## Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана Кафедра «Системы обработки информации и управления»

## Лабораторная работа №4 по дисциплине «Технологии машинного обучения» на тему «Подготовка обучающей и тестовой выборки, кросс-валидация и подбор гиперпараметров на примере метода ближайших соседей»

Выполнил: студент группы ИУ5-63Б Кривцов Н. А. 1. Лабораторная работа №4. Подготовка обучающей и тестовой выборки, кросс-валидация и подбор гиперпараметров на примере метода ближайших соседей.

1.1. Загрузка набора данных. Разбиение на тестовую и обучающую выборки

## 1.2. KNN с тремя соседями

```
[4]: classifier_3 = KNeighborsClassifier(n_neighbors=3)
    classifier_3.fit(X_train, y_train)
    predicted = classifier_3.predict(X_test)
    print(classification_report(y_test, predicted))
```

precision recall f1-score support

0	0.87	0.87	0.87	15
1	0.81	0.72	0.76	18
2	0.57	0.67	0.62	12
accuracy			0.76	45
macro avg	0.75	0.75	0.75	45
weighted avg	0.77	0.76	0.76	45

## 1.3. Кросс-валидация

```
[ ]: kf = KFold(n splits=5)
     rkf = RepeatedKFold(n_splits=5, n_repeats=3)
     ss = ShuffleSplit(n_splits=10)
     skf = StratifiedKFold(n splits=5)
     rskf = RepeatedStratifiedKFold(n splits=5, n repeats=3)
     sss = StratifiedShuffleSplit(n_splits=10)
    validators = [kf, rkf, ss, skf, rskf, sss]
[6]: for val in validators:
      scores = cross_val_score(KNeighborsClassifier(n_neighbors=3), X, y, P
      print(type(val).__name__)
      print(scores)
      print(scores.mean(), "±", scores.std(), "\n")
    KFold
    [0.46268657 0.52163743 0.23030303 0.5037037
                                                0.05263158]
    0.3541924614037732 \pm 0.18354833477610105
    RepeatedKFold
    [0.72483455 0.63504274 0.6028462 0.7245671 0.77482239 0.66999197
     0.68668047 0.73214286 0.53459223 0.71895425 0.80064269 0.65925926
     0.61532129 0.77089783 0.63006189]
    0.6853771813100387 \pm 0.07116962204541094
    ShuffleSplit
    [0.71282051 0.52096052 0.59259259 0.66045066 0.66045066 0.64057239
     0.56654457 0.61111111 0.92673993 0.72222222]
    0.6614465164465165 ± 0.10638068007568899
    StratifiedKFold
    [0.63053613 0.69075369 0.65873016 0.63174603 0.82666667]
    0.6876865356865356 ± 0.07288191106697622
    RepeatedStratifiedKFold
    [0.55982906 0.6925561 0.73760684 0.6540404 0.74344168 0.64796992
     0.77753623 0.70414295 0.68439898 0.70299145 0.65555556 0.69444011
```

0.78101209 0.72996835 0.65555556]

```
StratifiedShuffleSplit
     [0.52096052 0.81562882 0.82222222 0.72294372 0.55952381 0.76349206
      0.77777778 0.78333333 0.78166278 0.93939394]
     0.7486938986938986 ± 0.11743755101794308
     1.4. Подбор гиперпараметра К
[7]: n_range = np.array(range(1, 11, 1))
      tuned_parameters = [{'n_neighbors': n_range}]
      tuned parameters
[7]: [{'n neighbors': array([ 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10])}]
[8]: %%time
      clf gs = GridSearchCV(KNeighborsClassifier(), tuned parameters, cv=5,₽
       ⇔scoring='f1 macro')
      clf_gs.fit(X_train, y_train)
     CPU times: user 145 ms, sys: 253 μs, total: 146 ms
     Wall time: 147 ms
[9]: # Лучший классификатор
      clf gs.best estimator
[9]: KNeighborsClassifier(algorithm='auto', leaf size=30, metric='minkowski',
                           metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=1,₽
       \rightarrow p=2
                           weights='uniform')
[10]: # Лучшая F1-метрика
      clf gs.best score
[10]: 0.7438210961152139
[11]: # Лучшее значение гиперпараметра
      clf_gs.best_params_
[11]: {'n neighbors': 1}
```

 $0.6947363517818592 \pm 0.05485285977152599$