ЛАБОРАТОРНА РОБОТА № 6

Наївний Байєс в Python

Mema: використовуючи спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Руthоп дослідити методи ансамблів у машинному навчанні.

Варіант 1

Хід роботи:

Завдання 2. Ретельно розібрати приклад: прогнозування з використанням теореми Байєса.

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

					ДУ «Житомирська політехніка».24.121.01.000 – Лр6			.000 — Лр6
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата				
Розроб.		Барабаш В.В.			Звіт з	Лim.	Арк.	Аркушів
Перевір.		Черняк І.О.					1	4
Керівник								
Н. контр.					лабораторної роботи	ФІКТ Гр. ІПЗ-21-3		
Зав. каф.								

```
play count = Counter([row["Play"] for row in data])
outlook count = Counter([(row["Outlook"], row["Play"]) for row in data])
humidity count = Counter([(row["Humidity"], row["Play"]) for row in data])
wind count = Counter([(row["Wind"], row["Play"]) for row in data])
total play yes = play count["Yes"] / len(data)
total play no = play count["No"] / len(data)
p outlook yes = outlook count[("Overcast", "Yes")] / play count["Yes"]
p outlook no = outlook count[("Overcast", "No")] / play count["No"]
p humidity yes = humidity count[("High", "Yes")] / play count["Yes"]
p humidity no = humidity count[("High", "No")] / play count["No"]
p wind yes = wind count[("Weak", "Yes")] / play count["Yes"]
p wind no = wind count[("Weak", "No")] / play count["No"]
p yes = p outlook yes * p humidity yes * p wind yes * total play yes
p no = p outlook no * p humidity no * p wind no * total play no
p yes normalized = p yes / (p_yes + p_no)
p no normalized = p no / (p yes + p no)
print(f"Ймовірність, що матч відбудеться (Yes): {p yes normalized:.2f}")
print(f"Ймовірність, що матч не відбудеться (No): {p no normalized:.2f}")
```

```
→ Ймовірність, що матч відбудеться (Yes): 1.00

Ймовірність, що матч не відбудеться (No): 0.00
```

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

```
import pandas as pd
from itertools import product

data_url = "https://raw.githubusercontent.com/susanli2016/Machine-Learning-
with-Python/master/data/renfe_small.csv"
data = pd.read_csv(data_url)

columns_of_interest = ["price", "train_type", "origin", "destination",
"train_class"]
data_cleaned = data[columns_of_interest].dropna()

price_labels = ["low", "medium", "high"]
```

		Барабаш В.В.		
		Черняк І.О.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
data cleaned["price category"] = pd.cut(data cleaned["price"], bins=3,
labels=price labels)
def count occurrences (dataframe, group by cols):
    grouped = dataframe.groupby(group by cols).size()
    return grouped.to dict()
train type frequencies = count occurrences (data cleaned, ["train type",
"price category"])
origin frequencies = count occurrences(data cleaned, ["origin",
"price category"])
destination frequencies = count occurrences(data cleaned, ["destination",
"price category"])
class frequencies = count occurrences(data cleaned, ["train class",
"price category"])
price category counts =
data cleaned["price category"].value counts().to dict()
def conditional_probability(category, feature value, frequency table,
total counts):
    if total counts.get(category, 0) == 0:
    return frequency table.get((feature value, category), 0) /
total counts[category]
selected train type = "AVE"
selected origin = "SEVILLA"
selected destination = "MADRID"
selected class = "Preferente"
def calculate probabilities(dataset, train type, origin, destination,
train class):
    total records = len(dataset)
    probabilities = {}
    for category in price category counts.keys():
       p train type = conditional probability(
            category, train type, train type frequencies,
price category counts
        p origin = conditional probability(
           category, origin, origin frequencies, price category counts
        p destination = conditional probability(
            category, destination, destination frequencies,
price category counts
        p class = conditional probability(
            category, train class, class frequencies, price category counts
```

		Барабаш В.В.		
		Черняк І.О.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
prior prob = price category counts[category] / total records
       probabilities[category] = p train type * p origin * p destination *
p class * prior prob
    total prob = sum(probabilities.values())
    if total prob > 0:
        probabilities = {k: v / total prob for k, v in probabilities.items()}
    return probabilities
resulting probabilities = calculate probabilities(
    data cleaned, selected train type, selected origin, selected destination,
selected class
formatted result = {cat: f"{prob:.2f}" for cat, prob in
resulting probabilities.items() }
print(
    f"Ймовірності для цінових категорій за параметрами "
    f"({selected train type}, {selected class}, {selected origin},
{selected destination}):"
print(formatted result)
```

```
Ймовірності для цінових категорій за параметрами (AVE, Preferente, SEVILLA, MADRID):
{'low': '0.92', 'medium': '0.08', 'high': '0.00'}
```

Посилання на Github:

https://github.com/Vladislaw2533/SHI_Barabash_Vlad_IPZ_21_3

Висновки: використав спеціалізовані бібліотеки та мову програмування Руthon, та дослідив методи ансамблів у машинному навчанні.

		Барабаш В.В.		
		Черняк І.О.		
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата