

# 機械学習エンジニアコース Sprint

---

－ フレームワーク2\_Keras －



DIVE INTO CODE



# 目的はなにか

---

フレームワークのコードを読めるようにする

フレームワークを習得し続けられるようになる

知っている理論の範囲をフレームワークで動かす



# このスライドは？

---

ここでは、Kerasの基本的な知識を学びましょう



# Kerasとは

---

Keras (κέρας) はギリシア語で**角**を意味します。

これは κέρας (角) / κραίνω (遂行) と ἐλέφας (象牙) / ἐλεφαίρομαι (欺瞞) の似た響きを楽しむ言葉遊びです。

<https://keras.io/ja/>



# Kerasとは

## Keras の 作者



Kerasの作者である **François Chollet** (フランソワ ショレ)は、人工知能研究者であり、2015年8月よりGoogleでDeep Learning研究およびTensorflow・Kerasの開発を行っています。彼は自身の研究と実験のために2015年3月27日にKerasの最初のバージョンをGitHubにコミットしました。

Kerasは当時のほかのフレームワーク（Torch・Theano・Caffe）に比べて、効率的で使いやすく設計されたAPIであったため、多くの研究者や開発者が好んで使用しました。

François Cholletのパーソナルページ

<https://fchollet.com/>

François CholletのTwitter

[https://twitter.com/fchollet?ref\\_src=twsrc%5Egoogle%7Ctwcamp%5Eserp%7Ctwqr%5Eauthor](https://twitter.com/fchollet?ref_src=twsrc%5Egoogle%7Ctwcamp%5Eserp%7Ctwqr%5Eauthor)



# Kerasとは

## Keras の バックエンド



Kerasはネットワークをトレーニングするために**バックエンド** (= 計算エンジン; グラフ・トポロジーの構築、最適化、数値計算を実行する) を必要としました。

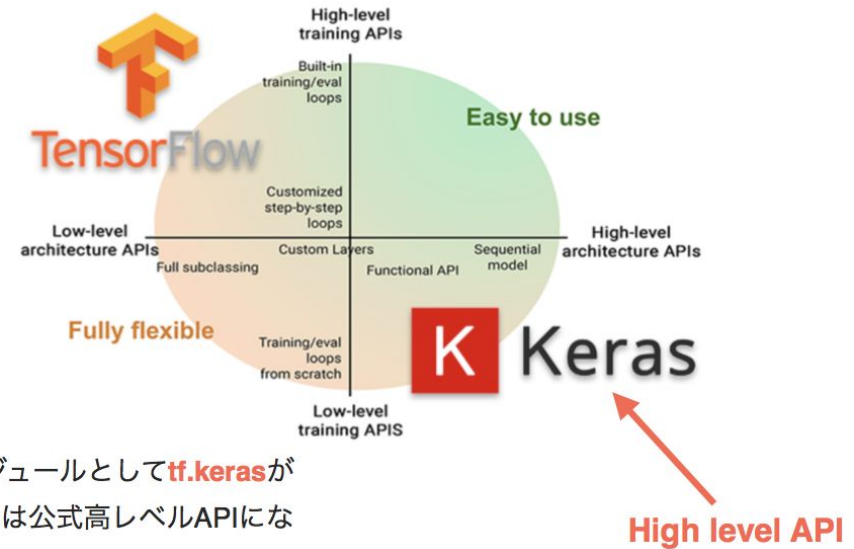
Kerasはバックエンドへアクセスする抽象的な言語集合と考えることができるため、バックエンドを交換することができました。

当初KerasのデフォルトバックエンドはTeanoでした。このころ、GoogleがTensorflowをリリースし、KerasはバックエンドとしてTensorflowをサポートしました。Tensorflowが人気のあるバックエンドとして定着したため、Kerasのv1.1.0からはTensorflowがデフォルトバックエンドとなりました。



# Kerasとは

## tf.keras の登場



TensorFlow v1.10.0では、Tensorflowのパッケージ内にKerasを統合し、サブモジュールとして**tf.keras**が導入されました。さらに2019年6月、TensorFlow 2.0が発表された際に、tf.kerasは公式高レベルAPIになりました。

独立したKerasからtf.kerasへの移行はシンプルで、import文の書き換えで済みます。（コード表記はkerasをtf.kerasと書き換えればよい）

```
In [ ]: 1 from keras import ..  
        1  
In [ ]: 1 from tensorflow.keras import ..
```



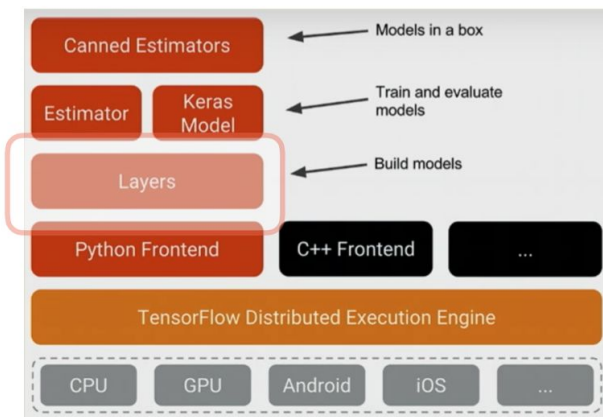
# Kerasとは

## tf.layers から tf.keras.layersへ

Tensorflow v1.13以前は、標準的に**モデル構築**においてtf.layers APIが用いてきました。  
v1.13以降はtf.layersは非推奨となり（warningが出るようになった）、Tensorflow v2.0以降では、tf.keras.layersで置き換えられるようになりました。

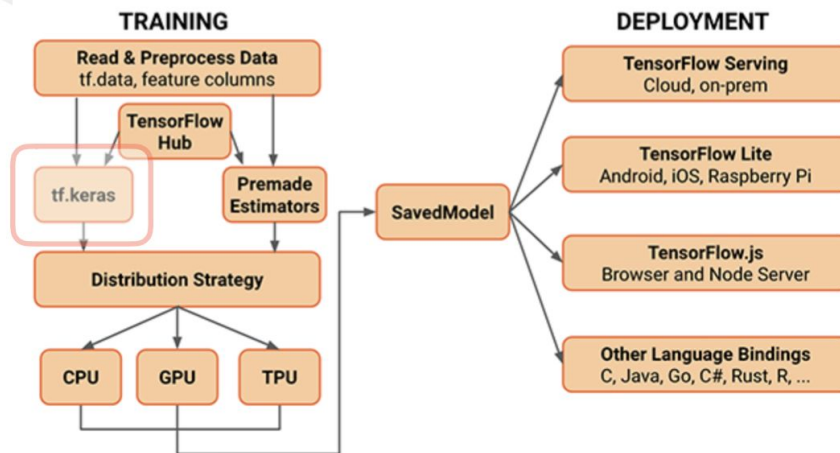
<https://github.com/tensorflow/tensorflow/issues/26144>

研究、実験、モデルの準備/量子化、プロダクションへの展開がより早く、効率的になった。



Tensorflow v1.13以前

→  
フレームワーク  
設計の変遷



Tensorflow v2.x





# Kerasとは

tf.keras によるモデル構築には、  
次の3つの記法を用意しています。

(用途に応じて好きな記法を選べます)

リンク:

[https://www.tensorflow.org/api\\_docs/python/tf/keras/Sequential](https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/Sequential)

<https://www.tensorflow.org/guide/keras/functional>

[https://www.tensorflow.org/api\\_docs/python/tf/keras/Model](https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/Model)



