Министерство образования Республики Беларусь Учреждение образования «Брестский Государственный технический университет» Кафедра ИИТ

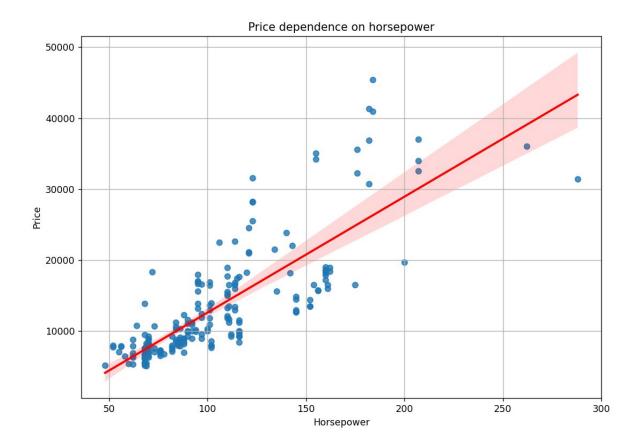
Лабораторная работа №2
По дисциплине «Основы машинного обучения»
Тема: «Линейные модели
для задач регрессии и классификации»

Выполнил: Студент 3 курса Группы АС-65 Хвисюк К. Г. Проверил: Крощенко А. А. **Цель:** изучить применение линейной и логистической регрессии для решения практических задач. Научиться обучать модели, оценивать их качество с помощью соответствующих метрик и интерпретировать результаты.

Вариант 9

- Регрессия (Прогнозирование цены автомобиля)
 - 1. Car Price Prediction
 - 2. Предсказать цену автомобиля (price)
 - 3. Задания:
 - загрузите данные. Выберите 5-6 (например, horsepower, citympg, enginesize);
 - обучите модель линейной регрессии;
 - рассчитайте R2 и MAE;
 - визуализируйте зависимость price от horsepower с линией регрессии.

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.metrics import r2_score, mean_absolute_error
df = pd.read_csv("CarPrice_Assignment.csv")
features = ['horsepower', 'citympg', 'enginesize', 'curbweight', 'carwidth',
'carlength']
X = df[features]
y = df['price']
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)
y_pred = model.predict(X_test)
r2 = r2_score(y_test, y_pred)
mae = mean_absolute_error(y_test, y_pred)
print(f"R^2: {r2:.3f}")
print(f"MAE: {mae:.2f}")
plt.figure(figsize=(10, 7))
sns.regplot(x=df['horsepower'], y=df['price'], line_kws={"color": "red"})
plt.title("Price dependence on horsepower")
plt.xlabel("Horsepower")
plt.ylabel("Price")
plt.grid(True)
plt.show()
```



• Классификация (Детекция мошеннических транзакций)

- 1. Credit Card Fraud Detection
- 2. Определить, является ли транзакция мошеннической (Class = 1)
- 3. Задания:
 - загрузите данные. Обратите внимание на сильный дисбаланс классов:
 - обучите модель логистической регрессии;
 - рассчитайте Accuracy, Precision и Recall. Объясните, почему Ассигасу в данном случае не является показательной метрикой;
 - постройте матрицу ошибок.

```
import pandas as pd
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score,
confusion_matrix
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

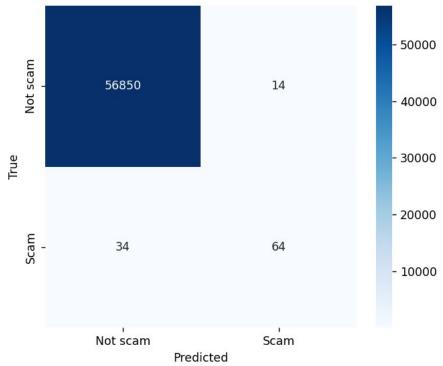
df = pd.read_csv("creditcard.csv")

X = df.drop(columns=['Class'])
y = df['Class']
```

```
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42, stratify=y)
model = LogisticRegression(max_iter=12345)
model.fit(X_train, y_train)
y_pred = model.predict(X_test)
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
precision = precision_score(y_test, y_pred)
recall = recall_score(y_test, y_pred)
print(f"Accuracy: {accuracy:.3f}")
print(f"Precision: {precision:.3f}")
print(f"Recall: {recall:.3f}")
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred)
plt.figure(figsize=(6, 5))
sns.heatmap(cm, annot=True, fmt='d', cmap='Blues', xticklabels=["Not scam",
"Scam"], yticklabels=["Not scam", "Scam"])
plt.xlabel("Predicted")
plt.ylabel("True")
plt.show()
```

Accuracy: 0.999 Precision: 0.821 Recall: 0.653

Accuracy не является показательной метрикой при дисбалансе классов, так как большинство транзакций - не мошеннические. Модель может просто предсказывать '0' и получать высокий Accuracy.



Вывод: изучили применение линейной и логистической регрессии для решения практических задач. Научились обучать модели, оценивать их качество с помощью соответствующих метрик и интерпретировать

результаты.