รูป Model

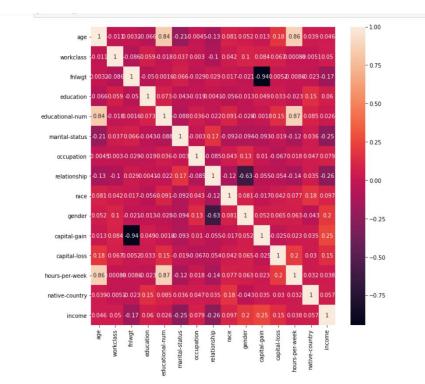
```
In [47]: import pandas as pd
import numpy as np
            from sklearn.model_selection import train_test_split
            from sklearn.preprocessing import LabelEncoder #encode
from sklearn.preprocessing import Normalizer #normalize
            from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score
            import matplotlib.pyplot as plt
            import seaborn as sns
            from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
In [48]: df = pd.read_csv('adultIncome.csv') #อ่านไฟล์ dataset ของเรา
df.head() #แสดง dataset
Out[48]:
                                                                                                                                            capital-
loss
                                                                                                                                                     hours-
per-week
                                                                                                                                                                  native-
country
                                                         educational-
                age workclass fnlwgt
                                           education
                                                                                     occupation relationship race gender
                                                                           Never-
                                                                                     Machine-op-
                                                                                                                                                                   United-
                         Private 226802
                                                                                                     Own-child Black
                                                                                                                                                            40
                                                                                                                                                                             <=50K
                                                 11th
                                                                                                                          Male
                                                                          married
                                                                                                                                                                    States
                                                                          Married-
                                                                                        Farming-
fishing
                                                                                                                                                                   United-
States
                 38
                         Private 89814
                                             HS-grad
                                                                   9
                                                                                                     Husband White
                                                                                                                          Male
                                                                                                                                                  0
                                                                                                                                                            50
                                                                                                                                                                             <=50K
                                                                        civ-spouse
                                                                          Married-
                                                                                      Protective-
                                               Assoc-
                                                                                                                                                                   United-
             2 28 Local-gov 336951
                                                                                                      Husband White
                                                                                                                          Male
                                                                                                                                                            40
                                                                                                                                                                              >50K
                                                                        civ-spouse
                                                                          Married-
                                                Some-
                                                                                     Machine-op-
                                                                                                                                                                   United-
                                                                                                                                                  0
                44
                         Private 160323
                                                                   10
                                                                                                     Husband Black
                                                                                                                          Male
                                                                                                                                    7688
                                                                                                                                                            40
                                                                                                                                                                              >50K
                                               college
                                                                        civ-spouse
                                                                                                                                                                    States
                                                                           Never
                                                                                                                                                                   United-
                               ? 103497
                                                                                                     Own-child White Female
                                                                                                                                                                             <=50K
In [49]: df.shape #แสดงขนาดของ dataset
In [50]: df.isnull().sum().any() #เช็คว่ามี ค่า Null หรือไม่
```

Code ด้านล่างนี้คือการตัดข้อมูลที่มีค่า ในบาง colums เป็น เครื่องหมาย ? หลังจากนั้น ก็จะเช็ค shape อีกครั้ง ที่ตัดอออกเนื่องจาก ลองใช้การแทนที่ดู หรือ .replace มันมีส่วน ที่ส่งผลกับการบำไปท่านายด้วย จึงตัดออก

[55]:																
[55].		age	workclass	fnlwgt	education	educational- num	marital- status	occupation	relationship	race	gender	capital- gain	capital- loss	hours-per- week	native- country	income
	0	25	2	226802	1	7	4	6	3	2	1	0	0	40	18	0
	1	38	2	89814	11	9	2	4	0	4	1	0	0	50	18	0
	2	28	1	336951	7	12	2	10	0	4	1	0	0	40	18	1
	3	44	2	160323	14	10	2	6	0	2	1	7688	0	40	18	1
	5	34	2	198693	0	6	4	7	1	4	1	0	0	30	18	0

```
In [56]: norm = Normalizer()
df[num_col] = norm.fit_transform(df[num_col])
#ปรับชาวข่อมูลให้อยู่ในช่วง[0, 1]ด้วยการนำข้อมูลในคอมลัมน์ด้านั้นลบด้วยค่าที่น่อยที่สุด (Min) ของมันแล้วหารด้วยช่วงของข้อมูลนั้น (Max - Min)

In [57]: plt.subplots(figsize=(10, 10))
sns.heatmap(df.corr(),annot=True)
plt.show()
```



Predict is [0]

ใน heatmap คือการแสดงค่าความสัมพันธ์ว่าข้อมูลแต่ละตัว มีความสัมพันธ์กันขนาดไหน ในส่วนของ project นี้ เราจะได้แค่ช่อง income ในแนวแกน Y หรือแนวตั้ง ซึ่งจากที่ ได้plot ออกมาดู ทำให้เห็นว่า มีหลายตัว ใน Data set ที่ไม่ค่อยส่งผล หรือไม่ค่อยมีความสัมพันธ์กับตัว Income ในแนวแกน X เท่าไหร่ จึงทำการตัด บาง Feature ออกไป เช่น fnlwgt,workclass,age,education-num,relationship,race เป็นต้น ดัง Code ในรรทัดด้านล่างนี้

```
In [58]: df = df.drop(['fnlwgt','workclass','age','educational-num','relationship','race'],axis=1)

In [59]: x = df.drop(['income'],axis=1)
y = df['income'].values

Code ด้านล่าง จะเป็นการ เปรียบเทียบ Algorithm ในการใช้ท่านาย 2 ตัว ซึ่งคือ K-NN และ LogisticRegression ซึ่งผลลัพธ์ที่ออกมา ค่า Accuracy ของการใช้ K-NN มีความ
แม่นปากว่า

In [60]: x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, test_size=0.2,random_state=0)
knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors= 10)
model = LogisticRegression()

In [61]: knn_fit =knn.fit(x_train,y_train)

In [62]: test = x_test[:1]
print("Predict is {0}".format(knn_fit.predict(test)))
```

In [63]: test

Out[63]:

education marital-status occupation gender capital-gain capital-loss hours-per-week native-country
358 7 4 10 1 0.0 0.0 0.000267 18

In [64]: knn.score(x_test,y_test)

Out[64]: 0.8043478260869565

In [65]: model.fit(x_train,y_train) model.score(x_test,y_test)

Out[65]: 0.7934782608695652