

Лабораторная работа №6
по дисциплине
«Методы машинного обучения»
на тему
«Ансамбли моделей машинного обучения»

Выполнил:
студент группы ИУ5-24М
Повираева М. Л.

1. Описание задания

Цель лабораторной работы: изучение ансамблей моделей машинного обучения.

2. Задание

1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
2. В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков.
3. С использованием метода `train_test_split` разделите выборку на обучающую и тестовую.
4. Обучите две ансамблевые модели. Оцените качество моделей с помощью одной из подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.
5. Произведите для каждой модели подбор значений одного гиперпараметра. В зависимости от используемой библиотеки можно применять функцию `GridSearchCV`, использовать перебор параметров в цикле, или использовать другие методы.
6. Повторите пункт 4 для найденных оптимальных значений гиперпараметров. Сравните качество полученных моделей с качеством моделей, полученных в пункте 4.

3. Ход выполнения лабораторной работы

3.1. Выбор датасета

В качестве исходных данных выбираем датасет о террористических атаках. Он содержит около 180 тысячи записей, а также имеет разные столбцы с категориальными данными. Такой датасет может подходить для обучения методом ближайших соседей.

В качестве задачи поставим определение вида атаки по остальным колонкам.

3.2. Проверка и удаление пропусков

```
[0]: import warnings
      warnings.filterwarnings('ignore')
```

```
[4]: !pip install git+git://github.com/kvoyager/GmdhPy.git
```

```
Collecting git+git://github.com/kvoyager/GmdhPy.git
  Cloning git://github.com/kvoyager/GmdhPy.git to /tmp/
  ↳ pip-req-build-h3m6u23s
Requirement already satisfied (use --upgrade to upgrade): GmdhPy==2.0 from
git+git://github.com/kvoyager/GmdhPy.git in /usr/local/lib/python3.6/dist-
packages
Requirement already satisfied: numpy in /usr/local/lib/python3.6/
  ↳ dist-packages
(from GmdhPy==2.0) (1.16.3)
Requirement already satisfied: six in /usr/local/lib/python3.6/dist-packages
(from GmdhPy==2.0) (1.12.0)
Requirement already satisfied: scikit-learn in /usr/local/lib/python3.6/
  ↳ dist-
```

```

packages (from GmdhPy==2.0) (0.20.3)
Requirement already satisfied: pandas in /usr/local/lib/python3.6/
↳dist-packages
(from GmdhPy==2.0) (0.24.2)
Requirement already satisfied: scipy>=0.13.3 in /usr/local/lib/python3.6/
↳dist-
packages (from scikit-learn->GmdhPy==2.0) (1.2.1)
Requirement already satisfied: pytz>=2011k in /usr/local/lib/python3.6/dist-
packages (from pandas->GmdhPy==2.0) (2018.9)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.5.0 in
/usr/local/lib/python3.6/dist-packages (from pandas->GmdhPy==2.0) (2.5.3)
Building wheels for collected packages: GmdhPy
  Building wheel for GmdhPy (setup.py) ... done
  Stored in directory: /tmp/pip-ephem-wheel-cache-
hp547vc8/wheels/69/6c/43/d6d9c8729bf1a2dce40efe68fa2919dad6f2d69fbc9e58353b
Successfully built GmdhPy

```

```

[5]: from google.colab import drive, files
     drive.mount('/content/drive')

```

Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount,
 ↳call
 drive.mount("/content/drive", force_remount=True).

```

[0]: from google.colab import files
     import os
     import numpy as np
     import pandas as pd
     import seaborn as sns
     import matplotlib.pyplot as plt
     %matplotlib inline
     os.listdir()
     data = pd.read_csv('drive/My Drive/Files/globalterrorismdb_0718dist.csv',
                       sep=",", encoding="iso-8859-1")

```

Количество пустых колонок огромно, поэтому сначала удалим все столбцы, у кото-
 рых количество заполненных значений менее 150000 (примерно 5/6 от всего датасета),
 а затем удалим строки с пустым значением.

```

[7]: # Удаление колонок, содержащих пустые значения
     data_temp_1 = data.dropna(axis=1, how='any', thresh=150000)
     (data.shape, data_temp_1.shape)

```

```

[7]: ((181691, 135), (181691, 47))

```

```

[8]: data_new_1 = data_temp_1.dropna(axis=0, how='any')
     (data_temp_1.shape, data_new_1.shape)

```

```

[8]: ((181691, 47), (134042, 47))

```

```
[9]: data_new_1.head()
```

```
[9]:      eventid  iyear  imonth  iday  extended  country  country_txt  \
5  197001010002   1970      1     1         0     217  United States
6  197001020001   1970      1     2         0     218      Uruguay
7  197001020002   1970      1     2         0     217  United States
8  197001020003   1970      1     2         0     217  United States
9  197001030001   1970      1     3         0     217  United States

      region  region_txt  provstate  ...  weapsubtype1_txt
↪ \
5      1  North America  Illinois  ...  Unknown Gun Type
6      3  South America  Montevideo  ...  Automatic or Semi-Automatic Rifle
7      1  North America  California  ...  Unknown Explosive Type
8      1  North America  Wisconsin  ...  Molotov Cocktail/Petrol Bomb
9      1  North America  Wisconsin  ...  Gasoline or Alcohol

      nkill  nwound  property  ishostkid  dbsource  INT_LOG  INT_IDEO  \
5      0.0    0.0        1         0.0  Hewitt Project      -9        -9
6      0.0    0.0        0         0.0        PGIS         0         0
7      0.0    0.0        1         0.0  Hewitt Project      -9        -9
8      0.0    0.0        1         0.0  Hewitt Project         0         0
9      0.0    0.0        1         0.0  Hewitt Project         0         0

      INT_MISC  INT_ANY
5            0        -9
6            0         0
7            0        -9
8            0         0
9            0         0
```

[5 rows x 47 columns]

```
[10]: data2 = data_new_1.drop(["provstate", "eventid",
                             "dbsource", "INT_LOG", "INT_IDEO", "INT_MISC",
                             "INT_ANY", "individual", "weapsubtype1",
                             "weapsubtype1_txt", "property", "vicinity", "crit2",
                             "crit3", "natlty1", "iday", "imonth", "iyear",
                             "extended"], axis=1)
data2.shape
```

```
[10]: (134042, 28)
```

3.3. train_test_split

```
[0]: from sklearn.model_selection import train_test_split
attacktype = data2["attacktype1"]
data3 = data2.drop(["attacktype1"], axis=1)
for col in data3.columns:
    dt = str(data[col].dtype)
```

```

if not (dt=='float64' or dt=='int64'):
    data3 = data3.drop([col], axis=1)
data_X_train, data_X_test, data_y_train, data_y_test = train_test_split(
    data3, attacktype, test_size=0.2, random_state=1)

```

3.4. Обучение

```

[0]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier,
      ↪ GradientBoostingClassifier

from sklearn.metrics import mean_squared_error

```

```

[0]: template = "Отклонение на тренируемой выборке: {:.3f} \
отклонение на тестовой выборке: {:.3f}"

```

```

[0]: class Classifier():
      def __init__(self, method, x_train, y_train, x_test, y_test):
          self._method = method
          self.x_train = x_train
          self.y_train = y_train
          self.x_test = x_test
          self.y_test = y_test
          self.target_1 = []
          self.target_2 = []

      def training(self):
          self._method.fit(self.x_train, self.y_train)
          self.target_1 = self._method.predict(self.x_train)
          self.target_2 = self._method.predict(self.x_test)

      def result(self, metric):
          print(template.format(metric(self.y_train, self.target_1),
                                metric(self.y_test, self.target_2)))

```

3.4.1. RandomForestClassifier

```

[57]: rfr = Classifier(RandomForestClassifier(max_features=1), data_X_train,
                        data_y_train, data_X_test, data_y_test)
      rfr.training()
      rfr.result(mean_squared_error)

```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.062 отклонение на тестовой выборке: 0.
↪ 635

3.4.2. GradientBoostingClassifier

```
[58]: gbc = Classifier(GradientBoostingClassifier(max_features=1), data_X_train,
                        data_y_train, data_X_test, data_y_test)
gbc.training()
gbc.result(mean_squared_error)
```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.689 отклонение на тестовой выборке: 0.
→701

Видно, что на тестовой выборке обе ансамблевые модели ведут себя почти одинаково.

3.5. Подбор гиперпараметра K с использованием GridSearchCV и кросс-валидации

3.5.1. RandomForestClassifier

```
[35]: n_range = np.array(range(3,10,1))
tuned_parameters = [{'max_features': n_range}]
tuned_parameters
```

```
[35]: [{'max_features': array([3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])}]
```

```
[37]: from sklearn.model_selection import GridSearchCV

cl_rfc_gs = GridSearchCV(RandomForestClassifier(), tuned_parameters, cv=5,
                        scoring='accuracy')
cl_rfc_gs.fit(data_X_train, data_y_train)
```

