- 1 この記事は最終更新日から3年以上が経過しています。
- Kaggle Advent Calendar 2020



# 機械学習実験環境を晒す

Python データサイエンス Kaggle Hydra MLflow 最終更新日 2020年12月17日 投稿日 2020年12月15日

14日目はいのいちさんの【Kaggle】2020年に開催された画像分類コンペの1位の解法を紹介します

です!

16日目は俵さんの黒魔術への招待: Neural Network Stacking の探求です!

# Kaggleをやる私に必要なもの

こんにちは、皆さんはKaggleやってますか? 正直なことをいうと、自分はあまり Kaggleコンペに参加してないのでエアプ勢になってます。どちらかというとマイナー なコンペばかりに参加してて……

Kaggle (広義) で勝つためにたくさんの実験を回しますが、何も考えていないと後々 ギレみます

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ☑ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

また後で







諸々あってそろそろちゃんとした実験環境整えようかなという気になって自分のソースコードを整理してました。その頃にちょうどadvent calendarの時期になってたので 折角の機会だしということで共有することにしました。

大事なこと↓↓

### コード編

- 再現性
- デバッグしやすい
- 汎用性の高い関数

をデコレータで畳み掛ける!

# おおまかなまとめ

• 乱数で実験を固定

これがないと何も始まらない。

• 再現したかったらgitのversionから実験名(乱数)を探す

ちゃんとcommitしようね。でも、面倒なので自動化しちゃおう。

• いつか必要になりそうな情報はちゃんと保存しておこうね

MLflowがあるよ

• コードの中には値を書かないでね

hydraを使ってconfigファイルを作ろう。実験管理がしやすくなるよ。

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



#### Hydra | Hydra

https://hydra.cc

yamlファイルに保存されているパラメータを読み込み、pythonファイルで流し込むまでのプロセスをやってくれるライブラリです。

### 簡単な解説

- 1. yamlファイルを作る(config)
- 2. デコレータをつける

@hydra.main()
def main(cfg):
 return None

cfgは辞書型になるのであとは cfg["parameter"] と呼び出すだけです。

## **MLflow**



Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



#### MLflow | MLflow

https://mlflow.org

機械学習に関する実験管理ツールです。実験同士の比較も簡単なのでオススメです。 こちらは下記のリンクの解説がわかりやすいです。

MLflow ~これで機械学習のモデル管理から API 作成まで楽にできるかも~

# **GitPython**

見たほうがわかりやすいです。コマンドラインで操作してたことをpythonコードでやるだけです。

### GitPythonを使う

もちろん、 os.system() のようなことでも代用可能です。

## 特徴量管理

takapyさんのスライド

データ分析コンペにおいて 特徴量管理に疲弊している全人類に伝えたい想い

https://speakerdeck.com

データ分析コンペにおいて 特徴量管理に疲弊している全人類に伝えたい想い ~学習・推論パイプラインを添えて~

> Connehito Inc. 野澤哲照 2019.11.05 Connehito Marché vol.6 〜機械学習・データ分析市〜

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



# 2. 特徴量管理について

"列ごと"に特徴量をpickleファイルで管理する

vived_tr	ain nkl	-	sex_train.pkl sex_test.pkl	age_train.p		d_train.pkl d_test.pkl		
	Survived	Pclass	Sex	Age	Embarked			
	0	2	male	17	S			
	1	3	male	45	С			
	1	3	female	34	С			
	0	1	male	22	С			
	0	2	female	25	С			
	0	1	female	67	S			
	1	1	male	51	S			
▲ mamari ママの一歩を攻える								

takapyさんは下の記事を参考にしています。ここには具体的な実装例が書かれています。

Kaggleで使えるFeather形式を利用した特徴量管理法

自分はこれらの実装に少し手を加えてより使いやすいようにさせました。

### 列ごとの管理

surv

使いたい特徴量を簡単に呼び出すことができます。また、列ごとにまとめておくこと でメモリの効率化も図れます。(全部を呼び出してからカラム指定するのは非効率)

特徴量ごとにクラスを書くのですが、各々の値は干渉しないようになっているので管理も楽になってます。 (バグが生まれにくい)

