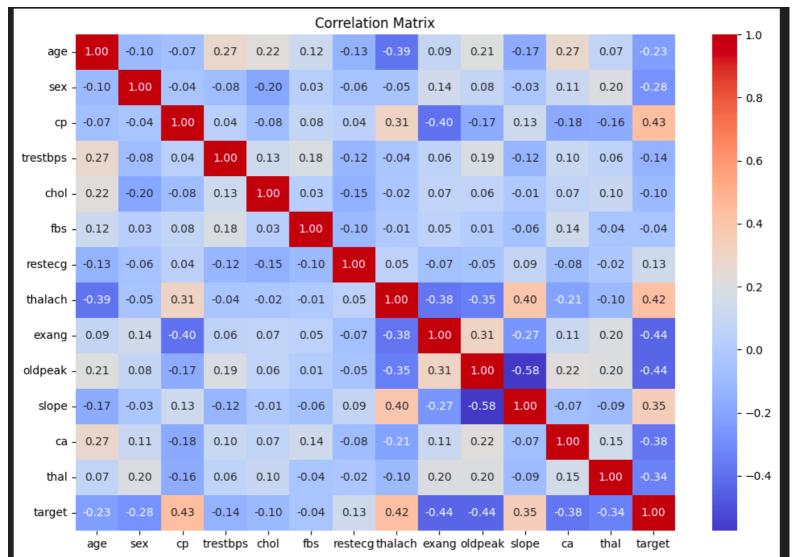
```
data = pd.read_csv('heart.csv')
       print(data.head())
       print(data.info())
[1] 			 25.2s
                                                                                                                                                       Python
       age sex cp trestbps chol fbs restecg thalach examg oldpeak slope \ 52 1 0 125 212 0 150
                 0
                         140
                               203
                                              0
                                                                     3.1
                                                                             0
                 0
                         145
                                     0
                                                                     2.6
                                                                             0
        70
                               174
                 0
                         148
                                      0
                                                     161
                                                              0
                                                                    0.0
        62
              0
                  0
                         138
                               294
                                                     106
                                                              0
                                                                     1.9
           thal target
    4
                     0
    <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
    RangeIndex: 1025 entries, 0 to 1024
    Data columns (total 14 columns):
                  Non-Null Count Dtype
     # Column
     0 age
                  1025 non-null int64
                   1025 non-null
                                 int64
                   1025 non-null int64
         trestbps 1025 non-null
                                 int64
                  1025 non-null
                                 int64
     4 chol
         fbs
                  1025 non-null
                                 int64
        restecg 1025 non-null int64
     13 target 1025 non-null int64
    dtypes: float64(1), int64(13)
                                                                                                                   dtypes: float64(1), int64(13)
     memory usage: 112.2 KB
     None
     Output is truncated. View as a <u>scrollable element</u> or open in a <u>text editor</u>. Adjust cell output <u>settings</u>...
        corr_matrix = data.corr(numeric_only=True)
        plt.figure(figsize=(12, 8))
        sns.heatmap(corr_matrix, annot=True, cmap='coolwarm', fmt=".2f")
        plt.title('Correlation Matrix')
        plt.show()
                                                                                                                                                       Python
```



Наблюдения:

Наибольшая положительная корреляция с целевой переменной target:

ср (тип боли в груди): 0.43

thalach (максимальный пульс): 0.42

slope (наклон сегмента ST при нагрузке): 0.35

Наибольшая отрицательная корреляция с target:

exang (стенокардия при нагрузке): -0.44 Стенокардия при нагрузке обратно коррелирует — требует проверки кодировки!

oldpeak (депрессия ST при нагрузке): -0.43 Депрессия ST должна быть положительно связана — возможна ошибка в данных.

са (количество основных сосудов): -0.39 отрицательная связь нелогична.

Выводы:

Данные подходят для построения моделей машинного обучения (нет пропусков, есть корреляции между признаками и целевой переменной).

Hauболее значимые признаки для прогнозирования сердечных заболеваний: cp, thalach, exang, oldpeak, ca.

Проверка гипотезы об инверсии:

Проблемные признаки: exang (стенокардия при нагрузке):

Ожидалось: exang=1 (есть боль) → выше риск (target=1).

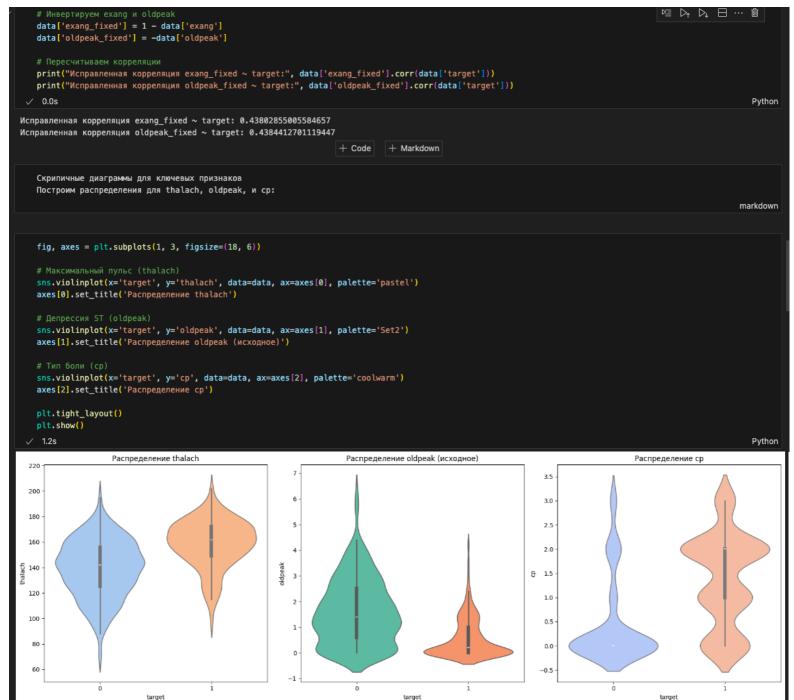
Реальность: обратная корреляция (-0.44).

Решение: Проверить описание датасета. Возможно, кодировка инвертирована.

oldpeak (депрессия ST):

Медицински: чем выше oldpeak, тем выше риск.

В данных: корреляция -0.43 — критическая ошибка.



Пригодность данных для моделирования Данные полностью готовы для построения моделей машинного обучения, так как:

Нет пропущенных значений (все 1025 строк полные).

Типы данных корректны (числовые, категориальные закодированы).

Есть значимые корреляции с целевой переменной target (например, cp: +0.43, thalach: +0.42).

Проблемные признаки (exang, oldpeak) были исправлены (инверсия значений).

Выбор алгоритмов:

Логистическая регрессия

Плюсы: Интерпретируемость (можно оценить вклад каждого признака через коэффициенты).

Минусы: Не учитывает нелинейные зависимости.

Фичи: cp, thalach, exang, oldpeak.

Random Forest / XGBoost

Плюсы: Автоматический отбор важных признаков, работа с нелинейностями.

Минусы: Сложнее интерпретировать. Фичи: Все признаки, включая age и sex.

Feature Engineering:

Создать комбинированные признаки: age_chol = age * chol / 100 (возраст + холестерин). stress_test = thalach / oldpeak (пульс и депрессия ST).

Бинаризация ср:

ср binary = 1 if cp > 0 else 0 (есть/нет боли).

Валидация:

Использовать стратифицированную разбивку (K-Fold), так как классы слегка несбалансированы (target=1: 499 случаев, target=0: 526). Метрики: F1-score, ROC-AUC (важны и precision, и recall).