Nama: Rafael Nicholas Tanaja

NIM: 2540118656

## Web Scraping

Teknik yang digunakan disini adalah BeautifulSoup,

- 1. Membuat function webscrap dengan parameter url, media, dan label
- 2. Menggunakan library request untuk mendapatkan webpage.
- 3. Memanggil BeautifulSoup untuk parsing HTML.
- 4. Mendefinisikan <div> class tiap berita, untuk mengambil informasi yang diperlukan. <div> class untuk informasi yang diperlukan berbeda-beda setiap website berita..
- 5. Find <div> class yang sudah di masukkan kedalam variable class .
- 6. Mencari untuk mendapatkan kalimat berita yang kemudian akan di append kedalam variable content.
- 7. Join semua kalimat didalam list content yang kemudian dimasukkan ke dalam df.
- 8. Function me-return df.

- 1. Terdapat 30 link berita yang dimana setiap media memiliki jenis berita dan jumlah masing-masing 10.
- 2. Menggunakan for loop untuk iterate setiap berita dan memberikan label secara manual yang nantinya dimasukkan kedalam dataframe 'dfl'.

### **Text Cleaning**

```
import string
import re
df2 = df1.copy()
def replace_teks(row):
    text = row['Teks']
    if row['Media'] == 'MediaIndonesia':
        text = text.replace('Baca juga:, Jakarta', ' ')
    elif row['Media'] == 'CNN':
       text = text.replace('CNN', ' ')
       text = text.replace('ADVERTISEMENT', ' ')
       text = text.replace('SCROLL TO CONTINUE WITH CONTENT', ' ')
       text = text.replace('[Gambas:Video CNN]', ' ')
    elif row['Media'] == 'Kompas':
       text = text.replace('JAKARTA, KOMPAS.com -', ' ')
       text = text.replace('LABUAN BAJO, KOMPAS.com -', ' ')
       text = text.replace('KOMPAS.com []', ' ')
       text = text.replace('BALI, KOMPAS.com -', '')
       text = text.replace('Kompas', ' ')
       text = text.replace('Baca juga:',
       text = text.replace('\n', ' ')
       text = text.replace('UNGARAN, KOMPAS.com -', ' ')
    return text
df2['Teks'] = df2.apply(replace_teks, axis=1)
pattern = r"https?://[^\s]+|\.com"
df2['clean_Teks'] = df2['Teks'] .str.replace(pattern, "", regex=True)
df2['clean_Teks'] = df2['clean_Teks'].str.lower()
table = str.maketrans('', '', string.punctuation)
df2['clean_Teks'] = df2['clean_Teks'].str.translate(table)
```

```
# Menghilangkan number
def remove_number(text):
    return re.sub(r'\d+', '', text)

df2['clean_Teks'] = df2['clean_Teks'].apply(remove_number)

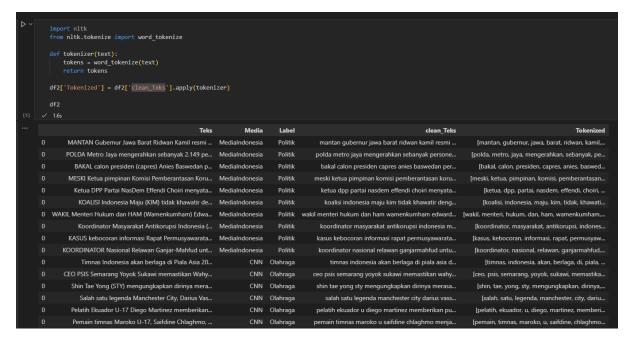
# Menghilangkan enter
df2['clean_Teks'] = df2['clean_Teks'].str.replace['\n', '']

# Menghilangkan white space
df2['clean_Teks'] = df2['clean_Teks'].str.strip()

print(df2)
```

- 1. Membersihkan data teks berita yang dimulai dengan menghapus Advertisement, Baca Juga:, dan berbagai 'noise' lainnya berdasarkan media berita.
- 2. Menghapus https dan .com (memastikan untuk tidak tersisa didalam data).
- 3. Merubah teks menjadi lower case.
- 4. Menghapus punctuation yaitu tanda baca.
- 5. Menghapus angka-angka.
- 6. Menghilangkan enter.
- 7. Menghilangkan white space pada text.
- 8. Text yang sudah di clean kemudian dimasukkan kedalam kolom clean Teks.

