ЛАБОРАТОРНА РОБОТА № 2 ПОРІВНЯННЯ МЕТОДІВ КЛАСИФІКАЦІЇ ДАНИХ

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

Хід роботи

GitHub репозиторій: https://github.com/maxsIT/SAI

Завдання 1

Набір ознак даних:

Назва	Опис	Тип значень
age	Вік	Числове
workclass	Вид парцевлаштування	Категоріальне
fnlwgt	Клькість осіб, які мають такі ж ознаки	Числове
education	Освіта	Категоріальне
education-num	Років навчання	Числове
marital-status	Сімейне положення	Категоріальне
occupation	Професія	Категоріальне
relationship	Відносини	Категоріальне
race	Paca	Категоріальне
sex	Стать	Категоріальне
capital-gain	Приріст капіталу	Числове
capital-loss	Втрата капіталу	Числове
hours-per-week	Кількість робочих годин на тиждень	Числове
native-country	Країна походження	Категоріальне

					WATOMARCI KA FORITEVI		101 00 0	00
					ЖИТОМИРСЬКА ПОЛІТЕХН	IIKA.22.	121.22.0	00 – Jip02
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата				
Розр	0б.	Сітайло М. С.				Літ.	Арк.	Аркушів
Пере	евір.	Пулеко I. B.			Звіт з		1	15
Керіс	зник					ФІКТ Гр. ПІ-59[1]		
Н. кс	нтр.				лабораторної роботи			71-59[1]
Зав.	каф.						_	

```
Акуратність – 62.86%
Повнота - 38.24%
Точність -69.18%
F1 - 56.15%
Код програми:
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn import preprocessing
from sklearn.svm import LinearSVC
from sklearn.multiclass import OneVsOneClassifier
from sklearn.model selection import train test split, cross val score
input file = 'income data.txt'
X = []
y = []
count class1 = 0
count class2 = 0
max datapoints = 25000
with open(input file, 'r') as f:
  for line in f.readlines():
    if count class1 >= max datapoints and count class2 >= max datapoints:
      break
    if '?' in line:
      continue
    data = line[:-1].split(', ')
    income class = data[-1]
    if income class == '<=50K' and count class1 < max datapoints:
      X.append(data);
      count class1 += 1
    if income_class == '>50K' and count_class2 < max_datapoints:</pre>
      X.append(data);
      count class2 += 1
X = np.array(X)
label encoder = []
X_encoded = np.empty(X.shape)
for i, item in enumerate(X[0]):
  if item.isdigit():
    X_{encoded[:, i]} = X[:, i]
  else:
    current label encoder = preprocessing.LabelEncoder()
      Сітайло М. С.
```

Пулеко І. В.

№ докум.

Підпис

Дата

 $Ap\kappa$.

*ЖИТОМИРСЬКА ПОЛІТЕХНІКА.*22.121.22.000 – *Л*р02

```
label encoder.append(current label encoder)
    X encoded[:, i] = current label encoder.fit transform(X[:, i])
X = X encoded[:, :-1].astype(int)
y = X_encoded[:, -1].astype(int)
classifier = OneVsOneClassifier(LinearSVC(random_state=0))
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, rando
m state=5)
classifier.fit(X_train, y_train)
y_test_pred = classifier.predict(X_test)
accuracy = cross val score(classifier, X, y, scoring='accuracy', cv=3)
print("Accuracy score: " + str(round(100*accuracy.mean(), 2)) + "%")
precision = cross val score(classifier, X, y, scoring='precision', cv=3)
print("Precision score: " + str(round(100*precision.mean(), 2)) + "%")
recall = cross val score(classifier, X, y, scoring='recall', cv=3)
print("Recall score: " + str(round(100*recall.mean(), 2)) + "%")
f1 = cross val score(classifier, X, y, scoring='f1 weighted', cv=3)
print("F1 score: " + str(round(100*f1.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])
   encoder = label encoder[count]
    input data encoded[i] = int(encoder.transform([(input data[i])])[-1])
    count += 1
input data encoded = np.array(input data encoded)
predicted class = classifier.predict([input data encoded])
print(label encoder[-1].inverse transform(predicted class)[0])
```

Т'естова точка належить до класу "<=50K", що свідчить про річний дохід менше 50 тисяч в рік особи, яка відноситься до заданих ознак.