217

# 実践ottoコンペ

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



#### tree

#### 軽く説明しておきます。

- data: 基本的にデータの保管庫
- config: hydraで読み込むためのyaml形式のconfig
- feature: あとで説明する。特徴量(.pkl)とその説明(.csv)が入る
- src: ソースコードを置く
- outputs: submitする用のファイルを置く



#### Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

```
import hydra
@hydra.main(config_name="../config/config.yaml")
def main(cfg):
    run(cfg)
```

hydraを使うので、下のようにyaml形式でパラメータを書き、上のようにデコレータを 置くことで cfg に辞書型のデータが渡されます。

../config/config.yaml hase: # 存在する特徴量だとしても上書きするか overwrite: true seed: 1234 n\_folds: 4 # optunaを使うかどうか optuna: false num\_boost\_round: 1500 # LightGBMのパラメータ parameters: objective: "multiclass" num\_class: 9 max\_depth: 8 learning\_rate: .02 metric: "multi\_logloss" num\_leaves: 31 verbose: -1 # trainingに使用する特徴量 features: [ "base\_data", "pca", 1

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- 動なたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

```
import hydra
@hydra.main()
def run():
    cwd = hydra.utils.get_original_cwd()
    data = pd.read_csv(cwd + "hogehoge.csv")
```

# git関係

実行する前と実行したあとそれぞれのときにcommitします。

そうすることで、実行後に生成されるlogなどもgithubにアップロードをしたときにい つ生成されたファイルなのかわかるからです。(実行中に関係ないファイル操作をす るとややこしくなりますが)

ここのデコレータは少し煩雑です。なぜなら、commit messageに含めるための実験名 (rand)を引数として取る必要があるからです。

- 1. git commits を呼ぶ
- 2. func\_decorator() が呼ばれる
- 3. before running のcommitが行われる
- 4. func が実行される
- 5. after running のcommitが行われる
- 6. githubにpushされる

```
../utils.py
import git

def git_commits(rand):
    def func_decorator(my_func):
        print("experiment_name: ", rand)
```

nano - git Rano(str(Dath(oc gatcwd()) nanants[0]))

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

return func\_decorator

# 万一datasetをpushしてしまったとき

エラーを吐かれます。変にいじっても更に複雑になって収拾がつかなくなるのでおとなしくしましょう。 .gitignore の設定をちゃんと忘れない事はもちろんですが、ことが起きたとしたら、安全なversionの番号をコピーして後ろに戻しましょう。そして問題のcommitを削除するなどして難を乗り越えましょう。

git reset "version number"

## 特徴量エンジニアリング

少し長くなりますが、具体例があるほうがわかりやすいと思うので紹介します。

お気持ちとしては、列ごとに管理してからconfigで使いたい列を指定して読み込むほうが実験や再現がしやすくなるよね~というところです。

#### Kaggleで使えるFeather形式を利用した特徴量管理法

この天音さんの記事を参考にFeatureクラスを書きました。ベースとなるそのクラスは utils.py にあるのですが、あとで紹介します。(少し難解なので)

#### 大事なポイントは

- クラス名が特徴量名となるクラスを作る
- create features() 内の self.data を更新する
- create\_memo() にその特徴量に関するメモを残す

#### Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



```
from utils import Feature, generate_features, create_memo
from src.preprocess import base_data
import pandas as pd
import hydra
from sklearn.decomposition import PCA
# 生成された特徴量を保存するパス
Feature.dir = "features"
# trainとtestを結合して基本的な前処理を行ったデータを呼ぶ
data = base_data()
class Base_data(Feature):
   def create_features(self):
       self.data = data.drop(columns=["id"])
       create_memo("base_data", "初期")
class Pca(Feature):
   def create_features(self):
       n = 20
       pca = PCA(n_components=n)
       pca.fit(
           data.drop(
               columns=["train", "target", "id"]
       )
       # カラム名
       n_name = [f"pca_{i}" for i in range(n)]
       df_pca = pd.DataFrame(
           pca.transform(data.drop(
               columns=["train", "target", "id"]
           )),
           columns=n_name
       )
       self.data = df_pca.copy()
       create_memo("pca", "pcaかけただけ")
```

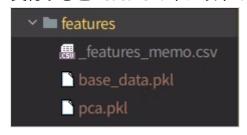
#### Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

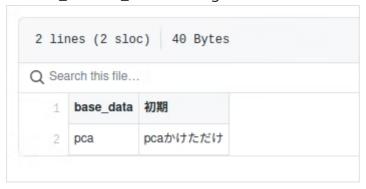
ログイン

```
if __name__ == "__main__":
    run()
```

実行すると feature の下に以下のようなファイルが生成されます。



また、\_feature\_memo.csv はgithub上で見ることもできます。 良い感じ。



ちなみにですが、cfg.base.overwriteをtrueにすれば、既に実行し保存した特徴量も上書きするし、falseにすれば、保存されている特徴量は実行されません。
一回一回の計算が重いときは、基本falseにして、関数を上書きしたときには
features/hoge.pkl を削除してあげればfalseでも実行されるので良いと思います。

### **MLflow**

今回の記事は書きたいことが盛り沢山なのでMIflow自体の解説は省きます。

## そもそも論

実験はすべて乱数で管理しています。被ったときのことを考えてないのは内緒です。

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

mlflowも色々なファイルを生成するのですが、hydraと併用しているとカレントディレクトリが変更されてしまうので上手くいきません。実行はされますが、mlflowが作成したファイル群はhydraのフォルダの中に保存されてしまって悲しくなります。

ちゃんと元あったパスを指定してあげましょう。

```
mlflow.set_tracking_uri("file://" + hydra.utils.get_original_cwd() + "/mlruns")
```

### tracking

便利すぎる。これさえあればもう人間はのんびり暮らしていける。

mlflow.lightgbm.autolog()

- 実行したパラメータ
- best\_iteration数
- 最終的なスコア
- パッケージ化された学習済みモデル
- importance

これらが勝手に保存されるようになっているので僕らは何もすることがありません。 あと追加して保存したいものはコードに書きましょうというお気持ち。具体的にconfig や使った特徴量は保存したいよね。

cd src
mlflow ui

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



を実行して出てきたリンクを踏んで実験を選択すると下のようなページになります。

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **♥** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▽ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録



# fold\_4 > 829643 -

Date: 2020-12-12 10:00:18 Source: ☐ train.py

Git Commit:

5968c4ebd036a759d094be7940ec3d3a9baac706

Duration: 41.5s Status: FINISHED

▼ Notes

None

#### Parameters

Name	Value	
categorical_feature	auto	
early_stopping_rounds	100	
feature_name	auto	
keep_training_booster	False	
learning_rate	0.02	
max_depth	8	
metric	multi_logloss	
num_boost_round	1500	
num_class	9	
num_leaves	31	
objective	multiclass	
verbose	-1	
verbose eval	500	

#### Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **♥** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▽ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

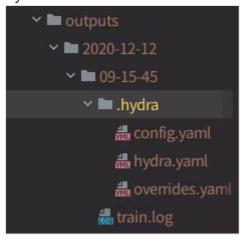
新規登録

## 少し改造しよう

追加で保存したいもの

- hydraの生成物(config、log等々)
- 特徴量
- submit用ファイル

hydraが生成するファイルは下のとおりです。



このとき、カレントディレクトリは 09-15-45 にあるので、以下のようにしてmlflowに保存します。最下行のコードは実行しているファイルから .py をとって .log をつけたログファイルを指定しています。

本音を言えばglobでこのディレクトリ下にあるファイルを全てぶち込むほうが綺麗に書けると思ったのですが、メモとして吐き出したとても大きなファイルがあった場合に困りそうだったので一つ一つ指定しました。