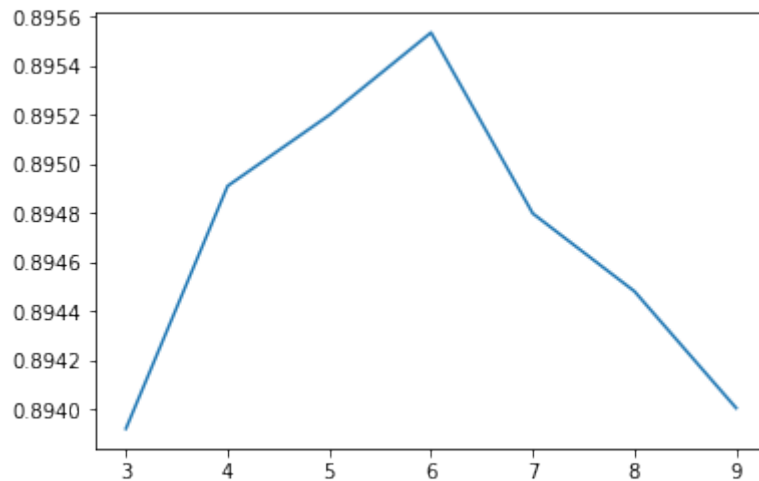
```
[37]: GridSearchCV(cv=5, error_score='raise-deprecating',
                  estimator=RandomForestClassifier(bootstrap=True, class_weight=None,
                  criterion='gini',
                  max_depth=None, max_features='auto', max_leaf_nodes=None,
                  min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
                  min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,
                  min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators='warn', n_jobs=None,
                  oob_score=False, random_state=None, verbose=0,
                  warm_start=False),
                  fit_params=None, iid='warn', n_jobs=None,
                  param_grid=[{'max_features': array([3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])}],
                  pre_dispatch='2*n_jobs', refit=True, return_train_score='warn',
                  scoring='accuracy', verbose=0)
```

```
[38]: cl_rfc_gs.best_params_
```

```
[38]: {'max_features': 6}
```

```
[39]: plt.plot(n_range, cl_rfc_gs.cv_results_['mean_test_score'])
```

```
[39]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fca60ecfac8>]
```



Как и говорит теория, dl примерно равно \sqrt{D}

3.5.2. GradientBoostingClassifier

```
[43]: n_range = np.array(range(4,9,1))
      tuned_parameters = [{'max_features': n_range}]
      tuned_parameters

[43]: [{'max_features': array([4, 5, 6, 7, 8])}]

[44]: cl_gbc_gs = GridSearchCV(GradientBoostingClassifier(), tuned_parameters,
      ↪cv=3,
      scoring='accuracy')
      cl_gbc_gs.fit(data_X_train, data_y_train)

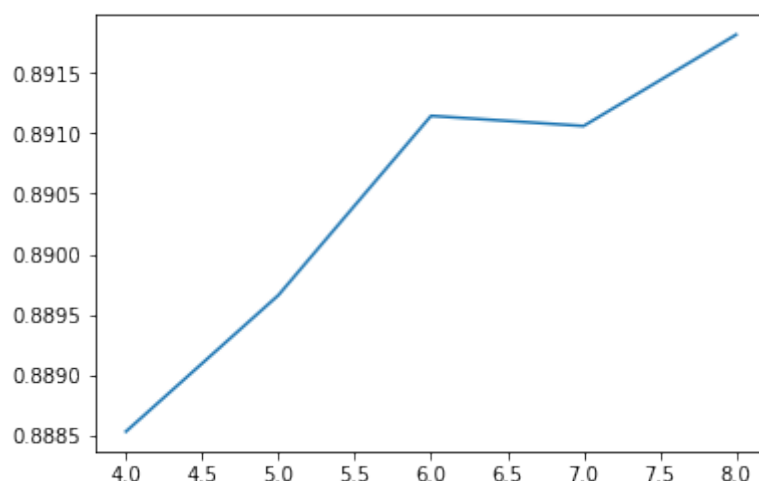
[44]: GridSearchCV(cv=3, error_score='raise-deprecating',
      estimator=GradientBoostingClassifier(criterion='friedman_mse',
      ↪init=None,
      learning_rate=0.1, loss='deviance', max_depth=3,
      max_features=None, max_leaf_nodes=None,
      min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
      min_samples_leaf=1, min_sampl... subsample=1.0, tol=0.
      ↪0001,
      validation_fraction=0.1,
      verbose=0, warm_start=False),
      fit_params=None, iid='warn', n_jobs=None,
      param_grid=[{'max_features': array([4, 5, 6, 7, 8])}],
      pre_dispatch='2*n_jobs', refit=True, return_train_score='warn',
      scoring='accuracy', verbose=0)

[45]: cl_gbc_gs.best_params_

[45]: {'max_features': 8}

[46]: plt.plot(n_range, cl_gbc_gs.cv_results_['mean_test_score'])
```

[46]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fca63bf00f0>]



3.6. Сравнение модели с произвольным и лучшим параметром K

```
[56]: rfr2 = Classifier(RandomForestClassifier(max_features=6), data_X_train,
        data_y_train, data_X_test, data_y_test)
rfr2.training()
rfr2.result(mean_squared_error)
```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.071 отклонение на тестовой выборке: 0.
↪ 622

```
[59]: rfr.result(mean_squared_error)
```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.062 отклонение на тестовой выборке: 0.
↪ 635

```
[50]: gbc2 = Classifier(GradientBoostingClassifier(max_features=8), data_X_train,
        data_y_train, data_X_test, data_y_test)
gbc2.training()
gbc2.result(mean_squared_error)
```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.607 отклонение на тестовой выборке: 0.
↪ 650

```
[60]: gbc.result(mean_squared_error)
```

Отклонение на тренируемой выборке: 0.689 отклонение на тестовой выборке: 0.
↪ 701

Как можно заметить, для классификатора градиентного спуска правильный подбор гиперпараметра существенно исправил ошибку. Однако по итогу отклонение на тестовой выборке несущественно отличается.