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

Завдання 2

Результати SVM класифікатора з поліноміальним ядром:

- Акуратність 58.41%
- Повнота 33.05%
- Точність –41.60%
- F1 46.50%

Результати SVM класифікатора з гаусовим ядром:

- Акуратність 78.61%
- Повнота 14.26%
- Точність –98.72%
- F1 71.95%

Результати SVM класифікатора з сигмоїдальним ядром:

- Акуратність 63.89%
- Повнота 26.48%
- Точність –27.01%
- F1 63.77%

Завдання 3

```
from sklearn.datasets import load_iris

iris_dataset = load_iris()

print("Ключі iris_dataset: \n{}".format(iris_dataset.keys()))

print(iris_dataset['DESCR'][:193] + "\n...")

print("Назви відповідей: {}".format(iris_dataset['target_names']))

print("Назва ознак: \n{}".format(iris_dataset['feature_names']))

print("Тип масиву data: {}".format(type(iris_dataset['data'])))

print("Форма масиву data: {}".format(iris_dataset['data'].shape))

print("Перші 5 прикладів: {}".format(iris_dataset['data'][0:5]))

print("Тип масиву target: {}".format(type(iris_dataset['target'])))

print("Відповіді:\n{}".format(iris_dataset['target']))
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
Ключі iris_dataset:
dict_keys(['data', 'target', 'frame', 'target_names', 'DESCR', 'feature_names', 'filename', 'data_module'])
.. _iris_dataset:
Iris plants dataset
**Data Set Characteristics:**
   :Number of Instances: 150 (50 in each of three classes)
  :Number of Attributes: 4 numeric, pre
Назви відповідей: ['setosa' 'versicolor' 'virginica']
Назва ознак:
['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)', 'petal length (cm)', 'petal width (cm)']
Тип масиву data: <class 'numpy.ndarray'>
Форма масиву data: (150, 4)
Перші 5 прикладів: [[5.1 3.5 1.4 0.2]
[4.9 3. 1.4 0.2]
[4.7 3.2 1.3 0.2]
[4.6 3.1 1.5 0.2]
[5. 3.6 1.4 0.2]]
Тип масиву target: <class 'numpy.ndarray'>
Відповіді:
2 2]
```

Рис. 1.1. Результат виведення інформації про структуру даних

Одновимірні графіки, діаграма розмаху та мтариця розсіювання наведені на рисунках 1.2-1.4 відповідно.

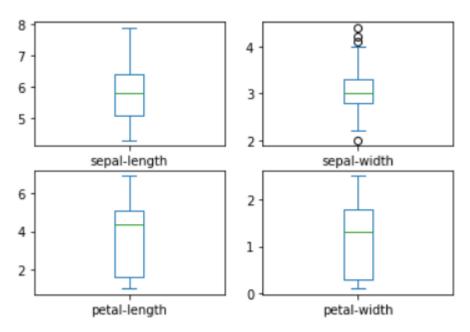


Рис. 1.2. Одновимірні графіки характеристик

			Сітайло М. С.			
			Пулеко I. B.			ЖИТОМИРСЬКА ПОЛІТЕХНІКА.22.121.22.000 – Лр02
7	21111	Anĸ	No dorvu	Підпис	Пата	

