# Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана

Факультет «Информатика и системы управления»
Кафедра ИУ5 «Системы обработки информации и управления»

Курс «Теория машинного обучения»

Отчет по лабораторной работе №3 «Подготовка обучающей и тестовой выборки, кросс-валидация и подбор гиперпараметров на примере метода ближайших соседей.»

Выполнил:

студент группы ИУ5-63Б Ветошкин Артём

Подпись и дата: 14.06.22 Проверил:

Юрий Евгеньевич Гапанюк

Подпись и дата:

## Подготовка обучающей и тестовой выборки, кроссвалидация и подбор гиперпараметров на примере метода ближайших соседей.

### 1) Текстовое описание набора данных

В качестве набора данных мы будем использовать набор данных о ценах на жилье в Бостоне - https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/housing/

В качестве задачи, которую должна решать модель, выберем задачу регрессии Датасет состоит из файла:

• housing.data - обучающая выборка (в этом примере используется только данный файл)

Файл содержит следующие колонки:

- CRIM уровень преступности на душу населения в разбивке по городам.
- ZN доля жилой земли, зонированной на участки площадью более 25 000 кв.футов.
- INDUS доля акров, не связанных с розничной торговлей, на город.
- CHAS Фиктивная переменная реки Чарльз (= 1, если тракт ограничивает реку; 0 в противном случае).
- NOX концентрация оксидов азота (частей на 10 миллионов).
- RM среднее количество комнат в жилом помещении.
- AGE доля жилых помещений, занятых владельцами, построенных до 1940 года.
- DIS взвешенные расстояния до пяти бостонских центров занятости.
- RAD индекс доступности к радиальным магистралям.
- ТАХ ставка налога на недвижимость с полной стоимостью за 10 000 долларов США.
- PTRATIO соотношение учащихся и учителей в разбивке по городам.
- B 1000(Bk 0,63)^2, где Bk доля чернокожих по городам.
- LSTAT % более низкий статус населения.
- MEDV средняя стоимость домов, занятых владельцами, в 1000 долларов.

#### Импорт библиотек

```
import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns
from sklearn.model_selection import cross_val_score, cross_validate
from sklearn.neighbors import KNeighborsRegressor
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import make_scorer
from sklearn.model_selection import GridSearchCV, RandomizedSearchCV
from sklearn.model_selection import KFold, RepeatedKFold, LeaveOneOut,
ShuffleSplit
from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error,
median_absolute_error, r2_score
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
from sklearn.datasets import *
sns.set(style="ticks")
```

#### Загрузка данных

Загрузим файлы датасета из библиатеке sklearn.datasets, и преобразуем в DataFrame библиотеки Pandas.

```
CRIM
            506
ΖN
            506
INDUS
            506
CHAS
            506
NOX
            506
RM
           506
AGE
            506
DIS
            506
RAD
           506
TAX
            506
PTRATIO
           506
            506
В
LSTAT
            506
           506
target
dtype: int64
```

#### Подготовка данных

Поделим данные на тестовую и тренеровочную выборку в пропорции 1 к 4

```
df_X_train, df_X_test, df_y_train, df_y_test = train_test_split(
    df.drop(columns='target'), df['target'], test_size=0.2, random_state=5060)
```

В качестве метрик для решения задачи регрессии будем использовать:

#### Mean absolute error - средняя абсолютная ошибка

```
MAE(y, hat{y}) = \frac{1}{N} \cdot \sinh(y_i) - \frac{1}{N} \cdot \sinh(y
```

где:

- \$y\$ истинное значение целевого признака
- \$\hat{y}\$ предсказанное значение целевого признака
- \$N\$ размер тестовой выборки

Чем ближе значение к нулю, тем лучше качество регрессии.

Основная проблема метрики состоит в том, что она не нормирована.

Вычисляется с помощью функции mean\_absolute\_error.

#### Mean squared error - средняя квадратичная ошибка

```
MSE(y, hat{y}) = \frac{1}{N} \cdot (y_i - hat{y_i})^2
```

где:

- \$у\$ истинное значение целевого признака
- \$\hat{y}\$ предсказанное значение целевого признака
- \$N\$ размер тестовой выборки

Вычисляется с помощью функции mean\_squared\_error.

