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. Класифікація за допомогою машин опорних векторів (SVM)

```
import numpy as np
max datapoints = 25000
     for line in f.readlines():
         data = line[:-1].split(', ')
              X.append(data)
X_encoded = np.empty(X.shape)
for i, item in enumerate(X[0]):
    if item.isdigit():
         label encoder.append(preprocessing.LabelEncoder())
y = X encoded[:, -1].astype(int)
classifier = OneVsOneClassifier(LinearSVC(random state=0))
```

```
F1 score: 56.15%

Process finished with exit code 1
```

Завдання 2. Порівняння якості класифікаторів SVM з нелінійними ядрами

Поліноміальне ядро

```
data = line[:-1].split(', ')
             X.append(data)
             X.append(data)
X = np.array(X)
X encoded = np.empty(X.shape)
         label encoder.append(preprocessing.LabelEncoder())
X = X encoded[:, :-1].astype(int)
y = X encoded[:, -1].astype(int)
classifier = OneVsOneClassifier(SVC(random state=0, kernel='poly', degree=8))
classifier.fit(X, y)
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test split(X, y, test size=0.2,
classifier = OneVsOneClassifier(SVC(random state=0, kernel='poly', degree=8))
f1 = cross_val_score(classifier, X, y, scoring='f1_weighted', cv=3)
print("F1 score: " + str(round(100 * f1.mean(), 2)) + "%")
predicted class = classifier.predict(input data encoded)
```

Гаусове ядро

```
import numpy as np
from sklearn import preprocessing
from sklearn.svm import SVC
from sklearn.multiclass import OneVsOneClassifier
from sklearn.model_selection import train_test_split, cross_val_score
```

```
input file = 'income data.txt'
max datapoints = 25000
           X.append(data)
           X.append(data)
X = np.array(X)
X encoded = np.empty(X.shape)
X = X_encoded[:, :-1].astype(int)
y = X_encoded[:, -1].astype(int)
classifier = OneVsOneClassifier(SVC(random state=0, kernel='rbf'))
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
f1 = cross_val_score(classifier, X, y, scoring='f1_weighted', cv=3)
```

```
F1 score: 71.95%

Process finished with exit code 1
```

Сигмоїдальне ядро

```
import numpy as np
\max \frac{-}{\text{datapoints}} = 25000
              X.append(data)
X = np.array(X)
X encoded = np.empty(X.shape)
```

```
X = X_encoded[:, :-1].astype(int)
y = X_encoded[:, -1].astype(int)

classifier = OneVsOneClassifier(SVC(random_state=0, kernel='sigmoid'))

classifier.fit(X, y)

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=5)

classifier.fit(X_train, y_train)
y_test_pred = classifier.predict(X_test)

fl = cross_val_score(classifier, X, y, scoring='fl_weighted', cv=3)
print("Fl score: " + str(round(100 * fl.mean(), 2)) + "%")

input_data = ['37', 'Private', '215646', 'HS-grad', '9', 'Never-married', 'Handlers-cleaners', 'Not-in-family', 'White', 'Male', '0', '0', '40', 'United-States']

input_data_encoded = [-1] * len(input_data)

count = 0

for i, item in enumerate(input_data):
    if item.isdigit():
        input_data_encoded[i] = int(input_data[i])
    else:
        input_data_encoded[i] = int(input_data[i]))
        count += 1

input_data_encoded = np.array(input_data_encoded)
predicted_class = classifier.predict(input_data_encoded)
predicted_class = classifier.predict(input_data_encoded)
print(label_encoder[-1].inverse_transform(predicted_class)[0])
```

```
C:\Users\Admin\AppData\Local\Microsoft\WindowsApps\python3.10.exe D:/LabsPoli/AI/Lab2/LR_2_task_2_3.py
F1 score: 63.77%
```

Завдання 3. Порівняння якості класифікаторів на прикладі класифікації сортів ірисів

```
print("******shape******")
print("*******Зріз даних*******")
print(dataset.head(20))
print(dataset.describe())
print(dataset.groupby('class').size())
dataset.plot(kind='box', subplots=True, layout=(2, 2), sharex=False,
pyplot.show()
dataset.hist()
pyplot.show()
scatter matrix(dataset)
pyplot.show()
array = dataset.values
y = array[:, 4]
models = []
models.append(('LR', LogisticRegression(solver='liblinear',
models.append(('LDA', LinearDiscriminantAnalysis()))
models.append(('KNN', KNeighborsClassifier()))
models.append(('CART', DecisionTreeClassifier()))
models.append(('NB', GaussianNB()))
models.append(('SVM', SVC(gamma='auto')))
names = []
    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)
```

```
print(accuracy_score(Y_validation, predictions))
print(confusion_matrix(Y_validation, predictions))
print(classification_report(Y_validation, predictions))

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
import numpy as np

knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=1)

knn.fit(X_train, Y_train)
X_new = np.array([[5, 2.9, 1, 0.2]])
print("Форма масиву X_new: {}".format(X_new.shape))
prediction = knn.predict(X_new)
print("Прогноз: {}".format(prediction))
print("Спрогнозированная метка: {}".format(dataset['class']))

y_pred = knn.predict(X_validation)
print("Прогнози для тестового набору: \n {}".format(y_pred))

print("Правильність тестового набору: {:.2f}".format(np.mean(y_pred == Y_validation)))
```

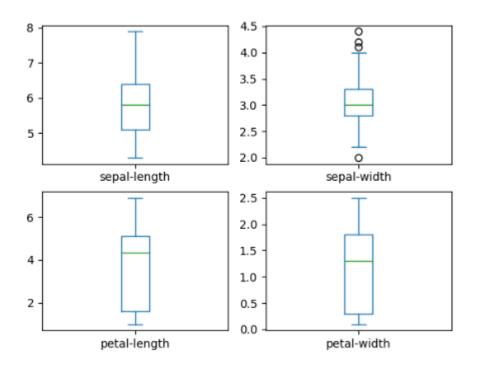
Форма масиву та зріз даних

	*******Shape******										
	(150, 5)										
***	******3piз даних******										
	sepal-length	sepal-width	petal-length	petal-width	class						
Θ	5.1	3.5	1.4	0.2	Iris-setosa						
1	4.9	3.0	1.4	0.2	Iris-setosa						
2	4.7	3.2	1.3	0.2	Iris-setosa						
3	4.6	3.1	1.5	0.2	Iris-setosa						
4	5.0	3.6	1.4	0.2	Iris-setosa						
5	5.4	3.9	1.7	0.4	Iris-setosa						
6	4.6	3.4	1.4	0.3	Iris-setosa						
7	5.0	3.4	1.5	0.2	Iris-setosa						
8	4.4	2.9	1.4	0.2	Iris-setosa						
9	4.9	3.1	1.5	0.1	Iris-setosa						
10	5.4	3.7	1.5	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						
14	5.8	4.0	1.2	0.2	Iris-setosa						
15	5.7	4.4	1.5	0.4	Iris-setosa						
16	5.4	3.9	1.3	0.4	Iris-setosa						
17	5.1	3.5	1.4	0.3	Iris-setosa						
18	5.7	3.8	1.7	0.3	Iris-setosa						
19	5.1	3.8	1.5	0.3	Iris-setosa						

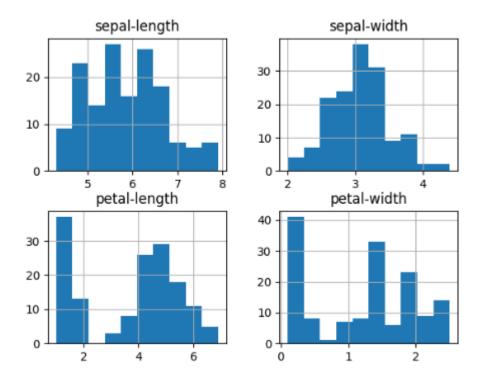
Статистичне зведення та розподіл за класом.

*******Oпис даних*****								
	sepal-length	sepal-width	petal-length	petal-width				
count	150.000000	150.000000	150.000000	150.000000				
mean	5.843333	3.054000	3.758667	1.198667				
std	0.828066	0.433594	1.764420	0.763161				
min	4.300000	2.000000	1.000000	0.100000				
25%	5.100000	2.800000	1.600000	0.300000				
50%	5.800000	3.000000	4.350000	1.300000				
75%	6.400000	3.300000	5.100000	1.800000				
max	7.900000	4.400000	6.900000	2.500000				
******Poзподіл за класом*****								
class								
Iris-setosa		50						
Iris-ve	ersicolor 5	0						
Iris-vi	rginica 5.	50						
dtype: int64								

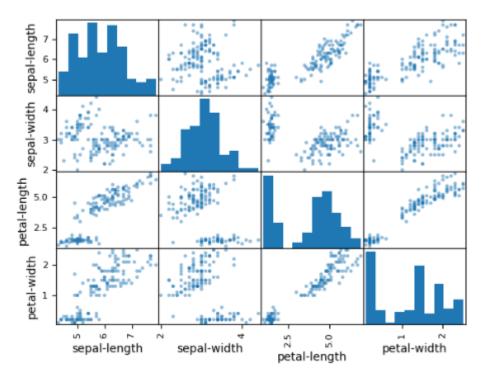
Діаграма розмаху



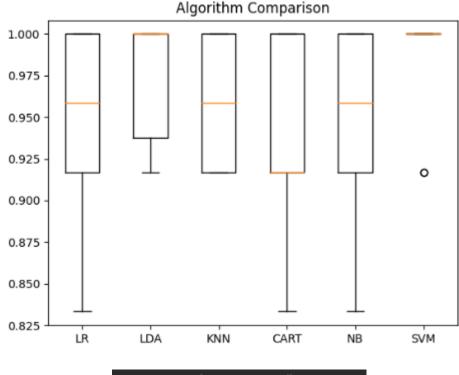
Гістограма розподілу атрибутів датасета



Матриця діаграм розсіювання



Порівняння алгоритмів



Найкращий результат має алгоритм SVM.

Мій прогноз

```
Форма масиву X_new: (1, 4)
Прогноз: ['Iris-setosa']
Спрогнозированная метка: 0 Iris-setosa
```

Квітка належить до класу Iris-setosa

Завдання 4. Класифікація даних лінійним класифікатором Ridge

```
import numpy as np
from sklearn.datasets import load_iris
from sklearn.linear_model import RidgeClassifier
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn import metrics
from sklearn.metrics import confusion_matrix
from io import BytesIO
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

iris = load_iris()
X, y = iris.data, iris.target
Xtrain, Xtest, ytrain, ytest = train_test_split(X, y, test_size=0.3, random state=0)
```

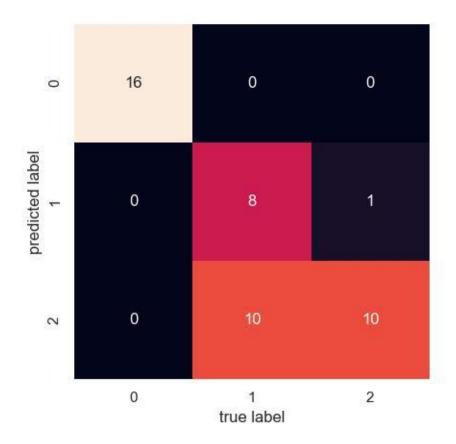
```
clf = RidgeClassifier(tol=le-2, solver="sag")
clf.fit(Xtrain, ytrain)
ypred = clf.predict(Xtest)

print('Accuracy:', np.round(metrics.accuracy_score(ytest, ypred), 4))
print('Precision:', np.round(metrics.precision_score(ytest, ypred,
average='weighted'), 4))
print('Recall:', np.round(metrics.recall_score(ytest, ypred,
average='weighted'), 4))
print('Fl Score:', np.round(metrics.fl_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('\tttClassification Report:\n',
    metrics.classification Report:\n',
    metrics.classification_report(ypred, ytest))

sns.set()

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")
# Save SVG in a fake file object.
f = BytesIO()
plt.savefig(f, format="svg")
```

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					
θ	1.00	1.00	1.00	16					
1	0.44	0.89	0.59	9					
2	0.91	0.50	0.65	20					
accuracy			0.76	45					
macro avg	0.78	0.80	0.75	45					
weighted avg	0.85	0.76	0.76	45					



Ця картинка показує, що програма прогнозує 16 із 16 класів 0, 8 з 18 класів 1 та 10 з 11 класів 2.

Посилання на Git: https://github.com/Grum74/AI

Висновок

Я, використовуючи спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Python дослідив різні методи класифікації даних та навчився їх порівнювати.