

## Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

# «Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»

Курс «Технологии машинного обучения» Отчёт по рубежному контролю №1 «Технологии разведочного анализа и обработки данных.» Вариант № 2

Выполнила:

студентка группы ИУ5-62Б Вешторт Е.С.

Дата:

13.04.2025

Подпись:

Гапанюк Ю.Е.

Дата:

Подпись:

### РК1, вариант 2, Вешторт Ева, ИУ5-62Б

#### Задание:

Для заданного набора данных проведите корреляционный анализ. В случае наличия пропусков в данных удалите строки или колонки, содержащие пропуски. Сделайте выводы о возможности построения моделей машинного обучения и о возможном вкладе признаков в модель.

Набор данных: load\_wine

Для произвольной колонки данных построить гистограмму.

```
In [1]: from sklearn.datasets import load_wine
   import pandas as pd
   import seaborn as sns
   import matplotlib.pyplot as plt
```

Загрузка данных

```
In [2]: data = load_wine()
    df = pd.DataFrame(data.data, columns=data.feature_names)
    df['target'] = data.target
```

Проверка наличия пропусков

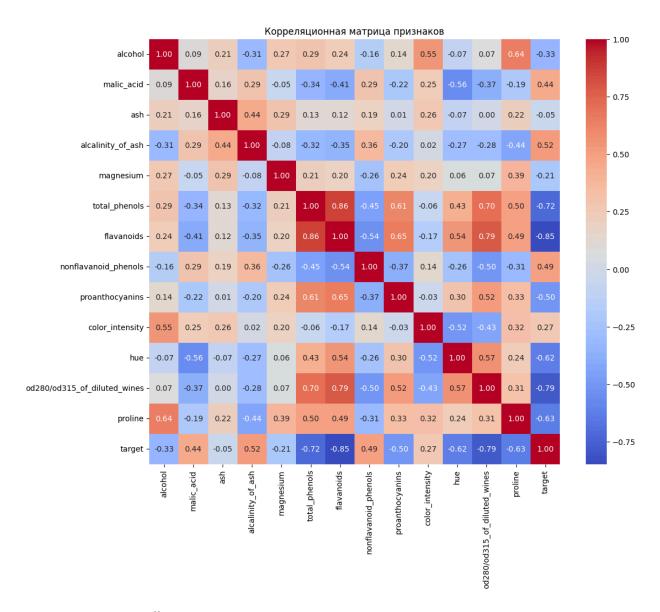
```
In [3]: df.isnull().sum()
                                         0
Out[3]: alcohol
                                         0
        malic_acid
        alcalinity_of_ash
                                         0
        magnesium
                                         0
        total_phenols
                                         0
        flavanoids
                                         0
        nonflavanoid_phenols
                                         0
        proanthocyanins
                                         0
        color_intensity
                                         0
                                         0
        od280/od315_of_diluted_wines
                                         0
        proline
                                         0
                                         0
        target
         dtype: int64
```

Данные не содержат пропусков

Построение корреляционной матрицы

```
In [4]: corr_matrix = df.corr(numeric_only=True)

plt.figure(figsize=(12, 10))
sns.heatmap(corr_matrix, annot=True, fmt='.2f', cmap='coolwarm')
plt.title('Корреляционная матрица признаков')
plt.show()
```



#### Анализ корреляций

- Целевая переменная имеет сильную отрицательную корреляцию с признаками flavonoids, od280/od315\_of\_diluted\_wines и total\_phenols, среднюю отрицательную корреляцию с признаками proline, hue и proanthocyanins, а также среднюю положительную корреляцию с признаками alcalinity\_of\_ash и nonflavanoid\_phenols.
- Признаки flavonoids, od280/od315\_of\_diluted\_wines и total\_phenols имеют сильную положительную корреляцию между собой, а также среднюю положительную корреляцию с признаками proline, hue и proanthocyanins.

#### Вывод

- Корреляции между признаками и целевой переменной позволяют ожидать хорошую точность от классификационных моделей.
- Самый высокий вклад в модель будут вносить признаки flavonoids, od280/od315\_of\_diluted\_wines и total\_phenols, средний proline, hue, proanthocyanin, alcalinity\_of\_ash и nonflavanoid\_phenols, влияние остальных признаков будет меньше.
- Некоторые признаки можно отбросить или использовать для снижения размерности.

```
In [5]: plt.figure(figsize=(8, 5))
    plt.hist(df['alcohol'], bins=20, color='skyblue', edgecolor='black')
    plt.title('Гистограмма признака "alcohol"')
    plt.xlabel('Значение')
    plt.ylabel('Частота')
    plt.grid(True)
    plt.show()
```

