

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

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

### Факультет «Информатика, искусственный и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»

Отчет по Лабораторной работе №5 *«Ансамбли моделей машинного обучения»*по дисциплине «Технология машинного обучения»

Выполнил: студент группы ИУ5-61Б И.А. Абуховский

> Проверил: Ю.Е. Гапанюк

```
In [1]: %pip install graphviz
        Requirement already satisfied: graphviz in ./opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages (0.20.1)
        Note: you may need to restart the kernel to use updated packages.
In [2]: *pip install pydotplus
        Requirement already satisfied: pydotplus in ./opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages (2.0.2)
        Requirement already satisfied: pyparsing>=2.0.1 in ./opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages (from pydotplus)
        Note: you may need to restart the kernel to use updated packages.
```

#### Предварительный анализ

from IPython.display import Image

In [22]: from io import StringIO

#### Загрузим необходимые библиотеки

```
import graphviz
        import pydotplus
        import numpy as np
        import pandas as pd
        from typing import Dict, Tuple
        from sklearn.datasets import load_iris, load_wine, load_boston
        from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, DecisionTreeRegressor, export graphviz
        from sklearn.model_selection import train_test_split
        from sklearn.model_selection import GridSearchCV
        from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor, GradientBoostingRegressor
        from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier, GradientBoostingClassifier
        from sklearn.preprocessing import StandardScaler
        from sklearn.linear_model import LogisticRegression
        from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score, f1_score
        from sklearn.metrics import mean absolute error
        from sklearn.metrics import median_absolute_error, r2_score
        from sklearn.svm import NuSVR
        from sklearn import tree
        import matplotlib.pyplot as plt
        %matplotlib inline
        from sklearn.datasets import make_classification
        from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
        from sklearn.ensemble import BaggingClassifier, RandomForestClassifier
        from sklearn.metrics import accuracy_score
        import matplotlib.pyplot as plt
In [4]: df = pd.read_csv('gym.csv')
```

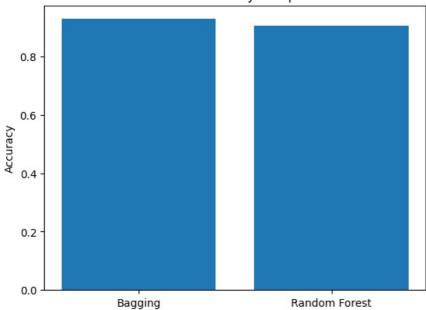
# Создаем модель случайного леса с 100 деревьями rf\_model = RandomForestClassifier(n\_estimators=100)

```
Изучим полученные данные
 In [6]: df.info()
         <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
         RangeIndex: 4000 entries, 0 to 3999
         Data columns (total 15 columns):
          #
             Column
                                                 Non-Null Count Dtype
          0
              Unnamed: 0
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
          1
              gender
          2
              Near Location
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
          3
              Partner
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
          4
              Promo friends
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
                                                 4000 non-null
          5
              Phone
                                                                 int64
          6
              Contract period
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
          7
              Group visits
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
          8
                                                 4000 non-null
              Age
                                                                 int64
          9
              Avg additional charges total
                                                 4000 non-null
                                                                 float64
          10 Month to end contract
                                                 4000 non-null
                                                                 float64
                                                 4000 non-null
          11 Lifetime
                                                                 int64
          12 Avg_class_frequency_total
                                                 4000 non-null
                                                                 float64
          13 Avg class frequency current month 4000 non-null
                                                                 float64
          14 Churn
                                                 4000 non-null
                                                                 int64
         dtypes: float64(4), int64(11)
         memory usage: 468.9 KB
In [25]: X = df.drop(['Churn'], axis = 1)
         y = df['Churn']
         X train, X test, y train, y test = train test split(X, y, test size=0.2, random state=0)
In [26]: #1. Модель бэггинга - случайный лес (Random Forest):
         from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
```

```
# Обучаем модель на тренировочных данных
         rf_model.fit(X_train, y_train)
         # Оцениваем качество модели на тестовых данных
         accuracy = rf_model.score(X_test, y_test)
         print("Accuracy:", accuracy)
         #2. Модель бустинга - градиентный бустинг (Gradient Boosting):
         from sklearn.ensemble import GradientBoostingClassifier
         # Создаем модель градиентного бустинга с 100 деревьями и скоростью обучения 0.1
         gb model = GradientBoostingClassifier(n estimators=100, learning rate=0.1)
         # Обучаем модель на тренировочных данных
         gb model.fit(X train, y train)
         # Оцениваем качество модели на тестовых данных
         accuracy = gb_model.score(X_test, y_test)
         print("Accuracy:", accuracy)
         #3. Модель стекинга - мета-классификатор на основе логистической регрессии:
         from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier, GradientBoostingClassifier
         from sklearn.linear_model import LogisticRegression
         from sklearn.model selection import cross val predict
         # Обучаем базовые модели на тренировочных данных
         rf_preds = cross_val_predict(rf_model, X_train, y_train, cv=5, method='predict_proba')
         gb_preds = cross_val_predict(gb_model, X_train, y_train, cv=5, method='predict_proba')
         # Создаем мета-классификатор на основе логистической регрессии
         meta model = LogisticRegression()
         # Обучаем мета-классификатор на прогнозах базовых моделей
         meta_model.fit(np.hstack([rf_preds, gb_preds]), y_train)
         rf_model = RandomForestClassifier(n_estimators=100)
         rf_model.fit(X_train, y_train)
         rf test preds = rf model.predict proba(X test)
         gb model.fit(X train, y train)
         gb test preds = gb model.predict proba(X test)
         # Оцениваем качество модели на тестовых данных
         meta test preds = meta model.predict proba(np.hstack([rf test preds, gb test preds]))
         accuracy = meta model.score(np.hstack([rf test preds, gb test preds]), y test)
         print("Accuracy:", accuracy)
         Accuracy: 0.91
         Accuracy: 0.92875
         Accuracy: 0.9275
In [27]: # Создаем три модели: решающее дерево, бэггинг и случайный лес
         bg = gb model
         rf = rf model
         # Обучаем модели на обучающей выборке
         bg.fit(X_train, y_train)
         rf.fit(X_train, y_train)
         # Получаем предсказания на тестовой выборке
         bg pred = bg.predict(X test)
         rf_pred = rf.predict(X_test)
         # Вычисляем точность предсказания каждой модели
         bg_acc = accuracy_score(y_test, bg_pred)
         rf acc = accuracy score(y test, rf pred)
         # Выводим точность каждой модели на экран
         print("Accuracy of Bagging Classifier: {:.2f}%".format(bg acc*100))
         print("Accuracy of Random Forest Classifier: {:.2f}%".format(rf_acc*100))
         # Создаем график точности предсказания каждой модели
         models = [ 'Bagging', 'Random Forest']
accuracies = [ bg_acc, rf_acc]
         plt.bar(models, accuracies)
         plt.ylabel('Accuracy')
         plt.title('Classifier Accuracy Comparison')
         plt.show()
```

Accuracy of Bagging Classifier: 92.88% Accuracy of Random Forest Classifier: 90.62%

#### Classifier Accuracy Comparison



Loading [MathJax]/jax/output/CommonHTML/fonts/TeX/fontdata.js