.Sessionがなくなります。

Eagerモード

JupyterNotebook
で実行するときは
カーネルを再起動

```
import tensorflow as tf
import tensorflow.contrib.eager as tfe

tfe.enable_eager_execution()

a = tf.constant(2.0)
b = tf.constant(1.5)
mul = tf.multiply(a, b)

print(mul)
print(mul.numpy())
```

もともと TensorFlow1.5(2018年1月26日以降)からEagerモードが登場し、sessionなしでも計算できる仕様もありました。TensorFlow2.0からはこのEagerモードがデフォルトになります。

Graphモード

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant(2.0)
b = tf.constant(1.5)
mul = tf.multiply(a, b)

with tf.Session() as sess:
    sess.run(mul)
    print(mul)
    print(mul.eval())
```



TensorFlowの構築

Sessionの代わりは？

tf.Sessionの代わりにtf.functionを使うことになりました。

<https://github.com/tensorflow/community/blob/master/rfcs/20180918-functions-not-sessions-20.md>

EagerExecution (TensorFlow1.x)

```
import tensorflow as tf
import tensorflow.contrib.eager as tfe

tfe.enable_eager_execution()

a = tf.Variable(1.0)
b = tf.Variable(1.0)

def f():
    a.assign(2.0)
    b.assign(3.0)
    return a + b
print(f().numpy())
```

5.0

TensorFlow2.0では、@tf.function（デコレータ）を付与した関数がコンパイルされます。2.0では、EagerモードとGraphモードを混在させることもできます。

TF2.0のEagerモードとGraphモードを解説しているyoutube

<https://www.youtube.com/watch?v=WTNH0tcscqo&feature=youtu.be&t=83>

tf.function (TensorFlow2.0)

```
a = tf.Variable(1.0)
b = tf.Variable(1.0)
@tf.function
def f():
    a.assign(2.0)
    b.assign(3.0)
    return a + b
print(f().numpy())
```

5.0



おまけ

Tensorflow公式サイト

<https://www.tensorflow.org/community/roadmap>

日本語訳してくれているサイト

<http://tensorflow.classcat.com/category/keras/>

Tensorflowコミュニティ

<https://github.com/tensorflow/community/blob/master/rfcs/20180907-contrib-sunset.md>

Tensorflow 2.0 情報

<https://developers-jp.googleblog.com/2019/03/what-are-symbolic-and-imperative-apis-in-tensorflow-2-0.html?m=1>

tensorflow 2.0 の紹介(日本語訳)

<https://qiita.com/halhorn/items/09a64e98a02022e6ccc2>

フレームワーク1_TensorFlow 完