Рекомендация тарифов

В вашем распоряжении данные о поведении клиентов, которые уже перешли с архивных тарифов, на новые. Нужно построить модель для задачи классификации, которая выберет подходящий тариф. Предобработка данных не понадобится — вы её уже сделали.

Постройте модель с максимально большим значением *accuracy*. Чтобы сдать проект успешно, нужно довести долю правильных ответов по крайней мере до 0.75. Проверьте *accuracy* на тестовой выборке самостоятельно.

Откройте и изучите файл

Data columns (total 5 columns):

Column

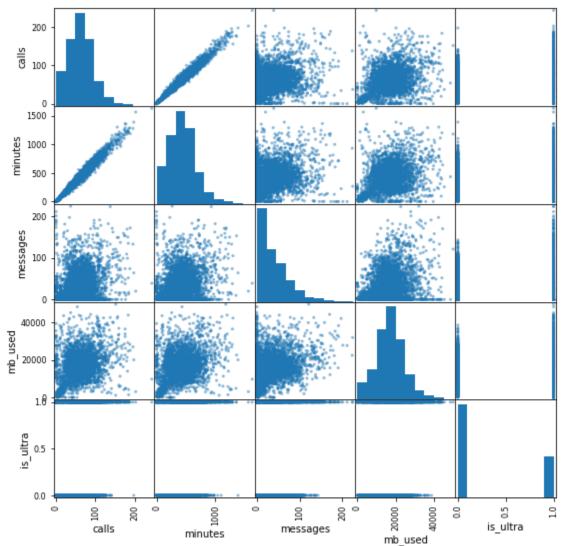
Non-Null Count Dtype

```
In [1]:
         import pandas as pd
         from sklearn.linear_model import LogisticRegression
         from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
         from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
         from sklearn.tree import DecisionTreeRegressor
         from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
         from sklearn.model_selection import train_test_split
         from sklearn.metrics import mean_squared_error
         from sklearn.metrics import accuracy_score
         from statsmodels.stats.outliers_influence import variance_inflation_factor
         import warnings
         warnings.filterwarnings('ignore')
In [2]:
         df = pd.read_csv('/home/cookie/projects/users_behavior.csv')
In [3]:
         df.head(10)
            calls minutes messages mb used is ultra
Out[3]:
            40.0
                              83.0 19915.42
         0
                  311.90
                                                 0
         1
            85.0
                  516.75
                              56.0 22696.96
                                                 0
         2
            77.0
                  467.66
                              86.0 21060.45
                                                 0
           106.0
                  745.53
                              81.0
                                   8437.39
         4
            66.0
                  418.74
                              1.0 14502.75
                                                 0
            58.0
                  344.56
         5
                              21.0 15823.37
                                                 0
            57.0
                  431.64
                              20.0
                                   3738.90
                                                 1
            15.0
         7
                  132.40
                               6.0 21911.60
                                                 0
             7.0
         8
                   43.39
                               3.0 2538.67
                                                 1
            90.0
                  665.41
                              38.0 17358.61
                                                 0
In [4]:
         df.info()
         <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 3214 entries, 0 to 3213
```

```
float64
             messages
                       3214 non-null
             mb_used
                        3214 non-null
                                        float64
             is_ultra 3214 non-null
                                        int64
        dtypes: float64(4), int64(1)
        memory usage: 125.7 KB
In [5]:
         test_df = df.copy()
In [6]:
         pd.plotting.scatter_matrix(test_df, figsize=(9, 9))
         pass
            200
```

float64

float64



Вывод

0

1

calls

minutes

3214 non-null

3214 non-null

У звонков и минут высокая корреляция и надо один из этих столбцов убрать

Разбейте данные на выборки

```
In [7]: features = df.drop('is_ultra', axis=1)
    target = df['is_ultra']
```

features_train, features_valid, target_train, target_valid = (
 train_test_split(features, target, test_size=0.20, random_state=12345)

Исследуйте модели

Дерево решений

```
In [10]:
    for depth in range(1, 6):
        model = DecisionTreeClassifier(random_state=12345, max_depth=depth)
        model.fit(features_train, target_train)
        predictions_valid = model.predict(features_valid)

        print('max_depth =', depth, ': ', end='')
        print(accuracy_score(target_valid, predictions_valid))

max_depth = 1 : 0.7480559875583204
        max_depth = 2 : 0.7807153965785381
        max_depth = 3 : 0.7838258164852255
        max_depth = 4 : 0.7791601866251944
        max_depth = 5 : 0.7853810264385692

Вывод
```

После значения max_depth = 3 точность модели не стновится лучше

Случайный лес

```
In [11]: best_model = None
    best_result = 0
    best_est = 0
    for est in range(1, 11):
        model_2 = RandomForestClassifier(random_state=12345, n_estimators=est)
        model_2.fit(features_train, target_train)
        result = model_2.score(features_valid, target_valid)
        if result > best_result:
            best_model = model_2
            best_result = result
        best_est = est
```

```
In [12]: print("Ассигасу наилучшей модели на валидационной выборке:", best_result,"Количество дерек
```

Accuracy наилучшей модели на валидационной выборке: 0.7744945567651633 Количество деревье в: 4

Вывод

Количество деревьев 4 дает наибольшую точность

Логистическая регрессия

```
In [13]: model_3 = LogisticRegression(random_state=12345)
    model_3.fit(features_train, target_train)
    result = model_3.score(features_valid, target_valid)
```

```
In [14]: print("Ассигасу модели логистической регрессии на валидационной выборке:", result)
```

Accuracy модели логистической регрессии на валидационной выборке: 0.7573872472783826

Вывод

Логистическая регрессия дает наихудшую точность

Проверьте модель на тестовой выборке

Случайный лес

```
In [15]:
          final_model = RandomForestClassifier(random_state=12345, n_estimators=4)
In [16]:
          final_model.fit(features_train, target_train)
         RandomForestClassifier(n_estimators=4, random_state=12345)
Out[16]:
In [17]:
          test_predictions = final_model.predict(features_test)
In [18]:
          def error_count(answers, predictions):
              count = 0
              for i in range(0, len(predictions)):
                  if answers[i] != predictions[i]:
                       count +=1
              return count
In [19]:
          error_count(target_test.tolist(), test_predictions)
         156
Out[19]:
In [20]:
          def accuracy(answers, predictions):
              correct = 0
              for i in range(0, len(predictions)):
                  if answers[i] == predictions[i]:
                      correct +=1
              return correct / len(answers)
In [21]:
          accuracy(target_test.tolist(), test_predictions)
         0.8059701492537313
Out[21]:
```

Чек-лист готовности проекта

Поставьте 'x' в выполненных пунктах. Далее нажмите Shift+Enter.

- [x] Jupyter Notebook открыт
- [x] Весь код исполняется без ошибок
- [x] Ячейки с кодом расположены в порядке исполнения
- [x] Выполнено задание 1: данные загружены и изучены

- [х] Выполнено задание 2: данные разбиты на три выборки
- [x] Выполнено задание 3: проведено исследование моделей
 - [x] Рассмотрено больше одной модели
 - [x] Рассмотрено хотя бы 3 значения гипепараметров для какой-нибудь модели
 - [x] Написаны выводы по результатам исследования
- [x] Выполнено задание 3: Проведено тестирование
- [x] Удалось достичь ассигасу не меньше 0.75