



텐서플로 개요

참고 <https://excelsior-cjh.tistory.com/148> [EXCELSIOR]

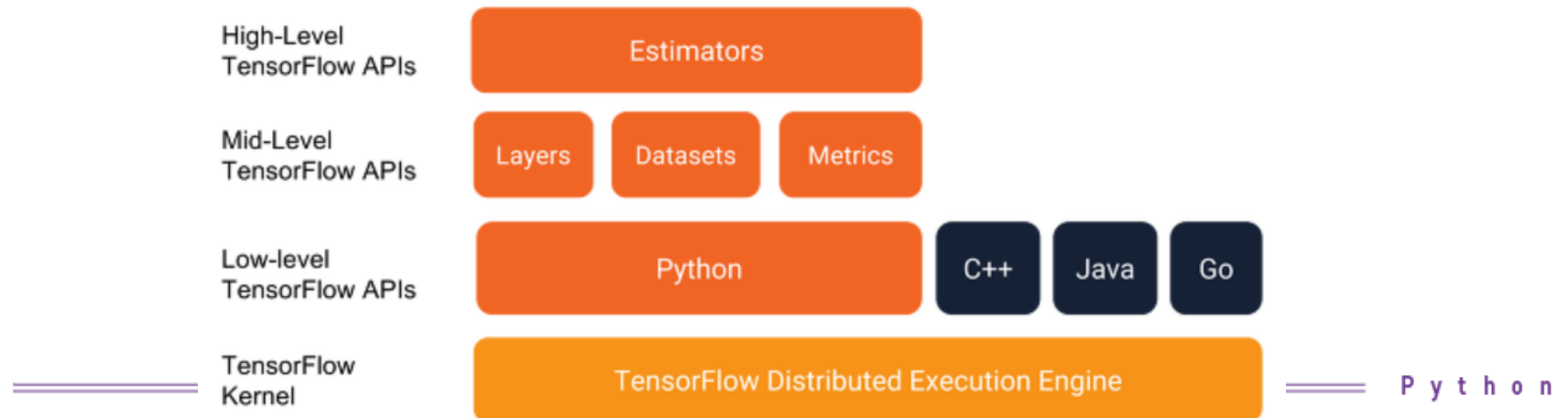
텐서플로(TensorFlow) 개요

• 구글(Google)에서 만든 라이브러리

- www.tensorflow.org
- 딥러닝 프로그램을 쉽게 구현할 수 있도록 다양한 기능을 제공
- 초보자 및 전문가에게 데스크톱, 모바일, 웹, 클라우드 개발용 API를 제공
- 연구 및 프로덕션용 오픈소스 딥러닝 라이브러리

• 구현 및 사용

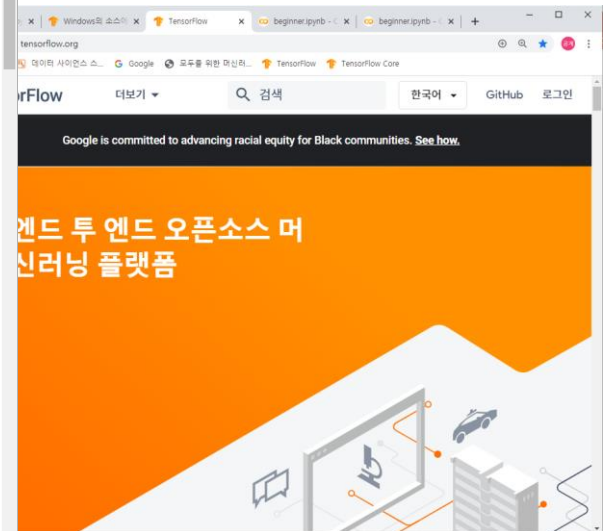
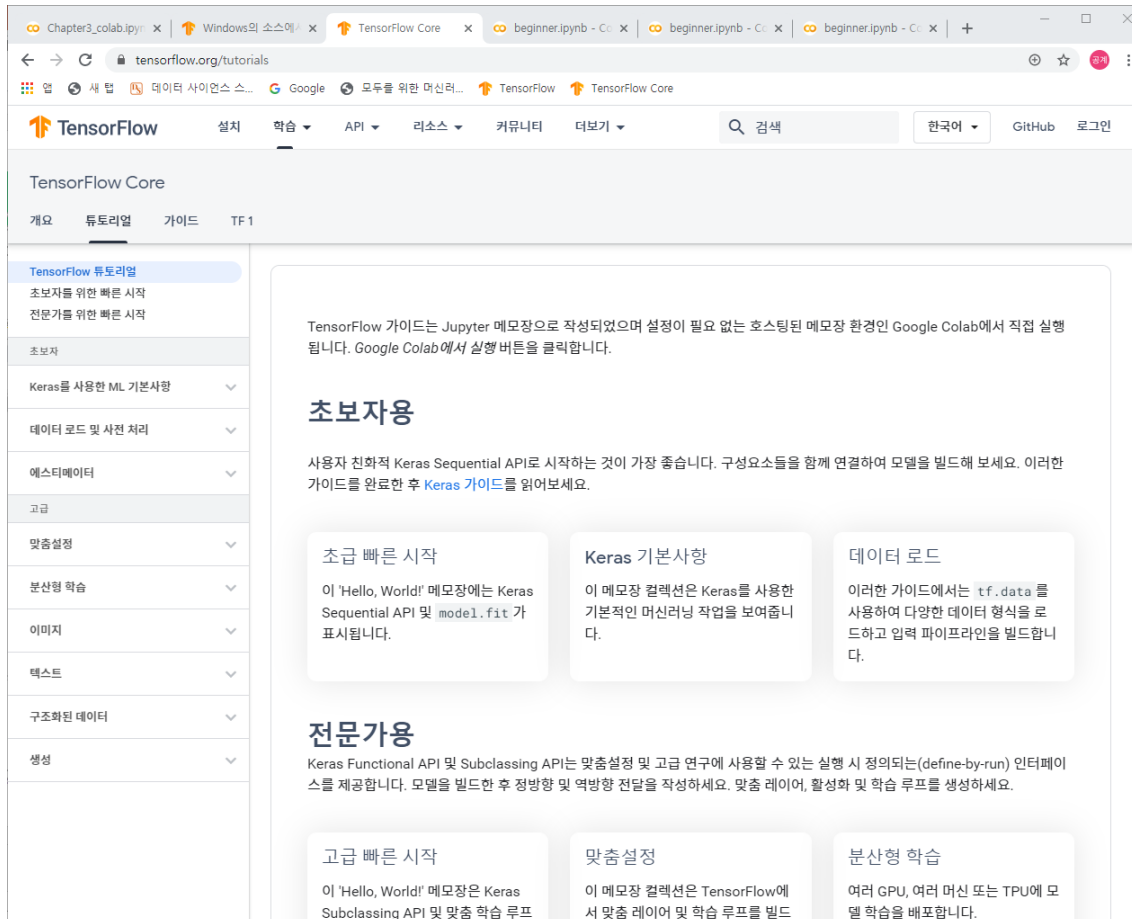
- 텐서플로 자체는 기본적으로 C++로 구현
- Python, Java, Go 등 다양한 언어를 지원
- 파이썬을 최우선으로 지원하며 대부분의 편한 기능들이 파이썬 라이브러리로만 구현되어 있어 Python에서 개발하는 것이 편함