また、hydraを使っていれば以下のコードで示したようなyamlファイルやlogファイル

217

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



```
def save_log(score_dict):
    mlflow.log_metrics(score_dict)
    mlflow.log_artifact(".hydra/config.yaml")
    mlflow.log_artifact(".hydra/hydra.yaml")
    mlflow.log_artifact(".hydra/overrides.yaml")
    # hydraでは実行したhoge.pyからhoge.logが生成されるのでそれも保存(少し煩雑)
    mlflow.log_artifact(f"{os.path.basename(__file__)[:-3]}.log")
    mlflow.log_artifact("features.csv") # 自分の場合は特徴量も吐き出しているので

score = {
    "rmse": 123, # 例
    "mae": 12, # 例
}
save_log(score)
```

次に特徴量です。念には念を入れて何らかの不手際があって再現がとれなくなっても 特徴量名から実装して何とかしようみたいなお気持ちです。

```
use_cols = pd.Series(train.columns)
use_cols.to_csv("features.csv", index=False, header=False)
mlflow.log_artifact("features.csv")
```

最後にsubmit用ファイルです。実験名(rand)をつけて保存することを心がけています。これをmlflowに結びつけておくことで mlflow ui 上でも変な予測値になってないかななど確認ができます。やっといて損はない。(と思ってる)

```
file_path = cwd / f"../outputs/{rand}.csv"
ss.to_csv(file_path, index=False)
mlflow.log artifact(file path)
```

#### 七十八八八十八日区)

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

結構駆け足なので何が便利なのかはちゃんと説明しておきます。もし要望があればotto コンペにnotebookをuploadしてそこでinferenceをするところまでやろうと思います。

#### 便利なこと

- notebookにuploadする手間がなくなる
- inferenceに使うコードはconfigと学習済みモデルといった外部データに依存するので管理に頭を使う必要がない
- 何もせずともローカルで実行すれば 学習→終わる→upload→kaggle上で実行 までやってくれるのでちゃんと使えば効率化を図れる

#### **Datasets**

```
def add_datasets(rand):
    """upload to kaggle datasets
   hydraパス内で実行して
   notebooksの前に実行して
   metadata = {
       "title": f"{rand}",
       "id": f"chizuchizu/{rand}",
       "licenses": [
                "name": "CC0-1.0"
       ]
   }
   data_json = eval(json.dumps(metadata))
   with open("dataset-metadata.json", "w") as f:
       json.dump(data_json, f)
   shutil.copy(".hydra/config.yaml", "config.yaml")
   os.system("kaggle datasets create -p .")
```

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- 動力を表示していますがある。
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

# hydraパス内で実行して :return: None meta = { "id": f"chizuchizu/{rand} inference", "title": f"{rand} inference", "language": "python", "kernel\_type": "script", "code\_file": str(cwd / "inference.py"), "is\_private": "true", "enable\_gpu": cfg.kaggle.enable\_gpu, "dataset\_sources": [ f"chizuchizu/{rand}", ] + cfg.kaggle.data\_sources, "competition\_sources": cfg.kaggle.competitions, data\_json = eval(json.dumps(meta)) with open("kernel-metadata.json", "w") as f: json.dump(data\_json, f)

### 細かいところ

実験名をconfigに追記しておけばnotebooksでも読み込みが簡単になると思ったので実装してみました。

```
def add_experiment_name(rand):
    with open(".hydra/config.yaml", "r+") as f:
        data = yaml.load(f)

        data["experiment_name"] = str(rand)

        # f.write(yaml.dump(data))
        with open(".hydra/config.yaml", "w") as f:
        yaml.dump(data, f)
```

os.system("kaggle kernels push -p .")

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ☑ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

add\_experiment\_name(rand=rand)
add\_datasets(rand)
add\_notebooks(rand, cwd, cfg)

return decorator\_wrapper

return func\_decorator

## これから

### 技量を上げる

このようなまとめを書いたのはそれはそれで良くても、結局勝てなきゃエアプ勢にしかなれないので2021年はコンペがんばります。

今cassavaコンペちょっとやろうとしてます。

## クラウドでも動くように

どちらかというとクラウドでも作業ができるようになりたいというお気持ちです。最近の画像コンペはハイパワーGPUを必要とするので、家の8GBメモリのGPUだと力が弱すぎて……

