ЛАБОРАТОРНА РОБОТА №2 ПОРІВНЯННЯ МЕТОДІВ КЛАСИФІКАЦІЇ ДАНИХ

Мета роботи: використовуючи спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Python дослідити різні методи класифікації даних та навчитися їх порівнювати.

Хід роботи:

Завдання 1.

3	авдання 1.						
from sk from sk from sk from sk	learn.model_ learn.model_	port Line lass impo selection selection	earSVC ort OneVsOneClassifi n import train_test_ n import cross_val_s	split			
<pre>X = [] Y = [] count_c count_c</pre>	ile = "incom class1 = 0 class2 = 0 apoints = 25						
	break if '?' in 1 continu data = line if data[-1] X.appen count_c if data[-1] X.appen	eadlines ass1 >= n ine: e [:-1].sp1 == '<=50 d(data) lass1 += == '>50B	ax_datapoints and coint(', ') OK' and count_class1 and count_class2	_ < max_datap	oints:	tapoin	ts:
<pre>label_e X_encod for i,</pre>	<pre>array(X) ncoder = [] led = np.empt item in enum item.isdigit</pre>	erate(X[(
els	<pre>X_encoded[: e: label_encod</pre>	, i] = X $er.append$:, i] d(preprocessing.Labeabeabel_encoder[-1].fit				
$Y = X_{\underline{a}}$ scaller	<pre>encoded[:, :- encoded[:, -1 = preproces .ller.fit_tra</pre>].astype	(int) MaxScaler(feature_ra	nge=(0, 1))	<i></i>	<i>дрк.</i>	Аркушів
Перевір.	Пуленко					1	13
 Керівник			— Звіт			•	
Н. контр.			— лабораторно	ї роботи	ΦΙΚΤ Γ	р. ІПЗ	3-19-2[1]
Зав. каф.					''	12	[.]

```
classifier = OneVsOneClassifier(LinearSVC(random_state=0))
X_train, X_test, y_train, y_test \
= train_test_split(X, Y, test_size)
accuracy_values = cross_val_score(classifier, X, Y, scoring='accuracy', cv=3)
print("Accuracy: " + str(round(100 * accuracy_values.mean(), 2)) + "%")
precision values = cross val score(classifier, X, Y, scoring='precision weighted',
print("Precision: " + str(round(100 * precision_values.mean(), 2)) + "%")
recall_values = cross_val_score(classifier, X, Y, scoring='recall_weighted', cv=3)
print("Recall: " + str(round(100 * recall_values.mean(), 2)) + "%")
f1_values = cross_val_score(classifier, X, Y, scoring='f1_weighted', ev=3)
print("F1: " + str(round(100 * f1_values.mean(), 2)) + "%")
print("F1 score: " + str(round(100 * f1.mean(), 2)) + "%")
input_data = ['37', 'Private', '215646', 'HS-grad', '9', 'Never-married',
input data encoded = input data encoded.astype(int)
input data encoded = [input data encoded]
predicate class = classifier.predict(input data encoded)
print(label encoder[-1].inverse transform(predicate class)[0])
```

```
/usr/local/bin/python3.9 /Users/webb/Desktop/CWI/programs/lab2/task_1.py
Accuracy: 81.95%
Precision: 80.94%
Recall: 81.95%
F1: 80.13%
F1 score: 80.13%
>50K
```

Рис. 1 - Результат виконання

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

Завдання 2.

```
/usr/local/bin/python3.9 /Users/webb/Desktop/CWI/programs/lab2/task_1.py
Accuracy: 80.94%
Precision: 80.08%
Recall: 80.94%
F1: 79.42%
F1 score: 79.42%
>50K
```

Рис. 2 - Поліноміальне ядро

```
/usr/local/bin/python3.9 /Users/webb/Desktop/CWI/programs/lab2/task_1.py
Accuracy: 74.35%
Precision: 74.51%
Recall: 74.35%
F1: 74.31%
F1 score: 74.31%
<=50K
```

Рис. 3 - Гаусове ядро

```
/usr/local/bin/python3.9 /Users/webb/Desktop/CWI/programs/lab2/task_1.py
Accuracy: 65.49%
Precision: 66.11%
Recall: 65.49%
F1: 64.9%
F1 score: 64.9%
<=50K
```

