

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



**Отчет**  
**Лабораторная работа № 5**  
**По курсу «Технологии машинного обучения»**  
**«Линейные модели, SVM и деревья решений»**

---

**ИСПОЛНИТЕЛЬ:**

Сергеев И.В.  
Группа ИУ5-64Б

---

"\_\_" \_\_\_\_\_ 2020 г.

**ПРЕПОДАВАТЕЛЬ:**

Гапанюк Ю.Е.

---

"\_\_" \_\_\_\_\_ 2020 г.

---

Москва 2020

## Описание задания

**Цель лабораторной работы** - изучение линейных моделей, SVM и деревьев решений.

### Задание:

- Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
- В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков.
- С использованием метода `train_test_split` разделите выборку на обучающую и тестовую.
- Обучите следующие модели: одну из линейных моделей; SVM; дерево решений.
- Оцените качество моделей с помощью двух подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.

## Текст программы

Программа разрабатывалась в IDE PyCharm. Ниже приведён полный листинг программы:

```
###

from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score, balanced_accuracy_score
from sklearn.metrics import precision_score, recall_score, f1_score,
classification_report
from sklearn.metrics import confusion_matrix
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import cross_val_score, cross_validate, KFold,
LeaveOneOut, GridSearchCV, learning_curve, validation_curve
%matplotlib inline
sns.set(style="ticks")
import mglearn

###

from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.svm import SVC
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
X, y = mglearn.datasets.make_forge()
X

###

fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(10, 3))

for model, ax in zip([SVC(), LogisticRegression()], axes):
```

```

clf = model.fit(X, y)
mglearn.plots.plot_2d_separator(clf, X, fill=False, eps=0.5,
ax=ax, alpha=.7)
mglearn.discrete_scatter(X[:, 0], X[:, 1], y, ax=ax)
ax.set_title("{}".format(clf.__class__.__name__))
ax.set_xlabel("Признак 0")
ax.set_ylabel("Признак 1")
axes[0].legend()

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, stratify=y,
random_state=42)

###

logreg = LogisticRegression().fit(X_train, y_train)
score_train = logreg.score(X_train, y_train)
score_test = logreg.score(X_test, y_test)
print("Правильность на обучающем наборе {}".format(score_train))
print("Правильность на тестовом наборе {}".format(score_test))

###

decTree = DecisionTreeClassifier(max_depth = 4).fit(X_train, y_train)
score_train_tree = decTree.score(X_train, y_train)
score_test_tree = decTree.score(X_test, y_test)
print("Правильность на обучающем наборе {}".format(score_train_tree))
print("Правильность на тестовом наборе {}".format(score_test_tree))

###

linSVM = SVC().fit(X_train, y_train)
score_train_SVM = linSVM.score(X_train, y_train)
score_test_SVM = linSVM.score(X_test, y_test)
print("Правильность на обучающем наборе {}".format(score_train_SVM))
print("Правильность на тестовом наборе {}".format(score_test_SVM))

###

print("Логистическая регрессия \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, logreg.predict(X_test)))

###

print("SVM \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, linSVM.predict(X_test)))

###

print("Tree \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, decTree.predict(X_test)))

###

CTP = [{'C': [0.001, 0.01, 0.1, 1, 10, 100, 1000]}]
GammaTP = [{'gamma': [0.001, 0.01, 0.1, 1, 10, 100, 1000]}]
DepthTP = [{'max_depth': [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]}]