# Tokenizing, Remove Stop Words, and Stemming



- 1. Melakukan tokenizing data menggunakan library nltk. Ex: 'aku suka makan ayam' -> ['aku', 'suka', 'makan', 'ayam']
- 2. Berdasarkan hasil yang sudah ditampilkan, tokenizing berhasil dan dapat dilihat pada kolom Tokenized.

```
Ipip install Sastrawi
from Sastrawi.StopWordRemover.StopWordRemoverFactory import StopWordRemoverFactory
### Memanggil library Sastrawi untuk mendapatkan stopword bahasa indonesia
stopword = ['dengan', 'bahwa', 'oleh']
stop = StopWordRemoverFactory()
data = stop.get_stop_words()+stopword
df2['Tokenized'] = df2['Tokenized'].apply(lambda text: [word for word in text if word not in data])

✓ 4.2s
Requirement already satisfied: Sastrawi in f:\anaconda\lib\site-packages (1.0.1)
```

- 1. Melakukan remove stop words dengan menggunakan library Sastrawi, hal ini dilakukan karena Sastrawi memiliki database mengenai stop words didalam bahasa Indonesia.
- 2. Stopword ditambahkan 3 kata tambahan yaitu 'dengan', 'bahwa', 'oleh'.
- 3. Hasil yang didapatkan dimasukkan kedalam kolom Tokenized.

```
from Sastrawi.Stemmer.StemmerFactory import StemmerFactory

def stemmer_func(text):
    factory = StemmerFactory()
    stemmer = factory.create_stemmer()
    stemmed_text_list = [stemmer.stem(text) for text in text]
    return stemmed_text_list

df2['Tokenized'] = df2['Tokenized'].apply(stemmer_func)

✓ 3m 49.7s
```

- 1. Melakukan stemming juga dengan library Sastrawi karena support bahasa Indonesia.
- 2. Stemming dimasukkan kedalam function stemmer\_func yang nantinya diapply ke kolom df['Tokenized'].

### Hasil



1. Berikut merupakan hasil tokenized, remove stopwords, dan stemming pada setiap kategori berita.

## **Modelling**

```
# Merubah label menjadi numerik
label_mapping = {'Politik': 0, 'Olahraga': 1, 'Hiburan': 2}

df2['Label'] = df2['Label'].map(label_mapping)

$\square 0.0s$
```

1. Mengubah label secara kategori menjadi numerik yaitu Politik:0, Olahraga:1, dan Hiburan:2.

```
from sklearn.model_selection import train_test_split

X = df2['Tokenized']
y = df2['Label']

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state = 777)

$\square$ 0.0s
```

1. Train test split pada kolom Tokenized dan juga Label dengan test size sebesar 0.2

### **BoW**

- 1. Menggunakan Bag of Words (BoW) untuk transform data menjadi BoW vector dengan parameter min\_df = 3 dan max\_features = 50.
- 2. Disimpan ke dalam variable X train bow dan X test bow

#### **TF-IDF**

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

# Membuat TF-IDF Vectorizer
  tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer(min_df=3, max_features=50)

# Transform text data menjadi TF-IDF vectors
  X_train_tfidf = [' '.join(tokens) for tokens in X_train]

  X_test_tfidf = [' '.join(tokens) for tokens in X_test]

  X_train_tfidf = tfidf_vectorizer.fit_transform(X_train_tfidf)

  X_test_tfidf = tfidf_vectorizer.transform(X_test_tfidf)

  V 0.0s
```

- 1. Menggunakan TF-IDF untuk transform data menjadi BoW vector dengan parameter  $min_df = 3$  dan max\_features = 50.
- 2. Melakukan join pada teks yang sudah ter-tokenized karena TF-IDF tidak dapat menerima data yang sudah ter-vektor.
- 3. Disimpan ke dalam X train tfidf dan X test tfidf.

### SVM + BoW

```
SVM + BoW
    from sklearn.svm import SVC
    from sklearn.model_selection import train_test_split
    from sklearn.metrics import accuracy_score
    svm_bow = SVC(kernel='linear', C=1.0)
    svm_bow.fit(X_train_bow, y_train)
    y_pred_svmbow = svm_bow.predict(X_test_bow)
  ✓ 0.0s
Menggunakan Support Vector Machine dengan vektor BoW dan dengan test size sebesar 0.3 dan random state = 777
    from sklearn.metrics import classification_report
    svmbow_report = classification_report(y_test, y_pred_svmbow)
    print("SVM BoW:\n", svmbow_report)
 SVM BoW:
                precision recall f1-score support
                   0.50 1.00 0.67
                   1.00 1.00 1.00
1.00 0.50 0.67
                                        0.83

    0.83
    0.83
    0.78

    0.92
    0.83
    0.83

    macro avg
 weighted avg
```

- 1. Menggunakan Support Vector Machine dengan kernel linear dan c = 1,0.
- 2. Menggunakan Train dan Test Set dari BoW.
- 3. Hasil yang didapat cukup memuaskan dengan accuracy sekitar 0.83 dan precision yang cukup bagus.
- 4. Hasil dilihat lebih detail lagi menggunakan confusion matrix.
- 5. Model dapat memprediksi semua jenis berita akan tetapi pada berita Olahraga ada yang terprediksi menjadi berita Politik.

#### SVM + TF-IDF

```
SVM + TF-IDF
        svm_tfidf = SVC(kernel='linear', C=1.0)
       svm_tfidf.fit(X_train_tfidf, y_train)
       y_pred_svm_tfidf = svm_tfidf.predict(X_test_tfidf)
[16] 		 0.0s
   Menggunakan Support Vector Machine dengan vektor TF-IDF dan test size = 0.3 dan random state = 777
        svm_tfidf_report = classification_report(y_test, y_pred_svm_tfidf)
       print("SVM TF-IDF:\n", svm_tfidf_report)
    ✓ 0.0s
··· SVM TF-IDF:
                   precision recall f1-score support
                     1.00 1.00 1.00
0.75 1.00 0.86
1.00 0.50 0.67
               0
                                          0.83
        accuracv
       accuracy
macro avg 0.92 0.83
ighted avg 0.88 0.83
                                           0.84
    weighted avg
                                           0.82
       confusion_matrix(y_test, y_pred_svm_tfidf)
   array([[1, 0, 0],
           [0, 3, 0],
           [0, 1, 1]], dtype=int64)
```

- 1. Menggunakan Support Vector Machine dengan parameter yang sama dengan sebelumnya.
- 2. Menggunakan Train dan Test Set dari TF-IDF.
- 3. Hasil yang didapat cukup memuaskan dengan accuracy 0.83.
- 4. Dilihat lebih detail lagi menggunakan confusion matrix, terdapat berita Hiburan yang terprediksi menjadi berita Olahraga.
- 5. Secara keseluruhan, model dapat memprediksi semua jenis berita.

#### Random Forest + BoW

```
Random Forest + BoW
    from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
    rf_bow = RandomForestClassifier(n_estimators=100, random_state=42)
    rf_bow.fit(X_train_bow, y_train)
    ### Predict
    y_pred_rfbow = rf_bow.predict(X_test_bow)
    0.3s
Menggunakan model Random Forest dengan vektor BoW dengan test size = 0.3 dan random state = 777
     rfbow_report = classification_report(y_test, y_pred_rfbow)
     print("Random Forest BoW:\n", rfbow_report)
 Random Forest BoW:
                precision recall f1-score support
                 0.50 1.00 0.67
0.75 1.00 0.86
0.00 0.00 0.00
           a
    accuracy 0.67
macro avg 0.42 0.67 0.51
ghted avg 0.46 0.67 0.54
    macro avg
 weighted avg
    confusion_matrix(y_test, y_pred_rfbow)
 array([[1, 0, 0],
        [0, 3, 0],
        [1, 1, 0]], dtype=int64)
```

- 1. Menggunakan model machine learning Random Forest dengan parameter n estimators=100 dan random state = 42.
- 2. Menggunakan Train dan Test Set dari BoW
- 3. Berdasarkan classification\_report, hasil yang didapatkan memiliki akurasi yang lebih buruk daripada model-model sebelumnya yaitu 0.67.
- 4. Dilihat pada confusion matrix, model tidak dapat memprediksi berita Hiburan.

#### Random Forest + TF-IDF

```
Random Forest + TF-IDF
    rf_tfidf = RandomForestClassifier(n_estimators=100, random_state=777)
    rf_tfidf.fit(X_train_tfidf, y_train)
    y_pred_rf_tfidf = rf_tfidf.predict(X_test_tfidf)
Menggunakan Random Forest dengan vektor TF-IDF dengan test size = 0.3 dan random state = 777
    rf_tfidf_report = classification_report(y_test, y_pred_rf_tfidf)
    print("Random Forest TF-IDF:\n", rf_tfidf_report)
 Random Forest TF-IDF:
              precision recall f1-score support
           0
                 1.00
                           1.00 1.00
                  0.75
                            1.00
                                     0.86
                            1.00 0.86
0.50 0.67
                  1.00
                                     0.83
                                                  6
    accuracy
macro avg 0.92 0.83 0.84 weighted avg 0.88 0.83 0.82
    confusion_matrix(y_test, y_pred_rf_tfidf) ?
 array([[1, 0, 0],
       [0, 3, 0],
       [0, 1, 1]], dtype=int64)
```

- 1. Menggunakan model Random Forest yang memiliki parameter yang sama dengan sebelumnya.
- 2. Menggunakan Train dan Test Set dari TF-IDF.
- 3. Berdasarkan hasil yang didapat, akurasi memiliki nilai yang cukup memuaskan yaitu 0.83.
- 4. Diamati melalui confusion\_matrix, model dapat memprediksi semua jenis berita akan tetapi terdapat berita Hiburan yang terprediksi berita Olahraga.

### Kesimpulan

Model terbaik merupakan SVM + TF-IDF dan RF + TF-IDF, hal ini dikarenakan akurasi yang dimiliki keduanya yang baik yaitu 0.83. Teknik text representation terbaik adalah TF-IDF, konsistensi pada kedua model machine learning menjadikan TF-IDF teknik yang lebih baik dibandingkan dengan BoW.

Model dan hasil yang ada mungkin dapat ditingkatkan jika dataset yang digunakan memiliki jumlah/size yang lebih besar daripada dataset yang sekarang yaitu 30 berita dengan 10 berita pada jenis berita masing-masing. Akurasi dan Presisi dari model mungkin akan meningkat jika dapat pool training berita yang lebih besar.