

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.»

> > Выполнил: студент группы ИУ5-61Б И.А. Калинников

> > > 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) (3.0.9)
        Note: you may need to restart the kernel to use updated packages.
In [1]: from io import StringIO
        from IPython.display import Image
        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 [2]: df = pd.read_csv('gym.csv')
In [3]: df.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 4000 entries, 0 to 3999
        Data columns (total 15 columns):
                                                Non-Null Count Dtype
             Column
         #
        ---
                                                -----
                                                                int64
         0
             Unnamed: 0
                                                4000 non-null
         1
             gender
                                                4000 non-null
                                                                int64
         2
             Near_Location
                                                4000 non-null
                                                                int64
         3
             Partner
                                                4000 non-null
                                                                int64
         4
             Promo_friends
                                                4000 non-null
                                                                int64
         5
                                                4000 non-null
                                                                int64
             Phone
         6
             Contract_period
                                                4000 non-null
                                                                int64
         7
             Group_visits
                                                4000 non-null
                                                                int64
         8
             Age
                                                4000 non-null
                                                                int64
         9
             Avg_additional_charges_total
                                                4000 non-null
                                                                float64
         10 Month_to_end_contract
                                                4000 non-null
                                                                float64
         11 Lifetime
                                                4000 non-null
                                                                int64
         12 Avg_class_frequency_total
                                                4000 non-null float64
         13 Avg_class_frequency_current_month 4000 non-null float64
                                                4000 non-null int64
         14 Churn
        dtypes: float64(4), int64(11)
        memory usage: 468.9 KB
In [4]: 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 [5]: #1. Модель бэггинга - случайный лес (Random Forest):
        from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
        # Создаем модель случайного леса с 100 деревьями
        rf_model = RandomForestClassifier(n_estimators=100)
        # 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:
        \textbf{from} \ \text{sklearn.ensemble} \ \textbf{import} \ \text{RandomForestClassifier}, \ \textbf{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 [6]: # 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: 91.50%
                               Classifier Accuracy Comparison
           0.8
           0.6
         Accuracy
           0.4
```

In []:
In []:
In []:
In []:

Random Forest

0.2

0.0

In [

Bagging