텐서플로 홈페이지

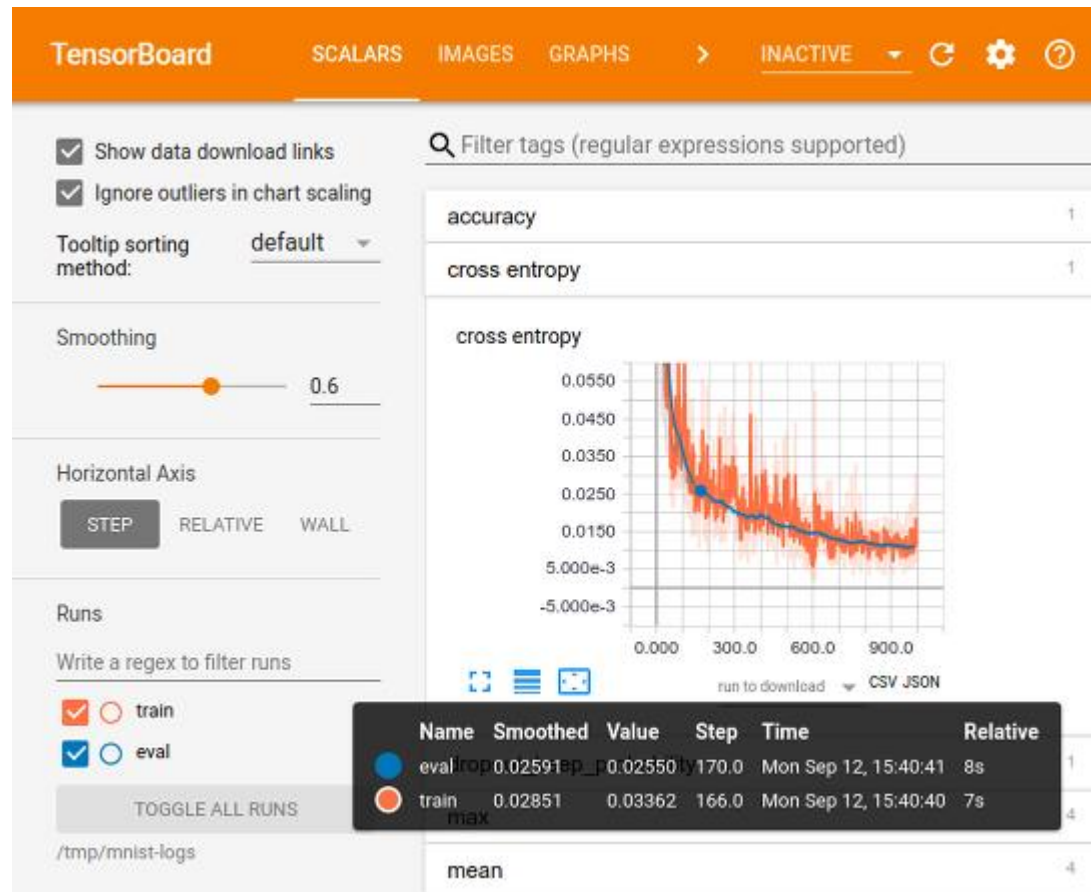
• 튜토리얼

– <https://www.tensorflow.org/tutorials>



텐서보드(TensorBoard)

- 브라우저에서 실행 가능한 시각화 도우미
 - 딥러닝 학습 과정을 추적하는데 유용하게 사용



텐서 개요

- **Tensor(텐서): 모든 데이터**
 - 딥러닝에서 데이터를 표현하는 방식
 - 0-D 텐서 : 스칼라
 - 1-D 텐서 : 벡터
 - 2-D 텐서 : 행렬 등
 - n차원 행렬(배열)
 - 텐서는 행렬로 표현할 수 있는 n차원 형태의 배열을 높은 차원으로 확장

Scalar Vector Matrix Tensor

1

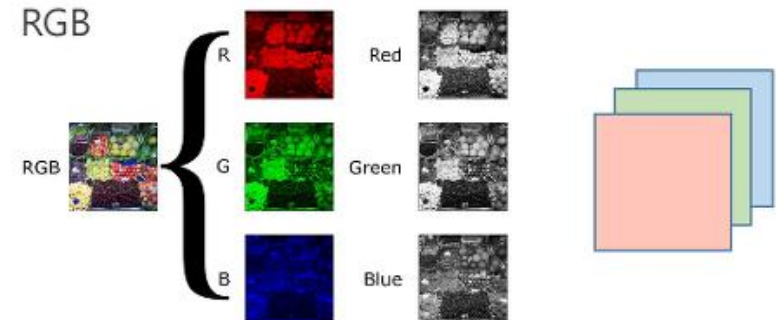
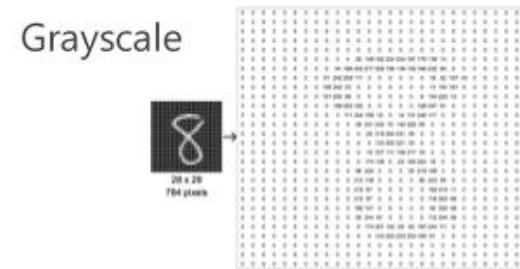
$$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

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

$$\begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 3 & 2 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 1 & 7 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 5 & 4 \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

텐서의 사례

- 스칼라: 차원이 없는 텐서
 - 10
- 벡터 값: 1차원 텐서
 - [10, 20, 30]
- 2차원 행렬: 2차원 텐서
 - 회색조(grayscale) 이미지
 - 하나의 채널(channel)에 2차원 행렬(배열)로 표현
 - [[1, 2, 3], [4, 5, 6]]
- 텐서: n차원 행렬
 - 텐서의 차원을 텐서의 rank(순위)라 함
 - RGB 이미지
 - R(ed), G(reen), B(lue) 각 3개의 채널마다 2차원 행렬(배열)로 표현하는데, 이를 텐서(3차원의 값을 가지는 배열)로 표현
 - [[[1, 2, 3], [4, 5, 6]], [[1, 2, 3], [4, 5, 6]]]



TensorFlow 계산 과정

- TensorFlow에서 텐서(Tensor) 계산 과정

- 모두 그래프(Graph)라고 부르는 객체 내에 저장되어 실행
- 그래프를 계산하려면 외부 컴퓨터에 이 그래프 정보를 전달하고 그 결과값을 받아야 함

- Session

- 이 통신과정을 담당하는 것이 세션(Session)이라고 부르는 객체
- 생성, 사용, 종료 과정이 필요
- 세션 생성
 - Session 객체 생성
- 세션 사용
 - run 메서드에 그래프를 입력하면 출력 값을 계산하여 반환
- 세션 종료
 - close 메서드.
 - with 문을 사용하면 명시적으로 호출 불필요

```
x = tf.constant(3)
y = x**2
```

```
sess = tf.Session()
print(sess.run(x))
print(sess.run(y))
sess.close()
```

데이터 흐름 그래프(dataflow graph)(1)

TensorFlow에서 계산

- 데이터 흐름 그래프 (dataflow graph)로 이루어짐
- 텐서 형태의 데이터들이 딥러닝 모델을 구성하는 연산들의 그래프를 따라 흐르면서 연산이 일어남

Tensor + DataFlow

- 딥러닝에서 데이터를 의미하는 Tensor 와 DataFlow Graph를 따라 연산이 수행되는 형태 (Flow)를 합쳐 TensorFlow란 이름이 나오게 됨