#### Метрика \$R^2\$ или коэффициент детерминации

```
 R^2(y,\hat{y}) = 1 - \frac{(y_i - \hat{y_i})^2}{\sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y_i})^2}
```

где:

- \$у\$ истинное значение целевого признака
- \$\hat{y}\$ предсказанное значение целевого признака
- \$N\$ размер тестовой выборки
- \$\overline{y\_i} = \frac{1}{N} \cdot \sum\limits\_{i=1}^N y\_i \$

Вычисляется с помощью функции r2\_score.

#### **Median absolute error**

```
MedAE(y,hat{y})=median(| y_1 - hat{y_1} |, \cdot, | y_N - hat{y_N} |)
```

Метрика интересна тем, что является устойчивой к выбросам в данных.

Вычисляется с помощью функции median\_absolute\_error.

Обучем модель ближайщих соседей с К = 5

Создадим функции расчёта метрик и будем их сохранять в словарь

```
results = dict()
```

```
def calculate_result(n_neighbors, df_X_train, df_X_test, df_y_train, df_y_test):
    knn_regr = KNeighborsRegressor(n_neighbors=n_neighbors)
    knn_regr.fit(df_X_train, df_y_train)

knn_regr_prediction = knn_regr.predict(df_X_test)

results['mean_absolute k = {}'.format(n_neighbors)] =
mean_absolute_error(df_y_test, knn_regr_prediction)
    results['mean_squared k = {}'.format(n_neighbors)] =
mean_squared_error(df_y_test, knn_regr_prediction)
    results['median_absolute k = {}'.format(n_neighbors)] =
median_absolute_error(df_y_test, knn_regr_prediction)
    results['r2_score k = {}'.format(n_neighbors)] = r2_score(df_y_test, knn_regr_prediction)
```

```
calculate_result(5, df_X_train, df_X_test, df_y_train, df_y_test)
```

```
print(results)
```

```
{'mean_absolute k = 5': 4.197647058823529, 'mean_squared k = 5': 37.54883137254902, 'median_absolute k = 5': 2.95999999999999, 'r2_score k = 5': 0.5365764151848202}
```

Проведём кросс-валидацию для текущего гипер параметра k = 5

Будем использовать следующие стратегии кросс-валидации: K-fold, Repeated K-Fold, ShuffleSplit.

Создадим схожую функцию для расчётов и зададим интересующие нас метрики

```
for key in scoring.keys():
    scores['mean_' + key] = np.mean(scores['test_'+key])
validation_results[name_strategy] = scores
print(scores)
```

```
calculate_validation(5, df.drop(columns='target'), df['target'],
KFold(n_splits=5), 'kfold')
calculate_validation(5, df.drop(columns='target'), df['target'],
RepeatedKFold(n_splits=3, n_repeats=2), 'repeat_kfold')
calculate_validation(5, df.drop(columns='target'), df['target'],
ShuffleSplit(n_splits=5, test_size=0.2), 'shuffleSplit')
```

```
{'fit_time': array([0.01750541, 0.0160048, 0.01098919, 0.01294971, 0.01888275]),
'score_time': array([0.01654553, 0.01303792, 0.01279807, 0.012712 , 0.01300097]),
'test_mean_absolute': array([6.51980392, 5.7039604 , 7.65287129, 6.09188119,
4.11346535]), 'test_mean_squared': array([ 72.84204314, 77.44044752,
114.19790495, 89.00506931,
        31.22948515]), 'test_median_absolute': array([5.85, 3.8 , 4.82, 3.92,
2.58]), 'test_r2_score': array([-1.10921186, 0.14934963, -0.4259195,
-0.01474393, -0.17455668]), 'mean_mean_absolute': 6.016396427878083,
'mean_mean_squared': 76.9429900135896, 'mean_median_absolute': 4.19400000000000,
'mean r2 score': -0.31501646812514134}
{'fit_time': array([0.00700259, 0.00604558, 0.00499511, 0.00296402, 0.00394297,
       0.00295353]), 'score_time': array([0.0072341 , 0.00695586, 0.00368404,
0.00500274, 0.00404644,
       0.00404477]), 'test_mean_absolute': array([4.45621302, 4.2295858,
4.63083333, 4.00556213, 4.97502959,
       4.19904762]), 'test_mean_squared': array([40.40402604, 36.22368757,
45.44649762, 33.88125207, 56.58600947,
       33.99348571]), 'test_median_absolute': array([3.02, 2.86, 2.98, 2.64, 3.08,
2.91]), 'test_r2_score': array([0.47551195, 0.56244683, 0.51154447, 0.59762716,
0.36223482,
       0.57109261]), 'mean_mean_absolute': 4.416045247487556, 'mean_mean_squared':
41.08915974687705, 'mean_median_absolute': 2.9149999999996, 'mean_r2_score':
0.5134096391539597}
{'fit_time': array([0.00299621, 0.00303984, 0.0030508, 0.00302291, 0.00395441]),
'score_time': array([0.00300097, 0.00301099, 0.00299764, 0.0030365 , 0.00299883]),
'test_mean_absolute': array([3.89960784, 4.26823529, 3.81960784, 4.00411765,
4.87490196]), 'test_mean_squared': array([30.32894118, 38.0597098 , 33.45236863,
33.38003529, 43.25073725]), 'test_median_absolute': array([3.16, 3.04, 2.34, 2.76,
3.7 ]), 'test_r2_score': array([0.59751269, 0.53253752, 0.66220183, 0.60228381,
0.48599093]), 'mean_mean_absolute': 4.173294117647059, 'mean_mean_squared':
35.69435843137255, 'mean_median_absolute': 3.0, 'mean_r2_score':
0.5761053558398908}
```

```
scoring.keys()
```

```
dict_keys(['mean_absolute', 'mean_squared', 'median_absolute', 'r2_score'])
```