Рис. 4 - Сигмоїдальне ядро

Завдання 3.

```
from sklearn.datasets import load_iris
import numpy as np
from pandas import read_csv
from pandas.plotting import scatter_matrix
from matplotlib import pyplot
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.model_selection import cross_val_score
from sklearn.model_selection import stratifiedKFold
from sklearn.metrics import classification_report
from sklearn.metrics import confusion_matrix
from sklearn.metrics import accuracy_score
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.linear_model import Eclassifier
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.discriminant_analysis import LinearDiscriminantAnalysis
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.svm import SVC
iris_dataset = load_iris()
print("KJROQ1 iris dataset: \n{}\".format(iris_dataset.keys()))
print(iris_dataset["DESCR"][:193] + "\n...")
```

		Грішин Я О			
		Туленко			ДУ «Житомирська політехніка».20.121.3.000 – Лр1
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата	

```
print("Назви відповідей: {}".format(iris dataset["target names"]))
print("Hasbu oshak: n{}".format(iris dataset["feature names"]))
print("Тип масиву date: {}".format(type(iris_dataset["data"])))
print("Форма масиву data: {}".format(iris_dataset["data"].shape))
print("Тип масиву target: {}".format(type(iris dataset['target'])))
print("Відповіді:\n{}".format(iris_dataset['target']))
url = "https://raw.githubusercontent.com/jbrownlee/Datasets/master/iris.csv"
names = ['sepal-length', 'sepal-width', 'petal-length', 'petal-width', 'class']
dataset = read_csv(url, names=names)
print(dataset.describe())
print(dataset.groupby('class').size())
dataset.plot(kind='box', subplots=True, layout=(2, 2), sharex=False, sharey=False)
pyplot.show()
dataset.hist()
pyplot.show()
scatter matrix(dataset)
pyplot.show()
array = dataset.values
X = array[:, 0:4]
y = array[:, 4]
X train, X validation, Y train, Y validation = train test split(X, y,
models = []
models.append(('LR', LogisticRegression(solver='liblinear', multi class='ovr')))
models.append(('LDA', LinearDiscriminantAnalysis()))
models.append(('KNN', KNeighborsClassifier()))
models.append(('CART', DecisionTreeClassifier()))
models.append(('NB', GaussianNB()))
models.append(('SVM', SVC(gamma='auto')))
results = []
names = []
    kfold = StratifiedKFold(n splits=10, random state=1, shuffle=True)
    results.append(cv results)
    names.append(name)
pyplot.boxplot(results, labels=names)
pyplot.title('Algorithm Comparison')
pyplot.show()
model = SVC(gamma='auto')
model.fit(X_train, Y_train)
predictions = model.predict(X_validation)
```