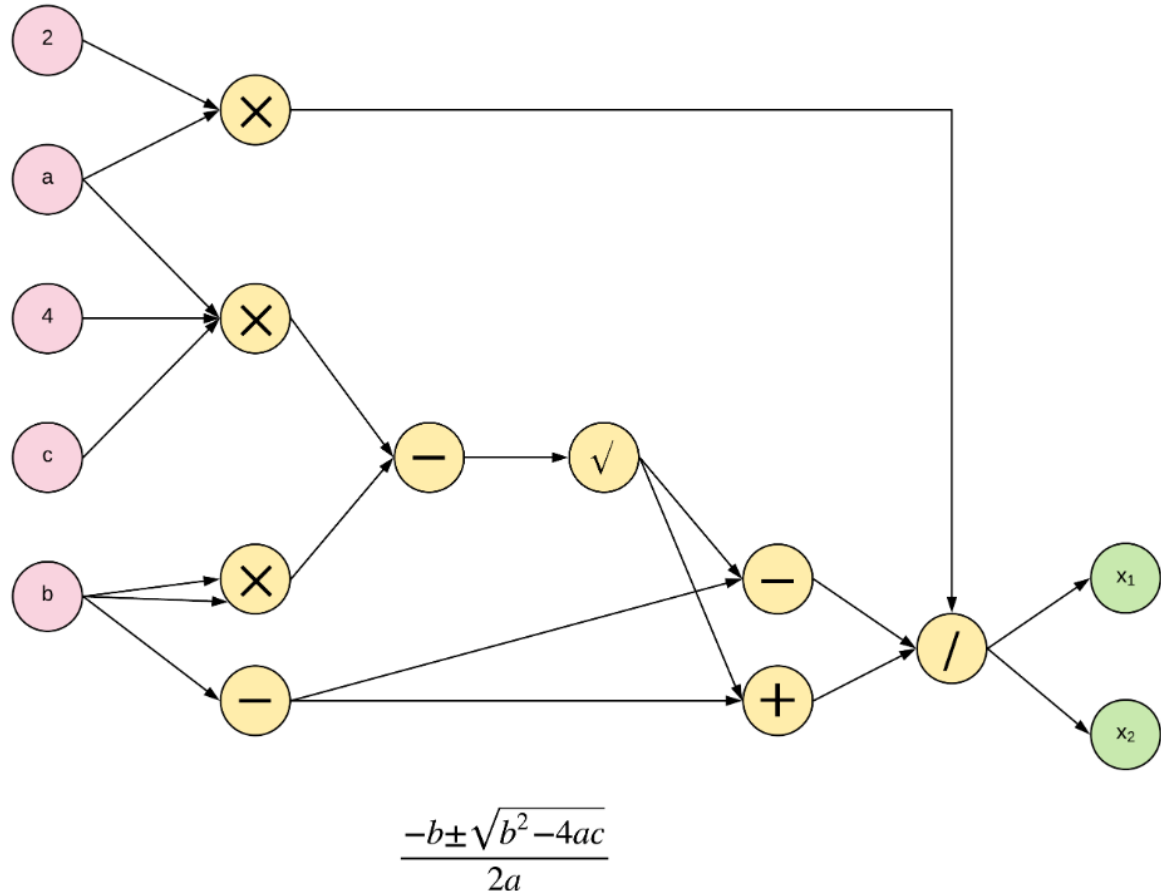
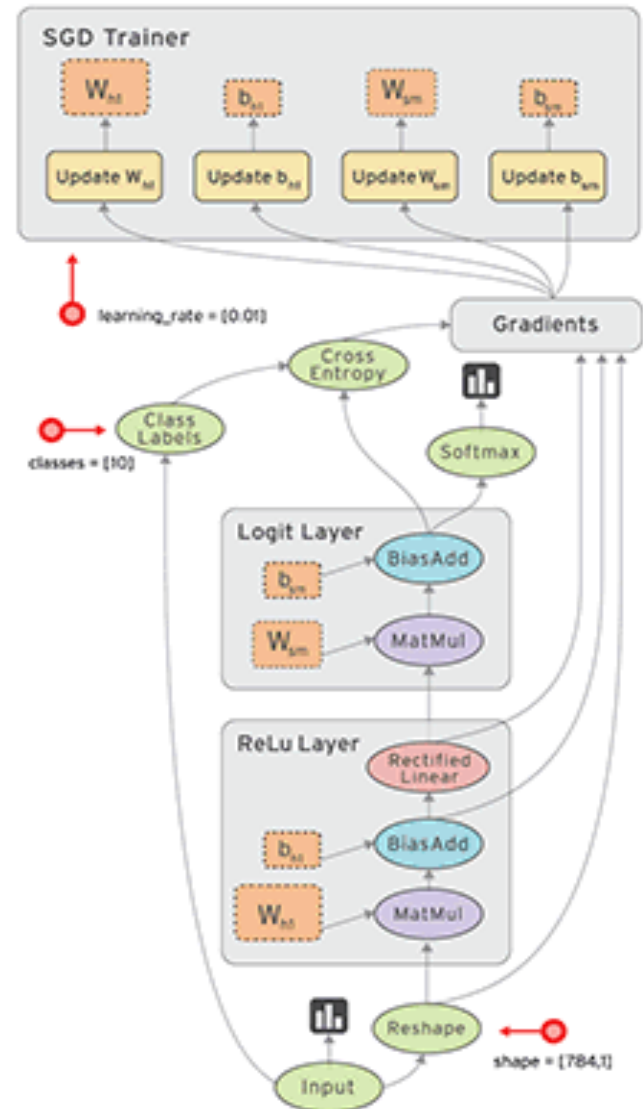


그림 1: 2차 공식을 사용하여 2차 표현식의 근을 계산하기 위한 계산 그래프.

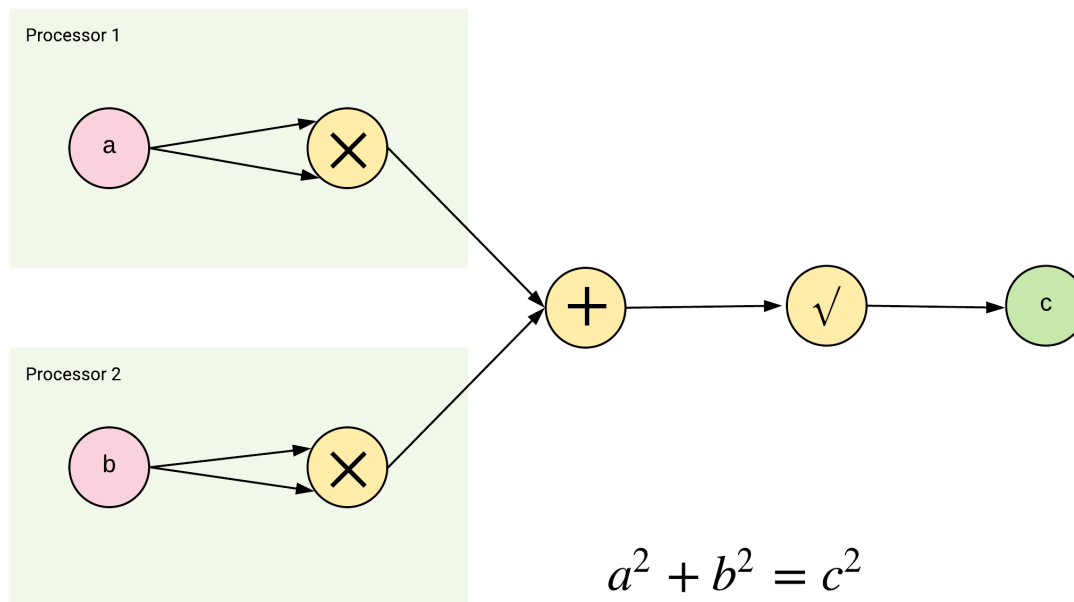
데이터 흐름 그래프(dataflow graph)(2)