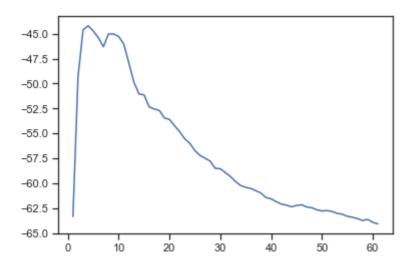
#### Поиск гипперпараметров

#### Grid Search (решетчатый поиск)

```
n_range = np.array(range(1,62,1))
tuned_parameters = [{'n_neighbors': n_range}]
clf_gs = GridSearchCV(KNeighborsRegressor(), tuned_parameters, cv=5,
scoring='neg_mean_squared_error')
clf_gs.fit(df_X_train, df_y_train)
```

```
plt.plot(n_range, clf_gs.cv_results_['mean_test_score'])
```

#### [<matplotlib.lines.Line2D at 0x275c698c580>]



```
clf_gs.best_params_
{'n_neighbors': 4}
```

#### Проверка гипперпараметра

```
calculate_result(4, df_X_train, df_X_test, df_y_train, df_y_test)
```

```
calculate_validation(4, df.drop(columns='target'), df['target'],
KFold(n_splits=5), 'kfold_4')
calculate_validation(4, df.drop(columns='target'), df['target'],
RepeatedKFold(n_splits=3, n_repeats=2), 'repeat_kfold_4')
calculate_validation(4, df.drop(columns='target'), df['target'],
ShuffleSplit(n_splits=5, test_size=0.2), 'shuffleSplit_4')
```

```
{'fit_time': array([0.0029974 , 0.00399923, 0.0044446 , 0.00296879, 0.00296474]),
'score_time': array([0.00408411, 0.00296283, 0.00300455, 0.00403118, 0.00402403]),
'test_mean_absolute': array([6.67132353, 5.60742574, 7.74158416, 5.98811881,
4.0019802 ]), 'test_mean_squared': array([ 74.82303309, 74.61106436,
115.04418317, 88.33102723,
        31.20767327]), 'test_median_absolute': array([5.45 , 3.575, 5.6 , 3.85 ,
2.75 ]), 'test_r2_score': array([-1.16657334, 0.1804292 , -0.43648646, -0.0070592
, -0.17373632]), 'mean_mean_absolute': 6.00208648806057, 'mean_mean_squared':
76.80339622160744, 'mean_median_absolute': 4.2449999999999, 'mean_r2_score':
-0.320685224628445}
{'fit_time': array([0.00299954, 0.00400281, 0.00399971, 0.00299859, 0.00403786,
       0.00400329]), 'score_time': array([0.00399876, 0.00399876, 0.00300145,
0.00400019, 0.00396228,
       0.00503302]), 'test mean absolute': array([4.62751479, 4.31553254,
4.41577381, 3.8989645 , 4.7010355 ,
       4.42797619]), 'test_mean_squared': array([40.25107249, 37.7552108,
48.73129464, 27.63421228, 42.92694157,
       43.71768601]), 'test_median_absolute': array([2.975 , 2.85 , 2.95 , 2.7
, 3.675 , 2.9875]), 'test_r2_score': array([0.49677229, 0.46354532, 0.52277871,
0.61674714, 0.51620965,
       0.52501713]), 'mean_mean_absolute': 4.397799556213017, 'mean_mean_squared':
40.16940296415657, 'mean_median_absolute': 3.022916666666667, 'mean_r2_score':
0.5235117082810277}
{'fit_time': array([0.00400424, 0.00303292, 0.00296521, 0.00397539, 0.00400019]),
'score_time': array([0.00399995, 0.00400329, 0.00399995, 0.00396585, 0.00303197]),
'test_mean_absolute': array([4.75882353, 4.42696078, 4.18259804, 4.03676471,
3.89436275]), 'test_mean_squared': array([48.38866422, 43.22941176, 40.4143076 ,
```

```
35.03091912, 33.7048223 ]), 'test_median_absolute': array([2.9625, 3.0875, 2.0625, 2.3875, 2.7625]), 'test_r2_score': array([0.52464802, 0.54648377, 0.57701131, 0.48526788, 0.4800071 ]), 'mean_mean_absolute': 4.259901960784314, 'mean_mean_squared': 40.153625, 'mean_median_absolute': 2.6525000000000007, 'mean_r2_score': 0.5226836152535201}
```

results

```
{'mean_absolute k = 5': 4.197647058823529,
  'mean_squared k = 5': 37.54883137254902,
  'median_absolute k = 5': 2.9599999999999,
  'r2_score k = 5': 0.5365764151848202,
  'mean_absolute k = 4': 3.8897058823529402,
  'mean_squared k = 4': 33.694068627450974,
  'median_absolute k = 4': 2.64999999999977,
  'r2_score k = 4': 0.5841514769016896}
```

