# Quarto CRC Book



# Table of contents

$\mathbf{Pr}$	eface	vii
Pr	eface Software conventions	<b>vii</b> vii vii
1	CINDY LAUNDIYA MARETHA	1
2	210411100037	3
3	1. Crawling Berita	5
4	Tampilan Data hasil Crawling Berita	7
5	Dokumen 1	9
6	1. Ekstraksi Kalimat pada Berita 1	11
7	Menghilangkan Kata-kata dan Tanda baca tidak penting	13
8	2. Menghitung Nilai TF-IDF dari Dokumen Berita 1	<b>15</b>
9	Nilai Vektor kata antar Kalimat	17
10	Nilai Vektor antar Kata dengan Kata	19
11	Nilai Cosinus Similarity Kata Kunci	<b>21</b>
<b>12</b>	Graph Kata Kunci	23
13	Kata Kunci pada Dokumen 1	<b>25</b>
14	3. Cosinuss Similarity pada Dokumen 1	29
15	4. Graph Kata Penting berdasarkan nilai TF-IDF pada Dokumen 1	37
16	5. Closeness Centrality Dokumen Berita 1	39

iv Conto	ents						
17 6. PageRank Dokumen 1	41						
18 7. ElgenVector dari Dokumen Berita 1 43							
19 8. Mencari Kata Kunci	<b>45</b>						
20 Dokumen 2	51						
21 1. Ekstraksi Kalimat pada Dokumen Berita 2	<b>53</b>						
${\bf 22}$ Menghilangkan Kata dan Tanda tidak penting pada Dokumen ${\bf 2}$	55						
23 2. TF-IDF	57						
24 3. Cosinuss Similarity	63						
25 4. Graph	65						
26 5. Closeness Centrality	67						
27 6. PageRank	69						
28 7. EigenVector	71						
29 8. Mencari Kata Kunci Pada Dokumen 2	73						
30 Mencari Kata Kunci pada Suatu Berita CNNIndonesia.com 30.1 INSTALASI	81 81 82						
31 MEMANGGIL DATA DALAM BENTUK TABEL 31.1 DATA BERITA 31.2 PREPROCESSINGG 31.2.1 Melakukan Stopword untuk menghapus karakter tidak penting dalam suatu kalimmat berita 31.2.2 Memisahkan Kalimat dengan Kalimat 31.2.3 Memisahkan Kalimat menjadi suatu term pada kalimat berita 51.3 NILAI MATRIKS KATA 31.3.1 Menampilkan Jumlah Kedekatan atau ketetanggaan suatu kata dengan kata yang lain	85 86 86 87 87 87 88						
32.1 COSINUS SIMILARITY	89 89 89 90						

Contents	V
References	95
References	95

# Preface

This is a Quarto book.

#### Software conventions

1 + 1

2

To learn more about Quarto books visit https://quarto.org/docs/books.

#### Acknowledgments

Blah, blah, blah...

#### 1

# CINDY LAUNDIYA MARETHA

#### 210411100037

```
!pip install beautifulsoup4
```

Requirement already satisfied: beautifulsoup4 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (4.11.2)
Requirement already satisfied: soupsieve>1.2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from beauti

```
import requests
from bs4 import BeautifulSoup
from datetime import datetime
import csv
hades = {'user-agent': 'Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64) AppleWebKit/537.36 (KHTML, li
```

## 1. Crawling Berita

Pada proses crawling ini diambil berita melalui website detik.com dengan menggunakan kata kunci "Pemanasan Global"

```
def scrape_detik(hal, requests):
   a = 1
    # Membuka file CSV untuk menulis hasil scraping
   with open('hasil_scraping.csv', 'w', newline='', encoding='utf-8') as csvfile:
        fieldnames = ['Judul', 'Waktu', 'Link', 'Content']
       writer = csv.DictWriter(csvfile, fieldnames=fieldnames)
        # Menulis header ke dalam file CSV
       writer.writeheader()
        for page in range(1, hal):
           url = f'https://www.detik.com/search/searchall?query=pemanasan+global&siteid=2{page
            req = requests.get(url)
            sop = BeautifulSoup(req.text, 'html.parser')
            li = sop.find('div', class_='list media_rows list-berita')
            lin = li.find_all('article')
            for x in lin:
                link = x.find('a')['href']
                date = x.find('a').find('span', class_='date').text.replace('WIB','').replace('
                headline = x.find('a').find('h2').text
                ge_ = requests.get(link).text
                sop_ = BeautifulSoup(ge_, 'html.parser')
                content = sop_.find_all('div', class_='detail__body-text itp_bodycontent')
                for cont in content:
                    paragraphs = cont.find_all('p')
                    content_ = ''.join([p.text for p in paragraphs]).replace('\n', '').replace(
                        'Judul': headline,
```

```
'Waktu': date,
    'Link': link,
    'Content': content_
}

# Menulis data ke dalam file CSV
    writer.writerow(data)
    print("Data berhasil ditambahkan:", data)
    print(f'done[{a}] > {headline}')
    a += 1

scrape_detik(3, requests)
```

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Hampir 8.000 Pelari Meriahkan Lazada Run di ICE BSD, Ada dari Ken done[1] > Hampir 8.000 Pelari Meriahkan Lazada Run di ICE BSD, Ada dari Kenya

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Hari Lari Sedunia, 200 Pelari Ikut Fun Run Under Armour di Jakart done[2] > Hari Lari Sedunia, 200 Pelari Ikut Fun Run Under Armour di Jakarta

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'PBSI Maklum Singapore Open Batal, tapi...', 'Waktu': ' 13 Mei 202 done[3] > PBSI Maklum Singapore Open Batal, tapi...

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Kualifikasi Olimpiade Mulai 2021, Richard Mainaky: Tahun Ini Pem done[4] > Kualifikasi Olimpiade Mulai 2021, Richard Mainaky: Tahun Ini Pemanasan

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Piala Thomas dan Uber 2020 Jadi Oktober, PBSI: Waktunya Ideal', 'done[5] > Piala Thomas dan Uber 2020 Jadi Oktober, PBSI: Waktunya Ideal

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Liga Equestrian Digelar Akhir Pekan Ini, Ada 1.000 Kursi Penonton done[6] > Liga Equestrian Digelar Akhir Pekan Ini, Ada 1.000 Kursi Penonton Gratis

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Begini Cara Pegolf Lokal Cari Pengalaman', 'Waktu': ' 17 Des 2017 done[7] > Begini Cara Pegolf Lokal Cari Pengalaman

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Yang Perlu Diperbaiki Agar INASGOC Lebih Siap di Asian Games 2018 done[8] > Yang Perlu Diperbaiki Agar INASGOC Lebih Siap di Asian Games 2018

Data berhasil ditambahkan: {'Judul': 'Pembukaan Olimpiade Rio: Tampilkan Favela dan Ajakan Hijaukan Hu done[9] > Pembukaan Olimpiade Rio: Tampilkan Favela dan Ajakan Hijaukan Hutan

# Tampilan Data hasil Crawling Berita

```
import pandas as pd
df = pd.read_csv('/content/hasil_scraping.csv')
df
```

	Judul	Waktu	Link
0	Hampir 8.000 Pelari Meriahkan Lazada Run di IC	11 Jun 2023 11:58	https://sport.detik.com/spo
1	Hari Lari Sedunia, 200 Pelari Ikut Fun Run Und	01 Jun 2022 11:17	https://sport.detik.com/spo
2	PBSI Maklum Singapore Open Batal, tapi	$13~{\rm Mei}~2021~15{:}25$	https://sport.detik.com/rak
3	Kualifikasi Olimpiade Mulai 2021, Richard Main	04 Jun 2020 14:29	https://sport.detik.com/rak
4	Piala Thomas dan Uber 2020 Jadi Oktober, PBSI:	$29 \text{ Apr } 2020 \ 22:25$	https://sport.detik.com/rak
5	Liga Equestrian Digelar Akhir Pekan Ini, Ada 1	13 Des 2019 00:00	https://sport.detik.com/spo
6	Begini Cara Pegolf Lokal Cari Pengalaman	17 Des 2017 22:50	https://sport.detik.com/spo
7	Yang Perlu Diperbaiki Agar INASGOC Lebih Siap	28 Nov 2017 13:55	https://sport.detik.com/spo
8	Pembukaan Olimpiade Rio: Tampilkan Favela dan	06 Agu 2016 11:20	https://sport.detik.com/spo

```
%%capture
!pip install nltk
!pip install Sastrawi

import pandas as pd
import re
import nltk
import numpy as np
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.tokenize import word_tokenize
from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
# tokenizer = RegexpTokenizer(r'\w+')
from Sastrawi.Stemmer.StemmerFactory import StemmerFactory
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
```

```
nltk.download("punkt")
nltk.download("stopwords")

[nltk_data] Downloading package punkt to /root/nltk_data...
[nltk_data] Unzipping tokenizers/punkt.zip.
[nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
[nltk_data] Unzipping corpora/stopwords.zip.

True

df = df.astype(str)
df["Content"] = df["Content"].apply(lambda x: x.lower())

content_column = df["Content"]
konten = pd.DataFrame(content_column, columns=['Content'])
konten
```

#### Content

- sekitar 8.000 peserta meriahkan ajang lari yan...
- 1 brand apparel olahraga under armour mengadakan...
- 2 pp pbsi menilai wajar keputusan badminton worl...
- 3 pelatih bulutangkis ganda campuran richard mai...
- 4 pp pbsi merespons keputusan badminton world fe...
- 5 \r\r\rscroll to continue with content\r"equina...
- 6 \r\r\rscroll to continue with content\r
- 7  $\r\rangle$ r\rscroll to continue with content\r
- 8 awesome  $\eth\ddot{Y}^{\sim}$ ? #openingceremony #rio2016 #olympi...

#### Dokumen 1

```
import pandas as pd

# Ambil satu dokumen dari baris pertama
dokumen_pertama = df.at[0, 'Content']

# Buat DataFrame dengan satu kolom dan satu baris
df_dokumen = pd.DataFrame({'Dokumen1': [dokumen_pertama]})

# Tampilkan DataFrame
df_dokumen
```

 ${\bf Dokumen 1}$ 

0 sekitar 8.000 peserta meriahkan ajang lari yan...

# 1. Ekstraksi Kalimat pada Berita 1

Pada proses ekstraksi kalimat dilakukan tokenisasi kalimat yang ada di dalam dokumen berita

```
from nltk.tokenize import sent_tokenize

# Misalnya, jika df adalah DataFrame yang memiliki kolom 'Content'
teks_berita = df_dokumen['Dokumen1'].values.tolist()

kalimat = []
for teks in teks_berita:
    kalimat.extend(sent_tokenize(teks))

df_kalimat = pd.DataFrame(kalimat, columns=['Tokenisasi'])
df_kalimat
```

#### Tokenisasi

- 0 sekitar 8.000 peserta meriahkan ajang lari yan...
- 1 para peserta lomba lari ini tak hanya dari dal...
- 2 semuanya terbuka untuk umum dan masyarakat.
- 3 "pesertanya kita terbuka untuk semua.
- $4 \quad \hbox{ mau yang sport enthusiast, professional runner...} \\$
- 5 scroll to continue with content\rintan melanju...
- 6 karena mencakup semua masyarakat, kegiatan ini...
- 7 harapannya yang bisa sehat bukan hanya individ...
- 8 "kemudian kita ingin berkontribusi, terutama d...
- 9 salah satunya adalah melalui kegiatan lazada run.
- 10 "kita ingin menambahkan sehat dalam hidup mere...
- 11 kata intan.selain itu, deputi bidang produk wi...
- 12 menurutnya kegiatan lazada bisa ikut mendorong...
- 13 sebab, baru pertama kali digelar kegiatan ini ...
- 14 "ini baru pertama kali sudah 8.000. artinya apa?
- 15 kegiatan kedua, ketiga, nanti pasti akan naik,...
- 16 "kami juga menantang lazada untuk menggelar ev...
- 17 tentunya kemenparekraf, khususnya bagian event...
- 18 kalau bisa suatu saat, maraton ini digelar di ...

	Tokenisasi
19	sebelum berlari sesuai kategori, para peserta
20	bersama dengan 3 temannya, nunu telah datang s
21	"saya suka lari, hobi.
22	terus lazada run disponsori produk bagus.
23	kegiatan ini seru, larinya disemangatin," ungk
24	bersama kedua temannya, dia mengikuti maraton
25	jadi sekalian latihan nanti ada half marathon
26	mereka juga bahkan memiliki pelatih dan menjag
27	selain itu, tata dan temannya berharap kegiata
28	setelah sebelumnya pertama kali digelar di vie

## Menghilangkan Kata-kata dan Tanda baca tidak penting

```
import pandas as pd
from nltk.tokenize import sent_tokenize
from nltk.corpus import stopwords
import string
# Misalnya, jika df adalah DataFrame yang memiliki kolom 'Content'
teks_berita = df_dokumen['Dokumen1'].values.tolist()
kalimat = []
for teks in teks_berita:
    # Tokenisasi
   kalimat.extend(sent_tokenize(teks))
# Membuang kata-kata atau tanda baca yang tidak penting
stopwords_list = set(stopwords.words('english'))
cleaned_sentences = []
for sentence in kalimat:
    # Menghapus tanda baca
    sentence = sentence.translate(str.maketrans("", "", string.punctuation))
    # Menghapus angka
    sentence = ''.join([char for char in sentence if not char.isdigit()])
    # Mengubah teks menjadi huruf kecil
    sentence = sentence.lower()
    # Membuang kata-kata yang merupakan stopwords
   words = sentence.split()
   words = [word for word in words if word not in stopwords_list]
    # Menggabungkan kata-kata kembali menjadi kalimat
    cleaned_sentence = " ".join(words)
```

```
cleaned_sentences.append(cleaned_sentence)

# Membuat DataFrame baru

df_cleaned1 = pd.DataFrame(cleaned_sentences, columns=['Tokenisasi Dokumen1'])

df cleaned1
```

#### Tokenisasi Dokumen1 sekitar peserta meriahkan ajang lari yang dige... 1 para peserta lomba lari ini tak hanya dari dal... 2 semuanya terbuka untuk umum dan masyarakat 3 pesertanya kita terbuka untuk semua mau yang sport enthusiast professional runners... 5 scroll continue content intan melanjutkan kegi... 6 karena mencakup semua masyarakat kegiatan ini ... 7 harapannya yang bisa sehat bukan hanya individ... 8 kemudian kita ingin berkontribusi terutama dar... 9 salah satunya adalah melalui kegiatan lazada run kita ingin menambahkan sehat dalam hidup mereka 10 kata intanselain itu deputi bidang produk wisa... 11 12 menurutnya kegiatan lazada bisa ikut mendorong... sebab baru pertama kali digelar kegiatan ini s... 13 14 ini baru pertama kali sudah artinya apa 15 kegiatan kedua ketiga nanti pasti akan naik uc... 16 kami juga menantang lazada untuk menggelar eve... 17 tentunya kemenparekraf khususnya bagian event ... kalau bisa suatu saat maraton ini digelar di d... 18 19 sebelum berlari sesuai kategori para peserta j... 20 bersama dengan temannya nunu telah datang seja... 21 saya suka lari hobi 22 terus lazada run disponsori produk bagus 23 kegiatan ini seru larinya disemangatin ungkap ... 24bersama kedua temannya dia mengikuti maraton d... 25 jadi sekalian latihan nanti ada half marathon ... 26 mereka juga bahkan memiliki pelatih dan menjag... 27 selain itu tata dan temannya berharap kegiatan... 28 setelah sebelumnya pertama kali digelar di vie...

# 2. Menghitung Nilai TF-IDF dari Dokumen Berita 1

Proses TF-IDF ini digunakan untuk mengetahui seberapa sering suatu kata muncul didalam dokumen. Berikut rumus perhitungan TF-IDF

$$\begin{aligned} w_{ij} &= t f_{ij} x i d f_j \\ w_{ij} &= t f_{ij} x \log \left( D / d f_j \right) \end{aligned}$$

Dimana Wij merupakan bobot dari term(j) terhadap<br/>n dokumen(i). Sedangkan t<br/>fij merupakan jumlah kemunculan term(j) dalam dokumen(i). Untuk<br/> D sendiri merupakan jumlah semua dokumen yang ada pada data dan d<br/>fj merupakan jumlah dokumen yang mengandung term(j)

#### Nilai Vektor kata antar Kalimat

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import pandas as pd

# Data kalimat (contoh)
kalimat = df_cleaned1['Tokenisasi Dokumen1']

# Membuat objek TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()

# Menghitung TF-IDF
tfidf_matrix = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)

# Mengonversi matriks TF-IDF ke DataFrame Pandas
tfidf_kata1 = pd.DataFrame(tfidf_matrix.toarray(), columns=tfidf_vectorizer.get_feature_names_or
# Menampilkan tabel TF-IDF
tfidf_kata1
```

	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusiasme	apa
0	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.29658	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
1	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
2	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
3	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
4	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.229011	0.000000	0.00000	0.000
5	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
6	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
7	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
8	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
9	0.000000	0.00000	0.429424	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
10	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
11	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
12	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
13	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
14	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.437

	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusias me	apa
15	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.176607	0.000000	0.176607	0.00000	0.000
16	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
17	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.335657	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
18	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.18112	0.000
19	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.203517	0.00000	0.000
20	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
21	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
22	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
23	0.000000	0.00000	0.221011	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
24	0.295853	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
25	0.000000	0.19434	0.000000	0.19434	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
26	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
27	0.000000	0.00000	0.165160	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000
28	0.000000	0.00000	0.000000	0.00000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000

#### 10

## Nilai Vektor antar Kata dengan Kata

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import pandas as pd
# Data kalimat (contoh)
kalimat = df_cleaned1['Tokenisasi Dokumen1']
# Membuat objek TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()
# Menghitung TF-IDF
tfidf_matrix = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)
# Mengonversi matriks TF-IDF ke DataFrame Pandas
tfidf_kata1 = pd.DataFrame(tfidf_matrix.toarray(), columns=tfidf_vectorizer.get_feature_names_o
# Mengganti NaN dengan 0
tfidf_kata1 = tfidf_kata1.fillna(0)
# Menampilkan nilai TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words = pd.concat([pd.Series(tfidf_vectorizer.get_feature_names_out(), name='
                                     tfidf_kata1], axis=1)
# Menampilkan tabel TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words
```

	Kata	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusiasm
0	acaranya	0.0	0.0	0.0	0.0	0.29658	0.0	0.000000	0.0	0.0
1	ada	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
2	adalah	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
3	aja	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
4	ajang	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.229011	0.0	0.0
244	vietnam	NaN	NaN	$_{ m NaN}$	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

	Kata	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusiasm
$\overline{245}$	vinsensius	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
246	vinsensiusmelihat	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
247	wisata	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
248	yang	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

### 11

# Nilai Cosinus Similarity Kata Kunci

```
from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity

# Drop the 'Kata' column before calculating cosine similarity
tfidf_vectors_only = tfidf_values_with_words.drop(columns=['Kata'])

# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_vectors_only = tfidf_vectors_only.fillna(0)

# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_vectors_only, tfidf_vectors_only)

# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df1 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_values_with_words.index, index=t
cosine_sim_df1
```

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.105866	0.000000	0.000000	0.124813	0.037802	0.044076	0.123862	0.079240	0.13
1	0.105866	1.000000	0.060728	0.029568	0.010703	0.071772	0.103548	0.145574	0.153927	0.15
2	0.000000	0.060728	1.000000	0.284872	0.000000	0.153018	0.123767	0.000000	0.000000	0.00
3	0.000000	0.029568	0.284872	1.000000	0.000000	0.050439	0.159831	0.000000	0.113162	0.00
4	0.124813	0.010703	0.000000	0.000000	1.000000	0.059062	0.000000	0.081330	0.148080	0.07
244	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
245	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
246	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
247	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
248	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00

## Graph Kata Kunci

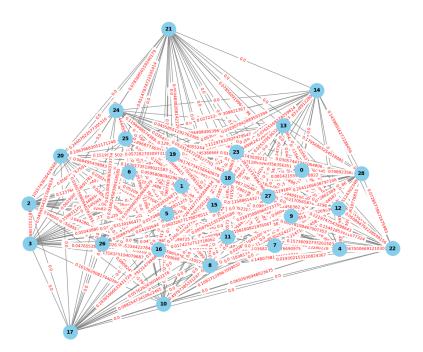
```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
# Assuming tfidf_kata1 is your DataFrame with TF-IDF values
# and top_keywords is the top keywords for each document
# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_kata1 = tfidf_kata1.fillna(0)
# Calculate the sum of TF-IDF values for each term
term_sums = tfidf_kata1.sum()
# Sort terms based on their sum of TF-IDF values in descending order
sorted_terms = term_sums.sort_values(ascending=False)
# Extract the top N keywords (adjust N as needed)
top_keywords = sorted_terms.head(N)
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_kata1, tfidf_kata1)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df1 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_kata1.index, index=tfidf_kata1.i
# Creating a graph
G = nx.Graph()
# Adding nodes to the graph with top keywords as labels
for document in tfidf_kata1.index:
    keywords_indices = tfidf_kata1.loc[document].values.argsort()[-N:][::-1]
    keywords_list = tfidf_kata1.columns[keywords_indices].tolist()
    G.add_node(document, label=", ".join(map(str, keywords_list)))
```

```
# Adding edges to the graph
for i in range(len(cosine_sim_df1.index)):
    for j in range(i + 1, len(cosine_sim_df1.index)):
        G.add_edge(cosine_sim_df1.index[i], cosine_sim_df1.index[j], weight=cosine_sim_df1.iloc

# Visualizing the graph
pos = nx.spring_layout(G)  # You can use different layouts depending on your preference
edge_labels = nx.get_edge_attributes(G, 'weight')

plt.figure(figsize=(12, 10))
nx.draw(G, pos, with_labels=True, font_size=10, font_color="black", node_size=800, node_color="
nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels=edge_labels, font_color="red", font_size=8)
plt.title('Document Similarity Graph with Top Keywords')
plt.show()
```

#### Document Similarity Graph with Top Keywords



## Kata Kunci pada Dokumen 1

```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
# Assuming tfidf_kata1 is your DataFrame with TF-IDF values
# and top_keywords is the top keywords for each document
# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_kata1 = tfidf_kata1.fillna(0)
# Calculate the sum of TF-IDF values for each term
term_sums = tfidf_kata1.sum()
# Sort terms based on their sum of TF-IDF values in descending order
sorted_terms = term_sums.sort_values(ascending=False)
# Extract the top N keywords (adjust N as needed)
top_keywords = sorted_terms.head(N)
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_kata1, tfidf_kata1)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df1 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_kata1.index, index=tfidf_kata1.i
# Creating a graph
G = nx.Graph()
# Adding nodes to the graph with top keywords as labels
for document in tfidf_kata1.index:
    keywords_indices = tfidf_kata1.loc[document].values.argsort()[-N:][::-1]
    keywords_list = tfidf_kata1.columns[keywords_indices].tolist()
    G.add_node(document, label=", ".join(map(str, keywords_list)))
```

```
# Adding edges to the graph
   for i in range(len(cosine_sim_df1.index)):
       for j in range(i + 1, len(cosine_sim_df1.index)):
           G.add_edge(cosine_sim_df1.index[i], cosine_sim_df1.index[j], weight=cosine_sim_df1.iloc
   # Visualizing the graph
   pos = nx.spring_layout(G) # You can use different layouts depending on your preference
  edge_labels = nx.get_edge_attributes(G, 'weight')
   node_labels = nx.get_node_attributes(G, 'label')
  plt.figure(figsize=(12, 10))
  nx.draw(G, pos, with_labels=True, font_size=10, font_color="black", node_size=800, node_color="
   nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels=edge_labels, font_color="red", font_size=8)
  nx.draw_networkx_labels(G, pos, labels=node_labels, font_size=8, font_color="green")
   # Display top keywords for each node
   for node, keywords in node_labels.items():
       print(f"Node {node} Keywords: {keywords}")
   plt.title('Document Similarity Graph with Top Keywords')
   plt.show()
Node 0 Keywords: tangerang, sekitar, kabupaten, ajang, bertajuk
Node 1 Keywords: kota, luar, dari, ini, kenyachief
Node 2 Keywords: umum, semuanya, terbuka, masyarakat, dan
Node 3 Keywords: pesertanya, terbuka, semua, kita, untuk
Node 4 Keywords: yang, community, mau, memang, mendapatkan
Node 5 Keywords: scroll, content, melanjutkan, continue, pola
Node 6 Keywords: karena, mencakup, ke, beberapa, semua
Node 7 Keywords: harapannya, keluarga, individual, bukan, sehat
Node 8 Keywords: ingin, berkontribusi, memberikan, dalam, kita
Node 9 Keywords: melalui, adalah, satunya, salah, run
Node 10 Keywords: menambahkan, mereka, sehat, dalam, hidup
Node 11 Keywords: dan, berterima, pihaknya, mengapresiasi, deputi
Node 12 Keywords: ikut, pariwisata, menurutnya, mendorong, bisa
Node 13 Keywords: diikuti, sebab, hampir, baru, sudah
Node 14 Keywords: apa, artinya, sudah, baru, kali
Node 15 Keywords: kegiatan, yang, biasa, dilakukan, rutin
Node 16 Keywords: event, menantang, kami, global, menggelar
Node 17 Keywords: mendukung, siap, tentunya, khususnya, akan
Node 18 Keywords: bisa, di, bajo, antusiasme, kawasan
Node 19 Keywords: peserta, juga, serpong, berlari, diajak
Node 20 Keywords: menyelesaikan, telah, berhasil, datang, sejak
Node 21 Keywords: hobi, suka, saya, lari, yang
```

Node 22 Keywords: bagus, disponsori, produk, terus, run

Node 23 Keywords: ini, disemangatin, jakarta, nunuselain, larinya

Node 24 Keywords: acaranya, banget, temanteman, banyak, kategoriini

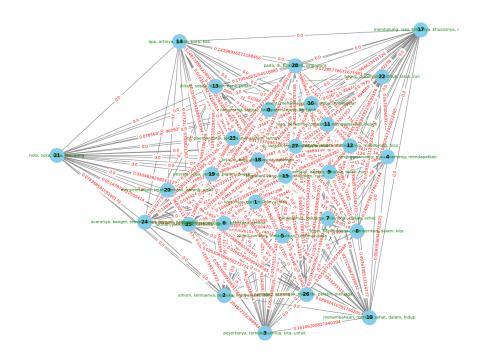
Node 25 Keywords: latihan, jadi, untuk, terbiasa, sih

Node 26 Keywords: makan, gorengan, memiliki, pelatih, menjaga

Node 27 Keywords: di, lazada, kegiatan, digelar, run

Node 28 Keywords: pada, di, final, april, singapura

#### Document Similarity Graph with Top Keywords



# 3. Cosinuss Similarity pada Dokumen 1

Proses ini digunakan untuk mengukur jarak kedekatan antar dokumen dan diperoleh rumus sebagai berikut.

$$\cos\theta = \frac{a \cdot b}{\|a\| \cdot \|b\|}$$

from sklearn.metrics.pairwise import cosine\_similarity

# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine\_sim\_matrix = cosine\_similarity(tfidf\_matrix, tfidf\_matrix)

# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine\_sim\_df1 = pd.DataFrame(cosine\_sim\_matrix, columns=df\_cleaned1.index, index=df\_cleaned1.i
cosine\_sim\_df1

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.105866	0.000000	0.000000	0.124813	0.037802	0.044076	0.123862	0.079240	0.132
1	0.105866	1.000000	0.060728	0.029568	0.010703	0.071772	0.103548	0.145574	0.153927	0.158
2	0.000000	0.060728	1.000000	0.284872	0.000000	0.153018	0.123767	0.000000	0.000000	0.000
3	0.000000	0.029568	0.284872	1.000000	0.000000	0.050439	0.159831	0.000000	0.113162	0.000
4	0.124813	0.010703	0.000000	0.000000	1.000000	0.059062	0.000000	0.081330	0.148080	0.072
5	0.037802	0.071772	0.153018	0.050439	0.059062	1.000000	0.197093	0.076796	0.069215	0.038
6	0.044076	0.103548	0.123767	0.159831	0.000000	0.197093	1.000000	0.000000	0.000000	0.045
7	0.123862	0.145574	0.000000	0.000000	0.081330	0.076796	0.000000	1.000000	0.225818	0.000
8	0.079240	0.153927	0.000000	0.113162	0.148080	0.069215	0.000000	0.225818	1.000000	0.020
9	0.132162	0.158091	0.000000	0.000000	0.072391	0.038778	0.045213	0.000000	0.020855	1.000
10	0.000000	0.057750	0.000000	0.161062	0.069394	0.197027	0.000000	0.108271	0.497674	0.000
11	0.057880	0.091010	0.080717	0.000000	0.031703	0.033965	0.039602	0.000000	0.033755	0.128
12	0.168602	0.078189	0.000000	0.000000	0.058194	0.122424	0.036346	0.214717	0.119969	0.105
13	0.086432	0.089147	0.000000	0.000000	0.000000	0.113368	0.132182	0.000000	0.000000	0.044
14	0.000000	0.053393	0.000000	0.000000	0.000000	0.045540	0.053098	0.000000	0.000000	0.000
15	0.139192	0.159860	0.063183	0.030763	0.096497	0.062492	0.050924	0.045389	0.036114	0.205
16	0.073862	0.096634	0.044281	0.047655	0.062316	0.029148	0.000000	0.070313	0.059658	0.039
17	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.088255	0.000

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
18	0.182502	0.092105	0.057712	0.028099	0.088783	0.059134	0.048908	0.176509	0.044391	0.000
19	0.053138	0.243644	0.032940	0.035451	0.000000	0.062256	0.096405	0.052305	0.065363	0.027
20	0.000000	0.121827	0.101574	0.049455	0.000000	0.030249	0.068495	0.000000	0.000000	0.000
21	0.078561	0.050484	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
22	0.122321	0.022846	0.000000	0.000000	0.067001	0.000000	0.000000	0.000000	0.019302	0.154
23	0.057429	0.184108	0.000000	0.000000	0.039879	0.096529	0.112548	0.031111	0.035695	0.222
24	0.043453	0.045984	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.033861	0.030519	0.000
25	0.028543	0.083919	0.056031	0.060301	0.000000	0.071390	0.040233	0.022243	0.020047	0.023
26	0.000000	0.130624	0.046598	0.000000	0.000000	0.068875	0.000000	0.030566	0.055977	0.155
27	0.261593	0.128471	0.035443	0.000000	0.146197	0.096525	0.112543	0.164565	0.090160	0.345
28	0.143458	0.022357	0.000000	0.000000	0.164911	0.050026	0.058328	0.062872	0.038166	0.108

# Kata Penting pada setiap Kalimat berdasarkan nilai TF-IDF pada Dokumen Berita $1\,$

```
# Menampilkan kata-kata dengan nilai TF-IDF tertinggi untuk setiap dokumen
for i, row in tfidf_katal.iterrows():
    print(f"Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat {i + 1}:")
    top_keywords = row.sort_values(ascending=False).head(5)  # Ganti 5 dengan jumlah kata-kata
    print(top_keywords)
    print("\n")
```

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 1:

ajang 0.29658 tangerang 0.29658 bertajuk 0.29658 kabupaten 0.29658 meriahkan 0.29658 Name: 0, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 2:

kota 0.381169 luar 0.339489 dari 0.268237 ini 0.215727 officer 0.190584 Name: 1, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 3: semuanya 0.493895

umum 0.493895 terbuka 0.439889 masyarakat 0.401571 dan 0.293559 Name: 2, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 4:

pesertanya 0.531533 terbuka 0.473411 semua 0.473411 kita 0.432173 untuk 0.287165 Name: 3, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 5:

yang 0.259223
enthusiast 0.229011
community 0.229011
memang 0.229011
running 0.229011
Name: 4, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 6:

content
continue
continue
melanjutkan
scroll
pola
0.325112
0.325112
0.325112
pola
0.289562
Name: 5, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 7:

ke 0.379066 beberapa 0.379066 mencakup 0.379066 karena 0.379066 semua 0.337616 Name: 6, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 8:

harapannya 0.357314

individual 0.357314
keluarga 0.357314
bukan 0.318243
tetapi 0.290521
Name: 7, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 9:

ingin 0.392765 memberikan 0.322043 berkontribusi 0.322043 dalam 0.261843 kita 0.261843 Name: 8, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 10:

melalui 0.528151 adalah 0.429424 satunya 0.429424 salah 0.349716 run 0.313920 Name: 9, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 11:

menambahkan 0.408240 ingin 0.372679 hidup 0.372679 mereka 0.372679 dalam 0.372679 Name: 10, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 12:

dan 0.274960 jemadu 0.231301 intanselain 0.231301 wisata 0.231301 vinsensius 0.231301 Name: 11, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 13: menurutnya 0.424572

pariwisata 0.424572
ikut 0.424572
mendorong 0.345207
bisa 0.319657
Name: 12, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 14:

hampir 0.371674 sebab 0.371674 diikuti 0.371674 sudah 0.331033 baru 0.331033 Name: 13, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 15:

apa 0.437311 artinya 0.437311 baru 0.389492 sudah 0.389492 kali 0.355564 Name: 14, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 16:

kegiatan 0.282693 yang 0.224448 ucap 0.198289 menjadikan 0.198289 ketiga 0.198289 Name: 15, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 17:

event 0.547165
global 0.307171
menantang 0.307171
menggelar 0.307171
kami 0.307171
Name: 16, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 18:

mendukung 0.376866

khususnya 0.376866 siap 0.376866 tentunya 0.376866 akan 0.335657 Name: 17, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 19:

bisa 0.409091 di 0.215306 dilihat 0.181120 saat 0.181120 suatu 0.181120 Name: 18, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 20:

peserta 0.286150 juga 0.258648 dirinya 0.228503 melakukan 0.228503 berlari 0.228503 Name: 19, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 21:

berhasil 0.318774 telah 0.318774 menyelesaikan 0.318774 pagi 0.283917 datang 0.283917 Name: 20, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 22:

suka 0.534887 saya 0.534887 hobi 0.534887 lari 0.376412 pasti 0.000000

Name: 21, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 23:

bagus 0.488822

disponsori 0.488822 produk 0.435370 terus 0.435370 run 0.290543 Name: 22, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 24:

ini 0.307682 larinya 0.271823 jakarta 0.271823 disemangatin 0.271823 seru 0.271823 Name: 23, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 25:

acaranya 0.295853 banget 0.295853 kategoriini 0.295853 temanteman 0.295853 banyak 0.295853 Name: 24, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 26:

jadi 0.388681
latihan 0.388681
untuk 0.209988
half 0.194340
time 0.194340
Name: 25, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 27:

makan 0.534127 tidak 0.267064 memiliki 0.267064 gorengan 0.267064 tersendiri 0.267064 Name: 26, dtype: float64

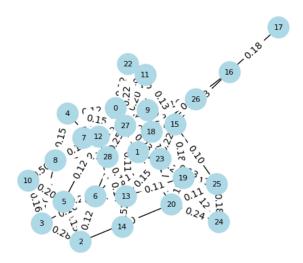
Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 28: di 0.362208 lazada 0.301775 kegiatan 0.289596 digelar 0.254377 run 0.241472 Name: 27, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Ringkasan Berita pada Kalimat 29:

## 4. Graph Kata Penting berdasarkan nilai TF-IDF pada Dokumen 1

Grap disini dibuat untuk menggambarkan nilai jarak antara kata satu dengan kata yang lain berdasarkan nilai Cosinuss Similarity dari Dokumen berita 1

```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
# Membuat grafik jaringan
G = nx.Graph()
# Menambahkan simpul (kalimat)
for i in range(len(cosine_sim_matrix)):
    G.add_node(i, label=df_cleaned1.index[i]) # Menggunakan label kalimat
# Menambahkan tepian (hubungan) berdasarkan kesamaan kosinus
for i in range(len(cosine_sim_matrix)):
    for j in range(i+1, len(cosine_sim_matrix)):
        similarity = cosine_sim_matrix[i][j]
        if similarity > 0.1: # Atur threshold sesuai kebutuhan
            G.add_edge(i, j, weight=similarity)
# Menggambar grafik jaringan
pos = nx.spring_layout(G, seed=42) # Menggunakan layout spring
labels = nx.get_node_attributes(G, 'label')
nx.draw(G, pos, with_labels=True, node_color='lightblue', node_size=500, font_size=8, font_colo
nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels={(i, j): f"{similarity:.2f}" for i, j, similar
plt.show()
```



## 5. Closeness Centrality Dokumen Berita 1

Pada proses ini Closeness Centrality digunakan untuk menghitung bobot sebuah node berdasarkan jumlah jarak terpendek antara node(i) dengan node lainnya. Berikut rumus Closeness Centrality

$$C_c(i) = \frac{n-1}{\sum_{j=1}^n d(i,j)}$$

```
import networkx as nx
  closeness_centrality = nx.closeness_centrality(G)
  sorted_closeness = sorted(closeness_centrality.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
   for node, closeness in sorted_closeness:
       print(f"Simpul {node}: Closeness Centrality = {closeness:.4f}")
Simpul 27: Closeness Centrality = 0.6199
Simpul 1: Closeness Centrality = 0.5786
Simpul 23: Closeness Centrality = 0.5540
Simpul 0: Closeness Centrality = 0.5424
Simpul 9: Closeness Centrality = 0.5313
Simpul 15: Closeness Centrality = 0.5313
Simpul 18: Closeness Centrality = 0.5313
Simpul 12: Closeness Centrality = 0.5207
Simpul 6: Closeness Centrality = 0.5105
Simpul 7: Closeness Centrality = 0.5007
Simpul 13: Closeness Centrality = 0.5007
Simpul 19: Closeness Centrality = 0.4912
Simpul 20: Closeness Centrality = 0.4734
Simpul 28: Closeness Centrality = 0.4649
Simpul 8: Closeness Centrality = 0.4568
Simpul 5: Closeness Centrality = 0.4413
Simpul 11: Closeness Centrality = 0.4413
Simpul 4: Closeness Centrality = 0.4268
Simpul 25: Closeness Centrality = 0.4199
```

```
Simpul 2: Closeness Centrality = 0.4133
Simpul 22: Closeness Centrality = 0.4068
Simpul 26: Closeness Centrality = 0.4005
Simpul 16: Closeness Centrality = 0.3945
Simpul 3: Closeness Centrality = 0.3886
Simpul 10: Closeness Centrality = 0.3886
Simpul 14: Closeness Centrality = 0.3667
Simpul 24: Closeness Centrality = 0.3567
Simpul 17: Closeness Centrality = 0.2830
Simpul 21: Closeness Centrality = 0.0000
```

## 6. PageRank Dokumen 1

Pagerank merupakan suatu proses mengukur atau mencari nilai penting dalam suatu dokumen

$$\operatorname{PR}\left(S_{i}\right) = \frac{1 - \alpha}{\operatorname{NodeCount}} + \alpha \sum_{S_{j}} \in \operatorname{Neighbors} S_{i} \frac{\operatorname{PR}\left(S_{j}\right)}{\operatorname{CountEdge}\left(S_{j}\right)}$$

Reterangan:  $PR(S_i)$ : Nilai PageRank untuk kaliamt Si

 $\operatorname{PR}\left(S_{j}\right)$ : Nilai PageRank dari vertex yang bertetangga dengan Si

CountEdge  $(S_i)$ : Jumlah edge dari kalimat Sj

 $\alpha_i$ : Damping faktor yang nilainya antara 0 dan 1

## 7. ElgenVector dari Dokumen Berita 1

Eigen Vector digunakan untuk menghitung sentralitas sebuah node dengan menambahkan sentralitas pendahulunya. Berikut nilai persamaan dari Eigen-Vector

$$\lambda x_i = \sum_{j \to i} x_j$$

```
G = nx.path_graph(4)
centrality = nx.eigenvector_centrality(G)
sorted((v, f"{c:0.2f}") for v, c in centrality.items())
```

```
[(0, '0.37'), (1, '0.60'), (2, '0.60'), (3, '0.37')]
```

Tampilan Kalimat penting berdasarkan nilai EigenVector pada Dokumen Berita 1

```
import networkx as nx

# Membuat grafik jaringan (contoh: grafik jalur)

G = nx.path_graph(4)

# Menghitung eigenvector centrality
centrality = nx.eigenvector_centrality(G)

# Data berita (dalam bentuk daftar)
berita =df_cleaned1['Tokenisasi Dokumen1']

# Menampilkan kalimat dari eigenvector centrality dan mengaitkannya dengan dokumen berita
for node, centrality_score in centrality.items():
    if 0 <= node < len(berita):
        kalimat = f"Kalimat berital: '{berita[node]}' memiliki Eigenvector Centrality sebesar {
        print(kalimat)</pre>
```

Kalimat berita1: 'sekitar peserta meriahkan ajang lari yang digelar lazada indonesia bertajuk lazada ru Kalimat berita1: 'para peserta lomba lari ini tak hanya dari dalam kota tetapi juga datang dari luar kot Kalimat berita1: 'semuanya terbuka untuk umum dan masyarakat' memiliki Eigenvector Centrality sebesar Kalimat berita1: 'pesertanya kita terbuka untuk semua' memiliki Eigenvector Centrality sebesar 0.37

### 8. Mencari Kata Kunci

#### Nilai TF-IDF Kata Kunci Dokumen 1

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import pandas as pd
# Data kalimat (contoh)
kalimat = df_cleaned1['Tokenisasi Dokumen1']
# Membuat objek TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()
# Menghitung TF-IDF
tfidf_matrix = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)
# Mengonversi matriks TF-IDF ke DataFrame Pandas
tfidf_kata1 = pd.DataFrame(tfidf_matrix.toarray(), columns=tfidf_vectorizer.get_feature_names_o
# Mengganti NaN dengan 0
tfidf_kata1 = tfidf_kata1.fillna(0)
# Menampilkan nilai TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words = pd.concat([pd.Series(tfidf_vectorizer.get_feature_names_out(), name='
                                     tfidf_kata1], axis=1)
# Menampilkan tabel TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words
```

	Kata	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusiasm
0	acaranya	0.0	0.0	0.0	0.0	0.29658	0.0	0.000000	0.0	0.0
1	ada	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
2	adalah	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
3	aja	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.000000	0.0	0.0
4	ajang	0.0	0.0	0.0	0.0	0.00000	0.0	0.229011	0.0	0.0
 244	 vietnam	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN	 NaN

	Kata	acaranya	ada	adalah	aja	ajang	akan	anakanak	antusias	antusiasm
245	vinsensius	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
246	vinsensiusmelihat	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
247	wisata	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
248	yang	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

#### Nilai Cosinus Similarity Kata Kunci Dokumen 1

```
from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity

# Drop the 'Kata' column before calculating cosine similarity
tfidf_vectors_only = tfidf_values_with_words.drop(columns=['Kata'])

# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_vectors_only = tfidf_vectors_only.fillna(0)

# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_vectors_only, tfidf_vectors_only)

# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df1 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_values_with_words.index, index=t
cosine_sim_df1
```

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.105866	0.000000	0.000000	0.124813	0.037802	0.044076	0.123862	0.079240	0.13
1	0.105866	1.000000	0.060728	0.029568	0.010703	0.071772	0.103548	0.145574	0.153927	0.15
2	0.000000	0.060728	1.000000	0.284872	0.000000	0.153018	0.123767	0.000000	0.000000	0.00
3	0.000000	0.029568	0.284872	1.000000	0.000000	0.050439	0.159831	0.000000	0.113162	0.00
4	0.124813	0.010703	0.000000	0.000000	1.000000	0.059062	0.000000	0.081330	0.148080	0.07
244	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
245	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
246	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
247	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
248	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00

#### Graph Dan Kata Kunci pada Dokumen 1

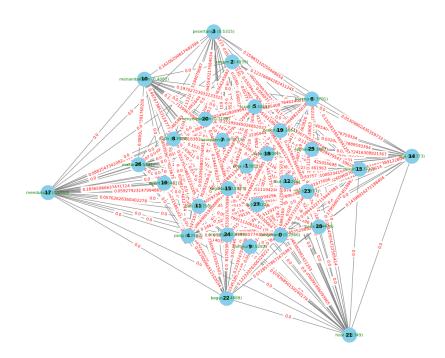
```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
# Assuming tfidf_kata1 is your DataFrame with TF-IDF values
# and top_keywords is the top keywords for each document
# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_kata1 = tfidf_kata1.fillna(0)
# Calculate the sum of TF-IDF values for each term
term_sums = tfidf_kata1.sum()
# Sort terms based on their sum of TF-IDF values in descending order
sorted_terms = term_sums.sort_values(ascending=False)
# Extract the top N keywords (adjust N as needed)
N = 1
top_keywords = sorted_terms.head(N)
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_kata1, tfidf_kata1)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df1 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_kata1.index, index=tfidf_kata1.i
# Create a list of nodes sorted by the highest TF-IDF value
sorted_nodes = sorted(tfidf_kata1.index, key=lambda x: tfidf_kata1.loc[x].max(), reverse=True)
# Creating a graph
G = nx.Graph()
# Adding nodes to the graph with top keywords as labels
for document in sorted_nodes:
    keywords_indices = tfidf_kata1.loc[document].values.argsort()[-N:][::-1]
    keywords_list = tfidf_kata1.columns[keywords_indices].tolist()
    keywords_values = tfidf_kata1.loc[document, keywords_list].tolist()
    # Sorting keywords and values in descending order
    sorted_keywords_values = sorted(zip(keywords_list, keywords_values), key=lambda x: x[1], re
    node_label = ", ".join([f"{kw} ({val:.4f})" for kw, val in sorted_keywords_values])
    G.add_node(document, label=node_label)
# Adding edges to the graph
for i in range(len(cosine_sim_df1.index)):
    for j in range(i + 1, len(cosine_sim_df1.index)):
        G.add_edge(cosine_sim_df1.index[i], cosine_sim_df1.index[j], weight=cosine_sim_df1.iloc
```

```
# Visualizing the graph
  pos = nx.spring_layout(G) # You can use different layouts depending on your preference
  edge_labels = nx.get_edge_attributes(G, 'weight')
  node_labels = nx.get_node_attributes(G, 'label')
  plt.figure(figsize=(12, 10))
   nx.draw(G, pos, with_labels=True, font_size=10, font_color="black", node_size=800, node_color="
  nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels=edge_labels, font_color="red", font_size=8)
   nx.draw_networkx_labels(G, pos, labels=node_labels, font_size=8, font_color="green")
   # Display top keywords and values for each node
   for node, label in node_labels.items():
       print(f"Node {node} Keywords and Values: {label}")
  plt.title('Document Similarity Graph with Top Keywords and Values (Sorted)')
  plt.show()
Node 16 Keywords and Values: event (0.5472)
Node 21 Keywords and Values: hobi (0.5349)
Node 26 Keywords and Values: makan (0.5341)
Node 3 Keywords and Values: pesertanya (0.5315)
Node 9 Keywords and Values: melalui (0.5282)
Node 2 Keywords and Values: umum (0.4939)
Node 22 Keywords and Values: bagus (0.4888)
Node 28 Keywords and Values: pada (0.4436)
Node 14 Keywords and Values: apa (0.4373)
Node 12 Keywords and Values: ikut (0.4246)
Node 18 Keywords and Values: bisa (0.4091)
Node 10 Keywords and Values: menambahkan (0.4082)
Node 8 Keywords and Values: ingin (0.3928)
Node 25 Keywords and Values: latihan (0.3887)
Node 1 Keywords and Values: kota (0.3812)
Node 6 Keywords and Values: karena (0.3791)
Node 17 Keywords and Values: mendukung (0.3769)
Node 13 Keywords and Values: diikuti (0.3717)
Node 27 Keywords and Values: di (0.3622)
Node 7 Keywords and Values: harapannya (0.3573)
Node 5 Keywords and Values: scroll (0.3251)
Node 20 Keywords and Values: menyelesaikan (0.3188)
Node 23 Keywords and Values: ini (0.3077)
Node 0 Keywords and Values: tangerang (0.2966)
Node 24 Keywords and Values: acaranya (0.2959)
Node 19 Keywords and Values: peserta (0.2861)
```

Node 15 Keywords and Values: kegiatan (0.2827) Node 11 Keywords and Values: dan (0.2750) Node 4 Keywords and Values: yang (0.2592)

Document Similarity Graph with Top Keywords and Values (Sorted)



### Dokumen 2

```
import pandas as pd

# Ambil satu dokumen dari baris pertama
dokumen_pertama = df.at[1, 'Content']

# Buat DataFrame dengan satu kolom dan satu baris
df_dokumen2 = pd.DataFrame({'Dokumen2': [dokumen_pertama]})

# Tampilkan DataFrame
df_dokumen2
```

#### Dokumen2

0  $\,$  brand apparel olahraga under armour mengadakan...

### 1. Ekstraksi Kalimat pada Dokumen Berita 2

```
from nltk.tokenize import sent_tokenize

# Misalnya, jika df adalah DataFrame yang memiliki kolom 'Content'
teks_berita = df_dokumen2['Dokumen2'].values.tolist()

kalimat = []
for teks in teks_berita:
    kalimat.extend(sent_tokenize(teks))

df_kalimat2 = pd.DataFrame(kalimat, columns=['Tokenisasi'])
df_kalimat2
```

#### Tokenisasi

- 0 brand apparel olahraga under armour mengadakan...
- 1 kegiatan yang diadakan di senayan, jakarta, in...
- 2 under armour juga mengundang 11 komunitas lari.
- 3 "kita undang komunitas lari.
- 4 sebenarnya kita cuma memberikan slot (peserta)...
- 5 tapi ini acaranya super sukses karena ramai ba...
- 6 intinya kita undang semua masyarakat untuk iku...
- 7 sekaligus sebagai pemanasan menghadapi challen...
- 8 dikatakannya, selama fun run 4k berlangsung pe...
- 9 scroll to continue with content\r"kita menduku...
- 10 untuk membantu mempersiapkan diri juga sebelum...
- 11 adapun proses pendaftarannya sudah dibuka seja...
- 12 agenda ini dikuti 400 peserta dari eropa, amer...
- 13 selama periode itu, peserta individu maupun se...
- 14 hasil data berlari peserta secara otomatis aka...
- 15 mengingat jaraknya yang hanya 1 mil atau 1,6 k...
- 16 "kita juga mengajak masyarakat kembali ke real...
- 17 jadi semacam reuni lagi.
- 18 apalagi sudah berapa tahun kita (dilanda) pand...
- 19 jadi rasanya ini waktu yang tepat untuk mendap...

## Menghilangkan Kata dan Tanda tidak penting pada Dokumen 2

```
import pandas as pd
from nltk.tokenize import sent_tokenize
from nltk.corpus import stopwords
import string
# Misalnya, jika df adalah DataFrame yang memiliki kolom 'Content'
teks_berita = df_dokumen2['Dokumen2'].values.tolist()
kalimat = []
for teks in teks_berita:
    # Tokenisasi
    kalimat.extend(sent_tokenize(teks))
# Membuang kata-kata atau tanda baca yang tidak penting
stopwords_list = set(stopwords.words('english'))
cleaned_sentences = []
for sentence in kalimat:
    # Menghapus tanda baca
    sentence = sentence.translate(str.maketrans("", "", string.punctuation))
    # Menghapus angka
    sentence = ''.join([char for char in sentence if not char.isdigit()])
    # Mengubah teks menjadi huruf kecil
    sentence = sentence.lower()
    # Membuang kata-kata yang merupakan stopwords
    words = sentence.split()
    words = [word for word in words if word not in stopwords_list]
    # Menggabungkan kata-kata kembali menjadi kalimat
    cleaned_sentence = " ".join(words)
```

```
cleaned_sentences.append(cleaned_sentence)

# Membuat DataFrame baru

df_cleaned2 = pd.DataFrame(cleaned_sentences, columns=['Tokenisasi Dokumen2'])

df_cleaned2
```

#### Tokenisasi Dokumen2

- 0 brand apparel olahraga armour mengadakan kompe...
- 1 kegiatan yang diadakan di senayan jakarta ini ...
- 2 armour juga mengundang komunitas lari
- 3 kita undang komunitas lari
- 4 sebenarnya kita cuma memberikan slot peserta t...
- 5 tapi ini acaranya super sukses karena ramai ba...
- 6 intinya kita undang semua masyarakat untuk iku...
- 7 sekaligus sebagai pemanasan menghadapi challen...
- 8 dikatakannya selama fun run k berlangsung pese...
- 9 scroll continue content kita mendukung semua o...
- 10 untuk membantu mempersiapkan diri juga sebelum...
- 11 adapun proses pendaftarannya sudah dibuka seja...
- 12 agenda ini dikuti peserta dari eropa amerika s...
- 13 selama periode itu peserta individu maupun sec...
- 14 hasil data berlari peserta secara otomatis aka...
- 15 mengingat jaraknya yang hanya mil atau km maka...
- 16 kita juga mengajak masyarakat kembali ke reali...
- 17 jadi semacam reuni lagi
- 18 apalagi sudah berapa tahun kita dilanda pandemi
- 19 jadi rasanya ini waktu yang tepat untuk mendap...

### 2. TF-IDF

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import pandas as pd

# Data kalimat (contoh)
kalimat = df_cleaned2['Tokenisasi Dokumen2']

# Membuat objek TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()

# Menghitung TF-IDF
tfidf_matrix = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)

# Mengonversi matriks TF-IDF ke DataFrame Pandas
tfidf_kata2 = pd.DataFrame(tfidf_matrix.toarray(), columns=tfidf_vectorizer.get_feature_names_o

# Menampilkan tabel TF-IDF
tfidf_kata2
```

	acaranya	adapun	ade	agenda	ajang	akan	amerika	anakanak	apalagi	apli
0	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
1	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.289316	0.000000	0.00
2	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
3	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
4	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
5	0.369011	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
6	0.000000	0.000000	0.356671	0.000000	0.178336	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
7	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
8	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
9	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
10	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
11	0.000000	0.233685	0.000000	0.000000	0.000000	0.205412	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
12	0.000000	0.000000	0.000000	0.320139	0.000000	0.000000	0.320139	0.000000	0.000000	0.00
13	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
14	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.263623	0.000000	0.000000	0.000000	0.14

58 23 2. TF-IDF

	acaranya	adapun	ade	agenda	ajang	akan	amerika	anakanak	apalagi	apli
15	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
16	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
17	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00
18	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.429416	0.00
19	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00

```
# Menampilkan kata-kata dengan nilai TF-IDF tertinggi untuk setiap dokumen
   for i, row in tfidf_kata2.iterrows():
       print(f"Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat {i + 1}:")
       top_keywords = row.sort_values(ascending=False).head(5)  # Ganti 5 dengan jumlah kata-kata
       print(top_keywords)
       print("\n")
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 1:
lari
            0.404653
olahraga
            0.300996
rangkap
            0.300996
brand
            0.300996
sedunia
            0.300996
Name: 0, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 2:
            0.289316
senayan
jakarta
            0.289316
dewasa
            0.289316
anakanak
            0.289316
sebanyak
            0.289316
Name: 1, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 3:
mengundang
              0.543802
komunitas
              0.478010
juga
              0.431330
armour
              0.395122
              0.365538
```

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 4: komunitas 0.568672

lari

Name: 2, dtype: float64

undang 0.568672 lari 0.434868 kita 0.405111 acaranya 0.000000 Name: 3, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 5:

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 6:

acaranya 0.369011 banget 0.369011 sukses 0.369011 super 0.369011 tapi 0.369011 Name: 5, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 7:

ade 0.356671 untuk 0.223345 ini 0.209134 marketing 0.178336 ditemui 0.178336 Name: 6, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 8:

sesungguhnya 0.404343 menghadapi 0.404343 sebagai 0.404343 pemanasan 0.404343 sekaligus 0.404343 Name: 7, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 9:
memilih 0.240828

60 23 2. TF-IDF

```
grup
            0.240828
            0.240828
sesuai
beberapa
            0.240828
            0.240828
dengan
Name: 8, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 10:
content
                   0.347498
                   0.347498
continue
scroll
                   0.347498
bersenangsenang
                   0.347498
mendukung
                   0.347498
Name: 9, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 11:
                 0.209419
negara
belum
                 0.209419
membantu
                 0.209419
bersamaan
                 0.209419
mempersiapkan
                 0.209419
Name: 10, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 12:
mei
               0.233685
mendatang
               0.233685
competition
               0.233685
sejak
               0.233685
dibuka
               0.233685
Name: 11, dtype: float64
Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 13:
serikat
           0.320139
amerika
           0.320139
asia
           0.320139
dikuti
           0.320139
south
           0.320139
Name: 12, dtype: float64
```

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 14: sejauh 0.29284

itu 0.29284 0.29284 maupun ditantang 0.29284 periode 0.29284 Name: 13, dtype: float64 Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 15: akan 0.263623 0.263623 berlari dalam 0.237879 di 0.217911 peserta 0.187800 Name: 14, dtype: float64 Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 16: mengingat 0.295803 0.295803 pemula cocok 0.295803 jaraknya 0.295803 hanya 0.295803 Name: 15, dtype: float64 Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 17: realita 0.385156 back 0.385156 kembali 0.338558 run 0.338558 0.338558 ke Name: 16, dtype: float64 Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 18: 0.531094 reuni semacam 0.531094 jadi 0.466840 lagi 0.466840 0.000000 para

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 19: dilanda 0.429416

Name: 17, dtype: float64

62 23 2. TF-IDF

apalagi 0.429416 berapa 0.429416 tahun 0.377464 sudah 0.340602 Name: 18, dtype: float64

Kata-kata penting dalam Dokumen Berita 2 pada Kalimat 20:

running 0.351484
jogging 0.199931
selengkapnyahalaman 0.199931
selanjutnya 0.199931
detikolahraga 0.199931

Name: 19, dtype: float64

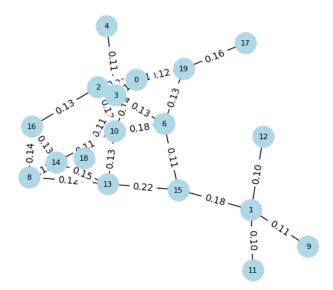
# 3. Cosinuss Similarity

```
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix2 = cosine_similarity(tfidf_matrix, tfidf_matrix)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df2 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix2, columns=df_cleaned2.index, index=df_cleaned2.
cosine_sim_df2
```

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.000000	0.234330	0.175971	0.000000	0.000000	0.028339	0.000000	0.045604	0.000
1	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.047170	0.036705	0.095177	0.040219	0.051276	0.112
2	0.234330	0.000000	1.000000	0.430792	0.000000	0.000000	0.051199	0.000000	0.000000	0.000
3	0.175971	0.000000	0.430792	1.000000	0.105478	0.000000	0.134385	0.000000	0.000000	0.088
4	0.000000	0.047170	0.000000	0.105478	1.000000	0.000000	0.029076	0.000000	0.039265	0.056
5	0.000000	0.036705	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000	0.045250	0.000000	0.000000	0.000
6	0.028339	0.095177	0.051199	0.134385	0.029076	0.045250	1.000000	0.000000	0.022674	0.072
7	0.000000	0.040219	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000	0.033479	0.048
8	0.045604	0.051276	0.000000	0.000000	0.039265	0.000000	0.022674	0.033479	1.000000	0.028
9	0.000000	0.112246	0.000000	0.088153	0.056656	0.000000	0.072183	0.048308	0.028772	1.000
10	0.138945	0.076575	0.123103	0.061216	0.000000	0.000000	0.178788	0.094540	0.075695	0.025
11	0.054348	0.101994	0.000000	0.000000	0.000000	0.029647	0.028656	0.000000	0.035406	0.000
12	0.000000	0.104481	0.000000	0.000000	0.052196	0.040616	0.039257	0.000000	0.078736	0.000
13	0.000000	0.033222	0.000000	0.000000	0.047745	0.000000	0.068527	0.000000	0.119378	0.000
14	0.080621	0.096843	0.000000	0.000000	0.048897	0.000000	0.082857	0.000000	0.124384	0.000
15	0.000000	0.178812	0.000000	0.000000	0.000000	0.037528	0.110831	0.041121	0.024492	0.035
16	0.000000	0.000000	0.131770	0.097706	0.062796	0.000000	0.070146	0.000000	0.143340	0.052
17	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
18	0.000000	0.000000	0.000000	0.108934	0.070012	0.000000	0.030029	0.000000	0.000000	0.058
19	0.117923	0.062455	0.106524	0.058443	0.000000	0.025365	0.126400	0.027794	0.016554	0.023

## 4. Graph

```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
# Membuat grafik jaringan
G = nx.Graph()
# Menambahkan simpul (kalimat)
for i in range(len(cosine_sim_matrix2)):
    G.add_node(i, label=df_cleaned2.index[i]) # Menggunakan label kalimat
# Menambahkan tepian (hubungan) berdasarkan kesamaan kosinus
for i in range(len(cosine_sim_matrix2)):
    for j in range(i+1, len(cosine_sim_matrix2)):
        similarity = cosine_sim_matrix2[i][j]
        if similarity > 0.1: # Atur threshold sesuai kebutuhan
            G.add_edge(i, j, weight=similarity)
# Menggambar grafik jaringan
pos = nx.spring_layout(G, seed=42) # Menggunakan layout spring
labels = nx.get_node_attributes(G, 'label')
nx.draw(G, pos, with_labels=True, node_color='lightblue', node_size=500, font_size=8, font_colo
nx.draw\_networkx\_edge\_labels(G, pos, edge\_labels=\{(i, j): f"\{similarity:.2f\}" \ for \ i, j, similarity:.2f\} \\
plt.show()
```



### 5. Closeness Centrality

Pada proses ini Closeness Centrality digunakan untuk menghitung bobot sebuah node berdasarkan jumlah jarak terpendek antara node(i) dengan node lainnya. Berikut rumus Closeness Centrality

$$C_c(i) = \frac{n-1}{\sum_{j=1}^n d(i,j)}$$

```
import networkx as nx
  closeness_centrality = nx.closeness_centrality(G)
  sorted_closeness = sorted(closeness_centrality.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
   for node, closeness in sorted_closeness:
       print(f"Simpul {node}: Closeness Centrality = {closeness:.4f}")
Simpul 6: Closeness Centrality = 0.4346
Simpul 15: Closeness Centrality = 0.4111
Simpul 10: Closeness Centrality = 0.3900
Simpul 3: Closeness Centrality = 0.3803
Simpul 2: Closeness Centrality = 0.3710
Simpul 13: Closeness Centrality = 0.3710
Simpul 19: Closeness Centrality = 0.3622
Simpul 0: Closeness Centrality = 0.3537
Simpul 14: Closeness Centrality = 0.3380
Simpul 1: Closeness Centrality = 0.3236
Simpul 16: Closeness Centrality = 0.3236
Simpul 8: Closeness Centrality = 0.3169
Simpul 4: Closeness Centrality = 0.2716
Simpul 18: Closeness Centrality = 0.2716
Simpul 17: Closeness Centrality = 0.2623
Simpul 9: Closeness Centrality = 0.2414
Simpul 11: Closeness Centrality = 0.2414
Simpul 12: Closeness Centrality = 0.2414
Simpul 5: Closeness Centrality = 0.0000
```

Simpul 7: Closeness Centrality = 0.0000

## 6. PageRank

Pagerank merupakan suatu proses mengukur atau mencari nilai penting dalam suatu dokumen

$$\operatorname{PR}\left(S_{i}\right) = \frac{1 - \alpha}{\operatorname{NodeCount}} + \alpha \sum_{S_{j}} \in \operatorname{Neighbors} S_{i} \frac{\operatorname{PR}\left(S_{j}\right)}{\operatorname{CountEdge}\left(S_{j}\right)}$$

Reterangan:  $PR(S_i)$ : Nilai PageRank untuk kaliamt Si

 $\operatorname{PR}\left(S_{i}\right)$ : Nilai PageRank dari vertex yang bertetangga dengan Si

CountEdge  $(S_i)$ : Jumlah edge dari kalimat Sj

 $\alpha_i$ : Damping faktor yang nilainya antara 0 dan 1

### 7. EigenVector

Eigen Vector digunakan untuk menghitung sentralitas sebuah node dengan menambahkan sentralitas pendahulunya. Berikut nilai persamaan dari Eigen-Vector

$$\lambda x_i = \sum_{j \to i} x_j$$

```
G = nx.path_graph(4)
centrality = nx.eigenvector_centrality(G)
sorted((v, f"{c:0.2f}") for v, c in centrality.items())
```

```
[(0, '0.37'), (1, '0.60'), (2, '0.60'), (3, '0.37')]
```

Kalimat penting pada Dokumen 2 berdasarkan nilai EigenVector

```
import networkx as nx

# Membuat grafik jaringan (contoh: grafik jalur)

G = nx.path_graph(4)

# Menghitung eigenvector centrality
centrality = nx.eigenvector_centrality(G)

# Data berita (dalam bentuk daftar)
berita =df_cleaned2['Tokenisasi Dokumen2']

# Menampilkan kalimat dari eigenvector centrality dan mengaitkannya dengan dokumen berita
for node, centrality_score in centrality.items():
    if 0 <= node < len(berita):
        kalimat = f"Kalimat berita2: '{berita[node]}' memiliki Eigenvector Centrality sebesar {
        print(kalimat)</pre>
```

Kalimat berita2: 'brand apparel olahraga armour mengadakan kompetisi lari mile dalam rangkap hari lari Kalimat berita2: 'kegiatan yang diadakan di senayan jakarta ini diikuti sebanyak peserta mulai dari ora Kalimat berita2: 'armour juga mengundang komunitas lari' memiliki Eigenvector Centrality sebesar 0.60 Kalimat berita2: 'kita undang komunitas lari' memiliki Eigenvector Centrality sebesar 0.37

### 8. Mencari Kata Kunci Pada Dokumen 2

#### Nilai TF-IDF Kata Kunci Pada Dokumen 2

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import pandas as pd
# Data kalimat (contoh)
kalimat = df_cleaned2['Tokenisasi Dokumen2']
# Membuat objek TfidfVectorizer
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()
# Menghitung TF-IDF
tfidf_matrix = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)
# Mengonversi matriks TF-IDF ke DataFrame Pandas
tfidf_kata2 = pd.DataFrame(tfidf_matrix.toarray(), columns=tfidf_vectorizer.get_feature_names_o
# Mengganti NaN dengan 0
tfidf_kata2 = tfidf_kata2.fillna(0)
# Menampilkan nilai TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words2 = pd.concat([pd.Series(tfidf_vectorizer.get_feature_names_out(), name=
                                     tfidf_kata2], axis=1)
# Menampilkan tabel TF-IDF dengan kata-kata
tfidf_values_with_words2
```

	Kata	acaranya	adapun	ade	agenda	ajang	akan	amerika	anakanak	apalagi	 ujaı
0	acaranya	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	 0.0
1	adapun	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.289316	0.0	 0.0
2	ade	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	 0.0
3	agenda	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	 0.0
4	ajang	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.0	 0.0
											 •••
202	video	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 Nal

	Kata	acaranya	adapun	ade	agenda	ajang	akan	amerika	anakanak	apalagi	 ujai
203	waktu	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 Nal
204	window	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 Nal
205	yaitu	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 Nal
206	yang	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 Nal

### Nilai Cosinus Similarity Pada Dokumen 2

```
from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity

# Drop the 'Kata' column before calculating cosine similarity
tfidf_vectors_only = tfidf_values_with_words2.drop(columns=['Kata'])

# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_vectors_only = tfidf_vectors_only.fillna(0)

# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_vectors_only, tfidf_vectors_only)

# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df2 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_values_with_words2.index, index=
cosine_sim_df2
```

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.00000	0.234330	0.175971	0.000000	0.000000	0.028339	0.000000	0.045604	0.000
1	0.000000	1.00000	0.000000	0.000000	0.047170	0.036705	0.095177	0.040219	0.051276	0.112
2	0.234330	0.00000	1.000000	0.430792	0.000000	0.000000	0.051199	0.000000	0.000000	0.000
3	0.175971	0.00000	0.430792	1.000000	0.105478	0.000000	0.134385	0.000000	0.000000	0.088
4	0.000000	0.04717	0.000000	0.105478	1.000000	0.000000	0.029076	0.000000	0.039265	0.056
202	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
203	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
204	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
205	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
206	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000

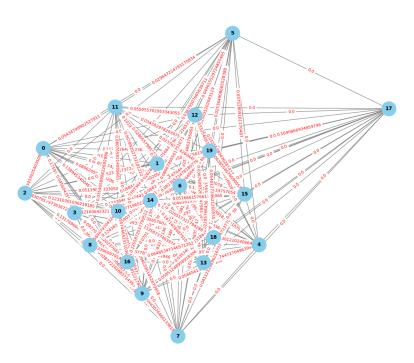
### Graph Kata Kunci pada Dokumen 2

```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
# Assuming tfidf_kata1 is your DataFrame with TF-IDF values
# and top_keywords is the top keywords for each document
# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_kata2 = tfidf_kata2.fillna(0)
# Calculate the sum of TF-IDF values for each term
term_sums = tfidf_kata2.sum()
# Sort terms based on their sum of TF-IDF values in descending order
sorted_terms = term_sums.sort_values(ascending=False)
# Extract the top N keywords (adjust N as needed)
N = 1
top_keywords = sorted_terms.head(N)
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_kata2, tfidf_kata2)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df2 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_kata2.index, index=tfidf_kata2.i
# Creating a graph
G = nx.Graph()
# Adding nodes to the graph with top keywords as labels
for document in tfidf_kata2.index:
    keywords_indices = tfidf_kata2.loc[document].values.argsort()[-N:][::-1]
    keywords_list = tfidf_kata2.columns[keywords_indices].tolist()
    G.add_node(document, label=", ".join(map(str, keywords_list)))
# Adding edges to the graph
for i in range(len(cosine_sim_df2.index)):
    for j in range(i + 1, len(cosine_sim_df2.index)):
        G.add_edge(cosine_sim_df2.index[i], cosine_sim_df2.index[j], weight=cosine_sim_df2.iloc
# Visualizing the graph
pos = nx.spring_layout(G) # You can use different layouts depending on your preference
edge_labels = nx.get_edge_attributes(G, 'weight')
plt.figure(figsize=(12, 10))
nx.draw(G, pos, with_labels=True, font_size=10, font_color="black", node_size=800, node_color="
nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels=edge_labels, font_color="red", font_size=8)
```

```
plt.title('Document Similarity Graph with Top Keywords')
plt.show()
```

#### Document Similarity Graph with Top Keywords



### Kata Kunci Pada Dokumen 2

```
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt

# Assuming tfidf_kata1 is your DataFrame with TF-IDF values
# and top_keywords is the top keywords for each document

# Handling NaN values by filling them with 0
tfidf_kata2 = tfidf_kata2.fillna(0)

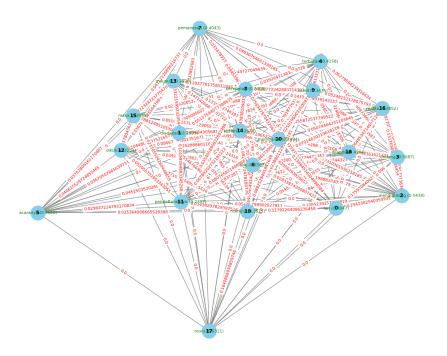
# Calculate the sum of TF-IDF values for each term
term_sums = tfidf_kata2.sum()

# Sort terms based on their sum of TF-IDF values in descending order
```

```
sorted_terms = term_sums.sort_values(ascending=False)
# Extract the top N keywords (adjust N as needed)
top_keywords = sorted_terms.head(N)
# Menghitung kesamaan kosinus antara kalimat-kalimat
cosine_sim_matrix = cosine_similarity(tfidf_kata2, tfidf_kata2)
# Menampilkan matriks kesamaan kosinus
cosine_sim_df2 = pd.DataFrame(cosine_sim_matrix, columns=tfidf_kata2.index, index=tfidf_kata2.i
# Create a list of nodes sorted by the highest TF-IDF value
sorted_nodes = sorted(tfidf_kata2.index, key=lambda x: tfidf_kata2.loc[x].max(), reverse=True)
# Creating a graph
G = nx.Graph()
# Adding nodes to the graph with top keywords as labels
for document in sorted_nodes:
    keywords_indices = tfidf_kata2.loc[document].values.argsort()[-N:][::-1]
    keywords_list = tfidf_kata2.columns[keywords_indices].tolist()
    keywords_values = tfidf_kata2.loc[document, keywords_list].tolist()
    # Sorting keywords and values in descending order
    sorted_keywords_values = sorted(zip(keywords_list, keywords_values), key=lambda x: x[1], re
    node_label = ", ".join([f"{kw} ({val:.4f}))" for kw, val in sorted_keywords_values])
    G.add_node(document, label=node_label)
# Adding edges to the graph
for i in range(len(cosine_sim_df2.index)):
    for j in range(i + 1, len(cosine_sim_df2.index)):
        G.add_edge(cosine_sim_df2.index[i], cosine_sim_df2.index[j], weight=cosine_sim_df2.iloc
# Visualizing the graph
pos = nx.spring_layout(G) # You can use different layouts depending on your preference
edge_labels = nx.get_edge_attributes(G, 'weight')
node_labels = nx.get_node_attributes(G, 'label')
plt.figure(figsize=(12, 10))
nx.draw(G, pos, with_labels=True, font_size=10, font_color="black", node_size=800, node_color="
nx.draw_networkx_edge_labels(G, pos, edge_labels=edge_labels, font_color="red", font_size=8)
nx.draw_networkx_labels(G, pos, labels=node_labels, font_size=8, font_color="green")
```

```
# Display top keywords and values for each node
  for node, label in node_labels.items():
       print(f"Node {node} Keywords and Values: {label}")
  plt.title('Document Similarity Graph with Top Keywords and Values (Sorted)')
  plt.show()
Node 3 Keywords and Values: undang (0.5687)
Node 2 Keywords and Values: mengundang (0.5438)
Node 17 Keywords and Values: reuni (0.5311)
Node 18 Keywords and Values: dilanda (0.4294)
Node 4 Keywords and Values: terbatas (0.4158)
Node 0 Keywords and Values: lari (0.4047)
Node 7 Keywords and Values: pemanasan (0.4043)
Node 16 Keywords and Values: realita (0.3852)
Node 5 Keywords and Values: acaranya (0.3690)
Node 6 Keywords and Values: ade (0.3567)
Node 19 Keywords and Values: running (0.3515)
Node 9 Keywords and Values: scroll (0.3475)
Node 12 Keywords and Values: dikuti (0.3201)
Node 15 Keywords and Values: maka (0.2958)
Node 13 Keywords and Values: maupun (0.2928)
Node 1 Keywords and Values: diadakan (0.2893)
Node 14 Keywords and Values: berlari (0.2636)
Node 8 Keywords and Values: kecepatan (0.2408)
Node 11 Keywords and Values: pendaftarannya (0.2337)
Node 10 Keywords and Values: membantu (0.2094)
```

Document Similarity Graph with Top Keywords and Values (Sorted)



### Mencari Kata Kunci pada Suatu Berita CNNIndonesia.com

### 30.1 INSTALASI

!pip install requests
!pip install beautifulsoup4

```
!pip install tqdm
!pip install Rouge

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

Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (
Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from requests)

Requirement already satisfied: urllib3<3,>=1.21.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from request)

Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from request)

Requirement already satisfied: beautifulsoup4 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (4.11.2)

Requirement already satisfied: soupsieve>1.2 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from beautification)

Requirement already satisfied: tqdm in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (4.66.1)

Collecting Rouge

Downloading rouge-1.0.1-py3-none-any.whl (13 kB)

Requirement already satisfied: six in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from Rouge) (1.16.0)

Installing collected packages: Rouge

Successfully installed Rouge-1.0.1
```

import requests

#### 30.2 CRAWLING BERITA CNNINDONESIA

```
from os import replace
def cnnnews(page):
     data = {'judul': [], 'berita': []}
     for i in tqdm(range(1, page+1)):
       url = f"https://www.cnnindonesia.com/nasional/indeks/3/{i}"
       r = requests.get(url)
       request = r.content
       soup = BeautifulSoup(request, 'html.parser')
       soup = soup.find('div', {'class': 'flex flex-col gap-5'})
       news = soup.findAll('article', {'class': 'flex-grow'})
       # news = soup.findAll('a', {'aria-label': 'link description'})
       for new in tqdm(news):
         a_element = new.find('a', {'aria-label': 'link description'})['href']
         detail_request = requests.get(a_element)
         detail_soup = BeautifulSoup(detail_request.content, 'html.parser')
         judul = detail_soup.find('h1', {'class': 'leading-9'})
         berita = detail_soup.find('div', {'class': 'detail-text'})
         if judul and berita:
           judul = judul.text
           berita = berita.text
           noise = detail_soup.find('strong').text
           berita = berita.replace("ADVERTISEMENT", "").replace("SCROLL TO CONTINUE WITH CONTENT
           berita = ' '.join(berita.split())
           data["judul"].append(judul)
           data["berita"].append(berita)
     df = pd.DataFrame(data)
     df.to_csv("berita-cnn.csv", index=False)
     return df
cnnnews(2)
0%|
             | 0/2 [00:00<?, ?it/s]
```

0%| | 0/10 [00:00<?, ?it/s] 0%| | 0/10 [00:00<?, ?it/s]

	judul	berita
0	Suami di Baubau Aniaya Istri yang Lagi Hamil	Aksi kekerasan dalam rumah tangga (KDRT)
1	2 Ribu Personel Polisi Amankan Debat Capres-C	Sebanyak 2.000 personel kepolisian dikerahka
2	Prediksi Jurus Anies, Prabowo, Ganjar di Deba	Daftar Isi Anies Baswedan Prabowo Subianto
3	Ayah Bunuh Anak di Jagakarsa Berdiam Diri di	Polisi mengungkap Panca Darmansyah alias I
4	KPU Batal Selenggarakan Nobar Debat Capres da	Komisi Pemilihan Umum (KPU) batal mengg
5	Polisi Sebut Bukan SYL yang Buat Laporan Duga	Polda Metro Jaya menyebut laporan terkait o
6	LSI Denny JA: Prabowo-Gibran Bakal Menang Tel	Hasil survei Lingkaran Survei Indonesia (LSI)
7	Jokowi Tetap Mau Tampung Pengungsi Rohingya u	Presiden Joko Widodo menyatakan Indonesia
8	Gibran Bakal Fokus Kampanye Pilpres di Kandan	Calon wakil presiden nomor urut 2 Gibran R
9	Kasasi Ditolak, Hakim Agung Sudrajad Dimyati	Mahkamah Agung (MA) menolak kasasi Sud
10	Pemerintah Minta Masyarakat Patuhi Protokol C	Menteri Koordinator Pemberdayaan Manusia
11	Formasi Duduk Capres hingga Tim Pendukung di	Daftar Isi VIP A Baris 1 (kapasitas 17 orang
12	TPN Ganjar-Mahfud soal Survei Pilpres 2024 Sa	Deputi Politik 5.0 Tim Pemenangan Nasional
13	TKN Prabowo-Gibran Kumpulkan Aktivis 98 Jelan	Jelang debat resmi calon presiden dan calon
14	Daftar Rekayasa Lalu Lintas di Sekitar KPU Sa	Ditlantas Polda Metro Jaya menyiapkan reka
15	Gempa Bumi M 5,8 Guncang Riau, Getaran Terasa	Gempa bumi dengan kekuatan M 5,8 menggu
16	VIDEO: Jokowi Respons Kritik BEM UGM: Kita Pu	Presiden Joko Widodo mengingatkan semua j
17	Motif Ingin Perkaya Diri Beratkan Tuntutan 14	Jaksa Penuntut Umum pada Komisi Pembera
18	Tilang Manual Tidak Berlaku Saat Libur Nataru	Kapolri Jenderal Listyo Sigit Prabowo menya
19	VIDEO: Jokowi Respons Pernyataan Diklaim Masu	Presiden Joko Widodo menanggapi pernyatas

### MEMANGGIL DATA DALAM BENTUK TABEL

Agar mempermudah program dalam memproses data

```
import pandas as pd

# Ganti 'nama_file.csv' dengan nama file CSV yang diupload
nama_file_csv = 'berita-cnn.csv'

# Load data dari CSV
df = pd.read_csv(nama_file_csv)

# Tampilkan data untuk memastikan berhasil di-load
df
```

judul 0 Suami di Baubau Aniaya Istri yang Lagi Hamil ... 1 2 Ribu Personel Polisi Amankan Debat Capres-C... 2 Prediksi Jurus Anies, Prabowo, Ganjar di Deba... Ayah Bunuh Anak di Jagakarsa Berdiam Diri di ... 4 KPU Batal Selenggarakan Nobar Debat Capres da... Polisi Sebut Bukan SYL yang Buat Laporan Duga... 6 LSI Denny JA: Prabowo-Gibran Bakal Menang Tel... 7 Jokowi Tetap Mau Tampung Pengungsi Rohingya u... 8 Gibran Bakal Fokus Kampanye Pilpres di Kandan... 9 Kasasi Ditolak, Hakim Agung Sudrajad Dimyati ... 10 Pemerintah Minta Masyarakat Patuhi Protokol C... Formasi Duduk Capres hingga Tim Pendukung di ... 12 TPN Ganjar-Mahfud soal Survei Pilpres 2024 Sa... TKN Prabowo-Gibran Kumpulkan Aktivis 98 Jelan... Daftar Rekayasa Lalu Lintas di Sekitar KPU Sa... Gempa Bumi M 5,8 Guncang Riau, Getaran Terasa... VIDEO: Jokowi Respons Kritik BEM UGM: Kita Pu...

Motif Ingin Perkaya Diri Beratkan Tuntutan 14...

Tilang Manual Tidak Berlaku Saat Libur Nataru

Aksi kekerasan dalam rumah tangga (KDRT) Sebanyak 2.000 personel kepolisian dikerahka Daftar Isi Anies Baswedan Prabowo Subianto Polisi mengungkap Panca Darmansyah alias I Komisi Pemilihan Umum (KPU) batal menga Polda Metro Jaya menyebut laporan terkait o Hasil survei Lingkaran Survei Indonesia (LSI) Presiden Joko Widodo menyatakan Indonesia Calon wakil presiden nomor urut 2 Gibran R Mahkamah Agung (MA) menolak kasasi Sud Menteri Koordinator Pemberdayaan Manusia Daftar Isi VIP A Baris 1 (kapasitas 17 orang Deputi Politik 5.0 Tim Pemenangan Nasional Jelang debat resmi calon presiden dan calon Ditlantas Polda Metro Jaya menyiapkan reka Gempa bumi dengan kekuatan M 5,8 menggu Presiden Joko Widodo mengingatkan semua Jaksa Penuntut Umum pada Komisi Pembera Kapolri Jenderal Listyo Sigit Prabowo menya

berita

	judul	berita
19	VIDEO: Jokowi Respons Pernyataan Diklaim Masu	Presiden Joko Widodo menanggapi pernyataa

### 31.1 DATA BERITA

Pada Data berita yang di crawling diambil 1 berita pada indeks 16 yang akan diproses

```
berita = df['berita'].iloc[15]
berita
```

### 31.2 PREPROCESSINGG

Dilakukan Preprocessing data dengan stopword dan tokenisasi pada berita

```
import pandas as pd
  import nltk
   import re
   from nltk.tokenize import word_tokenize
  from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
   from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
  from nltk.tokenize import word_tokenize
  from nltk.corpus import stopwords
  import networkx as nx
   import matplotlib.pyplot as plt
   from collections import Counter
  nltk.download('punkt')
  nltk.download("stopwords")
[nltk_data] Downloading package punkt to /root/nltk_data...
[nltk_data]
             Unzipping tokenizers/punkt.zip.
[nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
             Unzipping corpora/stopwords.zip.
```

<sup>&#</sup>x27;Gempa bumi dengan kekuatan M 5,8 mengguncang wilayah Riau, pada Senin (11/12) pukul 17.16 Wib. Badan Me

True

# 31.2.1 Melakukan Stopword untuk menghapus karakter tidak penting dalam suatu kalimmat berita

```
def preprocessing(text):
    text = re.sub(r'\d+', '', text)
    text = re.sub(r'[^\w\s.]', '', text)
    text = text.lower()

    stop_words = set(stopwords.words('indonesian'))
    words = text.split()
    filtered_words = [word for word in words if word.lower() not in stop_words]

    preprocessing_text = ' '.join(filtered_words)

    return preprocessing_text

berita = preprocessing(berita)
    print(berita)
```

gempa bumi kekuatan m mengguncang wilayah riau senin . wib. badan meteorologi klimatologi geofisika bmk

#### 31.2.2 Memisahkan Kalimat dengan Kalimat

```
kalimat = nltk.sent_tokenize(berita)
kalimat = [sentence.replace('.', '') for sentence in kalimat]
print(kalimat)
```

['gempa bumi kekuatan m mengguncang wilayah riau senin ', 'wib', 'badan meteorologi klimatologi geofis

## 31.2.3 Memisahkan Kalimat menjadi suatu term pada kalimat berita

```
kata = word_tokenize(berita)
kata = [k.lower() for k in kata if k != '.']
kata = list(set(kata))
print(kata)
```

['menengah', 'berpotensi', 'gempa', 'kestabilan', 'bogor', 'wilayah', 'magnitudo', 'parameter', 'pvmb

matrikskata

### 31.3 NILAI MATRIKS KATA

# 31.3.1 Menampilkan Jumlah Kedekatan atau ketetanggaan suatu kata dengan kata yang lain

```
matrikskata = pd.DataFrame(0, index=kata, columns=kata)

for sent in kalimat:
    kata_kalimat = word_tokenize(sent)
    for i in range(len(kata_kalimat)-1):
        matrikskata.at[kata_kalimat[i], kata_kalimat[i+1]] += 1 # jika kata pada sebelah kanan
        matrikskata.at[kata_kalimat[i+1], kata_kalimat[i]] += 1 # jika kata pada sebelah kiri
```

menengah	berpotensi	gempa	kestabilan	bogor	wilayah	magnitudo	parameter	I
0	0	0	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
	•••				•••			
0	0	2	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	1	0	0	(
0	0	1	1	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
0	0	0	0	0	0	0	0	(
	0 0 0 0 0  0	0 0 0 0 0 0 0 0 0 0  0 0 0 0	0       0       0         0       0       0         0       0       0         0       0       0              0       0       2         0       0       0	0       0       0       0         0       0       0       0         0       0       0       0         0       0       0       0               0       0       2       0         0       0       0       0	0       0       0       0       0         0       0       0       0       0         0       0       0       0       0         0       0       0       0       0               0       0       2       0       0         0       0       0       0       0	0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0       0       0       0 <td>0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       2       0       0       0       0         0       0       0       0       0       1       0</td> <td>0       0</td>	0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       0       0       0       0       0         0       0       2       0       0       0       0         0       0       0       0       0       1       0	0       0

### 32.1 COSINUS SIMILARITY

Menampilkan nilai Cosinus Similaritas pada setiap kata atau term

```
cosine = cosine_similarity(matrikskata, matrikskata)
similarity = pd.DataFrame(cosine, columns=matrikskata.index, index=matrikskata.index)
similarity
```

	menengah	berpotensi	gempa	kestabilan	bogor	wilayah	magnitudo	parameter
menengah	1.000000	0.288675	0.636396	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
berpotensi	0.288675	1.000000	0.367423	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
gempa	0.636396	0.367423	1.000000	0.070711	0.0	0.000000	0.0	0.0
kestabilan	0.000000	0.000000	0.070711	1.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
bogor	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.0	0.000000	0.0	0.0
•••		•••					•••	•••
tektonik	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
riau	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0	0.202031	0.0	0.0
membahayakan	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
hasil	0.000000	0.000000	0.037796	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0
kepala	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0	0.000000	0.0	0.0

### **32.2** GRAPH

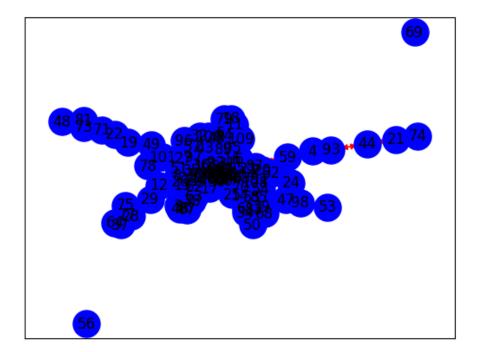
```
G = nx.DiGraph()
for i in range(len(cosine)):
    G.add_node(i)

for i in range(len(cosine)):
```

```
for j in range(len(cosine)):
    similarity = cosine[i][j]
    if similarity > 0.1 and i != j:
        G.add_edge(i, j)

pos = nx.spring_layout(G)
nx.draw_networkx_nodes(G, pos, node_size=500, node_color='b')
nx.draw_networkx_edges(G, pos, edge_color='red', arrows=True)
nx.draw_networkx_labels(G, pos)

plt.show()
```



### 32.3 PAGERANK

```
pagerank = nx.pagerank(G)

sorted_pagerank= sorted(pagerank.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
print("Page Rank :")
```

```
for node, pagerank in sorted_pagerank:
    print(f"Node {node}: {pagerank:.4f}")
```

```
Page Rank:
Node 88: 0.0282
Node 102: 0.0237
Node 58: 0.0222
Node 80: 0.0221
Node 76: 0.0216
Node 90: 0.0212
Node 105: 0.0195
Node 94: 0.0192
Node 72: 0.0185
Node 15: 0.0178
Node 66: 0.0178
Node 60: 0.0175
Node 5: 0.0170
Node 42: 0.0164
Node 40: 0.0162
Node 107: 0.0162
Node 30: 0.0158
Node 65: 0.0154
Node 1: 0.0149
Node 2: 0.0141
Node 36: 0.0135
Node 52: 0.0131
Node 89: 0.0125
Node 92: 0.0120
Node 99: 0.0118
Node 100: 0.0118
Node 14: 0.0115
Node 0: 0.0112
Node 10: 0.0107
Node 17: 0.0106
Node 35: 0.0104
Node 28: 0.0100
Node 77: 0.0100
Node 21: 0.0099
Node 63: 0.0098
Node 29: 0.0095
Node 73: 0.0095
Node 33: 0.0091
Node 71: 0.0090
Node 106: 0.0090
```

```
Node 98: 0.0090
Node 44: 0.0088
Node 59: 0.0088
Node 43: 0.0088
Node 103: 0.0088
Node 41: 0.0088
Node 9: 0.0087
Node 38: 0.0086
Node 91: 0.0086
Node 104: 0.0086
Node 45: 0.0085
Node 11: 0.0084
Node 22: 0.0083
Node 70: 0.0079
Node 37: 0.0079
Node 64: 0.0079
Node 3: 0.0078
Node 46: 0.0078
Node 67: 0.0078
Node 86: 0.0078
Node 93: 0.0076
Node 13: 0.0075
Node 26: 0.0075
Node 19: 0.0075
Node 31: 0.0075
Node 85: 0.0074
Node 84: 0.0070
Node 49: 0.0067
Node 97: 0.0064
Node 18: 0.0064
Node 79: 0.0064
Node 51: 0.0064
Node 61: 0.0061
Node 32: 0.0060
Node 16: 0.0059
Node 6: 0.0057
Node 23: 0.0057
Node 74: 0.0056
Node 54: 0.0055
Node 48: 0.0054
Node 101: 0.0054
Node 55: 0.0054
Node 87: 0.0052
Node 81: 0.0052
Node 53: 0.0052
```

```
Node 7: 0.0049
Node 95: 0.0049
Node 96: 0.0048
Node 27: 0.0044
Node 109: 0.0044
Node 57: 0.0041
Node 62: 0.0040
Node 50: 0.0040
Node 82: 0.0040
Node 4: 0.0039
Node 108: 0.0038
Node 47: 0.0037
Node 68: 0.0037
Node 75: 0.0034
Node 20: 0.0034
Node 34: 0.0030
Node 39: 0.0030
Node 83: 0.0030
Node 24: 0.0028
Node 78: 0.0027
Node 12: 0.0024
Node 25: 0.0022
Node 8: 0.0022
Node 56: 0.0014
Node 69: 0.0014
   print("Tiga Node Tertinggi Page Rank :")
   sentence = ""
   for node, pagerank in sorted_pagerank[:3]:
    top_sentence = kata[node]
     sentence += top_sentence + ", "
     print(f"Node {node}: Page Rank = {pagerank:.4f}")
     print(f"Kalimat: {top_sentence}")
Tiga Node Tertinggi Page Rank:
Node 88: Page Rank = 0.0282
Kalimat: bmkg
Node 102: Page Rank = 0.0237
Kalimat: dirasakan
Node 58: Page Rank = 0.0222
Kalimat: daryono
   news = df['berita'].iloc[16]
```

```
print('Berita yang digunakan : ')
news

Berita yang digunakan :
```

'Presiden Joko Widodo mengingatkan semua pihak mengenai etika dan sopan santun ketimuran dalam menyampa

```
print('Kata Kunci :', sentence)
```

Kata Kunci : bmkg, dirasakan, daryono,

# References