- **노드(nodes)**
 - 수리적 계산
- **엣지(edges)**
 - 자료(텐서)의 이동
- **TensorFlow 프로그램**
 - 텐서로 모든 데이터를 표현
 - 모델에 사용하려는 모든 유형의 데이터를 **Tensor에 저장**
 - 간단히 말해서, Tensor는 다차원 배열
 - 0-D 텐서 : 스칼라
 - 1-D 텐서 : 벡터
 - 2-D 텐서 : 매트릭스 등
 - TensorFlow는 단순히 계산 그래프에서 Tensor의 흐름을 표현



TensorFlow는 대규모 기계 학습 구축에 적합

- 데이터와 연산이 이벤트 그래프로 설계되면
 - 그래프를 개척하고 여러 프로세서에서 병렬로 그래프의 다른 부분을 실행 가능
 - CPU, GPU 또는 TPU 사용 가능
- TensorFlow
 - 대규모 기계 학습 제품을 구축하기에 적합



TensorFlow API 탐색

TensorFlow API 계층

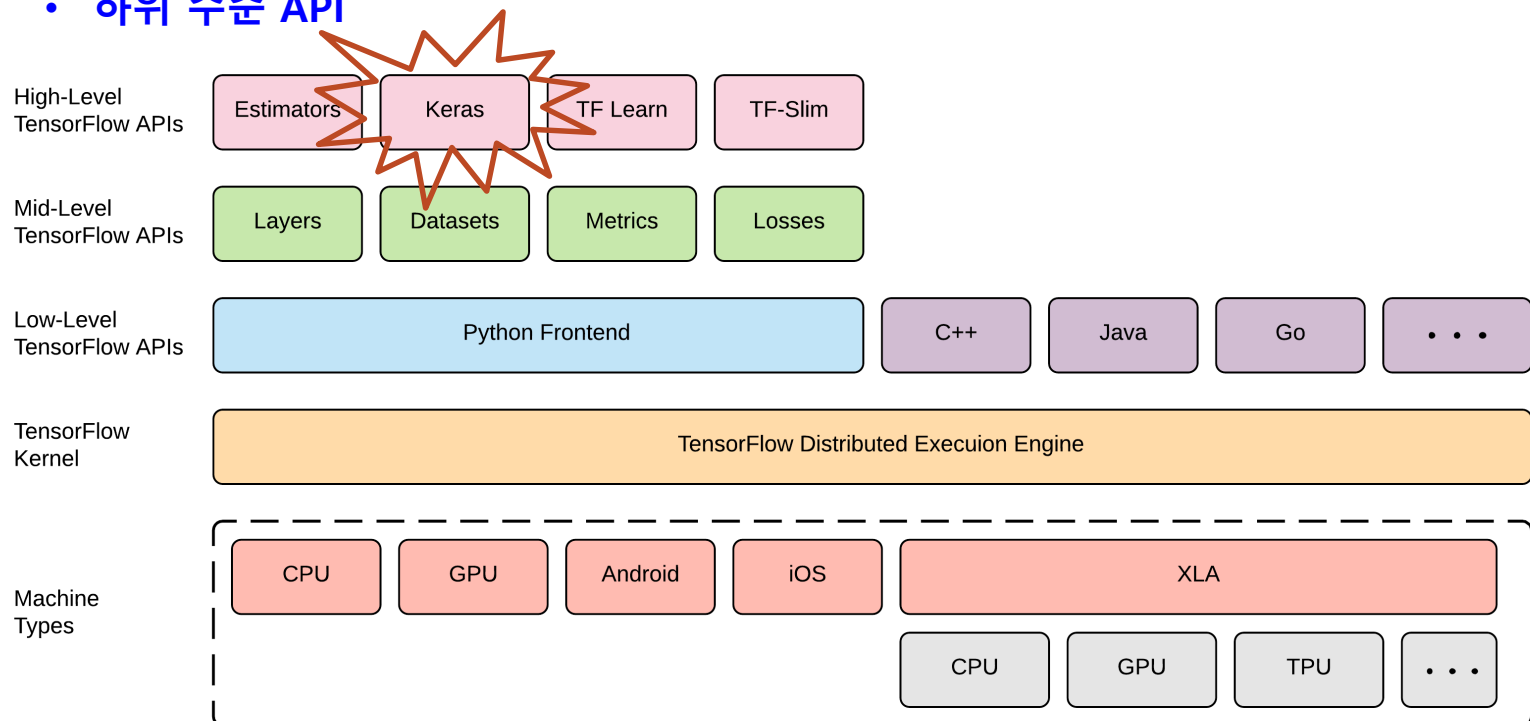
– TensorFlow 딥 러닝 모델 구축 작업은 서로 다른 API 수준을 사용하여 해결

• 고급 API

– Keras나 TF-Slim 과 같은 추상화 라이브러리를 제공하여 저수준 텐서플로 라이브러리에 대해 손쉽게 고수준 접근이 가능하게 해줌

• 중급 API

• 하위 수준 API



텐서플로 vs 케라스

- 케라스. 텐서플로 뭐가 좋아요?