validation\_results

```
{'kfold': {'fit_time': array([0.01750541, 0.0160048 , 0.01098919, 0.01294971,
0.01888275]),
  'score_time': array([0.01654553, 0.01303792, 0.01279807, 0.012712 ,
0.01300097]),
  'test_mean_absolute': array([6.51980392, 5.7039604 , 7.65287129, 6.09188119,
4.11346535]),
  'test_mean_squared': array([ 72.84204314, 77.44044752, 114.19790495,
89.00506931,
          31.22948515]),
  'test_median_absolute': array([5.85, 3.8, 4.82, 3.92, 2.58]),
  'test_r2_score': array([-1.10921186, 0.14934963, -0.4259195 , -0.01474393,
-0.17455668]),
  'mean_mean_absolute': 6.016396427878083,
  'mean mean squared': 76.9429900135896,
  'mean_median_absolute': 4.194000000000002,
  'mean r2 score': -0.31501646812514134},
 'repeat kfold': {'fit time': array([0.00700259, 0.00604558, 0.00499511,
0.00296402, 0.00394297,
         0.00295353]),
  'score_time': array([0.0072341 , 0.00695586, 0.00368404, 0.00500274, 0.00404644,
         0.00404477]),
  'test_mean_absolute': array([4.45621302, 4.2295858 , 4.63083333, 4.00556213,
4.97502959,
         4.19904762]),
```

```
'test_mean_squared': array([40.40402604, 36.22368757, 45.44649762, 33.88125207,
56.58600947,
         33.99348571]),
  'test_median_absolute': array([3.02, 2.86, 2.98, 2.64, 3.08, 2.91]),
  'test_r2_score': array([0.47551195, 0.56244683, 0.51154447, 0.59762716,
0.36223482,
         0.57109261]),
  'mean_mean_absolute': 4.416045247487556,
  'mean_mean_squared': 41.08915974687705,
  'mean_median_absolute': 2.914999999999999,
  'mean_r2_score': 0.5134096391539597},
 'shuffleSplit': {'fit_time': array([0.00299621, 0.00303984, 0.0030508 ,
0.00302291, 0.00395441]),
  'score_time': array([0.00300097, 0.00301099, 0.00299764, 0.0030365 ,
0.00299883]),
  'test_mean_absolute': array([3.89960784, 4.26823529, 3.81960784, 4.00411765,
4.87490196]),
  'test_mean_squared': array([30.32894118, 38.0597098 , 33.45236863, 33.38003529,
43.25073725]),
  'test_median_absolute': array([3.16, 3.04, 2.34, 2.76, 3.7]),
  'test_r2_score': array([0.59751269, 0.53253752, 0.66220183, 0.60228381,
0.48599093]),
  'mean_mean_absolute': 4.173294117647059,
  'mean_mean_squared': 35.69435843137255,
  'mean_median_absolute': 3.0,
  'mean_r2_score': 0.5761053558398908},