```

```

bestParams=[]

for model,tuned_parameters,coef_name in
zip([LogisticRegression(solver='liblinear'),SVC(),DecisionTreeClassifier()], [CTP,Gamm
aTP,DepthTP], ['C', 'gamma', 'max_depth']):
    modelGS = GridSearchCV(model, tuned_parameters, cv=LeaveOneOut(),
scoring='accuracy')
    modelGS.fit(X_train,y_train)
    print(modelGS.best_params_.get(coef_name))
    bestParams.append(modelGS.best_params_.get(coef_name))

#%%

print('Подобранные гиперпараметры:')
print('    Логистическая регрессия: параметр C: ',bestParams[0])
print('    Метод Опорных Векторов: параметр гамма: ',bestParams[1])
print('    Дерево решений: параметр глубина: ',bestParams[2])

#%%

LogRegBest = LogisticRegression(C=bestParams[0], solver='liblinear')
SVCBest = SVC(gamma = bestParams[1])
DecTreeBest = DecisionTreeClassifier(max_depth = bestParams[2])

#%%

for model in [LogRegBest,SVCBest,DecTreeBest]:
    model.fit(X_train,y_train)

#%%

print("Логистическая регрессия \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test,LogRegBest.predict(X_test)))

#%%

print("SVC \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test,SVCBest.predict(X_test)))

#%%

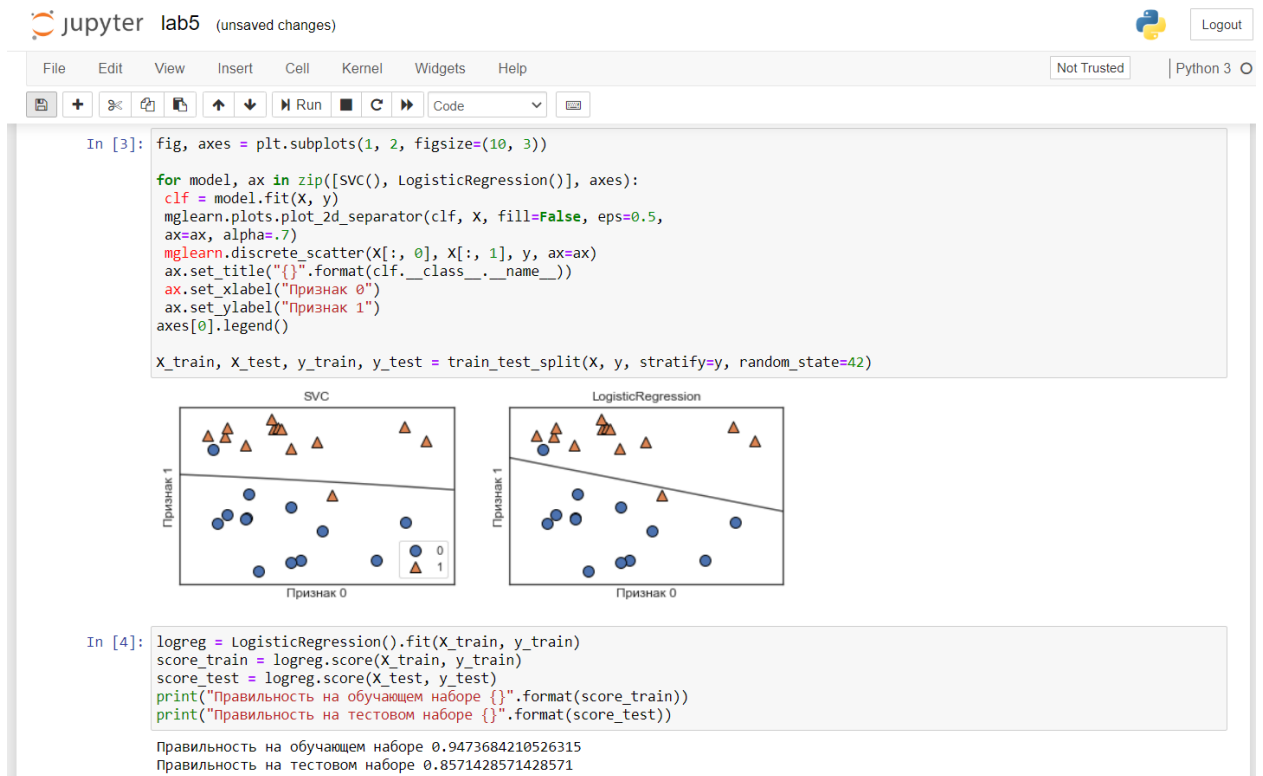
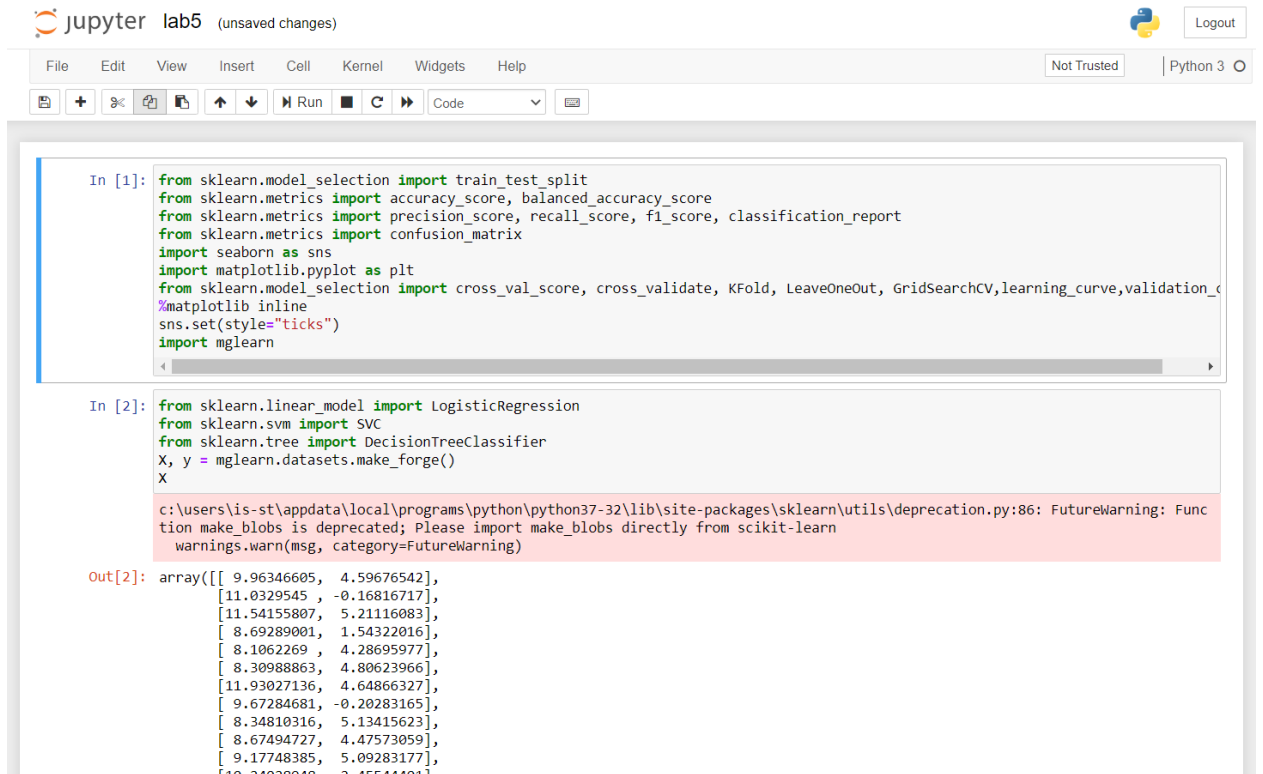
print("Дерево решений \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test,DecTreeBest.predict(X_test)))

#%%