If you're asking "*Keras or TensorFlow?*"



VS.



Then you're asking the *wrong* question (and here's why...)

Hello World! 코딩

- 설치 확인

```
import tensorflow as tf
tf.__version__
'1.0.0'
```

- 첫 코딩

- 상수 노드 생성
- Session을 만들어
- 실행

```
import tensorflow as tf
```

```
hello = tf.constant("Hello World!")
```

```
sess = tf.Session()
print(sess.run(hello))
```

```
sess.close()
```

데이터플로 그래프의 이해: 그래프 생성

• Add 노드

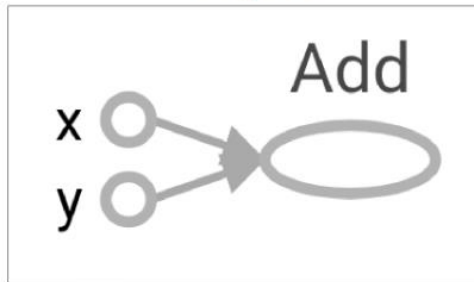
```
In [36]: import tensorflow as tf

a = 2
b = 3
c = tf.add(a, b, name='Add')

print(a, b)
print(c)
```

```
2 3
Tensor("Add_14:0", shape=(), dtype=int32)
```

Graph



Variables

```
18 a = {int} 2
19 b = {int} 3
20 c = {Tensor} Tensor("Add:0", shape=(), dtype=int32)
```

데이터플로 그래프의 이해: 그래프 실행

• Session()을 생성해 실행

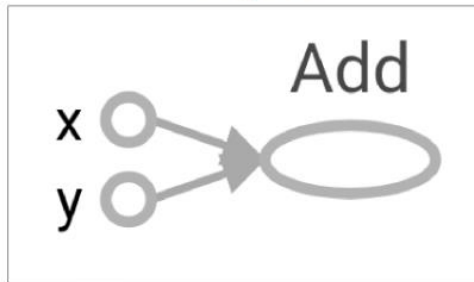
```
In [38]: import tensorflow as tf

a = 2
b = 3
c = tf.add(a, b, name='Add')

sess = tf.Session()
print(sess.run(c))
sess.close()
```

5

Graph

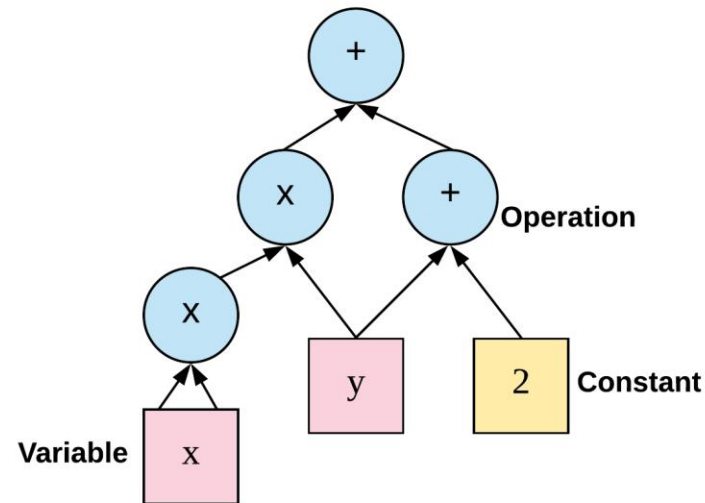


Variables

```
18 a = {int} 2
19 b = {int} 3
c = {Tensor} Tensor("Add:0", shape=(), dtype=int32)
```

데이터플로 그래프의 이해(1)

- $f(x, y) = x^2 \times y + y + 2$
 - $x = 2, y = 3$ 인 경우
 - 17



```

In [44]: import tensorflow as tf

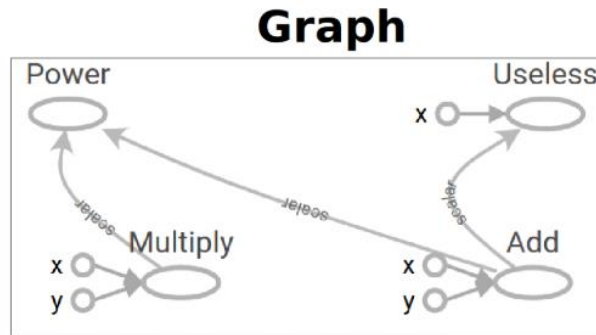
x = 2
y = 3
pow1 = tf.pow(x, 2)
mul1 = tf.multiply(pow1, y)
add1 = tf.add(y, 2)
add2 = tf.add(mul1, add1)

with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(add2))
  
```

17

데이터플로 그래프의 이해(2)

• 그래프



Variables

```

x = {int} 2
y = {int} 3

add_op = {Tensor} Tensor("Add:0", shape=(), dtype=int32)
mul_op = {Tensor} Tensor("Multiply:0", shape=(), dtype=int32)
pow_op = {Tensor} Tensor("Power:0", shape=(), dtype=int32)
useless_op = {Tensor} Tensor("Useless:0", shape=(), dtype=int32)

pow_out = {int32} 15625
useless_out = {int32} 10
  
