Chapter 3 - Ex2: 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.

Gợi ý

```
In [1]: import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

Đọc dữ liệu, tiền xử lý dữ liệu

```
In [2]: data = pd.read csv("Churn Modelling.csv")
In [3]: data.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 10000 entries, 0 to 9999
        Data columns (total 14 columns):
        RowNumber
                            10000 non-null int64
        CustomerId
                            10000 non-null int64
                            10000 non-null object
        Surname
        CreditScore
                            10000 non-null int64
        Geography
                            10000 non-null object
                            10000 non-null object
        Gender
        Age
                            10000 non-null int64
        Tenure
                            10000 non-null int64
        Balance
                            10000 non-null float64
        NumOfProducts
                            10000 non-null int64
        HasCrCard
                            10000 non-null int64
                            10000 non-null int64
        IsActiveMember
        EstimatedSalary
                            10000 non-null float64
                            10000 non-null int64
        Exited
        dtypes: float64(2), int64(9), object(3)
        memory usage: 1.1+ MB
```

```
In [4]: data.head()
```

Out[4]:

	RowNumber	CustomerId	Surname	CreditScore	Geography	Gender	Age	Tenure	Balance
0	1	15634602	Hargrave	619	France	Female	42	2	0.00
1	2	15647311	Hill	608	Spain	Female	41	1	83807.86
2	3	15619304	Onio	502	France	Female	42	8	159660.80
3	4	15701354	Boni	699	France	Female	39	1	0.00
4	5	15737888	Mitchell	850	Spain	Female	43	2	125510.82

```
In [5]: # 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 [6]: X = data.iloc[:, 3:13]
y = data.iloc[:, 13]
```

In [7]: X.head()

Out[7]:

	CreditScore	Geography	Gender	Age	Tenure	Balance	NumOfProducts	HasCrCard	IsActive
0	619	France	Female	42	2	0.00	1	1	
1	608	Spain	Female	41	1	83807.86	1	0	
2	502	France	Female	42	8	159660.80	3	1	
3	699	France	Female	39	1	0.00	2	0	
4	850	Spain	Female	43	2	125510.82	1	1	
4									•

```
In [8]: y.where(y==0).count() # khách hàng ở Lại
```

Out[8]: 7963

```
In [9]: y.where(y==1).count() # khách hàng ra đi
```

Out[9]: 2037

```
In [10]: # Các thuộc tinh phân Loại
  objects = [f for f in X.columns if X.dtypes[f] == 'object']
  objects
```

Out[10]: ['Geography', 'Gender']

```
In [11]: | # Xem xét thuộc tính phân loại: Geography
          X.groupby(by='Geography')['CreditScore'].count()
Out[11]: Geography
          France
                     5014
          Germany
                     2509
          Spain
                     2477
          Name: CreditScore, dtype: int64
In [12]: # Dựa trên kết quả ta thấy có 3 quốc gia
          # => cần chuyển sang dữ liệu kiểu số
In [13]: # Xem xét thuộc tính phân Loại: Gender
          X.groupby(by='Gender')['CreditScore'].count()
Out[13]: Gender
          Female
                    4543
          Male
                    5457
          Name: CreditScore, dtype: int64
In [14]: # Dựa trên kết quả ta thấy có 2 giới tính
          # => cần chuyển sang dữ liệu kiểu số
In [15]: X_new = pd.get_dummies(X)
In [16]: | X new.head()
Out[16]:
             CreditScore Age Tenure
                                      Balance
                                              NumOfProducts HasCrCard IsActiveMember EstimatedSa
          0
                    619
                          42
                                  2
                                         0.00
                                                          1
                                                                    1
                                                                                   1
                                                                                           101348
                    608
                          41
                                     83807.86
                                                                    0
                                                                                   1
                                                                                           112542
                                  1
                                                          1
          2
                    502
                          42
                                  8 159660.80
                                                          3
                                                                                   0
                                                                                           11393
                                                                    1
          3
                                                          2
                                                                    0
                                                                                   0
                    699
                          39
                                         0.00
                                                                                           93826
                    850
                                  2 125510.82
                                                                                           79084
                          43
                                                                    1
In [17]: # from sklearn.preprocessing import StandardScaler
          # sc = StandardScaler()
In [18]: # X_new_1 = sc.fit_transform(X_new)
```

Áp dụng model, nhận xét kết quả

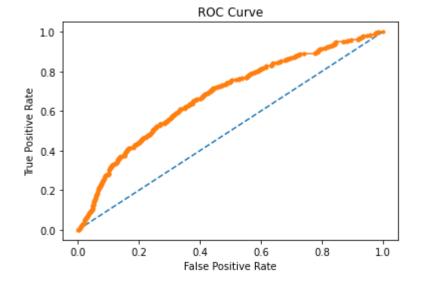
In [19]: from sklearn.model_selection import train_test_split

```
In [20]: | X train, X test, y train, y test = train test split(X new, y,
                                                              test size = 0.2,
                                                              random state = 0)
In [21]: from sklearn.linear model import LogisticRegression
In [22]: | lr = LogisticRegression()
In [23]: | lr.fit(X_train, y_train)
         c:\program files\python36\lib\site-packages\sklearn\linear model\logistic.py:43
         2: FutureWarning: Default solver will be changed to 'lbfgs' in 0.22. Specify a
         solver to silence this warning.
           FutureWarning)
Out[23]: LogisticRegression(C=1.0, class weight=None, dual=False, fit intercept=True,
                            intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100,
                            multi_class='warn', n_jobs=None, penalty='12',
                            random_state=None, solver='warn', tol=0.0001, verbose=0,
                            warm start=False)
In [24]: print('Train score: ', lr.score(X train,y train))
         Train score: 0.788625
In [25]: print('Test score: ', lr.score(X_test,y_test))
         Test score: 0.786
         yhat_test = lr.predict(X_test)
In [26]:
         yhat test
Out[26]: array([0, 0, 0, ..., 0, 0, 0], dtype=int64)
In [27]: from sklearn.metrics import accuracy score, precision score, recall score
In [28]: print("Test Accuracy is ", accuracy_score(y_test,yhat_test)*100,"%")
         Test Accuracy is 78.60000000000000 %
In [29]: from sklearn.metrics import confusion matrix, precision score, recall score
In [30]: cm = confusion matrix(y test, yhat test)
In [31]: cm
Out[31]: array([[1544,
                         51],
                         28]], dtype=int64)
                [ 377,
In [32]: from sklearn.metrics import roc curve, auc
```

```
In [33]: # Print ROC_AUC score using probabilities
probs = lr.predict_proba(X_test)
```

```
In [34]: scores = probs[:,1]
fpr, tpr, thresholds = roc_curve(y_test, scores)
```

```
In [35]: 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()
```



```
In [36]: auc(fpr, tpr)
```

Out[36]: 0.6781191222570533

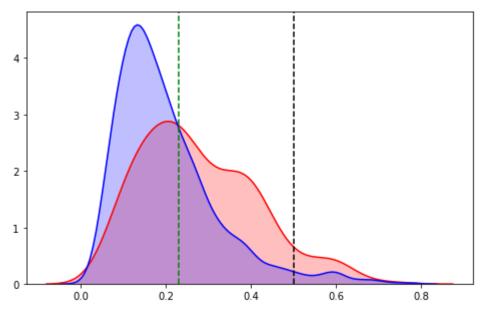
Predicting new samples

```
In [41]: new samples.columns
Out[41]: Index(['CreditScore', 'Age', 'Tenure', 'Balance', 'NumOfProducts', 'HasCrCard',
                 'IsActiveMember', 'EstimatedSalary', 'Geography_France',
                 'Geography_Spain', 'Gender_Female'],
               dtype='object')
In [42]: missing cols = set(X new.columns) - set(new samples.columns)
         missing_cols
Out[42]: {'Gender Male', 'Geography Germany'}
In [43]: 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 [44]: new samples.columns
Out[44]: Index(['CreditScore', 'Age', 'Tenure', 'Balance', 'NumOfProducts', 'HasCrCard',
                 'IsActiveMember', 'EstimatedSalary', 'Geography_France',
                'Geography Germany', 'Geography Spain', 'Gender Female', 'Gender Male'],
               dtype='object')
In [45]: #new samples = sc.transform(new samples)
In [46]: new_predictions = lr.predict(new_samples)
         new predictions
Out[46]: array([0, 0, 0], dtype=int64)
In [47]: # Nhận xét kết quả
         # Có giải pháp nào giúp cho kết quả cải thiện hơn không?
```

Giải pháp

Đề xuất 1: Điều chỉnh ngưỡng

```
In [48]: # Dự đoán xác suất khách hàng bỏ đi
    pos_label= 1
    pos_index= np.where(lr.classes_ == pos_label)[0][0]
    neg_index= np.where(lr.classes_ != pos_label)[0][0]
    neg_label= lr.classes_[neg_index]
    # Dự đoán xác xuất
    y_predict_proba= lr.predict_proba(X_test)
    # Tách xác xuất khách hàng bỏ đi
    pos_proba= y_predict_proba[:, pos_index]
In [49]: import seaborn as sns
```



1 = 516m ngường 0.5 0 = 516m ngường 0.23

```
In [59]: lr.predict_proba(new_samples)[:,1]>0.23
Out[59]: array([False, True, True])
In [60]: # Nhận xét kết quả
# Có giải pháp nào giúp cho kết quả cải thiện hơn không?
```

Đề xuất 2: Resampling

```
In [61]: from imblearn.over_sampling import SMOTE
  method = SMOTE(kind='borderline1')

Using TensorFlow backend.

In [62]: # Apply resampling to the training data only
  X_resampled, y_resampled = method.fit_sample(X_train, y_train)

In [63]: # Count the occurrences of fraud and no fraud and print them
  occ_no = y_resampled[y_resampled==0].size
  print(occ_no)

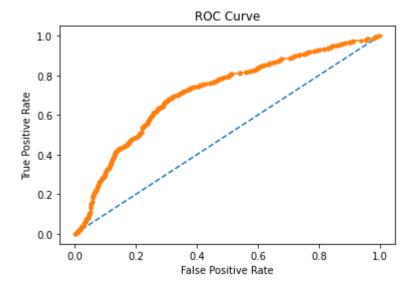
6368

In [64]: occ_fraud = y_resampled[y_resampled==1].size
  print(occ_fraud)
```

6368

```
In [65]: # Continue fitting the model and obtain predictions
         model = LogisticRegression()
         model.fit(X resampled, y resampled)
         c:\program files\python36\lib\site-packages\sklearn\linear_model\logistic.py:43
         2: FutureWarning: Default solver will be changed to 'lbfgs' in 0.22. Specify a
         solver to silence this warning.
           FutureWarning)
Out[65]: LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True,
                            intercept scaling=1, l1 ratio=None, max iter=100,
                            multi_class='warn', n_jobs=None, penalty='12',
                            random state=None, solver='warn', tol=0.0001, verbose=0,
                            warm start=False)
In [66]: # training score
         model.score(X_resampled, y_resampled)
Out[66]: 0.6812971105527639
In [67]: # testing score
         model.score(X test, y test)
Out[67]: 0.666
In [68]: | # Get your performance metrics
         y pred = model.predict(X test)
In [69]: conf mat = confusion matrix(y true=y test, y pred=y pred)
         print('Confusion matrix:\n', conf mat)
         Confusion matrix:
          [[1045 550]
          [ 118 287]]
In [70]: # Print ROC AUC score using probabilities
         probs = model.predict proba(X test)
In [71]: from sklearn.metrics import roc curve, auc
In [72]: | scores = model. predict_proba(X_test)[:,1]
         fpr, tpr, thresholds = roc curve(y test, scores)
```

```
In [73]: 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()
```



```
In [74]: auc(fpr, tpr)
Out[74]: 0.714701033321723
```

Predicting new samples

Kết luận:

- Kết quả nào phù hợp hơn với bài toán này? Tại sao?
- Nếu chưa tìm được giải pháp nào phù hợp hơn thì có thể nghĩ đến việc phải thay đổi thuật toán (sẽ học sau)