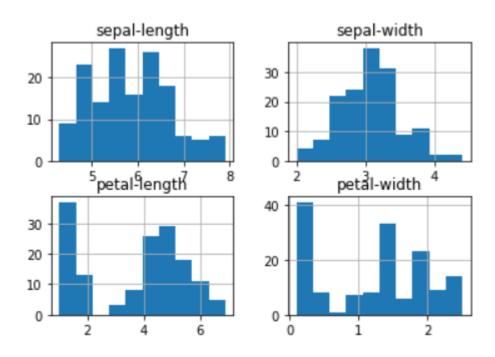


Рис. 1.3. Діаграма розмаху атибутів

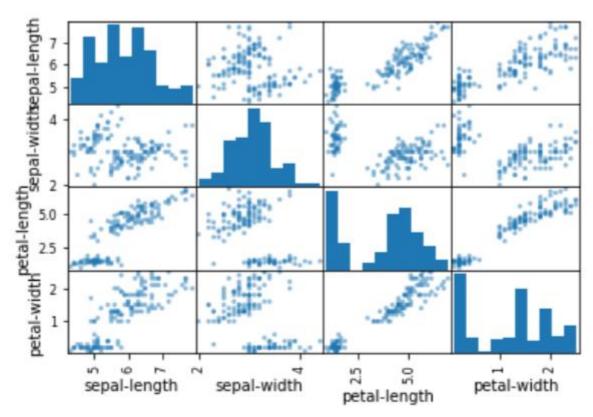


Рис. 1.4. Матриця розсіювання

		Сітаило М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

Код програми:

```
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.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.discriminant analysis import LinearDiscriminantAnalysis
from sklearn.naive bayes import GaussianNB
from sklearn.svm import SVC
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)
dataset.plot(kind='box', subplots=True, layout=(2,2), sharex=False,
sharey=False)
pyplot.show()
dataset.hist()
scatter matrix(dataset)
pyplot.show()
```

Графік порівняння класифікаторів наведений на рисунку 1.5. На отриманих даних був обраних класифікатор SVM, так як вын показав найвищу якість й найнижчу варіацію результатів 10-кратної крос-валідації.

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

LR: 0.941667 (0.065085) LDA: 0.975000 (0.038188) KNN: 0.958333 (0.041667) CART: 0.958333 (0.041667) NB: 0.950000 (0.055277) SVM: 0.983333 (0.033333)

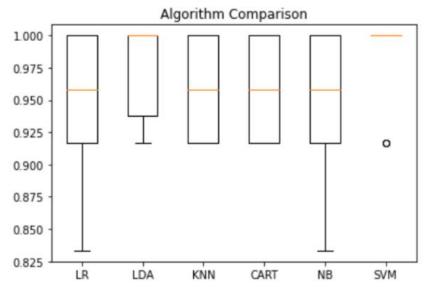


Рис. 1.5. Порівняння якості класифікаторів

Після навчання обраного класифікатора було проведено його аналіз (рис.

1.6)

```
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.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.discriminant analysis import LinearDiscriminantAnalysis
from sklearn.naive bayes import GaussianNB
from sklearn.svm import SVC
import numpy as np
url = "https://raw.githubusercontent.com/jbrownlee/Datasets/master/iris.csv"
names = ['sepal-length', 'sepal-width', 'petal-length', 'petal-
width', 'class']
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
dataset = read csv(url, names=names)
print(dataset.shape)
print(dataset.head(20))
print(dataset.describe())
print(dataset.groupby('class').size())
da-
ta-
set.plot(kind='box', subplots=True, layout=(2,2), sharex=False, sharey=False)
pyplot.show()
dataset.hist()
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, test_siz
e=0.2, random state=1)
models = []
mod-
els.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 = []
for name, model in models:
 kfold = StratifiedKFold(n splits=10, random state=1, shuffle=True)
  cv results = cross val score(model, X train, y train, cv=kfold, scoring='acc
uracy')
  results.append(cv results)
  names.append(name)
  print('%s: %f (%f)' % (name, cv results.mean(), cv results.std()))
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)
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
print(accuracy score(y validation, predictions))
print(confusion matrix(y validation, predictions))
print(classification_report(y_validation, predictions))
X \text{ new} = \text{np.array}([[5, 2.9, 1, 0.2]])
print("Форма массива X_new: {}".format(X_new.shape))
prediction = model.predict(X new)
print("Прогноз: {}".format(prediction))
print("Спрогнозована мітка: {}".format(prediction[0]))
           LR: 0.941667 (0.065085)
               LDA: 0.975000 (0.038188)
               KNN: 0.958333 (0.041667)
               CART: 0.950000 (0.055277)
               NB: 0.950000 (0.055277)
               SVM: 0.983333 (0.033333)
                                  Algorithm Comparison
                1.000
                0.975
                0.950
                0.925
                0.900
                0.875
                0.850
                0.825
                        LR
                               LDA
                                      KNN
                                             CART
                                                     NB
                                                           SVM
               0.966666666666666
               [[11 0 0]
                [ 0 12 1]
                [0 0 6]]
                                precision recall f1-score
                                                                support
                                               1.00
                   Iris-setosa
                                     1.00
                                                         1.00
                                                                     11
               Iris-versicolor
                                     1.00
                                               0.92
                                                         0.96
                                                                     13
                Iris-virginica
                                     0.86
                                               1.00
                                                         0.92
                                                         0.97
                                                                     30
                      accuracy
                                     0.95
                                             0.97
                                                         0.96
                                                                     30
                     macro avg
                  weighted avg
                                     0.97
                                              0.97
                                                         0.97
                                                                     30
               Форма массива X_new: (1, 4)
               Прогноз: ['Iris-setosa']
               Спрогнозована мітка: Iris-setosa
```

Рис. 1.6. Результат виконання програми

I			Сітайло М. С.				Арк.
			Пулеко I. B.			ЖИТОМИРСЬКА ПОЛІТЕХНІКА.22.121.22.000 — Лр02	10
ľ	Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Лата		10

Завдання 4

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn import preprocessing
from sklearn.svm import LinearSVC
from sklearn.multiclass import OneVsOneClassifier
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.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.discriminant analysis import LinearDiscriminantAnalysis
from sklearn.naive bayes import GaussianNB
from sklearn.svm import SVC
import numpy as np
input file = 'income data.txt'
X = []
y = []
count class1 = 0
count class2 = 0
max datapoints = 25000
with open(input file, 'r') as f:
  for line in f.readlines():
    if count_class1 >= max_datapoints and count class2 >= max datapoints:
     break
    if '?' in line:
      continue
    data = line[:-1].split(', ')
    income class = data[-1]
    if income class == '<=50K' and count class1 < max datapoints:
      X.append(data);
      count class1 += 1
    if income class == '>50K' and count class2 < max datapoints:
      X.append(data);
      count class2 += 1
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
X = np.array(X)
label encoder = []
X encoded = np.empty(X.shape)
for i, item in enumerate(X[0]):
  if item.isdigit():
    X = ncoded[:, i] = X[:, i]
  else:
    current label encoder = preprocessing.LabelEncoder()
    label_encoder.append(current_label_encoder)
    X_encoded[:, i] = current_label_encoder.fit_transform(X[:, i])
X = X encoded[:, :-1].astype(int)
y = X_encoded[:, -1].astype(int)
X train, X test, y train, y test = train test split(X, y, test size=0.2, rando
m state=5)
models = []
mod-
els.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', max iter=10000)))
results = []
names = []
for name, model in models:
  kfold = StratifiedKFold(n splits=10, random state=1, shuffle=True)
  cv results = cross val score(model, X train, y train, cv=kfold, scoring='acc
uracy')
 results.append(cv results)
  names.append(name)
  print('%s: %f (%f)' % (name, cv results.mean(), cv results.std()))
pyplot.boxplot(results, labels=names)
pyplot.title('Algorithm Comparison')
pyplot.show()
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
31111	4nv	No dorvu	Підпис	Пата

