## Ex4: Predicting Custumer Churn

- Cho dữ liệu Churn\_Modelling.csv chứa thông tin của 10000 khách hàng của công ty.
- Là phụ trách bộ phận chăm sóc khách hàng bạn nhận thấy việc phải xây dựng một mô hình Machine Learning để dự đoán việc khách hàng sẽ ra đi hay ở lại. Công việc này vô cùng quan trọng vì giữ chân được khách hàng càng lâu doanh nghiệp của bạn sẽ càng tiết kiệm được chi phí và tăng doanh thu.
- Note: Vì khi áp dụng DecisionTree model bị overfitting nên hãy thử làm với RandomForest xem kết quả như thế nào.

## Gợi ý

```
# from google.colab import drive
        # drive.mount("/content/gdrive", force_remount=True)
In [2]: # %cd '/content/gdrive/My Drive/LDS6_MachineLearning/Practice_2023/Chapter5_Random_Forest/'
        import pandas as pd
        import numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
        from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
        from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score
        from sklearn.metrics import confusion_matrix, roc_curve,auc
        from sklearn.metrics import classification_report
        import seaborn as sns
        from sklearn.model_selection import train_test_split
        Đọc dữ liệu, tiền xử lý dữ liệu
In [4]: data = pd.read_csv("Churn_Modelling.csv")
In [5]:
       data.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 10000 entries, 0 to 9999
        Data columns (total 14 columns):
             Column
                              Non-Null Count Dtype
                              10000 non-null int64
             RowNumber
             CustomerId
                              10000 non-null int64
                              10000 non-null object
             Surname
             CreditScore
                              10000 non-null int64
                              10000 non-null object
             Geography
                              10000 non-null object
             Gender
                              10000 non-null int64
             Age
                              10000 non-null int64
             Tenure
             Balance
                              10000 non-null float64
             NumOfProducts
                              10000 non-null int64
             HasCrCard
                              10000 non-null int64
             IsActiveMember
                              10000 non-null int64
             EstimatedSalary
                              10000 non-null float64
             Exited
                              10000 non-null int64
        dtypes: float64(2), int64(9), object(3)
        memory usage: 1.1+ MB
        data.head()
In [6]:
Out[6]:
           RowNumber CustomerId Surname CreditScore Geography Gender Age Tenure
                                                                                   Balance NumOfProducts HasCrCard IsActiveMember Estir
                                                                                      0.00
                        15634602 Hargrave
                                                619
                                                        France Female
                                                                       42
                        15647311
                                      Hill
                                                608
                                                         Spain Female 41
                                                                               1 83807.86
                                                                                                                 0
                                                502
                                                                                                                                0
                        15619304
                                    Onio
                                                        France Female
                                                                       42
                                                                               8 159660.80
                                                                                      0.00
                                                                                                                                0
                        15701354
                                                699
                                                        France Female
                                     Boni
                                                                       39
                        15737888 Mitchell
                                                850
                                                         Spain Female 43
                                                                               2 125510.82
```

```
In [7]: # Dựa trên thông tin trên ta thấy các cột không dùng trong model là:
    # RowNumber, CustomerId, Surname
    # inputs: các cột còn lại trừ cột Exited
# output: cột Exited

In [8]: X = data.iloc[:, 3:13]
y = data.iloc[:, 13]

In [9]: X.head()
```

```
619
                                                         0.00
                           France Female 42
                                                                                                           101348.88
         0
                            Spain Female 41
                  608
                                                  1 83807.86
                                                                                                          112542.58
                           France Female 42
                   502
                                                  8 159660.80
                                                                                                   0
                                                                                                          113931.57
                           France Female 39
                                                         0.00
                                                                          2
                   699
                                                                                                   0
                                                                                                            93826.63
          4
                  850
                            Spain Female 43
                                                  2 125510.82
                                                                                                           79084.10
In [10]: type(y)
Out[10]: pandas.core.series.Series
In [11]: y.value_counts() # 0: ở Lại, 1: ra đi; tỷ Lệ ~ 4:1
Out[11]: 0
              7963
              2037
         Name: Exited, dtype: int64
In [12]: # Các thuộc tinh phân Loại
         objects = [f for f in X.columns if X.dtypes[f] == 'object']
         objects
Out[12]: ['Geography', 'Gender']
In [13]: # Xem xét thuộc tính phân Loại: Geography
         X.groupby(by='Geography')['CreditScore'].count()
Out[13]: Geography
         France
                    5014
                    2509
         Germany
         Spain
                    2477
         Name: CreditScore, dtype: int64
In [14]: # Dựa trên kết quả ta thấy có 3 quốc gia
         # => cần chuyển sang dữ liệu kiểu số
In [15]: # Xem xét thuộc tính phân Loại: Gender
         X.groupby(by='Gender')['CreditScore'].count()
Out[15]: Gender
         Female
                   4543
         Male
                   5457
         Name: CreditScore, dtype: int64
In [16]: # Dựa trên kết quả ta thấy có 2 giới tính
         # => cần chuyển sang dữ Liệu kiểu số
In [17]: X_new = pd.get_dummies(X)
In [18]:
        X_new.head()
            CreditScore Age Tenure
                                    Balance NumOfProducts HasCrCard IsActiveMember EstimatedSalary Geography_France Geography_Germany Geography
Out[18]:
                  619
                                       0.00
                                                                                         101348.88
                        42
                                                                                                                                  0
          0
                  608
                        41
                                   83807.86
                                                                  0
                                                                                         112542.58
                                                                                                                                  0
                   502
                        42
                                8 159660.80
                                                                                 0
                                                                                         113931.57
                        39
                                                                  0
                  699
                                       0.00
                                                                                 0
                                                                                          93826.63
          4
                  850
                        43
                                2 125510.82
                                                                                         79084.10
                                                                                                                                  0
In [19]: # from sklearn.preprocessing import StandardScaler
         # sc = StandardScaler()
In [20]: \# X_{new_1} = sc.fit_transform(X_{new})
         Áp dụng model, nhận xét kết quả
In [21]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_new, y,
                                                              test_size = 0.2,
```