## Sequential Model API (dead simple!)

**Sequential()**をインスタンス化し、レイヤのインスタンスを`add()`メソッドにより線形にスタックすることでモデルが構築される。モデルの構造に制約がある。(single-input, single-output)

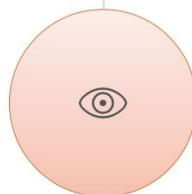


## functional API (like Lego!)



レイヤのインスタンスを関数的に呼び出すことができ、戻り値として `tensor` (多次元配列) <sup>[1]</sup> を返す。レイヤからのアウトプットは次のレイヤのインプットになる。**Model()**のインスタンスが、インプットとアウトプットのレイヤを引数にとり、互いに繋ぐことで複雑な構造のモデルを構築できる。(Multi-input, multi-output)

[1] テンソルとは: <https://www.tensorflow.org/tutorials/eager/basics?hl=ja>



## Model subclassing (fully-customizable!)

開発者が柔軟にモデルを構築したいときに向いている。



# Kerasとは

## Keras Sequential model API

### ベースライン

Keras ガイド : <https://keras.io/ja/models/sequential/>

tf.kerasガイド : [https://www.tensorflow.org/api\\_docs/python/tf/keras/Sequential](https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/Sequential)

```
import tensorflow as tf
from tensorflow import keras
from tensorflow.keras import layers
```

p7のように、import文をこう書けば、  
以前の tf.layers のコードが再利用できる

```
model = keras.Sequential()
model.add(layers.Dense(20, activation='relu',
input_shape=(10,)))      # 出力ユニット数:20
model.add(layers.Dense(20, activation='relu'))
model.add(layers.Dense(20, activation='softmax'))
```

```
optimizer = keras.optimizers.RMSprop()
loss = keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True)
metrics=['accuracy']
```

```
model.compile(optimizer=optimizer, loss=loss, metrics=metrics)
model.fit(x, y, epochs=10, batch_size=32)
```



# Kerasとは

## Keras functional API

### ベースライン

Keras ガイド: <https://keras.io/ja/getting-started/functional-api-guide/>

tf.kerasガイド: <https://www.tensorflow.org/guide/keras/functional>

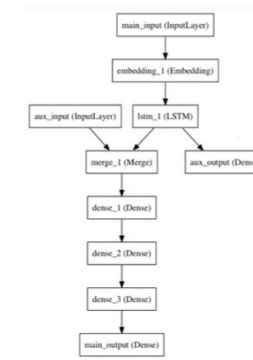
```
import tensorflow as tf
from tensorflow import keras
from tensorflow.keras import layers
```

```
inputs = keras.Input(shape=(10,))
```

```
x = layers.Dense(20, activation='relu')(inputs)
```

```
x = layers.Dense(20, activation='relu')(x)
```

```
outputs = layers.Dense(10, activation='softmax')(x)
```



Functional APIでは、複雑なネットワークも書ける

```
optimizer = keras.optimizers.RMSprop()
```

```
loss = keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True)
```

```
metrics=['accuracy']
```

```
model = keras.Model(inputs, outputs)
```

```
model.compile(optimizer=optimizer, loss=loss, metrics=metrics)
```

```
model.fit(x, y, epochs=10, batch_size=32)
```



## Model subclassing

### ベースライン

Keras ガイド : <https://keras.io/models/about-keras-models/#model-subclassing>

tf.keras ガイド : [https://www.tensorflow.org/api\\_docs/python/tf/keras/Model](https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/Model)

```
import tensorflow as tf
from tensorflow import keras
from tensorflow.keras import layers
```

```
class MyModel(keras.Model):
    def __init__(self):
        super(MyModel, self).__init__()
        self.dense1 = layers.Dense(20,
                                    activation='relu')
        self.dense2 = layers.Dense(20,
                                    activation='relu')
        self.dense3 = layers.Dense(10,
                                    activation='softmax')
```

```
def call(self, inputs):
    x = self.dense1(x)
    x = self.dense2(x)
    return self.dense3(x)
```

```
optimizer = keras.optimizers.RMSprop()
loss = keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True)
metrics=['accuracy']
```

```
model = MyModel()
model.compile(optimizer=optimizer, loss=loss, metrics=metrics)
model.fit(x, y, epochs=10, batch_size=32)
```



## Model subclassing

### ベースライン

例：LeNet クラス

```
class LeNet(tf.keras.Model):
    def __init__(self):
        super(LeNet, self).__init__()
        self.conv2d_1 = tf.keras.layers.Conv2D(filters=6,
            kernel_size=(3, 3),
            activation='relu',
            input_shape=(32,32,1))

        self.average_pool = tf.keras.layers.AveragePooling2D()

        self.conv2d_2 = tf.keras.layers.Conv2D(filters=16,
            kernel_size=(3, 3),
            activation='relu')

        self.flatten = tf.keras.layers.Flatten()
        self.fc_1 = tf.keras.layers.Dense(120, activation='relu')
```

```
self.fc_2 = tf.keras.layers.Dense(84, activation='relu')
self.out = tf.keras.layers.Dense(10, activation='softmax')
```

```
def call(self, input):
    x = self.conv2d_1(input)
    x = self.average_pool(x)
    x = self.conv2d_2(x)
    x = self.average_pool(x)
    x = self.flatten(x)
    x = self.fc_2(self.fc_1(x))
    return self.out(x)
```

```
lenet = LeNet()
```



# Kerasとは

---

この後の流れ

**Sequential model API** と **functional API** の  
基本的な記法をさらにチェック！





# Keras Sequential model API

## Keras Sequential model API

### モデル構築のベースライン

Keras の sequential.py

<https://github.com/keras-team/keras/blob/master/keras/engine/sequential.py>

①Sequential()のインスタンスを作成しレイヤをスタックする

②Sequential()のインスタンスをcompileする

ここでoptimizer、loss、metricsを指定

③インスタンスにfitし、評価、predictする

④インスタンスをsave

epochごとに書きし、最後の重みを保存

```
import keras
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense

#Create Sequential model with Dense layers, using the add method
model = Sequential()

#Dense implements the operation:
#    output = activation(dot(input, kernel) + bias)
#Units are the dimensionality of the output space for the layer,
#    which equals the number of hidden units
#Activation and loss functions may be specified by strings or classes
model.add(Dense(units=64, activation='relu', input_dim=100))
model.add(Dense(units=10, activation='softmax'))

#The compile method configures the model's learning process
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              optimizer='sgd',
              metrics=['accuracy'])

#The fit method does the training in batches
# x_train and y_train are Numpy arrays --just like in the Scikit-Learn
model.fit(x_train, y_train, epochs=5, batch_size=32)

#The evaluate method calculates the losses and metrics
#    for the trained model
loss_and_metrics = model.evaluate(x_test, y_test, batch_size=128)

#The predict method applies the trained model to inputs
#    to generate outputs
classes = model.predict(x_test, batch_size=128)
```



# Keras Sequential model API

## Sequential model APIの基本

モデル構築の書き方いろいろ

① Sequentialインスタンスを作り、レイヤのインスタンスのリストを渡す書き方

② Sequentialインスタンスを作り、addメソッドでレイヤのインスタンスを

スタックしていく書き方

`model.layers`を実行すると、以下のようなレイヤのリストが返ってくる

```
[<keras.layers.core.Dense at 0x12dd97588>,  
<keras.layers.core.Activation at 0x12dd972e8>,  
<keras.layers.core.Dense at 0x12dd97278>,  
<keras.layers.core.Activation at 0x12dd97e48>]
```

```
model = Sequential([  
    Dense(32, input_shape=(784,)),  
    Activation('relu'),  
    Dense(10),  
    Activation('softmax'),  
])
```

①

```
model = Sequential()  
model.add(Dense(32, input_dim=784))  
model.add(Activation('relu'))
```

②





# Keras Sequential model API

## Sequential model APIの基本

入力形状の書き方いろいろ

①input\_shape引数を用いる場合

②input\_dim引数を用いる場合

③batch\_input\_shape引数を用いる場合

④明示的に入力形状を書かない場合

**model.weights**を実行すると、以下のような重みのリストが返ってくる

```
[<tf.Variable 'dense_1/kernel:0' shape=(500, 32)
dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_1/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/kernel:0' shape=(32, 32)
dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>]
```

④の場合、fitの前に**model.weights**を実行すると、[] (空のリスト) が返ってくる。

# Optionally, the first layer can receive an 'input\_shape' argument:

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, input_shape=(500,)))
```

①

# Afterwards, we do automatic shape inference:

```
model.add(Dense(32))
```

# This is identical to the following:

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, input_dim=500))
```

②

# And to the following:

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, batch_input_shape=(None, 500)))
```

③

# Note that you can also omit the 'input\_shape' argument:

# In that case the model gets built the first time you call 'fit' (or other training and evaluation methods).

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32))
model.add(Dense(32))
model.compile(optimizer=optimizer, loss=loss)
# This builds the model for the first time:
model.fit(x, y, batch_size=32, epochs=10)
```

④

fitするまで  
重みを保持しない



# Keras Sequential model API

## 注意点

同じノートブックに連続してインスタンスを作ると...

レイヤの通し番号 (dense\_3のように) が繋がってしまう (①②)。

そこで、**K.clear\_session()**を実行すると (③)、レイヤの通し番号が (dense\_1に) リセットされる (④)。別のインスタンスを作るときはclear\_sessionを挿入すること推奨します。

※ Kとは、Keras backend APIのことを指します。「from keras import backend as K」という具合にimportします。

**K.clear\_session()**は、現在のTFグラフ (一つのノートブック上で繋がっている) を破棄して新しいものを作成する。古いモデルやレイヤーの乱雑さを防ぎます。

[https://www.tensorflow.org/api\\_docs/python/tf/keras/backend/clear\\_session](https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/backend/clear_session)

処理が終わった後に、AttributeError: 'NoneType' object has no attribute 'TF\_NewStatus' というエラーが出る場合は、K.clear\_session()で回避する処置が取られています。

<https://github.com/tensorflow/tensorflow/issues/8652>

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, input_shape=(500,)))
model.add(Dense(32))
model.weights
```

executed in 44ms, finished 20:53:46 2019-06-02

```
[<tf.Variable 'dense_1/kernel:0' shape=(500, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_1/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/kernel:0' shape=(32, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>]
```

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, input_shape=(500,)))
model.add(Dense(32))
model.weights
```

executed in 46ms, finished 20:53:47 2019-06-02

```
[<tf.Variable 'dense_3/kernel:0' shape=(500, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_3/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_4/kernel:0' shape=(32, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_4/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>]
```

```
K.clear_session()
```

```
model = Sequential()
model.add(Dense(32, input_shape=(500,)))
model.add(Dense(32))
model.weights
```

executed in 42ms, finished 20:53:48 2019-06-02

```
[<tf.Variable 'dense_1/kernel:0' shape=(500, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_1/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/kernel:0' shape=(32, 32) dtype=float32_ref>,
<tf.Variable 'dense_2/bias:0' shape=(32,) dtype=float32_ref>]
```