. LR: 0.792490 (0.006392) LDA: 0.811637 (0.005701) KNN: 0.767748 (0.003026) CART: 0.807742 (0.007963) NB: 0.789133 (0.006934)

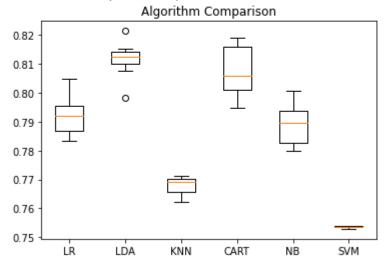


Рис. 1.7. Результат виконання програми

Завдання 5

```
import numpy as np
from sklearn.datasets import load iris
from sklearn.linear model import RidgeClassifier
from sklearn import metrics
from sklearn.metrics import confusion matrix
from io import BytesIO
import seaborn as sns; sns.set()
import matplotlib.pyplot as plt
iris = load iris()
X, y = iris.data, iris.target
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.3, ran
dom state = 0)
clf = RidgeClassifier(tol = 1e-2, solver = "sag")
clf.fit(X train, y train)
y pred = clf.predict(X test)
print('Accuracy:', np.round(metrics.accuracy_score(y_test,y_pred),4))
print('Precision:', np.round(metrics.precision_score(y_test, y_pred, average =
 'weighted'),4))
print('Recall:', np.round(metrics.recall_score(y_test, y_pred, average = 'weig
hted'),4))
print('F1 Score:', np.round(metrics.f1 score(y test, y pred, average = 'weight
ed'),4))
```

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
print('Cohen Kappa Score:', np.round(metrics.cohen_kappa_score(y_test, y_pred)
,4))
print('Matthews Corrcoef:', np.round(metrics.matthews_corrcoef(y_test, y_pred)
,4))
print('\t\tClassification Report:\n', metrics.classification_report(y_pred, y_test))

mat = confusion_matrix(y_test, y_pred)
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")
```

Результат виконання:

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	
0	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	

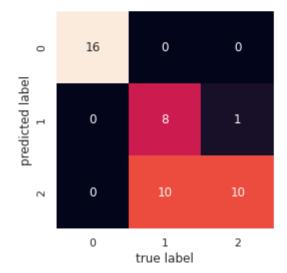


Рис. 1.8. Результат виконання програми з класифікатором Ridge

		Сітайло М. С.			
		Пулеко I. B.			ЖИТОМИРСЬКА ПОЛІТЕХНІКА.22.121.22.000 – Лр02
Змн	Апк	№ докум	Підпис	Лата	

Класифікатор має наступні параметри:

- tol точність класифікації
- solver алгоритм, який виконує класифікацію

На зображені Confusion.jpg наведені результати класифікації. На вертикалькій шкалі відкладені наявні класи ірису в числовій репрезентації, а на горизонтальній передбаченя класи ірису. Цифра на перетині — кількість результатів системи при справжньому і передбаченому класі.

Коефіцієнт кореляції Метьюза — коефіцієнт, який на основі матриці помилок вираховує коефіцієнт від -1 до 1, де 1 — є результатом ідеальної класифікації, а 0 — рівень випадкового вибору.

$$\mathrm{MCC} = \frac{\mathit{TP} \times \mathit{TN} - \mathit{FP} \times \mathit{FN}}{\sqrt{(\mathit{TP} + \mathit{FP})(\mathit{TP} + \mathit{FN})(\mathit{TN} + \mathit{FP})(\mathit{TN} + \mathit{FN})}}$$

Коефіцієнт Коена Каппа — коефіцієнт, якй також за основу бере матрицю помилок, але замість загальної якості, звертає увагу на нерівноцінне розподілення класів.

Висновки: на даній лабораторній роботі я дослідив різні методи класифікації даних та навчився їх порівнювати, використовуючи спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Python.

		Сітайло М. С.		
		Пулеко I. B.		
21111	Ance	No domin	Підпис	Пата