```

## Примеры выполнения программы

Выполнение программы, а также наглядная демонстрация входных и выходных данных (таблиц, графиков и тд) осуществлялась на базе Jupyter Notebook, сервер которого запускался из-под PyCharm. Ниже приведены скриншоты, отражающие работу программы:



```
In [5]: decTree = DecisionTreeClassifier(max_depth = 4).fit(X_train, y_train)
score_train_tree = decTree.score(X_train, y_train)
score_test_tree = decTree.score(X_test, y_test)
print("Правильность на обучающем наборе {}".format(score_train_tree))
print("Правильность на тестовом наборе {}".format(score_test_tree))
```

Правильность на обучающем наборе 1.0  
Правильность на тестовом наборе 0.8571428571428571

```
In [6]: linSVM = SVC().fit(X_train, y_train)
score_train_SVM = linSVM.score(X_train, y_train)
score_test_SVM = linSVM.score(X_test, y_test)
print("Правильность на обучающем наборе {}".format(score_train_SVM))
print("Правильность на тестовом наборе {}".format(score_test_SVM))
```

Правильность на обучающем наборе 0.9473684210526315  
Правильность на тестовом наборе 0.8571428571428571

```
In [7]: print("Логистическая регрессия \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, logreg.predict(X_test)))
```

Логистическая регрессия

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3

```
In [7]: print("Логистическая регрессия \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, logreg.predict(X_test)))
```

Логистическая регрессия

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3
accuracy			0.86	7
macro avg	0.90	0.83	0.84	7
weighted avg	0.89	0.86	0.85	7

```
In [8]: print("SVM \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, linSVM.predict(X_test)))
```

SVM

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

```
In [8]: print("SVM \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, linSVM.predict(X_test)))
```

SVM

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3
accuracy			0.86	7
macro avg	0.90	0.83	0.84	7
weighted avg	0.89	0.86	0.85	7

```
In [9]: print("Tree \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, decTree.predict(X_test)))
```

Tree

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

```
print(method(y_test, decTree.predict(X_test)))
```

Tree

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3
accuracy			0.86	7
macro avg	0.90	0.83	0.84	7
weighted avg	0.89	0.86	0.85	7

```
In [10]: CTP = [{'C': [0.001, 0.01, 0.1, 1, 10, 100, 1000]}]
GammaTP = [{'gamma': [0.001, 0.01, 0.1, 1, 10, 100, 1000]}]
DepthTP = [{'max_depth': [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]}]
bestParams=[]

for model, tuned_parameters, koef_name in zip([LogisticRegression(solver='liblinear'), SVC(), DecisionTreeClassifier()], [CTP, GammaTP, DepthTP]):
    modelGS = GridSearchCV(model, tuned_parameters, cv=LeaveOneOut(), scoring='accuracy')
    modelGS.fit(X_train, y_train)
    print(modelGS.best_params_.get(koef_name))
    bestParams.append(modelGS.best_params_.get(koef_name))
```

0.1

0.01

1

```
In [11]: print('Подобранные гиперпараметры:')
print('    Логистическая регрессия: параметр C: ',bestParams[0])
print('    Метод опорных векторов: параметр gamma: ',bestParams[1])
print('    Дерево решений: параметр глубина: ',bestParams[2])
```

```
Подобранные гиперпараметры:
Логистическая регрессия: параметр C: 0.1
Метод опорных векторов: параметр gamma: 0.01
Дерево решений: параметр глубина: 1
```

```
In [12]: LogRegBest = LogisticRegression(C=bestParams[0], solver='liblinear')
SVCBest = SVC(gamma = bestParams[1])
DecTreeBest = DecisionTreeClassifier(max_depth = bestParams[2])
```

```
In [13]: for model in [LogRegBest,SVCBest,DecTreeBest]:
model.fit(X_train,y_train)
```

```
In [14]: print("Логистическая регрессия \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
print("Метод {}".format(method.__name__))
print(method(y_test,LogRegBest.predict(X_test)))
```

Логистическая регрессия

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3

```
In [15]: print("SVC \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
print("Метод {}".format(method.__name__))
print(method(y_test,SVCBest.predict(X_test)))
```

SVC

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3
accuracy			0.86	7
macro avg	0.90	0.83	0.84	7
weighted avg	0.89	0.86	0.85	7

```
In [16]: print("Дерево решений \n")
for method in [accuracy_score,confusion_matrix, classification_report]:
print("Метод {}".format(method.__name__))
print(method(y_test,DecTreeBest.predict(X_test)))
```

Дерево решений

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]



weighted avg 0.89 0.86 0.85 7

```
In [16]: print("Дерево решений \n")
for method in [accuracy_score, confusion_matrix, classification_report]:
    print("Метод {}".format(method.__name__))
    print(method(y_test, DecTreeBest.predict(X_test)))
```

Дерево решений

Метод accuracy\_score

0.8571428571428571

Метод confusion\_matrix

[[4 0]

[1 2]]

Метод classification\_report

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	1.00	0.89	4
1	1.00	0.67	0.80	3
accuracy			0.86	7
macro avg	0.90	0.83	0.84	7
weighted avg	0.89	0.86	0.85	7

In [16]: