Rasyid Andriansyah 2101963

UAS Data Mining

```
In [1]:
        # Import library yang dibutuhkan
        import numpy as np
        import pandas as pd
        import sklearn as sk
        import matplotlib.pyplot as plt
        import seaborn as sns
        from sklearn.metrics import accuracy score, confusion matrix
        from datetime import datetime,date
        from time import strptime
        from sklearn import preprocessing
        from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
        from sklearn.model_selection import train_test_split, cross_val_score, GridSearchCV
        from sklearn.preprocessing import StandardScaler
        from sklearn.metrics import accuracy_score
        from sklearn.metrics import classification report
        from sklearn.metrics import f1 score
        from sklearn.metrics import precision_score
        from sklearn.metrics import confusion_matrix
        from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
        from sklearn.metrics import recall_score
        from xgboost import XGBClassifier
        from sklearn.svm import SVC
        pd.set_option('display.max_columns', 500)
        # Import warnings filter
        from warnings import simplefilter
```

E:\anaconda3\lib\site-packages\xgboost\compat.py:36: FutureWarning: pandas.Int64Index is deprecated and will be remo ved from pandas in a future version. Use pandas.Index with the appropriate dtype instead.

from pandas import MultiIndex, Int64Index

Saya memakai dataset naik haji karena menurut saya data tersebut cukup menarik untuk diklasifikasikan

```
df =pd.read_csv('dataset_uas\jumlah_naik_haji.csv')
In [2]:
         # Menampilkan atribut yang terdapat di dalam data frame beserta tipe datanya
         print(df.shape)
         # Menampilkan data teratas di dalam data frame
         print(list(df))
         (245, 3)
         ['prov', 'tahun', 'jumlah_naik_haji']
In [3]:
         df.head(10)
Out[3]:
                           prov tahun jumlah_naik_haji
         0
                           ACEH
                                  2016
                                                3135.0
         1
                SUMATERA UTARA
                                  2016
                                                6529.0
         2
                                                3576.0
                SUMATERA BARAT
                                  2016
                                                4032.0
         3
                           RIAU
                                  2016
                          JAMBI
                                  2016
                                                2100.0
         5
              SUMATERA SELATAN
                                  2016
                                                5082.0
         6
                      BENGKULU
                                  2016
                                                1283.0
         7
                      LAMPUNG
                                  2016
                                                5010.0
         8 KEP. BANGKA BELITUNG
                                                 729.0
                                  2016
                       KEP. RIAU
                                  2016
                                                 793.0
         df.isnull().sum()
In [4]:
         prov
                              0
Out[4]:
         tahun
                              0
         jumlah_naik_haji
                              7
         dtype: int64
         Terlihat bahwa data masih memiliki nilai NULL
In [5]: df.info()
```

Saya rata-ratakan data null nya karena asumsi saya tiap provinsi punya jatah untuk berangkat haji, jadi tidak mungkin di nol kan

```
In [6]: df['jumlah_naik_haji'].fillna(df['jumlah_naik_haji'].median(),inplace=True)
In [7]: #Mengubah tipe data
    df['jumlah_naik_haji'] = df.jumlah_naik_haji.astype(int)
    df['prov'] = df.prov.astype("category")
    df['tahun'] = df.tahun.astype("category")
```

Masih Terdapat anomali, yaitu provinsi INDONESIA

```
In [8]: df.loc[(df.prov == "INDONESIA")]
```

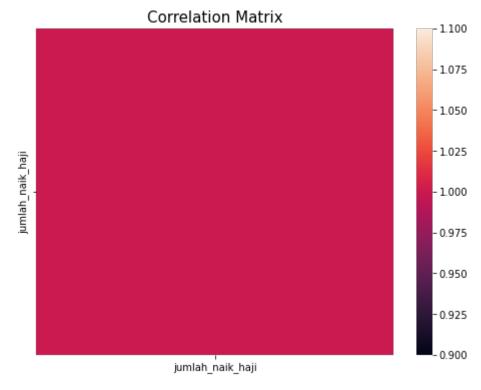
	prov	tahun	jumlah_naik_haji
34	INDONESIA	2016	154441
69	INDONESIA	2015	154455
104	INDONESIA	2014	154467
139	INDONESIA	2013	154546
174	INDONESIA	2012	192291
209	INDONESIA	2011	199849
244	INDONESIA	2010	196206

Out[8]:

Kita drop Provinsi INDONESIA

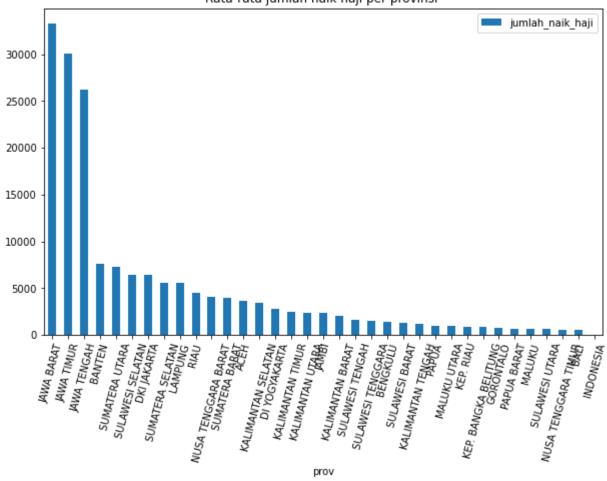
```
In [9]: # drop provinsi indonesia
df = df.drop(labels=[34,69, 104, 139, 174, 209, 244], axis=0)
```

EDA



Dapat kita lihat bahwa korelasi antara jumlah naik haji dengan tahun memiliki korelasi yang cukup berpengaruh satu sama lain

Rata-rata jumlah naik haji per provinsi

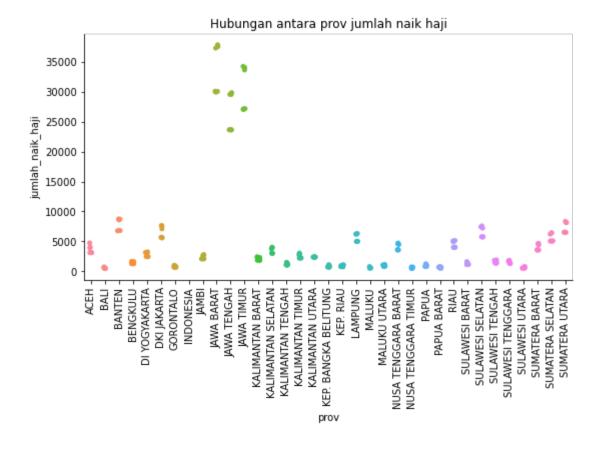


Dari Plot tersebut kita lihat bahwa provinsi jawa barat memiliki rerata paling tinggi

```
In [12]: c = sns.catplot(x="prov", y="jumlah_naik_haji", data=df).set(title="Hubungan antara prov jumlah naik haji")
    c.fig.set_size_inches(10,4)
    plt.xticks(rotation=90)
```

```
(array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16,
       17, 18, 19, 20, 21, 22, 23, 24, 25, 26, 27, 28, 29, 30, 31, 32, 33,
        34]),
 [Text(0, 0, 'ACEH'),
 Text(1, 0, 'BALI'),
 Text(2, 0, 'BANTEN'),
 Text(3, 0, 'BENGKULU'),
 Text(4, 0, 'DI YOGYAKARTA'),
 Text(5, 0, 'DKI JAKARTA'),
 Text(6, 0, 'GORONTALO'),
 Text(7, 0, 'INDONESIA'),
 Text(8, 0, 'JAMBI'),
 Text(9, 0, 'JAWA BARAT'),
 Text(10, 0, 'JAWA TENGAH'),
 Text(11, 0, 'JAWA TIMUR'),
 Text(12, 0, 'KALIMANTAN BARAT'),
 Text(13, 0, 'KALIMANTAN SELATAN'),
 Text(14, 0, 'KALIMANTAN TENGAH'),
 Text(15, 0, 'KALIMANTAN TIMUR'),
 Text(16, 0, 'KALIMANTAN UTARA'),
 Text(17, 0, 'KEP. BANGKA BELITUNG'),
 Text(18, 0, 'KEP. RIAU'),
 Text(19, 0, 'LAMPUNG'),
 Text(20, 0, 'MALUKU'),
 Text(21, 0, 'MALUKU UTARA'),
 Text(22, 0, 'NUSA TENGGARA BARAT'),
 Text(23, 0, 'NUSA TENGGARA TIMUR'),
 Text(24, 0, 'PAPUA'),
 Text(25, 0, 'PAPUA BARAT'),
 Text(26, 0, 'RIAU'),
 Text(27, 0, 'SULAWESI BARAT'),
 Text(28, 0, 'SULAWESI SELATAN'),
 Text(29, 0, 'SULAWESI TENGAH'),
 Text(30, 0, 'SULAWESI TENGGARA'),
 Text(31, 0, 'SULAWESI UTARA'),
 Text(32, 0, 'SUMATERA BARAT'),
 Text(33, 0, 'SUMATERA SELATAN'),
 Text(34, 0, 'SUMATERA UTARA')])
```

Merge



hubungan yang paling tinggi adalah provinsi jawa barat

```
In [13]: df2 =pd.read_csv('dataset_uas\pmi.csv')

# Menampilkan atribut yang terdapat di dalam data frame beserta tipe datanya
print(df2.shape)

# Menampilkan data teratas di dalam data frame
print(list(df2))

(442, 3)
['prov', 'tahun', 'kategori_pmi']
```

:		prov	tahun	jumlah_naik_haji	kategori_pmi
	0	ACEH	2016	3135	TINGGI
	1	SUMATERA UTARA	2016	6529	TINGGI
	2	SUMATERA BARAT	2016	3576	TINGGI
	3	RIAU	2016	4032	TINGGI
	4	JAMBI	2016	2100	SEDANG

One hot Encoding

```
In [15]: # Proses One Hot Encoding untuk atribut color, salutation, state, dan day_of_week
df_merge = pd.get_dummies(data=df_merge, columns=['prov','tahun'])
df.head()
```

Out[15]:		prov	tahun	jumlah_naik_haji
	0	ACEH	2016	3135
	1	SUMATERA UTARA	2016	6529
	2	SUMATERA BARAT	2016	3576
	3	RIAU	2016	4032
	4	JAMBI	2016	2100

```
#menyiapkan data train dan test, cara pertama adalah dengan teknik hold out.
In [16]:
         from sklearn.model selection import train test split
         X = df merge.drop(['kategori pmi'],axis=1) #training features
         Y = df_merge['kategori_pmi'] # target variable
         X_train, X_test, Y_train, Y_test=train_test_split(X, Y, test_size=0.2, random_state=123)
         # Menyimpan nama kolom untuk keperluan prediksi nanti
         import pickle
         with open('x train columns.pickle', 'wb') as fp:
             pickle.dump(X train.columns, fp)
         ##Pembentukan model random forest
In [17]:
         clf =RandomForestClassifier(random_state=1,n_estimators=200,class_weight='balanced',
                             min_samples_leaf=5,
                                 min samples_split=10)
         clf.fit(X train, Y train)
         Y pred = clf.predict(X test)
         acc = accuracy score(Y test, Y pred)
         print("Akurasi {}".format(acc))
         print(classification_report(Y_test, Y_pred))
         Akurasi 0.625
                         precision
                                      recall f1-score
                                                         support
         SANGAT RENDAH
                              0.00
                                        0.00
                                                  0.00
                                                               2
                SEDANG
                             0.88
                                        0.70
                                                  0.78
                                                              40
                             0.20
                                        0.33
                TINGGI
                                                  0.25
                                                               6
                                                  0.62
                                                              48
              accuracy
             macro avg
                             0.36
                                        0.34
                                                  0.34
                                                              48
                             0.75
          weighted avg
                                        0.62
                                                  0.68
                                                              48
In [ ]:
```