インスタンスの名前を変えたとしても上と繋がっちゃう



# Keras functional API

## Keras functional API

### モデル構築のベースライン

functional.ipynb

<https://github.com/tensorflow/docs/blob/master/site/en/guide/keras/functional.ipynb>

input\_layer.py

[https://github.com/keras-team/keras/blob/master/keras/engine/input\\_layer.py#L114](https://github.com/keras-team/keras/blob/master/keras/engine/input_layer.py#L114)

core.py

<https://github.com/keras-team/keras/blob/master/keras/layers/core.py>

① `Input()` とレイヤのインスタンスから `tf.Tensor` を出力

② `Model()` のインスタンスに①の出力を渡す

③ `Model()` のインスタンスを `compile` する

ここで `optimizer`、`loss`、`metrics` を指定

③ インスタンスに `fit` し、評価、`predict` する

④ インスタンスを `save`

epochごとに上書きし、最後の重みを保存

```
from keras.layers import Input, Dense
from keras.models import Model

# This returns a tensor
inputs = Input(shape=(784,))

# a layer instance is callable on a tensor, and returns a tensor
x = Dense(64, activation='relu')(inputs)
x = Dense(64, activation='relu')(x)
predictions = Dense(10, activation='softmax')(x)

# This creates a model that includes
# the Input layer and three Dense layers
model = Model(inputs=inputs, outputs=predictions)
model.compile(optimizer='rmsprop',
              loss='categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
model.fit(data, labels) # starts training
```

※ 評価と `predict` は省略



# Keras functional API

## Keras functional API の疑問

レイヤのインスタンスに接する括弧は何？

```
# a layer instance is callable on a tensor, and returns a tensor
x = Dense(64, activation='relu')(inputs)
x = Dense(64, activation='relu')(x)
predictions = Dense(10, activation='softmax')(x)
```

コレ

レイヤはそのインスタンスを関数として呼び出すことが可能なクラス（関数っぽく呼び出すとcallの処理が発動する）。

Pythonで関数呼び出し可能なクラスを作ってみよう

# 関数呼び出し可能なLayerのクラスを作る

```
class My_Layer:

    def __init__(self, a):
        self.a = a
        print("My_Layer init")

    def __call__(self, b):
        print("My_Layer call")
        add = b + self.a
        print("足し算：{}".format(add))
```

executed in 5ms, finished 07:50:17 2019-09-06

# インスタンス化する

```
"""
input: 3
"""

layer = My_Layer(3)

print(layer)

executed in 5ms, finished 07:50:17 2019-09-06

My_Layer init
<__main__.My_Layer object at 0x12b0d3b38>
```

# インスタンスを関数っぽく呼んでみる

```
"""
input: 2
"""

layer(2)

executed in 5ms, finished 07:50:18 2019-09-06

My_Layer call
足し算：5
```





# Keras の設計思想

## Keras の 設計思想



ユーザーのためにハンバーガーを作る2種類のコードを考えてみましょう。

① チェックボックス主導型のデザイン（レストラン側の手続きを記述する）

```
cooked_burger = cook_burger(burger,  
    grill_model='GR12', # パーガー調理器  
    time_on_grill=120, # 調理時間120秒  
    grill_temperature=150 # 150度で加熱  
)
```

② ユーザー主導型のデザイン（ユーザーの体験に焦点を当てる）

```
cooked_burger = cook_burger(burger,  
    level='medium rare'  
)  
# ユーザー変数levelは、ユーザーの注文を表し、  
# time_on_grillやgrill_temperatureへマッピングする
```

Cholletは、②のようにユーザー中心の思考で記述できるようにKerasを設計しました。



# Keras の設計思想

## Keras の 設計思想

それぞれの設計における変数の例

チェックボックス主導型の変数：

graph、session、scope、buffer、param\_group

ユーザー主導型の変数：

layer、model、optimizer、weights、initializer

Tensorflow v1.xの低レベルAPIに出現するような変数だね！





# Keras の設計思想

## Keras の 設計思想



また、Keras のAPI設計にCholletは scikit-learn を参照しています。Kerasに登場する`model.fit`や`model.predict`はまさにscikit-learn的記法といえます。

(例：scikit-learnの線形回帰モデル)

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
model = LinearRegression (fit_intercept = False)
model.fit (X, y)
y_pred = model.predict (X_pred)
```

# フレームワーク2\_Keras 完