

# รายงานประจำวิชา เรื่องเฉพาะทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ (Selected Topic in Computer Science) รหัสวิชา 01418496 หมู่เรียน 800 เรื่อง imdb \_master

# จัดทำโดย รายชื่อสมาชิก

- 1. นางสาวปาณิสรา วิจารณ์ รหัสประจำตัวนิสิต 6530200274
- 2. นางสาวเพ็ญพิชชา ไพรวัลย์ รหัสประจำตัวนิสิต 6530200312
- 3. นางสาวมนัสวี ปียะโสภาสกุล รหัสประจำตัวนิสิต 6530200371
- 4. นางสาวบุญพิทักษ์ ผมเพชร รหัสประจำตัวนิสิต 6530200681
- 5. นางสาวเพชรรัตน์ ทองล้วน รหัสประจำตัวนิสิต 6530200746

#### เสนอ

อาจารย์ชโลธร ซูทอง อาจารย์ประจำวิชา เรื่องเฉพาะทางวิทยาการคอมพิวเตอร์

> คณะวิทยาศาสตร์ ศรีราชา มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์ วิทยาเขตศรีราชา

## 1. ลักษณะของข้อมูล

• Dataset: https://drive.google.com/file/d/1jOhr4yMjPPmkcAx8eAOpCytKnbzt8TH-

#### /view?usp=drive link

- เป็นชุดข้อมูลที่รวบรวมความคิดเห็นในการรีวิวหนังทั้งหมด 100,000 รายการ
- มี Label เป็นการแสดงความเห็นเชิงต่างๆ
  - Positive หรือ pos คือการแสดงความเห็นเชิงบวก
  - Negative หรือ neg คือการแสดงความเห็นเชิงลบ
  - Unsupervised หรือ unsup คือการแสดงความเห็นกลางๆที่ไม่ไปเชิงบวกหรือเชิง ลบมากเกิน

## 2. การเตรียมข้อมูล

- ขั้นตอนที่ 1 import file จาก google drive

```
System

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

Mounted at /content/drive
```

— ขั้นตอนที่ 2 ติดตั้ง imbalanced-learn และ pythainlp

```
pip install -U imbalanced-learn

Requirement already satisfied: imbalanced-learn in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (0.10.1)

Collecting imbalanced_learn-0.11.0-py3-none-any.whl (235 k8)

Requirement already satisfied: numpy>-1.77.3 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from imbalanced-learn) (1.23.5)

Requirement already satisfied: scipy>-1.5.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from imbalanced-learn) (1.11.3)

Requirement already satisfied: scipy>-1.5.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from imbalanced-learn) (1.2.2)

Requirement already satisfied: scipid-1.0.2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from imbalanced-learn) (1.2.2)

Requirement already satisfied: threadpoolctl>-2.0.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from imbalanced-learn) (3.2.0)

Installing collected packages: imbalanced-learn

Found existing installations imbalanced-learn 0.10.1

Uninstalling imbalanced-learn-0.10.1:

Successfully uninstalled imbalanced-learn-0.10.1

Successfully installed imbalanced-learn-0.11.0

[] | pip install pythainlp

Collecting pythainlp

Collecting pythainlp

Collecting pythainlp

Requirement already satisfied: requests>-2.22.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (2.31.0)

Requirement already satisfied: charset-normalizer

Requirement already satisfied: installocal/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (3.3.2)

Requirement already satisfied: charset-normalizer(A,>-2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (2.0.7)

Requirement already satisfied: charset-normalizer(A,>-2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (2.0.7)

Requirement already satisfied: charset-normalizer(A,>-2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (2.0.7)

Requirement already satisfied: critilib/s3.9-1.2.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests>-2.22.0-pythainlp) (2.0.7)

Requirement already satisfied: critil
```

- ขั้นตอนที่ 3 import libraries ที่ต้องใช้

```
import pandas as pd
import numpy as np
#clean_word
import re
from pythainlp.tokenize import word_tokenize
import nitk
nltk.download('stopwords')
from nltk.rozenize.toktok import tokokTokenizer
#Word_to_vector
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.feature_import train_text
#model
from sklearn.model_import LogisticRegression
#split
from sklearn.model_selection import train_test_split
#Accuracy
from sklearn.metrics import accuracy_score
```

ขั้นตอนที่ 4 ใช้ไลบรารี pandas เพื่ออ่านข้อมูลจากไฟล์ CSV และตรวจสอบขนาดของ
 DataFrame ด้วย data.shape แสดงข้อมูลเพิ่มเติมเกี่ยวกับ DataFrame ด้วย data.info()

```
The Data preprocessing

[ ] #Load and preprocess the data data = pd.read_csv('/content/drive/MyDrive/Colab Notebooks/imbd/data/4_imdb_master.csv',encoding='ISO-8859-1') # Replace 'shopping-comment.csv' with your dataset data.shape data.info()
```

- ขั้นตอนที่ 5 ใช้เมธอด drop ของ Pandas เพื่อลบคอลัมน์ที่ไม่ต้องการจาก DataFrame data และแสดงข้อมูลและรูปร่างของ DataFrame

- ขั้นตอนที่ 6 Check dataset
  - ใช้คำสั่ง column เพื่อดูว่า dataset นั้นมี column ใดบ้าง
  - ใช้คำสั่ง value\_counts เพื่อนับจำนวนของ data column label
  - ใช้คำสั่ง value\_counts เพื่อนับจำนวนของ data column type (train)
  - ใช้คำสั่ง isnull() เพื่อเช็คว่ามีค่าว่างไหม

```
# check dataset
print(data.columns)
print(data['label'].value_counts())
print(data[data['type'] == 'train'].value_counts())
data.isnull().values.any()
```

ขั้นตอนที่ 7 Clean ข้อความ จะลบอักขระที่ไม่ใช่ตัวอักษร ตัวอักษรเดี่ยว ช่องว่าง และแท็ก
 HTML

```
# Cleaning the text
def cleaning(sen):
    sen = re.sub('[^A-Za-z]+', ', ', sen)
    sen = re.sub(r'\s+[a-ZA-Z]\s+", '',sen)
    sen = re.sub(r'\s+', ',sen)
    sen = re.sub(r'\s+', ',sen)
    return sen

data['review'] = data['review'].apply(cleaning)
    data.head()
```

ขั้นตอนที่ 8 ลบ stopwords จะใช้ toktoktokenizer และกำหนดฟังก์ชันเพื่อลบ
 stopwords ออกจากประโยค

#### 3.ตัวโมเดลที่เลือกใช้

#### 1. Random Forest Model:

Random Forest Model : เป็นหนึ่งในกลุ่มของโมเดลที่เรียกว่า Ensemble learning ที่มีหลักการคือ การเทรนโมเดลที่เหมือนกันหลายๆ ครั้ง (หลาย Instance) บนข้อมูลชุดเดียวกัน โดยแต่ละครั้งของการเทรนจะ เลือกส่วนของข้อมูลที่เทรนไม่เหมือนกัน แล้วเอาการตัดสินใจของโมเดลเหล่านั้นมาโหวตกันว่า Class ไหนถูก เลือกมากที่สุด โดยขั้นตอนแรกจะนำตัวแปร X และ y มาทำการ train-test-split โดยใช้ test data = 20% และ train data = 80% แบ่งข้อมูลเป็น train กับ trest สร้าง TF-IDF vector ซึ่ง max\_features ถูกใช้เพื่อ กำหนดจำนวนคำสำคัญที่จะถูกใช้ในการสร้าง TF-IDF vector โดยจะเลือกเฉพาะคำที่มีความถี่สูงสุดจำนวน max\_features คำ แปลงข้อมูลต้นฉบับในคอลัมน์ review ของข้อมูล dataframe และ data ที่เกี่ยวข้องถูก จัดเก็บในคอลัมน์ label ต่อมาเป็น Random Forest model train กำหนดไว้ n\_estimators ซึ่งระบุจำนวน ต้นไม้ในโมเดล คือ 100 ซึ่ง class\_weight ซึ่งให้น้ำหนักมากกว่ากับคลาสที่มีจำนวนน้อย (balanced) และ random\_state ซึ่งกำหนดเพื่อให้ผลลัพธ์สามารถทำซ้ำได้

```
** Random Forest Model

[ ] # Training set and Test set
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)

# Tokenization & Vectorization (ในที่นี้ใช่ TF-IDF)
tfidf_vectorizer = Tfidf\vectorizer(max_features=2000) # ปรับค่า max_features ตามความเหมาะสม
X_train_tfidf = tfidf_vectorizer.fit_transform(X_train)
X_test_ffidf = tfidf_vectorizer.transform(X_train)
X_test_ffidf = tfidf_vectorizer.transform(X_test)

# Random Forest

rf_model = RandomForestClassifier(n_estimators=100,class_weight='balanced', random_state=42) # ปรับพารามิเดอร์ต่าง ๆ ตามความเหมาะสม
rf_model.fit(X_train_tfidf, y_train)
y_pred = rf_model.predict(X_test_tfidf)

# Accuracy
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy:", accuracy)

Accuracy: 0.50415
```