```

• 다음 코드의 결과는?

```

In [39]: import tensorflow as tf

x = 2
y = 3
add_op = tf.add(x, y, name='Add')
mul_op = tf.multiply(x, y, name='Multiply')
pow_op = tf.pow(add_op, mul_op, name='Power')
useless_op = tf.multiply(x, add_op, name='Useless')

with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(pow_op))
    print(sess.run(useless_op))
  
```

15625
10

a + b

- 노드 출력

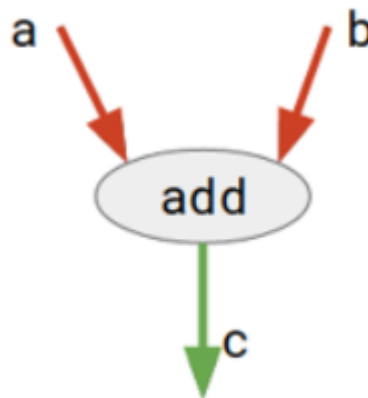
```
n1 = tf.constant(7)
n2 = tf.constant(2)
```

```
sess = tf.Session()
print(sess.run([n1, n2]))
sess.close()
```

- a + b

```
a = tf.constant(7)
b = tf.constant(2)
addnode = tf.add(a, b)
```

```
sess = tf.Session()
print(sess.run(addnode))
sess.close()
```



computation graph

```
a = tf.constant(7)
b = tf.constant(2)
addnode = tf.add(a, b)
```

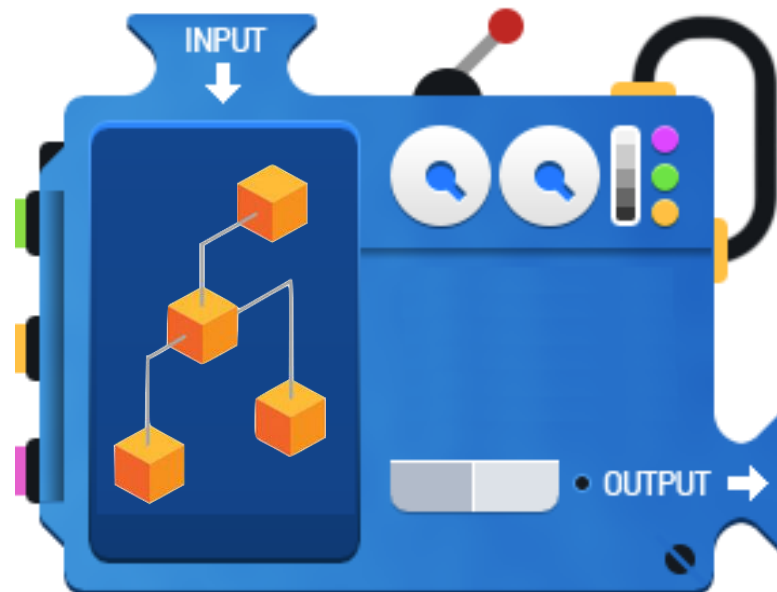
```
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(addnode))
```

TensorFlow 기계

- 계산 정의(그래프 생성)와 실행 정의(세션의 실행)를 분리
 - 계산 정의는 Python의 함수 정의라 할 수 있음
 - 즉 실행하지 않으면 결과는 없음

2 feed data and run graph (operation)
`sess.run (op)`

1 Build graph using
TensorFlow operations



3 update variables
in the graph
(and return values)

WWW.MATHWAREHOUSE.COM

Tensor Ranks, Shapes, and Types(1)

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

Rank	Math entity	Python example
0	Scalar (magnitude only)	<code>s = 483</code>
1	Vector (magnitude and direction)	<code>v = [1.1, 2.2, 3.3]</code>
2	Matrix (table of numbers)	<code>m = [[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]</code>
3	3-Tensor (cube of numbers)	<code>t = [[[2], [4], [6]], [[8], [10], [12]], [[14], [16], [18]]]</code>
n	n-Tensor (you get the idea)	<code>....</code>

https://www.tensorflow.org/programmers_guide/dims_types

Tensor Ranks, Shapes, and Types(1)

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

Data type	Python type	Description
DT_FLOAT	<code>tf.float32</code>	32 bits floating point.
DT_DOUBLE	<code>tf.float64</code>	64 bits floating point.
DT_INT8	<code>tf.int8</code>	8 bits signed integer.
DT_INT16	<code>tf.int16</code>	16 bits signed integer.
DT_INT32	<code>tf.int32</code>	32 bits signed integer.
DT_INT64	<code>tf.int64</code>	64 bits signed integer.

<https://www.quora.com/When-should-I-use-tf-float32-vs-tf-float64-in-TensorFlow>

텐서플로 난수

- **tf.random_normal**
 - 정규분포의 난수를 주어진 형태로 발생

```
In [36]: r1 = tf.random_normal([1])
          r2 = tf.random_normal([1])
          print(r1, r2)

          with tf.Session() as sess:
              n1, n2 = sess.run([r1, r2])
              print(n1, n2)
```

Tensor("random_normal_17:0", shape=(1,), dtype=float32) Tensor("random_normal_18:0",
shape=(1,), dtype=float32)
[0.6607665] [-1.6369933]

```
In [37]: r1 = tf.random_normal([1, 3])
          r2 = tf.random_normal([1, 5])
          print(r1, r2)

          with tf.Session() as sess:
              n1, n2 = sess.run([r1, r2])
              print(n1, n2)
```

Tensor("random_normal_19:0", shape=(1, 3), dtype=float32) Tensor("random_normal_20:
0", shape=(1, 5), dtype=float32)
[[-0.55198944 0.90757304 -0.77650166]] [[-2.4719653 0.17210001 -0.667049 -0.6740
342 0.16063188]]

텐서플로 API

- API

- https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf

Modules

`audio` module: Public API for tf.audio namespace.

