Ringkasan Berita pada Webstie CNN Indonesia



Table of contents

Tentar	ng		v
Tentar	ng		\mathbf{v}
Tujuar	n		vii
Tujuar	n		vii
Crawl	Berita CNN		$\mathbf{i}\mathbf{x}$
Crawli	ing Data		xi
Ringka	asan Berita CNN		$\mathbf{x}\mathbf{v}$
Instala	asi		xvii
Data			xix
Prepro	ocessing		xxi
Ekstra 0.1	ıksi Fitur TF-IDF		xxiii xxiii
Memb	entuk Graph		xxvii
0.2	Cosine Similarity		xxvii
0.3	Graph		xxix
	ks Sentralitas		xxxiii
0.4	Closeness Centrality		
0.5	Page Rank		
0.6	Eigen Vector		xxxvii

Tentang

Project ringkasan dokumen menggunakan metode machine learning bertujuan untuk mengembangkan sistem yang secara otomatis dapat menyusun ringkasan yang relevan dan informatif dari dokumen teks. Metode ini melibatkan penerapan algoritma dan teknik machine learning untuk memahami struktur dokumen, mengidentifikasi informasi kunci, dan menyajikan inti dari kontennya secara ringkas.

Tujuan

Automatisasi Ringkasan: Menciptakan sistem yang dapat secara otomatis merangkum dokumen teks panjang tanpa kehilangan esensi informasi.

Relevansi dan Kualitas: Memastikan bahwa ringkasan yang dihasilkan tidak hanya singkat tetapi juga relevan dan berkualitas tinggi, mencerminkan inti dari dokumen asli.

0

Crawl Berita CNN

```
!pip install requests
!pip install beautifulsoup4
!pip install tqdm
```

```
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 reguirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from reguirement 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 beautifulsoup4 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (4.66.1)
```

```
import requests
from bs4 import BeautifulSoup
import pandas as pd
from tqdm.auto import tqdm
```

Crawling Data

Teknik crawling data adalah proses pengumpulan informasi dari berbagai sumber di internet secara otomatis. Crawling data dilakukan oleh program yang disebut "web crawler". Web crawler pada proses ini menggunakan beautifulsoup untuk melakukan ekstraksi halaman konten tersebut agar dapat mengambil isi-isi konten pada berita di website CNN Indonesia. Terdapat juga libraly request yang digunakan untuk meminta respon pada situs yang akan dilakukan crawling data.

```
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
```

Crawling Data

```
xii
```

```
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 (5)
0%|
               0/5 [00:00<?, ?it/s]
0%|
               0/10 [00:00<?, ?it/s]
             | 0/10 [00:00<?, ?it/s]
0%|
              | 0/10 [00:00<?, ?it/s]
0%|
0%|
               0/10 [00:00<?, ?it/s]
0%|
             | 0/10 [00:00<?, ?it/s]
```

judul berita

- 0 Dirjen Kemendagri Safrizal ZA Jadi Pj Gubernu...
- 1 Ganjar Temui Gus Mus di Rembang, Bahas Polemi...
- 2 Nomor Urut Capres-Cawapres Diundi KPU Besok
- 3 Utut Adianto Pimpin Panja Netralitas TNI di P...
- 4
- Istri Cak Nur Curhat ke Gus Mus: Nepotisme Di... Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernu...
- 6 KPU Resmi Tetapkan Prabowo, Ganjar, Anies seb...
- 7 Eks Kadis PUPR Papua Didakwa Terima Suap & Gr...
- 8 Fatia Maulidiyanti Dituntut 3,5 Tahun Penjara...
- 9 KPK Panggil Keponakan SYL Istri Kapolrestabes...
- 10 Haris Azhar Dituntut 4 Tahun Penjara Kasus Lo...
- 11 KPK Dalami Dugaan Kartu Anggota Kasino SYL
- 12 Pelecehan Anggota BEM UNY Hoaks, Polisi Tangk...
- 13 Dinkes DKI: Kasus Cacar Monyet di Jakarta Cap...
- Pemkab Ungkap Susun 6 Dimensi pada Perencanaa... 14
- Sri Mulyani Sebut Petugas Kesehatan Merupakan...
- Klaten Ambil Bagian pada Evaluasi Tahap II Sm... 16
- Puncak Peringatan HKN Ke-59, Bupati Klaten Ap... 17
- 18 Nakes Klaten Diminta Jadi Pelopor Budaya Hidu...
- 19 FOTO: Suhartoyo Resmi Jadi Ketua MK Gantikan ...
- 20 Fit and Proper Test Panglima TNI Singgung Isu...
- Kapolda Metro Sebut Tersangka Kasus Pemerasan...