Link colab

https://colab.research.google.com/drive/1Q3nyJjwQyYZIZ9lkQmP35rZxRJPwf46F?usp=sharing

2. Logistic Regression Model : เป็นอัลกอริทึมที่ให้ Output เป็นข้อมูลไม่ต่อเนื่อง เช่น 0 1 (Binary classes) ดังนั้น logistic regression จะใช้สำหรับการจำแนก (Classification) โดยเราจะกำหนดตัวแปรให้กับ TFIDF เพื่อให้ TFIDF ช่วย highlight คำสำคัญของแต่ละประโยค ขั้นตอนต่อไปจะนำตัวแปร X และ y มาทำการ train-test-split โดยใช้ test data = 20% และ train data = 80% ต่อมาคือการ train model จะสร้างตัวแปรให้กับ Logistic regression โดยกำหนดให้ solver='lbfgs' เพื่อป้องกัน warning และ เราจะใช้ pipeline ซึ่งเป็น package มาช่วยทำ model ให้สะดวกมากขึ้น เมื่อได้ตัวแปร lr จากการทำ pipeline แล้ว เราก็ใช้คำสั่ง .fit เพื่อ train model ผ่านตัวแปร X\_train และ Y\_train และทำการ predict ออกมา โดยเราจะวัดค่าความถูกต้องโดยใช้ accuracy\_score

```
Logistic Regression Model

# Tokenization & Vectorization (TF-IDF)
tfidf = TfidfVectorizer(lowercase=True)

# Training set and Test set
X_train,X_test,Y_train,Y_test = train_test_split(X,y, test_size=0.20, random_state=225)

# Train Logistic Regression
logicRe =LogisticRegression(solver='lbfgs', max_iter=3000)
lr = Pipeline([('vectorizer',tfidf),('classifier',logicRe)])
lr.fit(X_train,Y_train)
lrpred = lr.predict(X_test)

# Accuracy
print("Accuracy of Logistic Regression => ",accuracy_score(lrpred,Y_test)*100))
```

Link colab

https://colab.research.google.com/drive/1cA4xMuicPFZqXJ\_NmmX2XIUNbtv-XKLK?usp=sharing

## 4.ผลการเปรียบเทียบความถูกต้องของแต่ละโมเดล

Random Forest Model

Accuracy of Random Forest Model => 0.50415 หรือ 50.415

```
■ Random Forest Model
[] # Training set and Test set X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
# Tokenization & Vectorization (ในที่นี้ใช่ TF-IDF)
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer(max_features=2000) # ปรับผ่า max_features ตามความเหมาะสม X_train_tfidf = tfidf_vectorizer.fit_transform(X_train)
X_test_tfidf = tfidf_vectorizer.transform(X_test)
# Random Forest rf_model = RandomForestClassifier(n_estimators=100,class_weight='balanced', random_state=42) # ปรับพารามิเดอร์ต่าง ๆ ตามความเหมาะสม rf_model.fit(X_train_tfidf, y_train)
y_pred = rf_model.predict(X_test_tfidf)
# Accuracy
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred) print("Accuracy: 0.50415
```

Logistic Regression Model

Accuracy of Logistic Regression => 62.975

```
Logistic Regression Model

[20] # Tokenization & Vectorization (TF-IDF)
    tfidf = TfidfVectorizer(lowercase=True)

# Training set and Test set
    X_train,X_test,Y_train,Y_test = train_test_split(X,y, test_size=0.20, random_state=225)

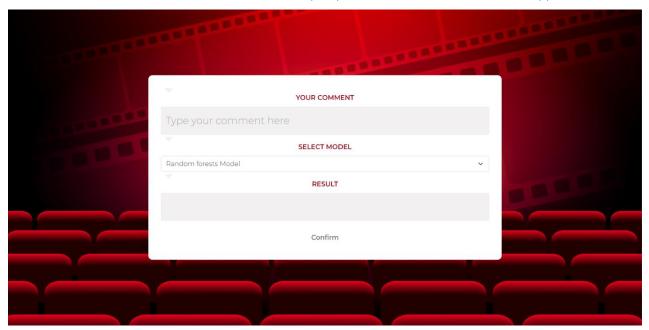
# Train Logistic Regression
    logicRe = LogisticRegression(solver='lbfgs', max_iter=3000)
    lr = Pipeline([('vectorizer',tfidf),('classifier',logicRe)])
    lr.fit(X_train,Y_train)
    lrpred = lr.predict(X_test)

# Accuracy
    print("Accuracy of Logistic Regression => ",accuracy_score(lrpred,Y_test)*100)

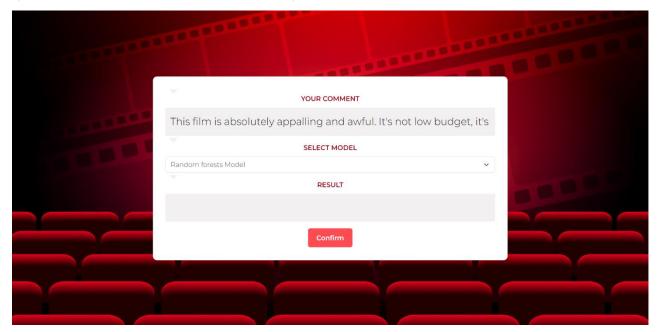
Accuracy of Logistic Regression => 62.975
```

## 5.ตัวอย่างหน้าจอการทำงาน

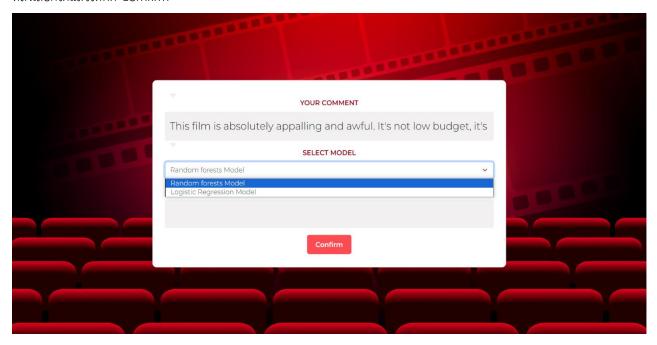
1.หน้าเว็ปปกติ สามารถเข้าผ่านลิ้งนี้เผื่อใช้งานได้ https://project-imdb2-jl2wdacbaa-as.a.run.app



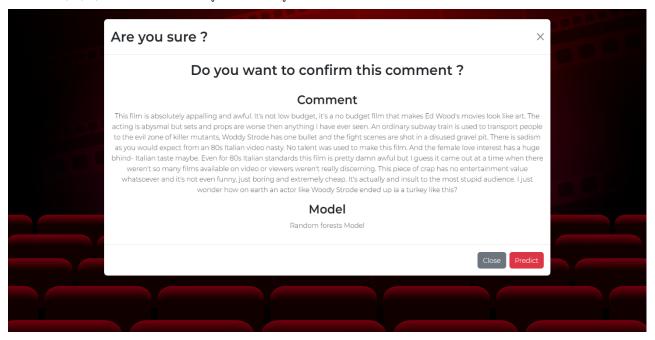
2.ป้อน คอมเมนต์ ที่ต้องการอยากจะรู้ว่าเป็นไปในทางที่ดี ที่แย่ หรือ กลางๆ ซึ่งเป็นคอมเมนต์ที่เกี่ยวกับหนังลงไป ( ถ้าไม่ได้ใส่ข้อความลงไปในช่องก็ไม่สามารถคอมเฟิร์มได้ )



# 3.เลือกโมเดลว่าอยากใช้ตัวไหน มีให้เลือก 2 ตัวเลือก ในที่นี้จะขอใช้ Ramdom forests model หลังเลือกได้แล้วให้กด Comfirm



# 4.popup จะขึ้นให้ตรวจสอบว่าถูกต้องไหม ถ้าถูกต้องให้กดได้เลย Predict



5.ก็คือหลังจากนำ คอมเมนต์ ไป predict แล้วจะแสดงคำตอบออกมาว่า เป็นคำตอบประเภทไหน positive = pos คือความคิดเห็นเชิงบวก, negative=neg คือความคิดเห็นเชิงลบ และ unsupervised = unsup คือความคิดเห็นกลาง ๆ

