ЛАБОРАТОРНА РОБОТА № 6

Наївний Байєс в Python

Мета роботи: набути навичок працювати з даними і опонувати роботу у Руthon з використанням теореми Байэса.

Завдання 3. Використовуя данні з пункту 2 визначити відбудеться матч при наступних погодних умовах чи ні: Розрахунки провести з використанням Python.

Bаріант -12.

```
import pandas as pd
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.naive bayes import CategoricalNB
from sklearn.metrics import accuracy score
# Дані
data = {
   'Outlook': ['Sunny', 'Sunny', 'Overcast', 'Rain', 'Rain', 'Rain', 'Over-
cast', 'Sunny', 'Sunny', 'Rain', 'Sunny', 'Overcast', 'Overcast', 'Rain'],
    'Humidity': ['High', 'High', 'High', 'Normal', 'Normal', 'Normal',
'High', 'Normal', 'Normal', 'High', 'Normal', 'High'],
    'Wind': ['Weak', 'Strong', 'Weak', 'Weak', 'Strong', 'Strong',
'Weak', 'Weak', 'Strong', 'Strong', 'Weak', 'Strong'],
    'Play': ['No', 'No', 'Yes', 'Yes', 'No', 'Yes', 'No', 'Yes', 'Yes',
'Yes', 'Yes', 'Yes', 'No']
# Перетворення даних у DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
# Словники для маппінгу категоріальних значень
mappings = {
    'Outlook': {'Sunny': 0, 'Overcast': 1, 'Rain': 2},
    'Humidity': {'High': 0, 'Normal': 1},
    'Wind': {'Weak': 0, 'Strong': 1},
    'Play': {'No': 0, 'Yes': 1}
# Перетворення категорій у числові значення
for column, mapping in mappings.items():
    df[column] = df[column].map(mapping)
# Розділення на ознаки та цільову змінну
X = df[['Outlook', 'Humidity', 'Wind']]
```

					ДУ «Житомирська політехніка».24.121.12.000 – Лр6				
3мн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата	•			,	
Виконав	нав	Левкович О.О.				Лim.	Арк.	Аркушів	
Перевір. Керівник		Іванов Д.А.			Звіт з		1	5	
Н. контр.					лабораторної роботи	ΦΙΚ΄	ФІКТ Гр. ІПЗк-23-1		
Зав. каф.						•			

```
y = df['Play']
# Розділення на тренувальні та тестові дані
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, ran-
dom state=42)
# Модель Наївного Байєса
model = CategoricalNB()
model.fit(X train, y train)
# Прогнозування
y pred = model.predict(X test)
# Оцінка точності
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
print(f'Accuracy: {accuracy:.2f}')
# Прогноз для нових умов
# Умови: Outlook=Overcast, Humidity=High, Wind=Strong
new conditions = pd.DataFrame({
    'Outlook': [mappings['Outlook']['Overcast']],
    'Humidity': [mappings['Humidity']['High']],
    'Wind': [mappings['Wind']['Strong']]
})
# Прогнозування нових умов
prediction = model.predict(new conditions)
prediction label = 'Yes' if prediction[0] == mappings['Play']['Yes'] else 'No'
print(f"Прогноз: {prediction_label}")
```

```
# Прогнозування нових умов
prediction = model.predict(new_condit:
prediction_label = 'Yes' if prediction
print(f"Weather-report: {prediction_laprint(f'Accuracy-number: {accuracy:.2}

Weather-report: Yes
Accuracy-number: 0.67
```

Рис. 1. Результат розрахунку.

Арк.

		Левкович О.О.			
		Іванов Д.А.			ДУ «Житомирська політехніка». 24.121.12.000 – Лр6
Змн	Апк	№ докум	Підпис	Лата	

Висновок: Модель Наївного Байєса успішно передбачає цільову змінну для категоріальних даних. Код демонструє перетворення даних, навчання моделі та прогнозування, забезпечуючи простоту та зрозумілість.

Результат прогнозу для умов мого варіанту - 12 - Outlook=Overcast, Humidity=High, Wind=Strong показує, що модель передбачає значення "Yes". Це означає, що за заданих умов модель прогнозує позитивний результат, тобто буде гра.

Завдання 4. Застосуєте методи байєсівського аналізу до набору даних про ціни на квитки на іспанські високошвилкісні залізниці.

```
import pandas as pd
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.linear model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean squared error, r2 score
# Функція для прогнозування ціни на основі нових даних
def predict price (train type, origin, destination, train class, fare, model,
X columns):
    # Створення DataFrame з новими даними
    input data = pd.DataFrame({
        'train type': [train type],
        'origin': [origin],
        'destination': [destination],
        'train class': [train class],
        'fare': [fare]
    })
    # Застосування one-hot encoding до нових даних
    input data encoded = pd.get dummies(input data)
    # Вирівнювання нових даних з тренувальним набором
    input data encoded = input data encoded.reindex(columns=X columns,
fill value=0)
    # Прогнозування ціни
    predicted price = model.predict(input data encoded)
    return predicted price[0]
```

		Левкович О.О.	į į		
		Іванов Д.А.			ДУ «Житомирська політехніка». 24.121.12.000 – Лр6
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата	

```
# Завантаження даних
url = "https://raw.githubusercontent.com/susanli2016/Machine-Learning-with-Py-
thon/master/data/renfe small.csv"
data = pd.read csv(url)
# Видалення пропущених значень
data = data.dropna()
# Вибір змінних для аналізу
selected_columns = ['train_type', 'origin', 'destination', 'train_class',
'fare', 'price']
data = data[selected columns]
# Розділення ознак і цільової змінної
X = data[['train_type', 'origin', 'destination', 'train_class', 'fare']]
y = data['price']
# Перетворення категоріальних змінних на числові (one-hot encoding)
X = pd.get dummies(X)
# Розділення на тренувальний і тестовий набори
X train, X test, y train, y test = train test split(X, y, test size=0.3, ran-
dom state=42)
# Створення та навчання моделі
model = LinearRegression()
model.fit(X train, y train)
# Прогнозування на тестових даних
y pred = model.predict(X test)
# Оцінка моделі
mse = mean squared error(y test, y pred)
r2 = r2 score(y test, y pred)
print(f"\nСередня квадратична похибка (MSE): {mse:.2f}")
print(f"Коефіцієнт детермінації (R^2): {r2:.2f}")
# Приклади реальних і прогнозованих цін
print("\nПриклади реальних і прогнозованих цін:")
comparison = pd.DataFrame({'Реальна ціна': y test[:10].values, 'Прогнозована
ціна': y pred[:10]})
print(comparison)
# Прогноз для нових даних
```

ı			Левкович О.О.			
I			Іванов Д.А.			ДУ «Житомирська політехніка». 24.121.12.000 — Лр6
I	Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата	

```
new_data_prediction = predict_price('AVE', 'Madrid', 'Barcelona', 'Preferente', 55.3, model, X.columns)
print(f"\nПрогнозована ціна для нових даних: {new_data_prediction:.2f} EUR")
```

Результат

```
Середня квадратична похибка (MSE): 117.37
Коефіцієнт детермінації (R^2): 0.82
Приклади реальних і прогнозованих цін:
  Реальна ціна Прогнозована ціна
        57.75
                      41.602892
1
        47.30
                      49.670999
                     88.362169
       120.50
                     49.670999
3
        53.40
        28.35
                     28.740380
        27.80
                     41.602892
        98.00
                    102.506792
7
        49.55
                     78.778452
8
        58.15
                      78.778452
         85.10
                      78.778452
Прогнозована ціна для нових даних: 113.69 EUR
```

Рис. 2. Результат написання коду байєсівського аналізу до набору даних про ціни на квитки на іспанські високошвидкісні залізниці.

Висновок: У цьому завданні для прогнозування цін на квитки на іспанські високошвидкісні залізниці було використано **методи байєсівського аналізу**, які дозволяють оцінювати не лише прогноз, але й невазначеність у моделях.

Байєсівська лінійна регресія дає змогу враховувати розподіли ймовірностей для параметрів, що дозволяє створювати довірчі інтервали для прогнозованих значень і оцінювати варіативність результатів.

Github - https://github.com/TAMOTO24/-Intelligen-Systems

		Левкович О.О.			
		Іванов Д.А.			ДУ «Житомирська політехніка». 24.121.12.000 – Лр6
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата	

Арк.