

ユーザ登録

ログイン



@katsu1110 2018年10月07日に投稿

...

## Google Colab上でKaggleのデータ をロード、モデル訓練、提出の全 てを行う

Python 機械学習 DeepLearning Kaggle GoogleColaboratory

■ 169

なんか最近Google Colaboratoryが流行ってるらしいですね。

#### Google Colabを導入

Jupyter notebookをクラウド上で走らせることができるGoogleのウェブサービスですが、注目すべきは**GPUもTPUも無料**ということでしょう。

「ま、まぁオレもね、本気を出せばKaggleで上位狙えるんだけどね、ちょ、ちょっと手持ちにフツーのラップトップしかなくて、スペック的にアニメ観るくらいしかできないんだよね」

という言い訳ももう通用しない時代に突入しました。

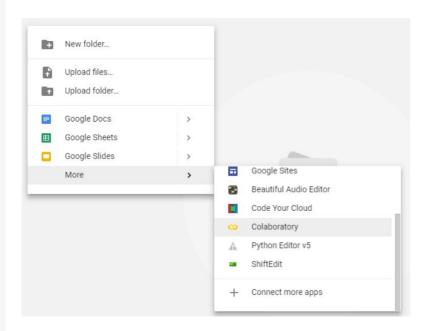
Kaggleは、というより機械学習全般は計算機の能力がものをいいます。課題のデータ 量が増大している今、Kaggle内のKernelでは学習が捗らないことも多く、私も去年Kaggl eの練習問題(Regression)を解いてKagglerになるという入門記事を書いてからKaggleを 去りました(おい が、Google colabolatoryの登場により最近「ちょっとまたKaggleやってもいいかな……」と思い始めてきました。そこで、機械学習では定番のMNIST、KaggleではDigit R ecognizerと呼ばれる練習問題を用いて、

- 1. Kaggle上のデータをGoogle colaboratoryにロード
- 2. Google colaboratory上でCNNのトレーニング
- 3. Google colaboratory上でKaggleに結果を提出

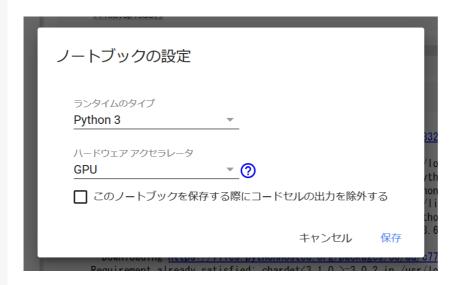
という流れをまとめたいと思います。Google、Kaggleのアカウントを持っていること は前提とします。

# Kaggle上のデータをGoogle colaboratoryにロード

Google Driveを開き、Colab Notebookというフォルダー(名前はなんでも大丈夫)を作ります。そこで**右クリック -> More -> Colaboratory**で、Google colaboratoryを始めることができます。



GPUを使いたいので、**編集 -> ノートブックの設定**より、ハードウェアアクセラレータをGPUに変更、保存します。



さて、Google colaboratory上でKaggleのデータを扱うためには、まずKaggle上でAPIを作成する必要があります。KaggleのHPへ行き、**右上の自分のアイコンをクリック -> My** Account -> **(下の方にある) APIの項目の"Create New API Token"をクリック**します。 ダウンロードウィンドウがポップアップで出てくるので、**kaggle.json**をダウンロードします。

API

Using Kaggle's beta API, you can interact with Competitions and Datasets to download data, make submissions, and more via the command line. Read the docs

Create New API Token Expire API Token

Google colaboratoryに戻り、一行目に以下を打ち込みます。

from google.colab import files
files.upload()

このセルを実行すると、先ほどダウンロードしたkaggle.jsonを開くように求められます。kaggle.jsonを開き、以下を打ち込むことでパスを設定します。

!mkdir -p ~/.kaggle
!cp kaggle.json ~/.kaggle/

Kaggleをインストールします。

!pip install kaggle

すると、以下のようにばーっとインストールが進むはずです。



アクセスパーミッションのため、以下を打ち込みます。

!chmod 600 /root/.kaggle/kaggle.json

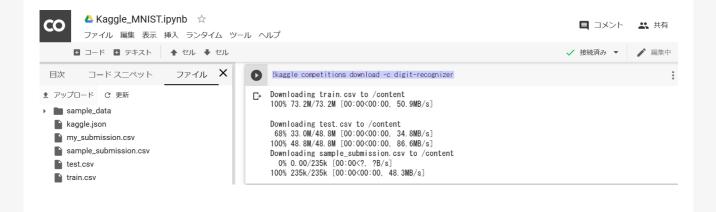
さて、これでもうKaggle上のデータをダウンロードできます。Kaggle上で各CompetitionのDataのページに行くと、APIのアドレスが見つかります。



ダウンロードのコマンドは以下のようになります。

!kaggle competitions download -c digit-recognizer

これを実行すると無事、ファイルがロードされます。



画面左側で、ロードされたファイルたちが確認できますね。

## Google colaboratory上でCNNのトレーニング

データがロードできたら、後は好きにモデルを組んでトレーニングするだけです。MN ISTは画像分類課題なので、何も考えずにCNN (Convolutional Neural Network) を使います。より頭を使わなくて済むよう、Kerasで実装します。

Google colaboratoryでKerasをインストールするには、以下を実行します。

```
!pip install -q keras
```

ありがたいことにNumpyやPandasは既に入っているため、今回はもう追加するものは ありません。必要なライブラリをimportします。

```
import numpy as np # linear algebra
import pandas as pd # data processing, CSV file I/O (e.g. pd.read_csv)

# keras
import keras
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense, Dropout, Activation, Flatten
from keras.layers.normalization import BatchNormalization
from keras.layers import Conv2D, MaxPooling2D, ZeroPadding2D, GlobalAveragePooling2D
from keras.layers.advanced_activations import LeakyReLU
from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
from keras.utils.np_utils import to_categorical
from keras.optimizers import SGD, RMSprop
from keras.callbacks import ReduceLROnPlateau
from sklearn.model_selection import train_test_split
```

ダウンロードしたデータは、/content/以下にあるので以下のようにPandasで読み込みます。

```
# load training & test datasets
train = pd.read_csv("/content/train.csv")
test = pd.read_csv("/content/test.csv")
```

今回の記事の目的はGoogle colaboratory上でKaggleのデータを扱うことなので、モデルの詳細については説明しません。ここに書かれているモデルでも上位30%は入れると思いますが(保証はしませんー)、きっとKaggleのPublic Kernel上にもっといいのがあるので、そっちをパクってくることをおススメします。

#### **Train, Test**

```
# pandas to numpy
y_train = train["label"]
X_train = train.drop(labels=["label"], axis=1)

del train

# normalize
X_train = X_train/255.0
test = test/255.0

# reshape the data so that the data
# represents (label, img_rows, img_cols, grayscale)
X_train = X_train.values.reshape(-1, 28, 28, 1)
test = test.values.reshape(-1, 28, 28, 1)

# one-hot vector as a label
y_train = to_categorical(y_train, num_classes=10)
```

#### **CNN**

```
model = Sequential()
model.add(Conv2D(32, (3, 3), input_shape=(28,28,1)))
model.add(BatchNormalization(axis=-1))
model.add(Activation('relu'))
model.add(Conv2D(32, (3, 3)))
model.add(BatchNormalization(axis=-1))
model.add(Activation('relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2)))
model.add(Conv2D(64,(3, 3)))
model.add(BatchNormalization(axis=-1))
model.add(Activation('relu'))
model.add(Conv2D(64, (3, 3)))
model.add(BatchNormalization(axis=-1))
model.add(Activation('relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2,2)))
model.add(Flatten())
```

```
# Fully connected layer
model.add(Dense(512))
model.add(BatchNormalization())
model.add(Activation('relu'))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Dense(10))

model.add(Activation('softmax'))
```

#### **Compile**

```
# compile model
optimizer = RMSprop(lr=0.001, rho=0.9, epsilon=1e-08, decay=0.0)
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer=optimizer, metrics=['accuracy'])
```

#### for cross validation

```
# cross validation
X_train, X_val, y_train, y_val = train_test_split(X_train, y_train, test_size=0.10, random
```

#### data argumentation

#### decreasing learning rate

```
# learning rate
learning_rate_reduction = ReduceLROnPlateau(monitor='val_acc', patience=3, verbose=1, fact
```

#### training model

あとはGPUがモデルを訓練し終わるのを待つだけです。

## Google colaboratory上でKaggleに結果を提出

モデルの訓練が終わったら、Google colaboratory上から結果をKaggleに提出しましょう。

まず、モデルのテストデータに対する予測は、

```
# model prediction on test data

predictions = model.predict_classes(test, verbose=0)
```

次に、提出用csvを作ります。

submissions.to\_csv("my\_submission.csv", index=False, header=True)

これを、以下のコマンドでKaggleに提出することができます。

# submit the file to kaggle
!kaggle competitions submit digit-recognizer -f my\_submission.csv -m "Yeah! I submit my fi



上のように表示されたら、結果はKaggleに提出されています。

#### 終わりに

Google colaboratoryに登場によって、計算能力が比較的劣るコンピューターしかない個人でも、PythonをGPUやTPUを使って無料で走らせられるようになりました。こうした、個人の可能性が広がるサービスって素晴らしいですね!

#### 参考

- Kaggle/kaggle-api
- Using kaggle datasets into Google Colab
- Applying Convolutional Neural Network on the MNIST dataset

◢ 編集リクエスト





169







#### @katsu1110

ドイツから帰国しました。ごはん美味しいです。

https://katsu1110.github.io/

フォロー

ユーザー登録して、Qiitaをもっと便利に使ってみませんか。

登録する

ログインする

# 富士通のAI「Zinrai-ジンライ」 富士通 【30日間無料トライアル】画像認識/音声 合成/感情認識など、人気のAPIを無料で

© 2011-2019 Increments Inc. 利用規約 ガイドライン プライバシー ヘルプ

Qiita とは ユーザー タグ 記事 ブログ API Qiita:Team Qiita:Zine 広告掲載 ご意見