何にせよ、クラウドでも動くような(何の環境でも実験が可能な)コーディングを心がけていきたいです。

### conda → Docker ヘ

上のクラウドの話にも繋がりますが、今はanacondaでライブラリ等を管理していま

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

より。















### 新規登録して、もっと便利にQiitaを使ってみよう

- 1. あなたにマッチした記事をお届けします
- 2. 便利な情報をあとで効率的に読み返せます
- 3. ダークテーマを利用できます

ログインすると使える機能について

新規登録

ログイン



#### @chizuchizu

フォロー



 $\mathbf{O} \times \mathbf{S}$ 

## **ペ 今日のトレンド記事**

▶ Qiita100万記事感謝祭!記事投稿キャンペーン開催のお知らせ



@uhyo

2025年01月19日

## 誤解されがちなnever型の危険性:「存在しない」について

TypeScript

♡ 105

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

Redis TyneScrint Next is Hono



248



### 【完全網羅】第3回金融データ活用チャレンジ提出までの手引書

データ分析 AI Dataiku SIGNATE FDUA

○ 33



@yossitech (yossi tech)

2025年01月18日

### 検索AIエージェント Feloがすごい

AI エージェント

♡ 34

 $\cup$ 

▶ Qiita100万記事感謝祭!記事投稿キャンペーン開催のお知らせ



@t-furusato (ふるさと@レアテック) in RareTECH 希少型エンジニア育成スクール 2025年01月20日

### おい!そこのお前、俺の質問にちゃんと答えてくれ

ポエム 新人教育 新人プログラマ応援 新人エンジニア ○ 19

#### トレンド一覧を見る

## 関連記事 Recommended by



argparseからhydraへの移植

by tanimutomo



### mlflowを使ってデータ分析サイクルの効率化する方法を考える

by masa26hiro

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



#### 電子帳簿保存法へとりあえずの対応をしていませんか?

PR 株式会社インテック

#### クレジットカード決済機能の実装ならPAY.JP

PR PAY株式会社

- ⇔ この記事は以下の記事からリンクされています

### コメント



2020-12-15 14:12 •••

gitのデコレータに不備があるので後で修正します(実行したあとのcommitが実行前に 処理されてしまってる)



1



@yoshihomma (本間 喜明)

2020-12-16 20:08 \*\*\*

yamlファイルの読み込みですが, yacsというライブラリもおすすめです https://github.com/rbgirshick/yacs

cfg.solver.base\_lr みたいな感じで使えて,個人的には辞書型よりも扱いやすくて好きです.

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン



#### コメントありがとうございます!

一つ申し上げるとhydraのconfigのデータタイプは単純なdictではなくdictを拡張した omegaconf.dictconfig.DictConfig という型なので cfg.solver.base\_lr といった使い 方も出来ます!

yacsは初めて見ましたが、カレントディレクトリが変わらなかったりオーバーロード出来たりなど優れてて良いですね!

今度使ってみます!



1

### いいね以上の気持ちはコメントで

ログイン

新規登録

#### 記事投稿キャンペーン開催中



Qiita100万記事感謝祭!記事投稿キャンペーン開催のお知らせ

2025/01/10~2025/01/31

詳細を見る

Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

19 96 thu - 9 19 wad Markdown Al

#### Markdown AIチャレンジ!効率化と個性を活かした活用術!

2024/12/26~2025/02/12

詳細を見る

すべて見る ◆

How developers code is here.

© 2011-2025 Qiita Inc.

ガイドとヘルプ	コンテンツ	公式アカウント
73     'C' '7/2	コンノンノ	44111111

About リリースノート Qiita (キータ) 公式

利用規約 公式イベント Qiita マイルストーン

アドベントカレンダー

Facebook

プライバシーポリシー 公式コラム Qiita 人気の投稿

メディアキット Qiita 表彰プログラム YouTube

ご意見・ご要望 エンジニア白書 ポッドキャスト

ヘルプ API

広告掲載

ガイドライン

#### Qiita 関連サービス 運営

Qiita Team 運営会社

#### Qiitaにログインして、便利な機能を使ってみませんか?

- **●** あなたにマッチした記事をお届けします
- ▼ 便利な情報をあとから読み返せます

ログイン

新規登録