Menteri Dalam Negeri (Mendagri) Tito Karn Bakal capres PDIP Ganjar Pranowo menguni Komisi Pemilihan Umum (KPU) RI bakal me

Komisi I DPR sudah menyepakati pembentul Sejumlah tokoh bangsa yang mengatasnamak Presiden Joko Widodo menunjuk mantan Sta

Komisi Pemilihan Umum (KPU) resmi menet Kepala Dinas Pekerjaan Umum dan Perumah Aktivitis Hak Asasi Manusia (HAM) Fatia M Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) mema

Aktivitis Hak Asasi Manusia (HAM) Haris A Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) tenga Polisi memastikan dugaan kasus pelecehan m Dinas Kesehatan (Dinkes) DKI Jakarta mela

Kabupaten Klaten menyatakan memiliki enar Pemerintah Kabupaten Klaten menggelar Up

Kabupaten Klaten turut ambil bagian sebaga Bupati Klaten, Jawa Tengah, Sri Mulyani, m

Bupati Klaten, Sri Mulyani, meminta tenaga Hakim konstitusi Suhartoyo resmi dilantik se

Calon Panglima TNI Jenderal Agus Subiyant Kapolda Metro Jaya Irjen Karyoto menyebut

	judul	berita
22	Irjen Karyoto soal Firli: Kita Lihat Saja Bes	Kapolda Metro Jaya Irjen Karyoto angkat su
23	Suhartoyo Janji Segera Bentuk MKMK Permanen	Ketua Mahkamah Konstitusi (MK) Suhartoy
24	Mahfud Singgung Menteri Jokowi Ditangkap Koru	Menko Polhukam Mahfud MD menyinggung
25	Mahfud Respons Dugaan Saling Sandera KPK-Pold	Menko Polhukam Mahfud MD angkat suara s
26	Agus Subiyanto di DPR: Jika Ingin Damai, Bers	Kepala Staf Angkatan Darat (KSAD) sekalig
27	OTT KPK di Sorong Terkait Pengondisian Temuan	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) meng
28	KPK Total Tangkap 5 Orang Terkait OTT di Sorong	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) total
29	Anwar Usman Absen di Pelantikan Ketua MK, Izi	Hakim Konstitusi Anwar Usman tidak hadir
30	KPK Total Tangkap 5 Orang Terkait OTT di Sorong	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) total
31	Anwar Usman Absen di Pelantikan Ketua MK, Izi	Hakim Konstitusi Anwar Usman tidak hadir
32	Komisi I DPR Sepakati Agus Subiyanto Jadi Pan	Komisi I DPR secara resmi menyepakati KSA
33	Jelang Penetapan Capres-Cawapres, Jalan Depan	Jalan Imam Bonjol depan kantor Komisi Pen
34	Massa Atribut Serba Hitam Demo di KPU Jelang	Demonstrasi terjadi di depan kantor Komisi I
35	PAN Solid Dukung Prabowo-Gibran dan Menang Pi	Wakil Bendahara Umum Partai Amanat Nas
36	LHKPN Ketua MK Suhartoyo, Punya Harta Rp14,7	Ketua Mahkamah Konstitusi (MK) terpilih p
37	Fit & Proper Test, Agus Janji Ingatkan Prajur	Calon Panglima TNI Jenderal Agus Subiyant
38	Yasonna soal Wamenkumham Jadi Tersangka: Sila	Menteri Hukum dan Hak Asasi Manusia (Me
39	Ketua MK Suhartoyo Menangis Saat Pidato Soal	Hakim Mahkamah Konstitusi (MK) Suhartoy
40	Bahlil Heran Gibran Dipersoalkan: Banyak Ment	Ketua Dewan Pembina Relawan Pengusaha N
41	Gibran: Laporkan Saja ke Bawaslu Jika Ada Kec	Wali Kota Solo sekaligus bakal cawapres Gibr
42	Bupati Dhito: Batik Kediri Siap Masuk Kancah	Bupati Kediri Hanindhito Himawan Pramana
43	Sempat Macet Parah, Jalan Mampang Prapatan Ar	Kemacetan sempat terjadi di Jalan Mampang
44	Pejabat Sorong dan Pegawai BPK Terjaring OTT	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) melak
45	Fit and Proper Test Calon Panglima TNI, Jende	Kepala Staf Angkatan Darat (KSAD) sekalig
46	VIDEO: Momen Suhartoyo Resmi Dilantik Jadi Ke	Mahkamah Konstitusi resmi melantik Suhart
47	Wali Kota Semarang Ingin Masyarakat Tak Berga	Festival pangan pendamping beras bertajuk I
48	Panglima TNI-Kapolri ke Rumah Agus Subiyanto	Panglima TNI Laksamana Yudo Margono da
49	Suhartoyo Resmi Jadi Ketua MK Gantikan Anwar	Hakim konstitusi Suhartoyo resmi dilantik sel

0

Ringkasan Berita CNN

Instalasi

```
import pandas as pd
   import nltk
   import networkx as nx
   import matplotlib.pyplot as plt
   import re
   from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
   from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
   from nltk.corpus import stopwords
  nltk.download('punkt')
  nltk.download("stopwords")
[nltk_data] Downloading package punkt to /root/nltk_data...
[nltk_data]
             Package punkt is already up-to-date!
[nltk_data] Downloading package stopwords to /root/nltk_data...
[nltk_data]
             Package stopwords is already up-to-date!
True
```

Data

Data yang digunakan menggunakan hasil crawling data pada website CNN Indonesia dalam kategori berita nasional.

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

csv_path = '/content/drive/My Drive/Task/Pencarian dan Penambangan Web/Tugas 2/data/berita-cnn.
df = pd.read_csv(csv_path)
df
```

Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount, call drive.mount("/content/dr

berita

	judul
0	Dirjen Kemendagri Safrizal ZA Jadi Pj Gubernu
1	Ganjar Temui Gus Mus di Rembang, Bahas Polemi
2	Nomor Urut Capres-Cawapres Diundi KPU Besok
3	Utut Adianto Pimpin Panja Netralitas TNI di P
4	Istri Cak Nur Curhat ke Gus Mus: Nepotisme Di
5	Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernu
6	KPU Resmi Tetapkan Prabowo, Ganjar, Anies seb
7	Eks Kadis PUPR Papua Didakwa Terima Suap & Gr
8	Fatia Maulidiyanti Dituntut 3,5 Tahun Penjara
9	KPK Panggil Keponakan SYL Istri Kapolrestabes
10	Haris Azhar Dituntut 4 Tahun Penjara Kasus Lo
11	KPK Dalami Dugaan Kartu Anggota Kasino SYL
12	Pelecehan Anggota BEM UNY Hoaks, Polisi Tangk
13	Dinkes DKI: Kasus Cacar Monyet di Jakarta Cap
14	Pemkab Ungkap Susun 6 Dimensi pada Perencanaa
15	Sri Mulyani Sebut Petugas Kesehatan Merupakan
16	Klaten Ambil Bagian pada Evaluasi Tahap II Sm
17	Puncak Peringatan HKN Ke-59, Bupati Klaten Ap
18	Nakes Klaten Diminta Jadi Pelopor Budaya Hidu
19	FOTO: Suhartoyo Resmi Jadi Ketua MK Gantikan
20	Fit and Proper Test Panglima TNI Singgung Isu
21	Kapolda Metro Sebut Tersangka Kasus Pemerasan

Menteri Dalam Negeri (Mendagri) Tito Karn Bakal capres PDIP Ganjar Pranowo menguni Komisi Pemilihan Umum (KPU) RI bakal me Komisi I DPR sudah menyepakati pembentul Sejumlah tokoh bangsa yang mengatasnamak Presiden Joko Widodo menunjuk mantan Sta Komisi Pemilihan Umum (KPU) resmi menet Kepala Dinas Pekerjaan Umum dan Perumah Aktivitis Hak Asasi Manusia (HAM) Fatia M Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) mema Aktivitis Hak Asasi Manusia (HAM) Haris A Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) tenga Polisi memastikan dugaan kasus pelecehan m Dinas Kesehatan (Dinkes) DKI Jakarta mela Kabupaten Klaten menyatakan memiliki enar Pemerintah Kabupaten Klaten menggelar Up Kabupaten Klaten turut ambil bagian sebaga Bupati Klaten, Jawa Tengah, Sri Mulyani, m Bupati Klaten, Sri Mulyani, meminta tenaga Hakim konstitusi Suhartoyo resmi dilantik se Calon Panglima TNI Jenderal Agus Subiyant Kapolda Metro Jaya Irjen Karyoto menyebut xx Data

_		
	judul	berita
22	Irjen Karyoto soal Firli: Kita Lihat Saja Bes	Kapolda Metro Jaya Irjen Karyoto angkat su
23	Suhartoyo Janji Segera Bentuk MKMK Permanen	Ketua Mahkamah Konstitusi (MK) Suhartoye
24	Mahfud Singgung Menteri Jokowi Ditangkap Koru	Menko Polhukam Mahfud MD menyinggung
25	Mahfud Respons Dugaan Saling Sandera KPK-Pold	Menko Polhukam Mahfud MD angkat suara s
26	Agus Subiyanto di DPR: Jika Ingin Damai, Bers	Kepala Staf Angkatan Darat (KSAD) sekalig
27	OTT KPK di Sorong Terkait Pengondisian Temuan	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) meng
28	KPK Total Tangkap 5 Orang Terkait OTT di Sorong	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) total
29	Anwar Usman Absen di Pelantikan Ketua MK, Izi	Hakim Konstitusi Anwar Usman tidak hadir
30	KPK Total Tangkap 5 Orang Terkait OTT di Sorong	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) total
31	Anwar Usman Absen di Pelantikan Ketua MK, Izi	Hakim Konstitusi Anwar Usman tidak hadir
32	Komisi I DPR Sepakati Agus Subiyanto Jadi Pan	Komisi I DPR secara resmi menyepakati KSA
33	Jelang Penetapan Capres-Cawapres, Jalan Depan	Jalan Imam Bonjol depan kantor Komisi Pen
34	Massa Atribut Serba Hitam Demo di KPU Jelang	Demonstrasi terjadi di depan kantor Komisi I
35	PAN Solid Dukung Prabowo-Gibran dan Menang Pi	Wakil Bendahara Umum Partai Amanat Nasi
36	LHKPN Ketua MK Suhartoyo, Punya Harta Rp14,7	Ketua Mahkamah Konstitusi (MK) terpilih p
37	Fit & Proper Test, Agus Janji Ingatkan Prajur	Calon Panglima TNI Jenderal Agus Subiyant
38	Yasonna soal Wamenkumham Jadi Tersangka: Sila	Menteri Hukum dan Hak Asasi Manusia (Me
39	Ketua MK Suhartoyo Menangis Saat Pidato Soal	Hakim Mahkamah Konstitusi (MK) Suhartoy
40	Bahlil Heran Gibran Dipersoalkan: Banyak Ment	Ketua Dewan Pembina Relawan Pengusaha N
41	Gibran: Laporkan Saja ke Bawaslu Jika Ada Kec	Wali Kota Solo sekaligus bakal cawapres Gibi
42	Bupati Dhito: Batik Kediri Siap Masuk Kancah	Bupati Kediri Hanindhito Himawan Pramana
43	Sempat Macet Parah, Jalan Mampang Prapatan Ar	Kemacetan sempat terjadi di Jalan Mampang
44	Pejabat Sorong dan Pegawai BPK Terjaring OTT	Komisi Pemberantasan Korupsi (KPK) melak
45	Fit and Proper Test Calon Panglima TNI, Jende	Kepala Staf Angkatan Darat (KSAD) sekalig
46	VIDEO: Momen Suhartoyo Resmi Dilantik Jadi Ke	Mahkamah Konstitusi resmi melantik Suhart
47	Wali Kota Semarang Ingin Masyarakat Tak Berga	Festival pangan pendamping beras bertajuk I
48	Panglima TNI-Kapolri ke Rumah Agus Subiyanto	Panglima TNI Laksamana Yudo Margono dai
49	Suhartoyo Resmi Jadi Ketua MK Gantikan Anwar	Hakim konstitusi Suhartoyo resmi dilantik se

Untuk meringkas suatu dokumen, maka kita hanya memerlukan satu sampel berita yang akan digunakan dengan menggunakan berita pertama

berita = df['berita'].iloc[0]

Preprocessing

Pada analisis ringkasan dokumen kali ini akan menggunakan 2 metode pengujian, pengujian pertama akan dilakukan langkah ringkasan berita tanpa menggunakan preprocessing dan tahapan pengujian kedua berita yang diringkas akan menggunakan tahapan preprocessing. Tahapan preprocessing ini antara lain yaitu menghapus angka, simbol dan stopword pada 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
kalimat_preprocessing = preprocessing(berita)
```

Ekstraksi Fitur

Ekstraksi fitur pada tahapan ini menggunakan TF-IDF untuk membentuk vektor pada setiap kalimatnya, sedangkan fitur yang akan digunakan pada vektor TF-IDF ini meliputi term pada keseluruhan dokumen.

kalimat = nltk.sent_tokenize(berita) #memecah dokumen berdasarkan kalimatnya tanpa preprocessin

kalimat_preprocessing = nltk.sent_tokenize(kalimat_preprocessing) #memecah dokumen berdasarkan

0.1 **TF-IDF**

Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF) adalah vektor yang digunakan untuk mengevaluasi pentingnya kata-kata dalam sebuah dokumen. Nilai frekuensi kemunculan kata dalam setiap dokumen ini menunjukkan seberapa penting kata tersebut dalam dokumen. Berikut merupakan rumus untuk menghitung TF-IDF:

$$W_{d,t} = t f_{t,d} \cdot i d f_{t,d}$$

 Keterangan = $W_{d,t}$ = Nilai Term Frequency untuk term (t) dalam dokumen (d). $tf_{t,d}$ = Frekuensi kemunculan term (t) dalam dokumen (d). $idf_{t,d}$ = Inverse Document Frequency Nilai kebalikan frekuensi dokumen term (t) dalam dokumen (d). Pada dasarnya TF-IDF adalah gabungan dari Term Frequency (TF) dan Inverse Document Frequency (IDF) sehingga sebelum kita membentuk nilai TFIDF, maka kita harus menghitung kedua nilai tersebut. Term Frequency (TF) merupakan perhitungan yang digunakan untuk menentukan seberapa sering kata-kata muncul dalam sebuah dokumen. $tf = \frac{tf}{max(tf)}$

$$tf = \frac{cf}{max(tf)}$$

Keterangan = tf = banyaknya kata yang dicari dalam dokumen max(tf) = jumlah kemunculan term terbanyak pada dokumen yang sama

Sedangkan Inverse Document Frequency (IDF) menilai kata-kata yang sering

xxiv $Ekstraksi\ Fitur$

muncul sebagai kurang signifikan karena kemunculannya dalam banyak dokumen. Semakin rendah nilai IDF, maka kata tersebut akan dianggap kurang berarti dan sebaliknya, semakin tinggi nilai IDF maka kata tersebut akan dianggap lebih relevan atau penting dalam dokumen tersebut. $idf_t = \frac{dalam}{max(df_t)}$

$$idf_t = \frac{\mathcal{L}}{max(df_t)}$$

Keterangan = D = total dokumen df(t) = jumlah dokumen yang mengandung term (t)

TF-IDF Tanpa Preprocessing

```
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()
tfidf = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat)
terms = tfidf_vectorizer.get_feature_names_out()
tfidf = pd.DataFrame(data=tfidf.toarray(), columns=terms)
tfidf
```

	11	13	19	2024	adalah	${\it administrasi}$	adwil	akan	awasi	
0	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
1	0.269719	0.269719	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
2	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
3	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.162701	0.000000	0.000000	0.207738	0.000000	
4	0.255375	0.255375	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
5	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
6	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
7	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
8	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
9	0.000000	0.000000	0.000000	0.312276	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
10	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
11	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
12	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.194693	0.248586	0.248586	0.000000	0.248586	
13	0.000000	0.000000	0.279549	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
14	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.279706	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
15	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
16	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	

TF-IDF Menggunakan Preprocessing

```
tfidf_vectorizer = TfidfVectorizer()
tfidf_preprocessing = tfidf_vectorizer.fit_transform(kalimat_preprocessing)
```

0.1 TF-IDF xxv

```
terms = tfidf_vectorizer.get_feature_names_out()
tfidf_preprocessing = pd.DataFrame(data=tfidf_preprocessing.toarray(), columns=terms)
tfidf_preprocessing
```

	administrasi	adwil	awasi	bangka	bapakbapak	belitung	berharap	berjalan	berperar
0	0.000000	0.000000	0.000000	0.294052	0.0000	0.294052	0.000000	0.000000	0.000000
1	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
2	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
3	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.308065	0.000000	0.000000
4	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.380838	0.000000
5	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
6	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
7	0.000000	0.000000	0.000000	0.260917	0.0000	0.260917	0.000000	0.000000	0.000000
8	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
9	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
10	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
11	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.2477	0.000000	0.216287	0.000000	0.000000
12	0.261989	0.261989	0.261989	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
13	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.358922
14	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
15	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
16	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.0000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000

Membentuk Graph

Dalam meringkas dokumen ini diperlukan untuk membentuk graph sebagai gambaran antara kedekatan pada masing-masing kalimat, sehingga dalam ringkasan dokumen yang dihasilkan akan memunculkan kalimat-kalimat penting dan memiliki kedekatan di setiap dokumennya.

0.2 Cosine Similarity

Cosine similarity digunakan untuk mengukur seberapa mirip dua vektor dalam ruang berdimensi banyak. Hasil dari cosine similarity ini akan menentukan apakah vektor tersebut menuju ke arah yang sama. Semakin kecil sudut antara dua vektor, maka semakin mirip satu sama lain sedangkan begitu juga sebaliknya, semakin besar nilai cosine similarity maka vektor tersebut dianggap jauh kemiripannya. Dalam ringkasan dokumen ini penting untuk menghitung nilai cosine similarity untuk mengetahui hubungan kesamaan antara kalimat satu dengan kalimat lainnya. Vektor yang digunakan untuk menghitung nilai cosine simmilarity ini adalah hasil dari TF-IDF pada langkah sebelumnya. Berikut merupakan rumus yang digunakan untuk menghitung nilai cosine simmilarity.

 $simmilarity(A,B) = \frac{A \cdot B}{|A||B|}$

Keterangan = A.B = Vector dot product dari A dan B dihitung dengan $\sum_{i=1}^n x_k y_k \; |\mathbf{A}| = \text{Panjang vektor A dihitung dengan} \; \sum_{i=1}^n x_k^2 \; |\mathbf{B}| = \text{Panjang vektor A dihitung dengan} \; \sum_{i=1}^n y_k^2$

Cosine Similarity Tanpa Preprocessing

```
cosine = cosine_similarity(tfidf, tfidf)
similarity = pd.DataFrame(cosine, columns=range(len(kalimat)), index=range(len(kalimat)))
similarity
```

7 /	1 1 .	O 1
<i>Mem</i>	оептик	Graph

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.000000	0.183156	0.031750	0.077184	0.106877	0.000000	0.234579	0.000000	0.034
1	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.206638	0.000000	0.041888	0.035372	0.048745	0.000
2	0.183156	0.000000	1.000000	0.000000	0.034132	0.112296	0.060918	0.276659	0.200600	0.096
3	0.031750	0.000000	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.058014	0.000
4	0.077184	0.206638	0.034132	0.000000	1.000000	0.032889	0.000000	0.000000	0.000000	0.033
5	0.106877	0.000000	0.112296	0.000000	0.032889	1.000000	0.000000	0.187934	0.000000	0.083
6	0.000000	0.041888	0.060918	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000	0.036043	0.049670	0.060
7	0.234579	0.035372	0.276659	0.000000	0.000000	0.187934	0.036043	1.000000	0.210924	0.000
8	0.000000	0.048745	0.200600	0.058014	0.000000	0.000000	0.049670	0.210924	1.000000	0.000
9	0.034685	0.000000	0.096883	0.000000	0.033780	0.083440	0.060291	0.000000	0.000000	1.000
10	0.116650	0.000000	0.032666	0.029594	0.041664	0.083680	0.000000	0.027517	0.000000	0.000
11	0.067043	0.000000	0.041731	0.075541	0.059209	0.101223	0.171626	0.017577	0.099860	0.091
12	0.077952	0.058545	0.033793	0.031677	0.000000	0.032563	0.000000	0.068995	0.000000	0.000
13	0.042725	0.000000	0.000000	0.044278	0.041611	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
14	0.000000	0.047528	0.057351	0.045509	0.000000	0.000000	0.048430	0.089207	0.222667	0.000
15	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.061096	0.042397	0.000000	0.055524	0.000000	0.043
16	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000

Cosine Similarity Menggunakan Preprocessing

```
cosine_preprocessing = cosine_similarity(tfidf_preprocessing, tfidf_preprocessing)
```

similarity_preprocessing = pd.DataFrame(cosine_preprocessing, columns=range(len(kalimat)), inde
similarity_preprocessing

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1.000000	0.000000	0.152651	0.060469	0.047436	0.131893	0.000000	0.295745	0.000000	0.043
1	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.105852	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
2	0.152651	0.000000	1.000000	0.000000	0.054547	0.151663	0.000000	0.381721	0.316919	0.050
3	0.060469	0.000000	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.126832	0.000
4	0.047436	0.105852	0.054547	0.000000	1.000000	0.047130	0.000000	0.000000	0.000000	0.049
5	0.131893	0.000000	0.151663	0.000000	0.047130	1.000000	0.000000	0.156279	0.000000	0.043
6	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.000
7	0.295745	0.000000	0.381721	0.000000	0.000000	0.156279	0.000000	1.000000	0.244551	0.000
8	0.000000	0.000000	0.316919	0.126832	0.000000	0.000000	0.000000	0.244551	1.000000	0.000
9	0.043678	0.000000	0.050225	0.000000	0.049395	0.043396	0.000000	0.000000	0.000000	1.000
10	0.112841	0.000000	0.054610	0.068464	0.000000	0.047184	0.000000	0.042140	0.000000	0.000
11	0.104161	0.000000	0.070955	0.111109	0.034891	0.061307	0.097365	0.027376	0.000000	0.098
12	0.092131	0.072819	0.043710	0.000000	0.000000	0.037766	0.000000	0.081749	0.000000	0.000
13	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
14	0.000000	0.000000	0.087843	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.067784	0.106957	0.000

0.3 Graph xxix

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
15	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.083649	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000
16	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000

0.3 Graph

Hasil dari nilai $cosine\ simmilarity$ ini akan dapat digunakan untuk membentuk graph dengan menggunakan modul nx.graph. Graph ini akan menggambarkan ilustrasi dari kedekatan setiap kalimatnya dalam berita tersebut. Dalam proses penggambaran graph tersebut diperlukan ambang batas (treshold) yang digunakan untuk memberikan batasan agar keseluruhan kalimatnya tidak dihubungkan menggunakan garis (edge). Nilai ambang batas (treshold) yang digunakan adalah 0.1

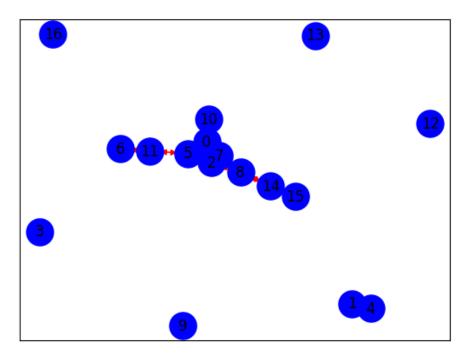
Graph Tanpa Preprocessing

```
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()
```



Graph Menggunakan Preprocessing

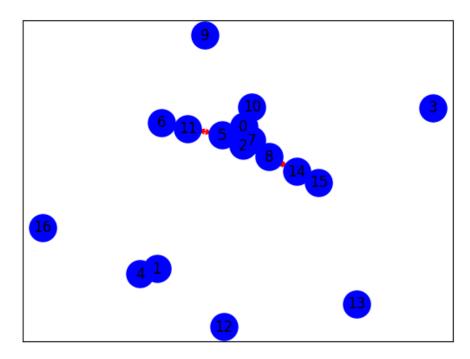
```
G_preprocessing = nx.DiGraph()
for i in range(len(cosine_preprocessing)):
    G_preprocessing.add_node(i)

for i in range(len(cosine_preprocessing)):
    for j in range(len(cosine_preprocessing)):
        similarity_preprocessing = cosine_preprocessing[i][j]
        if similarity_preprocessing > 0.1 and i != j:
            G_preprocessing.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()
```

0.3~Graph xxxi



Matriks Sentralitas

Matriks Sentralitas adalah matriks yang digunakan untuk merepresentasikan ukuran sentralitas dari setiap node dalam jaringan. Sentralitas adalah konsep dalam analisis jaringan yang mencoba mengukur sejauh mana suatu node berada di pusat jaringan atau sejauh mana suatu node penting dalam graph. Beberapa matriks ini akan digunakan untuk membangun ringkasan dokumen yang dibuat oleh sistem, matriks ini didapatkan dari bentuk graph yang telah terbentuk pada langkah sebelumnya.

0.4 Closeness Centrality

Closeness similarity adalah ukuran sejauh mana nilai kedekatan antara pasangan node dalam suatu jaringan serupa. Dengan ini kita dapat mengukur kesamaan struktural antara node-node dalam graf berdasarkan nilai kedekatan mereka. Closeness similarity dirumuskan sebagai berikut.

$$CC(i) = \frac{N-1}{\sum_j d(i,j)}$$

Keterangan = N = nomor dari masing-masing node d(i, j) = d adalah panjang jalur terpendek antara node i dan j dalam jaringan

Closeness Centrality Tanpa Preprocessing

Node 7: 0.3164

```
closeness= nx.closeness_centrality(G)

sorted_closeness = sorted(closeness.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
print("Closeness Centrality:")
for node, closeness in sorted_closeness:
    print(f"Node {node}: {closeness:.4f}")

Closeness Centrality:
Node 2: 0.3164
```

```
xxxiv
                                                      Matriks Sentralitas
Node 5: 0.2978
Node 0: 0.2812
Node 8: 0.2664
Node 11: 0.2201
Node 14: 0.2025
Node 10: 0.1947
Node 6: 0.1633
Node 15: 0.1534
Node 1: 0.0625
Node 4: 0.0625
Node 3: 0.0000
Node 9: 0.0000
Node 12: 0.0000
Node 13: 0.0000
Node 16: 0.0000
   print("Tiga Node Tertinggi Closeness Centrality:")
   for node, closeness in sorted_closeness[:3]:
       top_sentence = kalimat[node]
       print(f"Node {node}: Closeness Centrality = {closeness:.4f}")
       print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
Tiga Node Tertinggi Closeness Centrality:
Node 2: Closeness Centrality = 0.3164
Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur
Node 7: Closeness Centrality = 0.3164
Kalimat: Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernur Papua Pegunungan Dia meminta Safrizal menangani
Node 5: Closeness Centrality = 0.2978
Kalimat: Tito meminta dua pj gubernur menangani kemiskinan ekstrem, inflasi, stunting, infrastruktur,
Closeness Centrality Menggunakan Preprocessing
   closeness_preprocessing = nx.closeness_centrality(G_preprocessing)
```

```
sorted_closeness_preprocessing = sorted(closeness_preprocessing.items(), key=lambda x: x[1], re
print("Closeness Centrality:")
for node, closeness in sorted_closeness_preprocessing:
    print(f"Node {node}: {closeness:.4f}")
```

```
Closeness Centrality:
```

Node 2: 0.3375 Node 7: 0.3375 Node 8: 0.3375

```
Node 0: 0.3164
Node 3: 0.2664
Node 5: 0.2664
Node 11: 0.2664
Node 14: 0.2411
Node 10: 0.2109
Node 15: 0.1746
Node 1: 0.0625
Node 4: 0.0625
Node 6: 0.0000
Node 9: 0.0000
Node 12: 0.0000
Node 13: 0.0000
Node 16: 0.0000
   print("Tiga Node Tertinggi Closeness Centrality Menggunakan Preprocessing:")
   for node, closeness_preprocessing in sorted_closeness_preprocessing[:3]:
       top_sentence = kalimat[node]
       print(f"Node {node}: Closeness Centrality = {closeness_preprocessing:.4f}")
       print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
Tiga Node Tertinggi Closeness Centrality Menggunakan Preprocessing:
Node 2: Closeness Centrality = 0.3375
Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur
Node 7: Closeness Centrality = 0.3375
Kalimat: Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernur Papua Pegunungan Dia meminta Safrizal menangani
Node 8: Closeness Centrality = 0.3375
Kalimat: Sementara untuk Velix, tugas keamanan di Papua Pegunungan menjadi prioritas.
```

XXXV

0.5 Page Rank

0.5 Page Rank

Dalam konteks ini, dokumen dianggap sebagai "halaman" yang terhubung oleh hubungan yang merefleksikan keterkaitan atau relevansinya. Dengan menerapkan konsep PageRank, dokumen yang dianggap lebih "penting" atau relevan dapat diberikan skor lebih tinggi. Penggunaan faktor damping, serupa dengan dalam algoritma PageRank, dapat membantu mengontrol sejauh mana pengaruh satu dokumen terhadap yang lain. Dengan memberikan skor pada dokumen berdasarkan hubungan mereka dalam jaringan informasi, kita dapat menghasilkan ringkasan yang mencerminkan tingkat relevansi dan pentingnya

masing-masing dokumen dalam konteks keseluruhan.
$$S(V_i) = (1-d) + d* \sum \frac{Cut(V_j)}{Out(V_j)} S(V_j)$$

Keterangan = d = faktor redaman, jika tidak ada sambungan keluar in(Vi) =tautan masuk dari i, yang merupakan satu set out(Vj) = tautan keluar darij, yang merupakan satu set |out(Vj)| = jumlah tautan keluar

Page Rank Tanpa Preprocessing

```
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 5: 0.1103
Node 0: 0.1102
Node 2: 0.1061
Node 7: 0.1061
Node 8: 0.0879
Node 1: 0.0784
Node 4: 0.0784
Node 14: 0.0731
Node 11: 0.0708
Node 15: 0.0428
Node 6: 0.0418
Node 10: 0.0352
Node 3: 0.0118
Node 9: 0.0118
Node 12: 0.0118
Node 13: 0.0118
Node 16: 0.0118
   print("Tiga Node Tertinggi Page Rank :")
   for node, pagerank in sorted_pagerank[:3]:
       top_sentence = kalimat[node]
       print(f"Node {node}: Page Rank = {pagerank:.4f}")
       print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
```

Tiga Node Tertinggi Page Rank:

Node 5: Page Rank = 0.1103

Kalimat: Tito meminta dua pj gubernur menangani kemiskinan ekstrem, inflasi, stunting, infrastruktur,

0.5 Page Rank xxxvii

Node 0: Page Rank = 0.1102

```
Kalimat: Menteri Dalam Negeri (Mendagri) Tito Karnavian menunjuk Safrizal ZA sebagai Penjabat (Pj) Gube
Node 2: Page Rank = 0.1061
Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur
Page Rank Menggunakan Preprocessing
       pagerank_preprocessing = nx.pagerank(G_preprocessing)
       sorted\_pagerank\_preprocessing=sorted(pagerank\_preprocessing.items(), key=lambda \ x: \ x[1], reversion for the pagerank\_preprocessing in the pagerank\_prep
       print("Page Rank :")
        for node, pagerank_preprocessing in sorted_pagerank_preprocessing:
                  print(f"Node {node}: {pagerank_preprocessing:.4f}")
Page Rank:
Node 0: 0.1303
Node 8: 0.1102
Node 2: 0.1003
Node 7: 0.1003
Node 1: 0.0784
Node 4: 0.0784
Node 5: 0.0766
Node 14: 0.0707
Node 3: 0.0605
Node 11: 0.0596
Node 15: 0.0418
Node 10: 0.0339
Node 6: 0.0118
Node 9: 0.0118
Node 12: 0.0118
Node 13: 0.0118
Node 16: 0.0118
       print("Tiga Node Tertinggi Page Rank Menggunakan Preprocessing:")
        for node, pagerank_preprocessing in sorted_pagerank_preprocessing[:3]:
                  top_sentence = kalimat[node]
                  print(f"Node {node}: Page Rank = {pagerank_preprocessing:.4f}")
                  print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
Tiga Node Tertinggi Page Rank Menggunakan Preprocessing:
Node 0: Page Rank = 0.1303
Kalimat: Menteri Dalam Negeri (Mendagri) Tito Karnavian menunjuk Safrizal ZA sebagai Penjabat (Pj) Gube
```

Matriks Sentralitas

```
Node 8: Page Rank = 0.1102
Kalimat: Sementara untuk Velix, tugas keamanan di Papua Pegunungan menjadi prioritas.
Node 2: Page Rank = 0.1003
Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur
```

0.6 Eigen Vector

Dalam ringkasan dokumen, eigenvector tidak digunakan secara langsung untuk menghitung ringkasan. Namun, Anda dapat memanfaatkan konsep pengukuran penting dari eigenvector untuk memberikan bobot atau skor pada elemen-elemen dalam dokumen yang mungkin memiliki kepentingan lebih besar dalam rangka membuat ringkasan. Perhitungan eigenvector yang didapatkan dari matriks korelasi untuk menentukan bobot relatif setiap dokumen atau kata. Berikut merupakan rumus untuk menghitung nilai eigenvector. $\det(\lambda.I-A)$

Keterangan = $\det(\)$ = Merupakan fungsi determinan, yang menghasilkan nilai determinan dari suatu matriks. = Merupakan simbol yang mewakili eigenvalue yang sedang dicari. I = Merupakan matriks identitas yang sesuai dengan dimensi matriks. A = Merupakan matriks yang eigenvalues-nya ingin dicari.

Eigen Vector Tanpa Preprocessing

```
eigenvector = nx.eigenvector_centrality(G)
  sorted_eigenvector= sorted(eigenvector.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
   print("Eigen Vector :")
   for node, eigenvector in sorted_eigenvector:
       print(f"Node {node}: {eigenvector:.4f}")
Eigen Vector:
Node 2: 0.4823
Node 7: 0.4823
Node 5: 0.4453
Node 0: 0.4426
Node 8: 0.3053
Node 11: 0.1398
Node 10: 0.1274
Node 14: 0.0958
Node 6: 0.0402
Node 15: 0.0276
```

```
0.6 Eigen Vector
                                                                   xxxix
Node 1: 0.0000
Node 4: 0.0000
Node 3: 0.0000
Node 9: 0.0000
Node 12: 0.0000
Node 13: 0.0000
Node 16: 0.0000
   print("Tiga Node Tertinggi Eigen Vector:")
   for node, eigenvector in sorted_eigenvector[:3]:
       top_sentence = kalimat[node]
       print(f"Node {node}: Page Rank = {eigenvector:.4f}")
       print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
Tiga Node Tertinggi Eigen Vector:
Node 2: Page Rank = 0.4823
Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur
Node 7: Page Rank = 0.4823
Kalimat: Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernur Papua Pegunungan Dia meminta Safrizal menangani
Node 5: Page Rank = 0.4453
Kalimat: Tito meminta dua pj gubernur menangani kemiskinan ekstrem, inflasi, stunting, infrastruktur,
   eigenvector_preprocessing = nx.eigenvector_centrality(G_preprocessing)
   sorted_eigenvector_preprocessing = sorted(eigenvector_preprocessing.items(), key=lambda x: x[1],
   print("Eigen Vector :")
   for node, eigenvector_preprocessing in sorted_eigenvector_preprocessing:
       print(f"Node {node}: {eigenvector_preprocessing:.4f}")
Eigen Vector:
Node 2: 0.4692
Node 7: 0.4692
Node 0: 0.4619
Node 5: 0.3956
Node 8: 0.3344
Node 11: 0.1708
Node 3: 0.1427
Node 10: 0.1305
Node 14: 0.1027
Node 15: 0.0290
```

Node 1: 0.0000 Node 4: 0.0000

```
Node 6: 0.0000
Node 9: 0.0000
Node 12: 0.0000
Node 13: 0.0000
Node 16: 0.0000

print("Tiga Node Tertinggi Eigen Vector Menggunakan Preprocessing:")
for node, eigenvector_preprocessing in sorted_eigenvector_preprocessing[:3]:
    top_sentence = kalimat[node]
    print(f"Node {node}: Page Rank = {eigenvector_preprocessing:.4f}")
    print(f"Kalimat: {top_sentence}\n")
Tiga Node Tertinggi Eigen Vector Menggunakan Preprocessing:
Node 2: Page Rank = 0.4692
```

Kalimat: Pada saat bersamaan, Tito juga melantik Velix Vernando Wanggai sebagai Pj Gubernur Papua Pegur

Node 7: Page Rank = 0.4692

Kalimat: Eks Stafsus SBY Velix Wanggai Jadi Pj Gubernur Papua Pegunungan Dia meminta Safrizal menangani

Node 0: Page Rank = 0.4619

Kalimat: Menteri Dalam Negeri (Mendagri) Tito Karnavian menunjuk Safrizal ZA sebagai Penjabat (Pj) Gube