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
print(accuracy_score(Y_validation, predictions))
print(confusion_matrix(Y_validation, predictions))
print(classification_report(Y_validation, predictions))
X_new = np.array([[5, 2.9, 1, 0.2]])
for name, model in models:
    model.fit(X_train, Y_train)
    prediction = model.predict(X_new)
    print("Прогноз: {}".format(prediction))
    print(accuracy_score(Y_validation, predictions))
    print(confusion_matrix(Y_validation, predictions))
    print(classification_report(Y_validation, predictions))
```

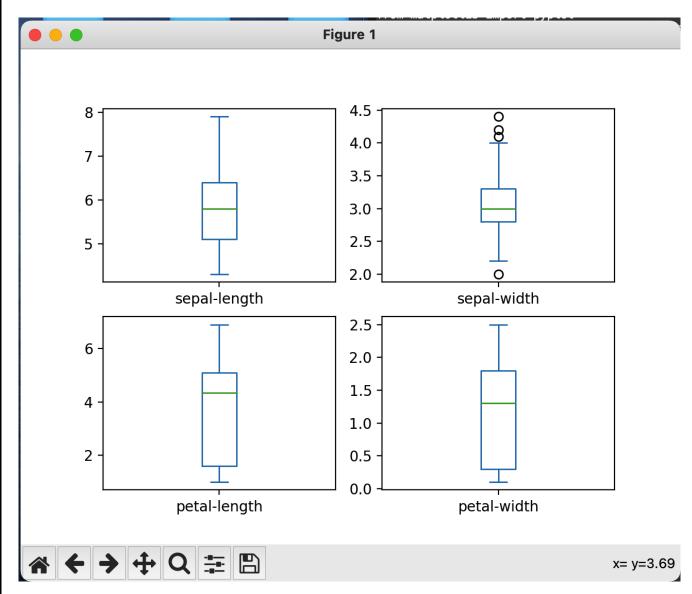


Рис. 5 - Діаграма розмаху

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

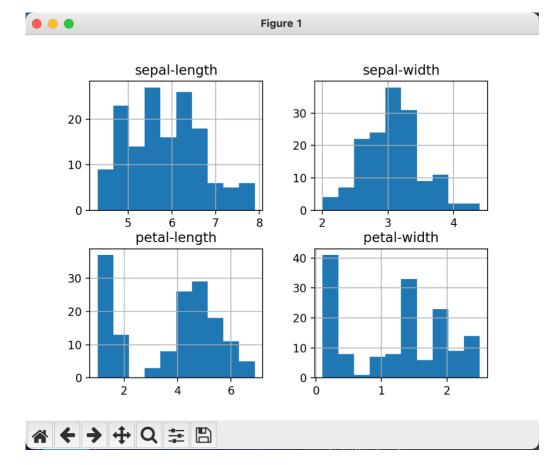


Рис. 6 - Діаграми розподілу атрибутів

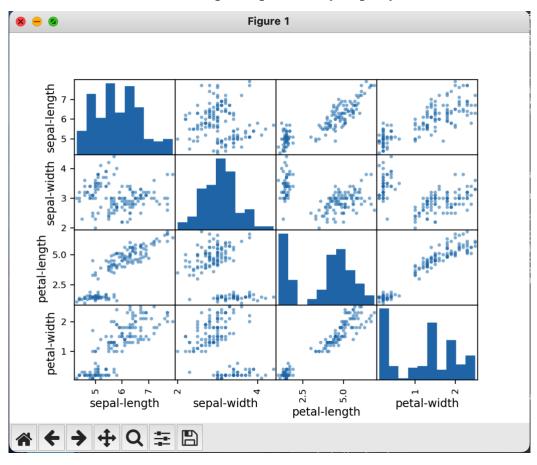


Рис. 7 - Діаграми розсіювання

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

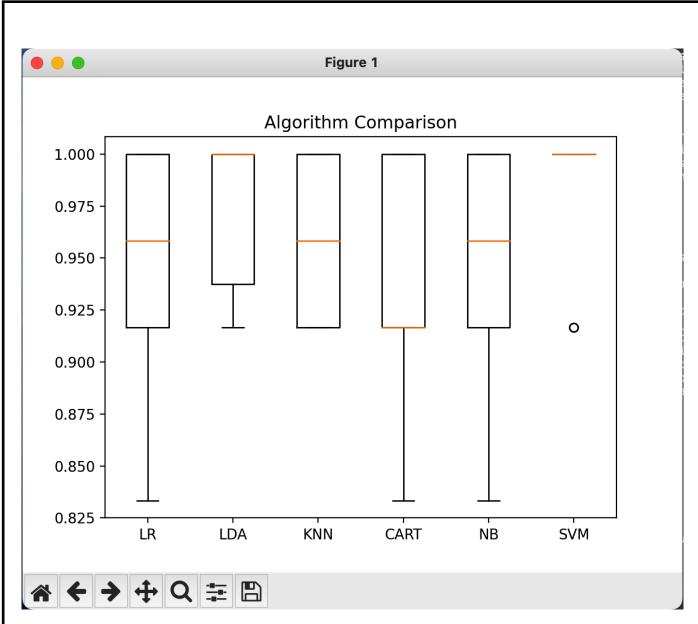


Рис. 8 - Порівняння алгоритмів

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
Назви відповідей: ['setosa' 'versicolor' 'virginica']
Назви ознак:
['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)', 'petal length (cm)', 'petal width (cm)']
Тип масиву date: <class 'numpy.ndarray'>
Форма масиву data: (150, 4)
Тип масиву target: <class 'numpy.ndarray'>
Відповіді:
2 21
(150, 5)
  sepal-length sepal-width petal-length petal-width
                                              class
         5.1
                 3.5
                           1.4
                                     0.2 Iris-setosa
         4.9
                  3.0
                                     0.2 Iris-setosa
                            1.4
2
         4.7
                 3.2
                            1.3
                                     0.2 Iris-setosa
         4.6
                            1.5
                                     0.2 Iris-setosa
                  3.1
         5.0
                  3.6
                                     0.2 Iris-setosa
                            1.4
                                     0.4 Iris-setosa
5
         5.4
                 3.9
                            1.7
6
         4.6
                  3.4
                            1.4
                                     0.3 Iris-setosa
                                     0.2 Iris-setosa
         5.0
                  3.4
                            1.5
8
         4.4
                  2.9
                            1.4
                                     0.2 Iris-setosa
         4.9
9
                  3.1
                            1.5
                                     0.1 Iris-setosa
         5.4
                            1.5
10
                  3.7
                                     0.2 Iris-setosa
11
         4.8
                 3.4
                            1.6
                                     0.2 Iris-setosa
12
         4.8
                  3.0
                            1.4
                                     0.1 Iris-setosa
13
         4.3
                  3.0
                            1.1
                                     0.1 Iris-setosa
         5.8
                  4.0
                            1.2
                                     0.2 Iris-setosa
14
         5.7
15
                 4.4
                            1.5
                                     0.4 Iris-setosa
         5.4
                            1.3
                                     0.4 Iris-setosa
16
                  3.9
         5.1
                  3.5
                            1.4
17
                                     0.3 Iris-setosa
         5.7
                            1.7
                                     0.3 Iris-setosa
18
                  3.8
19
                  3.8
                            1.5
         5.1
                                      0.3 Iris-setosa
     sepal-length sepal-width petal-length petal-width
count
      150.000000 150.000000 150.000000 150.000000
       5.843333
                 3.054000
                           3.758667
                                    1.198667
mean
               0.433594
       0.828066
                          1.764420
                                   0.763161
std
```

