Import Dataframe

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

from google.colab import drive
drive.mount('/content/drive')

Mounted at /content/drive
```

Load and Explore Data

Earthquakes Data

eq=pd.read_csv('/content/drive/My Drive/Data_science/Project/earthquake_data.csv')
eq

	title	magnitude	date_time	cdi	mmi	alert	tsunami	sig	net	nst	dmin	
0	M 7.0 - 18 km SW of Malango, Solomon Islands	7.0	22-11- 2022 02:03	8	7	green	1	768	us	117	0.509	,
1	M 6.9 - 204 km SW of Bengkulu, Indonesia	6.9	18-11- 2022 13:37	4	4	green	0	735	us	99	2.229	:
2	M 7.0 -	7.0	12-11- 2022 07:09	3	3	green	1	755	us	147	3.125	,
3	M 7.3 - 205 km ESE of Neiafu, Tonga	7.3	11-11- 2022 10:48	5	5	green	1	833	us	149	1.865	2
4	M 6.6 -	6.6	09-11- 2022 10:14	0	2	green	1	670	us	131	4.998	2
777	M 7.7 - 28 km SSW of Puerto	7.7	13-01- 2001 17:22	0	8	NaN	0	912	us	427	0.000	

eq.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 782 entries, 0 to 781 Data columns (total 19 columns): # Column Non-Null Count Dtype title 782 non-null object magnitude 782 non-null float64 date_time 782 non-null object 782 non-null int64 cdi 782 non-null mmi int64 5 alert 415 non-null object 782 non-null 6 tsunami int64 782 non-null int64 8 net 782 non-null object nst 782 non-null int64 10 dmin 782 non-null float64 782 non-null float64 gap 782 non-null object 12 magType 782 non-null float64 13 depth latitude 782 non-null float64 14 782 non-null 15 longitude float64 16 location 777 non-null object

```
17 continent 206 non-null object
18 country 484 non-null object
dtypes: float64(6), int64(5), object(8)
memory usage: 116.2+ KB

eq.shape
(782, 19)
```

Preprocess Data

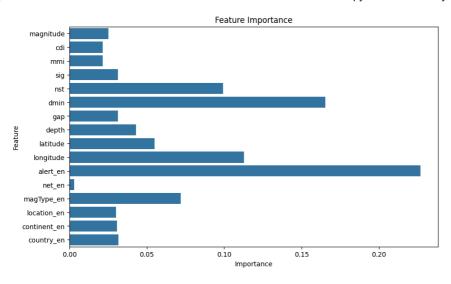
แปลงข้อมูลจากข้อความเป็นตัวเลข

```
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
le alert=LabelEncoder()
le_net=LabelEncoder()
le_magType=LabelEncoder()
le_location=LabelEncoder()
le_continent=LabelEncoder()
le_country=LabelEncoder()
#แปลงข้อมูล
alert_en=le_alert.fit_transform(eq['alert'])
net_en=le_net.fit_transform(eq['net'])
magType_en=le_magType.fit_transform(eq['magType'])
location_en=le_location.fit_transform(eq['location'])
continent_en=le_continent.fit_transform(eq['continent'])
country_en=le_country.fit_transform(eq['country'])
#ใส่ข้อมูลเข้าไปใหม่ในตาราง
eq['alert en']=alert en
eq['net_en']=net_en
eq['magType_en']=magType_en
eq['location_en']=location_en
eq['continent_en']=continent_en
eq['country_en']=country_en
eq.info()
     <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
     RangeIndex: 782 entries, 0 to 781
     Data columns (total 25 columns):
     # Column
                    Non-Null Count Dtype
     0
         title
                       782 non-null
                                       object
         magnitude
                       782 non-null
                                       float64
                       782 non-null
     2
         date_time
                                       obiect
                       782 non-null
         cdi
                                       int64
     4
         mmi
                       782 non-null
                                       int64
     5
         alert
                       415 non-null
                                       object
     6
         tsunami
                       782 non-null
                                       int64
                       782 non-null
                                       int64
         sig
                       782 non-null
         net
                                       object
                       782 non-null
         nst
     10 dmin
                       782 non-null
                                       float64
                       782 non-null
                                       float64
     11
         gap
         magType
                       782 non-null
     12
                                       object
                       782 non-null
                                       float64
     13
         depth
         latitude
                       782 non-null
     14
                                       float64
     15 longitude
                       782 non-null
                                       float64
     16 location
                       777 non-null
                                       object
     17
         continent
                       206 non-null
                                       object
     18 country
                       484 non-null
                                       object
     19 alert_en
                       782 non-null
                       782 non-null
         net en
         magType_en
                       782 non-null
                                       int64
     21
                       782 non-null
                                       int64
     22 location en
     23 continent_en 782 non-null
                                       int64
                       782 non-null
                                       int64
     24 country_en
     dtypes: float64(6), int64(11), object(8)
     memory usage: 152.9+ KB
```

Feature Importance

plt.show()

```
3/14/24, 9:00 PM
                                                                           KNNipynb - Colaboratory
   import pandas as pd
   from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
   # แบ่งข้อมูลเป็น features และ target
   X = eq.drop(['title', 'date_time', 'alert', 'net', 'magType', 'location', 'continent', 'country', 'tsunami'], axis=1)
   y = eq['tsunami']
   # สร้างและฝึกโมเดล RandomForestClassifier
   rf_classifier = RandomForestClassifier(random_state=42)
   rf_classifier.fit(X, y)
                   {\tt RandomForestClassifier}
         RandomForestClassifier(random_state=42)
   # หาค่าความสำคัญของคุณสมบัติ
   feature_importances = rf_classifier.feature_importances_
   # สร้าง DataFrame เพื่อแสดงค่าความสำคัญของคุณสมบัติ
   feature_importance_df = pd.DataFrame({
        'Feature': X.columns,
        'Importance': feature_importances
   })
   feature_importance_df
                 Feature Importance
                                         扁
          0
                magnitude
                             0.025141
                                         11.
                      cdi
                             0.021389
          1
          2
                             0.021324
                     mmi
                             0.031382
          3
                      sig
                             0.099289
          4
                      nst
          5
                    dmin
                             0.165238
          6
                             0.031250
                     gap
          7
                    depth
                             0.042967
                             0.054857
          8
                  latitude
          9
                 longitude
                             0.112903
          10
                  alert_en
                             0.226955
                             0.003097
         11
                   net_en
                             0.071947
         12 magType_en
               location_en
                             0.030145
         13
          14 continent_en
                             0.030622
          15
               country_en
                             0.031494
                  View recommended plots
    Next steps:
   import seaborn as sns
   # แสดงค่าความสำคัญของคุณสมบัติเป็นกราฟ
   plt.figure(figsize=(10, 6))
   \verb|sns.barplot(x='Importance', y='Feature', data=feature\_importance\_df)| \\
   plt.xlabel('Importance')
   plt.ylabel('Feature')
   plt.title('Feature Importance')
```



```
# เลือกเฉพาะ 5 คุณสมบัติที่มีค่า Importance มากที่สุด
top_5_features = feature_importance_df.nlargest(5, 'Importance')
# แสดงชื่อคุณสมบัติที่เลือก
print("Selected features:")
print(top_5_features)
     Selected features:
            Feature Importance
                        0.226955
     10
           alert en
     5
               dmin
                        0.165238
     9
          longitude
                        0.112903
     4
                nst
                        0.099289
     12
         magType_en
                        0.071947
# เลือกเฉพาะคุณสมบัติที่สำคัญเพื่อสร้าง X
X = eq[top_5_features['Feature']]
# ใช้ 'tsunami' เป็นตัวแปรตาม (target variable)
y = eq['tsunami']
   train_test_split
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.metrics import accuracy_score, confusion_matrix
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
# แบ่งข้อมูลเป็นชุดฝึกและชุดทดสอบ
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
# Train Model
knn_model = KNeighborsClassifier(n_neighbors=3)
knn_model.fit(X_train, y_train)
              KNeighborsClassifier
      KNeighborsClassifier(n_neighbors=3)
```

Cross Validation

```
# ใช้ Cross Validation เพื่อประเมินความแม่นยำของโมเดลโดยใช้ K-fold Cross Validation ที่ k=5
from sklearn.model_selection import cross_val_score
scores = cross_val_score(knn_model, X, y, cv=5)
mean_score = scores.mean()
```

```
#การแสดงผล
print("Cross Validation Scores:", scores)
print("Mean Score:", mean_score)

Cross Validation Scores: [0.43312102 0.87898089 0.92948718 0.94230769 0.78846154]
Mean Score: 0.7944716642168872
```

Model KNeighborsClassifier

```
# สร้างโมเดล KNeighborsClassifier
knn_model = KNeighborsClassifier()
# ฝึกโมเดลด้วยข้อมูลการฝึก
knn_model.fit(X_train, y_train)
# ใช้ Cross Validation เพื่อประเมินความแม่นยำของโมเดลโดยใช้ K-fold Cross Validation ที่ k=5
scores = cross_val_score(knn_model, X, y, cv=5)
# คำนวณค่าเฉลี่ยของคะแนนความแม่นยำ
mean_score = scores.mean()
# แสดงผลลัพธ์
print("Cross Validation Scores:", scores)
print("Mean Score:", mean_score)

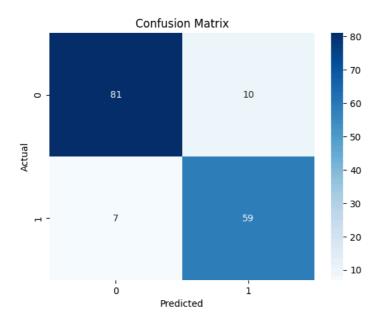
Cross Validation Scores: [0.43312102 0.89808917 0.95512821 0.94230769 0.81410256]
Mean Score: 0.8085497305242528
```

Evaluate Model

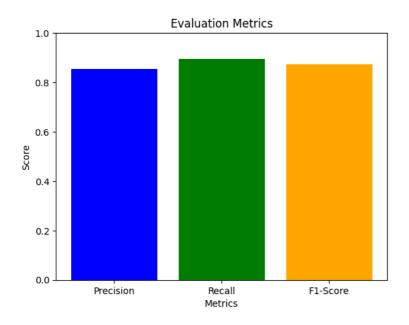
```
# Evaluate Model
y_pred = knn_model.predict(X_test)
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy:", accuracy)

    Accuracy: 0.89171974522293

# Plot Confusion Matrix
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred)
sns.heatmap(cm, annot=True, fmt='d', cmap='Blues')
plt.xlabel('Predicted')
plt.ylabel('Actual')
plt.title('Confusion Matrix')
plt.show()
```



```
0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 1,\ 1,\ 0,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,
             0,\ 1,\ 0,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,
            0,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,\ 1,\ 1,
             0,\ 1,\ 1,\ 1,\ 1,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 0,\ 0,\ 0,\ 1,\ 0,\ 0,\ 1,\ 1,\ 1,
from sklearn.metrics import precision_score, recall_score, f1_score
# คำนวณ Recall
recall = recall_score(y_test, y_pred)
recall
     0.8939393939393939
# คำนวณ F1-Score
f1 = f1_score(y_test, y_pred)
     0.8740740740740741
# คำนวณค่า Precision จากการทำนายของโมเดล
Precision = precision_score(y_test, y_pred)
0.855072463768116
# กำหนดค่าคะแนนในรูปแบบของ List
scores = [Precision, recall, f1]
labels = ['Precision', 'Recall', 'F1-Score']
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# ค่า Precision, Recall, และ F1-Score
scores = [Precision, recall, f1]
labels = ['Precision', 'Recall', 'F1-Score']
# พล็อตกราฟ
plt.bar(labels, scores, color=['blue', 'green', 'orange'])
plt.xlabel('Metrics')
plt.ylabel('Score')
plt.title('Evaluation Metrics')
```



บันทึกโมเดลเป็นไฟล์

plt.show()

```
import joblib
# บันทึกโมเดลเป็นไฟล์
joblib.dump(knn_model, 'knn_model.pkl')
```

plt.ylim([0, 1]) # ตั้งค่าเพื่อให้แกน y อยู่ระหว่าง 0 ถึง 1

```
['knn_model.pkl']

# โหลดโมเดลจากไฟล์
knn_model = joblib.load('knn_model.pkl')

# ใช้โมเดลในการทำนาย
new_data = [[4.5, 3.6, 0.8, 2.5, 5.1]] # ข้อมูลที่ต้องการทำนาย
prediction = knn_model.predict(new_data)
print("Prediction:", prediction)

Prediction: [0]
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/base.py:439: UserWarning: X does not have valid feature names, but KNeighborsClassif warnings.warn(
```