 'kfold_4': {'fit_time': array([0.0029974 , 0.00399923, 0.0044446 , 0.00296879,
0.00296474]),
  'score_time': array([0.00408411, 0.00296283, 0.00300455, 0.00403118,
0.00402403]),
  'test mean absolute': array([6.67132353, 5.60742574, 7.74158416, 5.98811881,
4.0019802 ]),
  'test_mean_squared': array([ 74.82303309, 74.61106436, 115.04418317,
88.33102723,
          31.20767327]),
  'test_median_absolute': array([5.45 , 3.575, 5.6 , 3.85 , 2.75 ]),
  'test_r2_score': array([-1.16657334, 0.1804292 , -0.43648646, -0.0070592 ,
-0.17373632]),
  'mean mean absolute': 6.00208648806057,
  'mean_mean_squared': 76.80339622160744,
  'mean r2 score': -0.320685224628445},
 'repeat_kfold_4': {'fit_time': array([0.00299954, 0.00400281, 0.00399971,
0.00299859, 0.00403786,
         0.00400329]),
  'score_time': array([0.00399876, 0.00399876, 0.00300145, 0.00400019, 0.00396228,
         0.00503302]),
  'test_mean_absolute': array([4.62751479, 4.31553254, 4.41577381, 3.8989645 ,
4.7010355 ,
         4.42797619]),
  'test_mean_squared': array([40.25107249, 37.7552108 , 48.73129464, 27.63421228,
```

```
42.92694157,
         43.71768601]),
  'test_median_absolute': array([2.975 , 2.85 , 2.95 , 2.7 , 3.675 , 2.9875]),
  'test_r2_score': array([0.49677229, 0.46354532, 0.52277871, 0.61674714,
0.51620965,
         0.52501713]),
  'mean_mean_absolute': 4.397799556213017,
  'mean_mean_squared': 40.16940296415657,
  'mean_median_absolute': 3.022916666666667,
  'mean_r2_score': 0.5235117082810277},
 'shuffleSplit_4': {'fit_time': array([0.00400424, 0.00303292, 0.00296521,
0.00397539, 0.00400019]),
  'score_time': array([0.00399995, 0.00400329, 0.00399995, 0.00396585,
0.00303197]),
  'test_mean_absolute': array([4.75882353, 4.42696078, 4.18259804, 4.03676471,
3.89436275]),
  'test_mean_squared': array([48.38866422, 43.22941176, 40.4143076, 35.03091912,
33.7048223 ]),
  'test_median_absolute': array([2.9625, 3.0875, 2.0625, 2.3875, 2.7625]),
  'test_r2_score': array([0.52464802, 0.54648377, 0.57701131, 0.48526788,
0.4800071 ]),
  'mean_mean_absolute': 4.259901960784314,
  'mean_mean_squared': 40.153625,
  'mean_median_absolute': 2.6525000000000007,
  'mean_r2_score': 0.5226836152535201}}
```

По всем параметрам заметно улучшение