random\_state = 0)

model = RandomForestClassifier()

model.fit(X\_train, y\_train)

Out[23]: RandomForestClassifier()

In [22]:

CreditScore Geography Gender Age Tenure Balance NumOfProducts HasCrCard IsActiveMember EstimatedSalary

Out[9]:

```
Train score: 1.0
         print('Test score: ', model.score(X_test,y_test))
         Test score: 0.8665
In [26]: # Kết quả trên cho thấy model ít overfitting hơn
In [27]: yhat_test = model.predict(X_test)
         yhat_test
Out[27]: array([0, 0, 0, ..., 0, 0, 0], dtype=int64)
In [28]: print("Test Accuracy is ", accuracy_score(y_test,yhat_test)*100,"%")
         Test Accuracy is 86.65 %
In [29]: cm = confusion_matrix(y_test, yhat_test)
In [30]: cm
Out[30]: array([[1526, 69],
                 [ 198, 207]], dtype=int64)
         print(classification_report(y_test, yhat_test))
                                     recall f1-score
                        precision
                                                        support
                                                 0.92
                             0.89
                                       0.96
                                                           1595
                                       0.51
                                                            405
                             0.75
                                                 0.61
                                                 0.87
                                                           2000
             accuracy
                                       0.73
                             0.82
                                                 0.76
                                                           2000
            macro avg
         weighted avg
                                       0.87
                             0.86
                                                 0.86
                                                           2000

    Kết quả chưa được tốt lắm, có giải pháp nào để tốt hơn không?

         # Print ROC_AUC score using probabilities
         probs = model.predict_proba(X_test)
         scores = probs[:,1]
In [33]:
         fpr, tpr, thresholds = roc_curve(y_test, scores)
In [34]: plt.plot([0, 1], [0, 1], linestyle='--')
         plt.plot(fpr, tpr, marker='.')
         plt.title("ROC Curve")
         plt.xlabel("False Positive Rate")
          plt.ylabel("True Positive Rate")
         plt.show()
                                  ROC Curve
            1.0
            0.8
         True Positive Rate
            0.6
            0.2
            0.0
                                                           1.0
                                                   0.8
                0.0
                         0.2
                                 0.4
                                          0.6
                                False Positive Rate
         auc(fpr, tpr)
In [35]:
Out[35]: 0.8624226943767174
         Predicting new samples
In [36]: # Cần phải chuẩn hóa dữ liệu để mẫu mới có cùng cấu trúc với dữ liệu đang có
```

In [24]: print('Train score: ', model.score(X\_train,y\_train))

columns = X\_new.columns

columns

In [37]:

```
Out[37]: Index(['CreditScore', 'Age', 'Tenure', 'Balance', 'NumOfProducts', 'HasCrCard',
                'IsActiveMember', 'EstimatedSalary', 'Geography_France',
                'Geography_Germany', 'Geography_Spain', 'Gender_Female', 'Gender_Male'],
               dtype='object')
In [38]: new_samples = X.iloc[[0, 1, 2]]
In [39]: new_samples = pd.get_dummies(new_samples)
In [40]: new_samples.columns
Out[40]: Index(['CreditScore', 'Age', 'Tenure', 'Balance', 'NumOfProducts', 'HasCrCard',
                'IsActiveMember', 'EstimatedSalary', 'Geography_France',
                'Geography_Spain', 'Gender_Female'],
               dtype='object')
         missing_cols = set(X_new.columns) - set(new_samples.columns)
         missing_cols
Out[41]: {'Gender_Male', 'Geography_Germany'}
In [42]: for c in missing_cols:
             new_samples[c] = 0
         # Ensure the order of column in the test set
         # is in the same order than in train set
         new_samples = new_samples[X_new.columns]
In [43]: new_samples.columns
Out[43]: Index(['CreditScore', 'Age', 'Tenure', 'Balance', 'NumOfProducts', 'HasCrCard',
                'IsActiveMember', 'EstimatedSalary', 'Geography_France',
                 'Geography_Germany', 'Geography_Spain', 'Gender_Female', 'Gender_Male'],
               dtype='object')
In [44]: #new_samples = sc.transform(new_samples)
In [45]: new_predictions = model.predict(new_samples)
         new_predictions
Out[45]: array([1, 0, 1], dtype=int64)
In [46]: # Nhận xét kết quả
         # Có giải pháp nào giúp cho kết quả cải thiện hơn không?
```

## Kết luận:

• Kết quả có phù hợp chưa? Có giải pháp nào giúp cho kết quả cải thiện hơn không? Đề xuất.

In [ ]: