Ex 1: Titanic

```
In [1]: # !pip install trelawney
In [2]: # from google.colab import drive
# drive.mount("/content/gdrive", force_remount=True)
# %cd '/content/gdrive/My Drive/LDS6_MachineLearning/Practice_2023/Chapter5_Random_Forest/'
```

Cho dữ liệu titanic trong tập tin titanic_csv.csv

Yêu cầu: Hãy đọc dữ liệu từ tập tin này, áp dụng Random Forest để thực hiện việc xác định người trên tàu Titanic còn sống hay không dựa trên các thông tin được cung cấp.

Chi tiết:

- 1. Đọc dữ liệu. Chuẩn hóa dữ liệu. Từ dữ liệu tạo X gồm các thuộc tính 'pclass', 'sex', 'age', 'sibsp', 'parch', 'fare', 'embarked', y là 'survived'
- 2. Tạo X_train, X_test, y_train, y_test từ dữ liệu chuẩn hóa với tỷ lệ dữ liệu test là 0.3
- 3. Áp dụng Random Forest, Tìm kết quả
- 4. Kiểm tra độ chính xác
- 5. Tìm các thuộc tính quan trọng nhất trong tập dữ liệu
- 6. Trực quan hóa thuộc tính quan trọng
- 7. Áp dụng lại Random Forest dựa trên các thuộc tính quan trọng, tìm kết quả
- 8. Kiểm tra độ chính xác
- 9. Tự cho 1 dữ liệu X_test mới. Ví dụ như:

 $X_{\text{test}} = [[\text{tuoi} = 35, \text{gia ve} = 50, \text{gioi tinh} = \text{Male, tang lop} = 3], [\text{tuoi} = 18, \text{gia ve} = 250, \text{gioi tinh} = \text{Female, tang lop} = 2]], tìm kết quả Y test.$

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import train_test_split
import math
```

In [4]: data = pd.read_csv("titanic_csv.csv", index_col=0)

In [5]: type(data)

Out[5]: pandas.core.frame.DataFrame

In [6]: data.info()

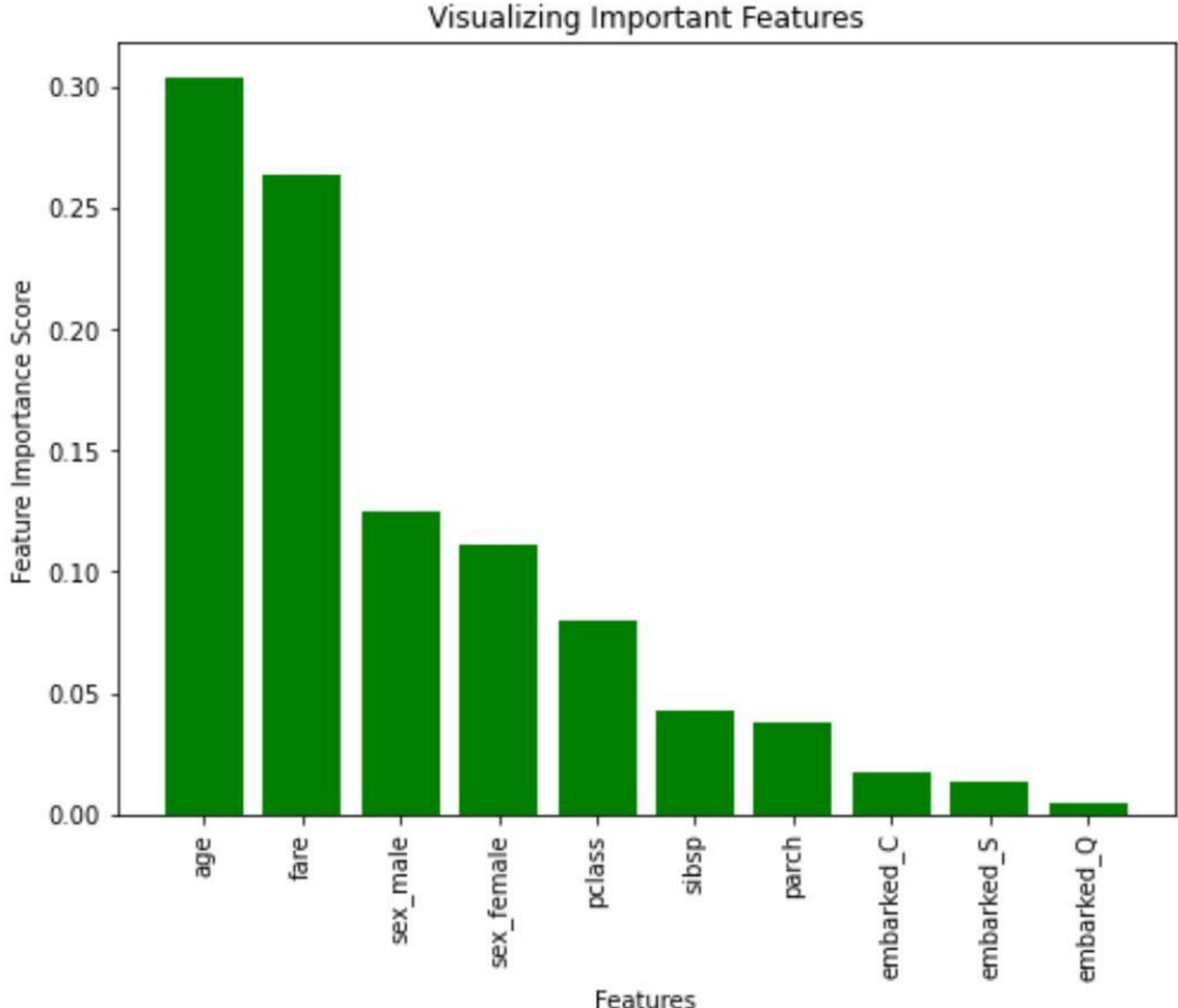
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Int64Index: 1309 entries, 1 to 1309 Data columns (total 12 columns): 1309 non-null int64 pclass 1309 non-null int64 survived 1309 non-null object name 1309 non-null object sex 1046 non-null float64 age 1309 non-null int64 sibsp parch 1309 non-null int64 1309 non-null object ticket 1308 non-null float64 fare cabin 295 non-null object embarked 1307 non-null object home.dest 745 non-null object dtypes: float64(2), int64(4), object(6) memory usage: 132.9+ KB

In [7]: data.head()

ut[7]:		pclass	survived	name	sex	age	sibsp	parch	ticket	fare	cabin	embarked	home.dest
	1	1	1	Allen, Miss. Elisabeth Walton	female	29.0000	0	0	24160	211.3375	B5	S	St Louis, MO
	2	1	1	Allison, Master. Hudson Trevor	male	0.9167	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	Montreal, PQ / Chesterville, ON
	3	1	0	Allison, Miss. Helen Loraine	female	2.0000	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	Montreal, PQ / Chesterville, ON
	4	1	0	Allison, Mr. Hudson Joshua Creighton	male	30.0000	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	Montreal, PQ / Chesterville, ON
	5	1	0	Allison, Mrs. Hudson J C (Bessie Waldo Daniels)	female	25.0000	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	Montreal, PQ / Chesterville, ON

In [8]: data = data.interpolate()

```
X=data[['pclass', 'sex', 'age', 'sibsp', 'parch', 'fare', 'embarked']] # Features
         y=data['survived'] # Labels
In [10]:
         X = pd.get_dummies(X)
         X.head()
Out[10]:
                     age sibsp parch
                                       fare sex_female sex_male embarked_C embarked_Q embarked_S
            pclass
                  29.0000
                                   0 211.3375
                   0.9167
                                   2 151.5500
                                                     0
                                                                                     0
                   2.0000
                                   2 151.5500
                1 30.0000
                                   2 151.5500
                  25.0000
                                   2 151.5500
         from sklearn.model_selection import train_test_split
         X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3)
In [12]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
         # rung bao nhieu cay?
         clf=RandomForestClassifier(n_estimators=100)
In [13]: clf.fit(X_train,y_train)
         y_pred = clf.predict(X_test)
In [14]: from sklearn import metrics
         print("Accuracy:", metrics.accuracy_score(y_test, y_pred))
         Accuracy: 0.7786259541984732
In [15]: # Kiểm tra độ chính xác
         print("The Training prediction accuracy is: ",
               clf.score(X_train,y_train)*100,"%")
         print("The Testing prediction accuracy is: ",
               clf.score(X_test,y_test)*100,"%")
         # Co cach nao? giai phap nao de ket qua phu hop hon khong?
         # (khi train va test chenh nhau nhieu?)
         The Training prediction accuracy is: 98.58078602620087 %
         The Testing prediction accuracy is: 77.86259541984732 %
         Finding Important Features in Scikit-learn
In [16]: import pandas as pd
         feature_imp = pd.Series(clf.feature_importances_,
                             index = np.array(X.columns)).sort_values(ascending=False)
         feature_imp
Out[16]: age
                       0.303264
         fare
                       0.263318
         sex_male
                       0.124959
         sex_female
                       0.110858
         pclass
                       0.080454
         sibsp
                       0.042827
         parch
                       0.038482
         embarked_C
                       0.017634
         embarked_S
                       0.013234
         embarked Q
                       0.004971
         dtype: float64
         type(feature_imp)
In [17]:
Out[17]: pandas.core.series.Series
        feature_imp[feature_imp>=0.05].sum()
Out[18]: 0.882852184722256
In [19]: import matplotlib.pyplot as plt
         %matplotlib inline
         # Creating a bar plot
         plt.figure(figsize=(8,6))
         plt.bar(feature_imp.index, feature_imp, color="g")
         # Add Labels to your graph
         plt.xlabel('Features')
         plt.ylabel('Feature Importance Score')
         plt.title("Visualizing Important Features")
         plt.xticks(feature_imp.index, rotation='vertical')
         plt.show()
```



Out[29]: 0.847983870967742

import matplotlib.pyplot as plt

fpr, tpr, thresholds = roc_curve(y_test, y_probs)

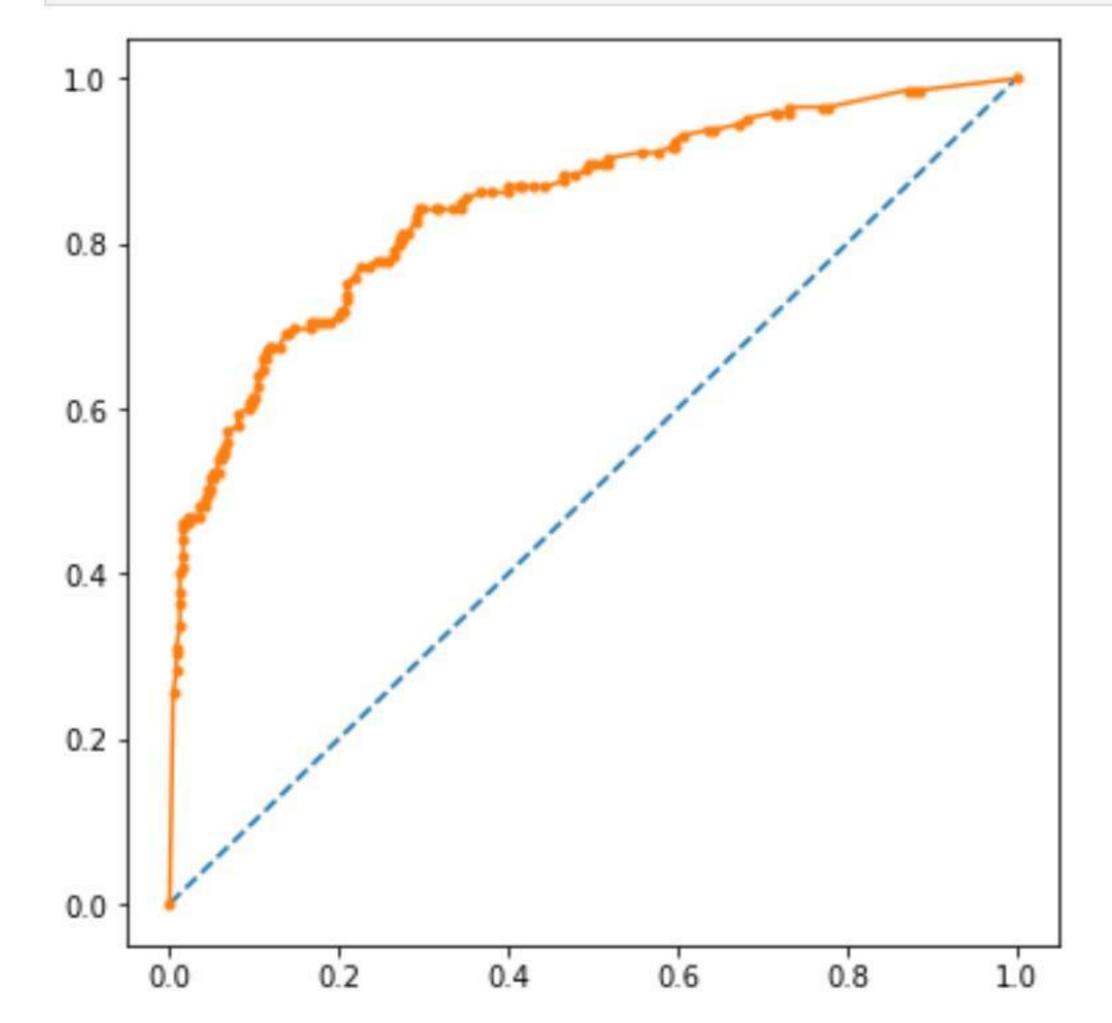
plt.figure(figsize=(6,6))

calculate roc curve

In [30]:

```
Features
In [20]: # Tạo lại dữ liệu huấn luyện và test sau khi bỏ đi các thuộc tính ít quan trọng hơn
         X_now = X[['age', 'fare', 'sex_female', 'sex_male', 'pclass']]
         y_now = data['survived']
In [21]: # Split dataset into training set and test set
         X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_now, y_now,
                                                            test_size=0.3)
        clf_now=RandomForestClassifier(n_estimators=100)
         clf_now.fit(X_train,y_train)
         y_pred=clf_now.predict(X_test)
In [23]: # Model Accuracy, how often is the classifier correct?
         # => giảm đôi chút nhưng bỏ được các cột không liên quan
         print("Accuracy:", metrics.accuracy_score(y_test, y_pred))
         Accuracy: 0.7989821882951654
In [24]: # Kiểm tra độ chính xác
         print("The Training prediction accuracy is: ",
             clf_now.score(X_train,y_train)*100,"%")
         print("The Testing prediction accuracy is: ",
               clf_now.score(X_test,y_test)*100,"%")
         The Training prediction accuracy is: 98.58078602620087 %
         The Testing prediction accuracy is: 79.89821882951654 %
In [25]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
         confusion_matrix(y_test, y_pred, labels=[0, 1])
Out[26]: array([[216, 32],
                [ 47, 98]], dtype=int64)
In [27]: # Đánh giá model
         from sklearn. metrics import classification_report, roc_auc_score, roc_curve
         print(classification_report(y_test, y_pred))
                                    recall f1-score support
                       precision
                            0.82
                                      0.87
                                               0.85
                                                          248
                            0.75
                                      0.68
                                               0.71
                                                          145
                                               0.80
                                                          393
             accuracy
                                      0.77
                                               0.78
                            0.79
                                                          393
            macro avg
         weighted avg
                            0.80
                                               0.80
                                                          393
                                      0.80
In [28]: y_prob = clf_now.predict_proba(X_test)
         y_probs = y_prob[:, 1]
         #y_probs
In [29]: roc_auc_score(y_test, y_probs)
```

```
# plot no skill
plt.plot([0, 1], [0, 1], linestyle='--')
# plot the roc curve for the model
plt.plot(fpr, tpr, marker='.')
# show the plot
plt.show()
```



Nhận xét:

- Mô hình có Train R^2 cao hơn (0.98) so với Test (0.8) ở cả 2 thử nghiệm: full tính năng và bỏ bớt tính năng
- ROC AUC score 0.84
- => Mô hình tạm được, nhưng chưa phải là mô hình tốt nhất => Có giải pháp nào không?

```
In [31]: # tuoi, gia ve, gioi tinh, tang lop
clf_now.predict([[35, 50, 0, 1, 3], [18, 250, 1, 0, 2]])
```

Out[31]: array([0, 1], dtype=int64)

Surogate explainer

Tham khảo thêm

```
In [32]: from trelawney.surrogate_explainer import SurrogateExplainer
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
```

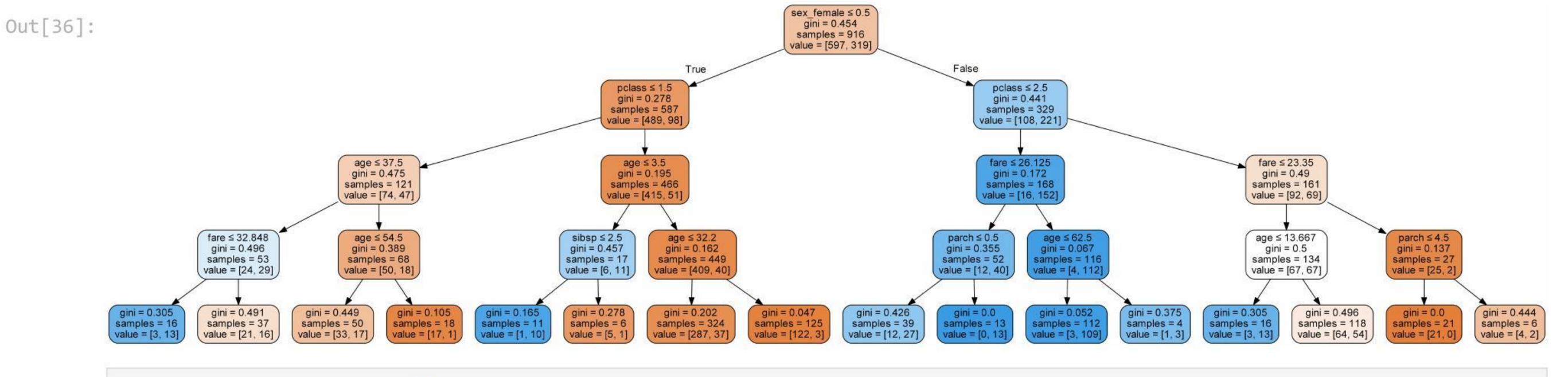
```
In [33]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3)
```

```
In [34]: explainer = SurrogateExplainer(DecisionTreeClassifier(max_depth=4))
    explainer.fit(clf, X_train, y_train)
```

Out[34]: ctrelawney.surrogate_explainer.SurrogateExplainer at 0x2caee133748>

In [35]: from IPython.display import Image

In [36]: explainer.plot_tree(out_path='tree_viz')
Image('tree_viz.png', width=1200, height=400)



In [37]: explainer.adequation_score()

Out[37]: 0.8318777292576419

In [38]: **from** sklearn **import** metrics

In [39]: explainer.adequation_score(metric=metrics.roc_auc_score)

Out[39]: 0.775407864820445