Рис. 9 - Результат виконання

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

Завдання 5.

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
sns.set()
iris = load iris()
X, y = iris.data, iris.target
Xtrain, Xtest, ytrain, ytest = train test split(X, y, test size=0.3,
clf = RidgeClassifier(tol=1e-2, solver="sag")
clf.fit(Xtrain, ytrain)
ypred = clf.predict(Xtest)
print('Accuracy:', np.round(metrics.accuracy score(ytest, ypred), 4))
print('Precision:', np.round(metrics.precision_score(ytest, ypred,
print('Recall:', np.round(metrics.recall score(ytest, ypred, average='weighted'),
4))
print('F1 Score:', np.round(metrics.f1 score(ytest, ypred, average='weighted'),
4))
print('Cohen Kappa Score:', np.round(metrics.cohen kappa score(ytest, ypred), 4))
print('Matthews Corrcoef:', np.round(metrics.matthews_corrcoef(ytest, ypred), 4))
print('\t\tClassification Report:\n', metrics.classification_report(ypred, ytest))
mat = confusion matrix(ytest, ypred)
sns.heatmap(mat.T, square=True, annot=True, fmt='d', cbar=False)
plt.xlabel('true label')
plt.ylabel('predicted label')
plt.savefig("Confusion.jpg")
f = BytesIO()
plt.savefig(f, format="svg")
```

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
/usr/local/bin/python3.9 /Users/webb/Desktop/CWI/programs/lab2/task_5.py
Accuracy: 0.7556
Precision: 0.8333
Recall: 0.7556
F1 Score: 0.7503
Cohen Kappa Score: 0.6431
Matthews Corrcoef: 0.6831
       Classification Report:
              precision recall f1-score
                                             support
                           1.00
                                      1.00
                  0.44
                           0.89
                                     0.59
                           0.50
                                     0.65
   accuracy
                  0.78
   macro avg
                            0.80
                                      0.75
weighted avg
                  0.85
```

Рис. 16 - Результат виконання

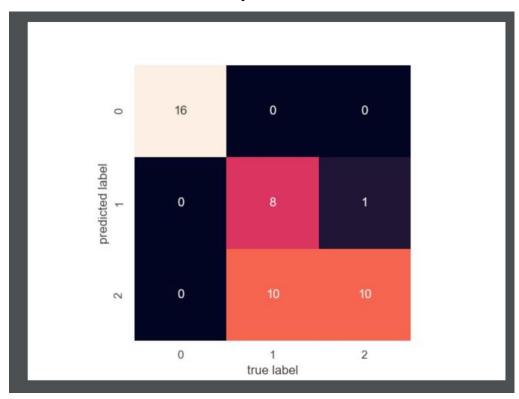


Рис. 17 - Матриця невідповідності

Висновки: Після виконання лаби навчився використовувати спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Python дослідив різні методи класифікації даних та навчився їх порівнювати.

		Грішин Я О		
		Туленко		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата