# Шакиров Тимур Маратович

### ИУ5-65Б

## 19 вариант

```
In [1]: import pandas as pd
          import numpy as np
          from sklearn.model_selection import train_test_split
          from sklearn.svm import SVR
          from sklearn.ensemble import GradientBoostingRegressor
          from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error
          from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
 In [3]: df = pd.read_csv('investments_VC_regression.csv', encoding='latin1', sep=None, engine='python')
 In [4]: df.columns = df.columns.str.strip()
 In [5]: | df = df[['funding_total_usd', 'country_code', 'funding_rounds', 'founded_year']]
          df['funding total usd'] = df['funding total usd'].replace('[\$,]', '', regex=True).replace('None', np.nan)
 In [6]:
          df['funding_total_usd'] = pd.to_numeric(df['funding_total_usd'], errors='coerce')
          df['funding_total_usd'] = df['funding_total_usd'].fillna(df['funding_total_usd'].median())
 In [7]: df['founded_year'] = pd.to_numeric(df['founded_year'], errors='coerce')
df['founded_year'] = df['founded_year'].fillna(df['founded_year'].median())
          df['funding_rounds'] = df['funding_rounds'].fillna(df['funding_rounds'].median())
          df['country_code'] = df['country_code'].fillna('UNKNOWN')
 In [8]: le = LabelEncoder()
          df['country_code'] = le.fit_transform(df['country_code'])
 In [9]: X = df.drop('funding_total usd', axis=1)
          y = df['funding_total_usd']
In [10]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
In [11]: svr = SVR()
          svr.fit(X_train, y_train)
          y_pred_svr = svr.predict(X_test)
In [12]: gbr = GradientBoostingRegressor()
          gbr.fit(X_train, y_train)
          y_pred_gbr = gbr.predict(X_test)
In [13]: def print_metrics(y_true, y_pred, model_name):
              mae = mean_absolute_error(y_true, y_pred)
              rmse = np.sqrt(mean_squared_error(y_true, y_pred))
              print(f'{model name}:\nMAE: {mae:.2f}\nRMSE: {rmse:.2f}\n')
In [14]: print_metrics(y_test, y_pred_svr, 'SVR')
    print_metrics(y_test, y_pred_gbr, 'Gradient Boosting Regressor')
          MAE: 10405733.69
          RMSE: 42719576.40
          Gradient Boosting Regressor:
          MAE: 12857368.24
          RMSE: 41356065.70
```

#### Классификация или регессия?

В данном случае используется регрессия. Мы предсказывали не категориальную переменную, а непрерывную величину — размер финансирования (funding\_total\_usd), что и определяет тип задачи как регрессионный.

#### Какие метрики качества Вы использовали и почему?

Мы использовали две основные метрики для оценки качества регрессионных моделей:

- MAE (Mean Absolute Error) средняя абсолютная ошибка:
  - Показывает среднюю величину отклонения предсказания от фактического значения.

- Удобна тем, что измеряется в тех же единицах, что и целевая переменная.
- Устойчива к выбросам, в отличие от RMSE.
- RMSE (Root Mean Squared Error) среднеквадратичная ошибка:
  - Более чувствительна к крупным ошибкам, потому что ошибки возводятся в квадрат.
  - Помогает понять, насколько сильно модель может ошибаться в наихудших случаях.
  - Хорошо показывает наличие/влияние выбросов.

Выбор этих двух метрик позволяет объективно оценить качество модели: МАЕ показывает среднюю точность, RMSE — чувствительность к ошибкам.

## Какие выводы можно сделать о качестве построенных моделей?

- Обе модели (SVR и Gradient Boosting Regressor) показали сравнимые результаты по МАЕ и RMSE:
  - SVR:
    - MAE ≈ 10.4 млн,
    - RMSE ≈ 42.7 млн
  - Градиентный бустинг:
    - ∘ МАЕ ≈ 12.8 млн,
    - RMSE ≈ 41.3 млн
- SVR показал более низкое среднее абсолютное отклонение (MAE), но более высокое RMSE, что говорит о том, что он чаще делает более точные предсказания, но может сильно ошибаться на некоторых выбросах.
- Gradient Boosting оказался немного устойчивее к выбросам, судя по чуть более низкому RMSE, но в среднем ошибался сильнее (выше MAE).

#### Вывод:

- Оба метода справились средне ошибки довольно большие (десятки миллионов долларов).
- Вероятно, распределение целевой переменной (funding\_total\_usd) имеет много выбросов, что делает задачу сложной.
- Можно попробовать улучшить модели путём:
  - логарифмирования целевой переменной,
  - отбора фичей,
  - нормализации данных,
  - работы с выбросами.