`autodiff` module: Public API for tf.autodiff namespace.

`autograph` module: Conversion of plain Python into TensorFlow graph code.

`bitwise` module: Operations for manipulating the binary representations of integers.

`compat` module: Compatibility functions.

`config` module: Public API for tf.config namespace.

`data` module: `tf.data.Dataset` API for input pipelines.

`debugging` module: Public API for tf.debugging namespace.

`distribute` module: Library for running a computation across multiple devices.

`dtypes` module: Public API for tf.dtypes namespace.

`errors` module: Exception types for TensorFlow errors.

`estimator` module: Estimator: High level tools for working with models.

`experimental` module: Public API for tf.experimental namespace.

`feature_column` module: Public API for tf.feature_column namespace.

텐서플로 class와 function

Classes

`class AggregationMethod` : A class listing aggregation methods used to combine gradients.

`class CriticalSection` : Critical section.

`class DType` : Represents the type of the elements in a `Tensor`.

`class DeviceSpec` : Represents a (possibly partial) specification for a TensorFlow device.

`class GradientTape` : Record operations for automatic differentiation.

`class Graph` : A TensorFlow computation, represented as a dataflow graph.

`class IndexedSlices` : A sparse representation of a set of tensor slices at given indices.

`class IndexedSlicesSpec` : Type specification for a `tf.IndexedSlices`.

`class Module` : Base neural network module class.

`class Operation` : Represents a graph node that performs computation on tensors.

`class OptionalSpec` : Represents an optional potentially containing a structured value.

`class RaggedTensor` : Represents a ragged tensor.

`class RaggedTensorSpec` : Type specification for a `tf.RaggedTensor`.

Functions

`Assert(...)` : Asserts that the given condition is true.

`abs(...)` : Computes the absolute value of a tensor.

`acos(...)` : Computes acos of x element-wise.

`acosh(...)` : Computes inverse hyperbolic cosine of x element-wise.

`add(...)` : Returns x + y element-wise.

`add_n(...)` : Adds all input tensors element-wise.

`argmax(...)` : Returns the index with the largest value across axes of a tensor.

`argmin(...)` : Returns the index with the smallest value across axes of a tensor.

`argsort(...)` : Returns the indices of a tensor that give its sorted order along an axis.

`as_dtype(...)` : Converts the given `type_value` to a `DType`.

`as_string(...)` : Converts each entry in the given tensor to strings.

`asin(...)` : Computes the trigonometric inverse sine of x element-wise.

`asinh(...)` : Computes inverse hyperbolic sine of x element-wise.

`assert_equal(...)` : Assert the condition `x == y` holds element-wise.

`assert_greater(...)` : Assert the condition `x > y` holds element-wise.

버전

- <https://www.tensorflow.org/versions>

TensorFlow > TensorFlow Core v2.2.0

TensorFlow API Versions

목차

TensorFlow 2

TensorFlow 1

The following versions of the TensorFlow api-docs are currently available:

TensorFlow 2

- [r2.2 \(stable\)](#)
- [r2.3 \(rc\)](#)
- [r2.1](#)
- [r2.0](#)

TensorFlow 1

- [r1.15](#)
- [r1.14](#) [↗](#)

변수 Variables

- 딥러닝 학습에서 최적화 과정
 - 모델의 매개변수(parameters) 즉, 가중치(및 편향)를 조정하는 것
- 변수(Variable) 사용
 - 세션이 실행될 때 마다 그래프에서 고정된 상태를 유지하며, 계속 수정
- 변수 사용의 두 단계
 - 변수 선언
 - `tf.Variable()` 함수를 사용해 변수를 만들고 어떤 값으로 초기화할지를 정의
 - 초기화
 - `tf.global_variables_initializer()` 메소드를 사용
 - 세션에 초기화 연산을 수행해야 하며, 변수에 메모리를 할당하고 초기값을 설정하는 역할
 - 다른 텐서 객체와 마찬가지로 변수 또한 그래프가 실행될 때 계산

플레이스홀더 placeholder

- 데이터를 입력 받는 비어있는 변수
 - 입력 값을 넣어주기 위해 플레이스홀더(placeholder)
- 그래프가 실행되는 시점에 입력 데이터를 넣어주는데 사용
 - 입력 데이터는 딕셔너리(dictionary)형태
 - session.run() 메소드에서 인자 feed_dict을 통해 전달
 - 딕셔너리의 키(key)는 플레이스홀더 변수 이름에 해당
 - 값(value)은 list 또는 NumPy 배열
 - sess.run(s, feed_dict={ph: data})
- 문제:
 - $a=7, a^2 + b^2 = c^2$,

```
In [20]: a = tf.placeholder(dtype=tf.float32, shape=None)
         b = tf.placeholder(dtype=tf.float32, shape=None)

         c = tf.sqrt(tf.pow(a,2) + tf.pow(b,2))

         with tf.Session() as sess:
             result = sess.run(c, feed_dict={a: 7, b: 24})
             print(result)
```

25.0