# INFORMATION RETRIEVAL & INFORMATION EXTRACTION

Chapter 5

TM dan NLP

Sains Data



#### Information retrieval (IR) atau Sistem Temu Kembali Informasi

#### PENGERTIAN

- Information Retrieval adalah sebuah proses untuk menemukan kembali informasi yang dibutuhkan dari sebuah sistem penyimpanan dan penelusuran informasi.
- Sistem Temu Kembali Informasi mensyaratkan:
  - Ada kebutuhan informasi dari pengguna
  - Ada dokumen atau record yang berisi informasi yang diorganisasikan dalam sebuah sistem
  - Ada proses yang memudahkan temu kembali informasi dan strategi penelusuran yang tepat sehingga dokumen yang sesuai dengan kebutuhan dapat ditemukan kembali.

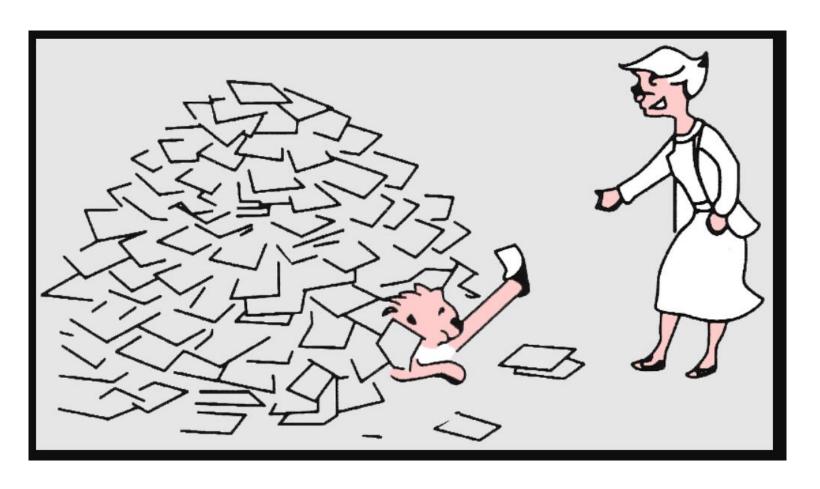
#### TUJUAN IR DALAM NLP

- 1. Mengambil dokumen yang relevan dari korpus besar
- 2. Memahami maksud pengguna (query understanding)
- 3. Memberikan hasil yang cepat dan akurat

#### KOMPONEN UTAMA DALAM IR

- 1. Corpus: Kumpulan dokumen teks
- 2. Indexing: Proses mengubah dokumen menjadi format pencarian
- 3. Query: Masukan dari pengguna
- 4. Scoring: Menghitung relevansi dokumen terhadap query
- 5. Retrieval: Mengambil dokumen relevan berdasarkan skor tertinggi

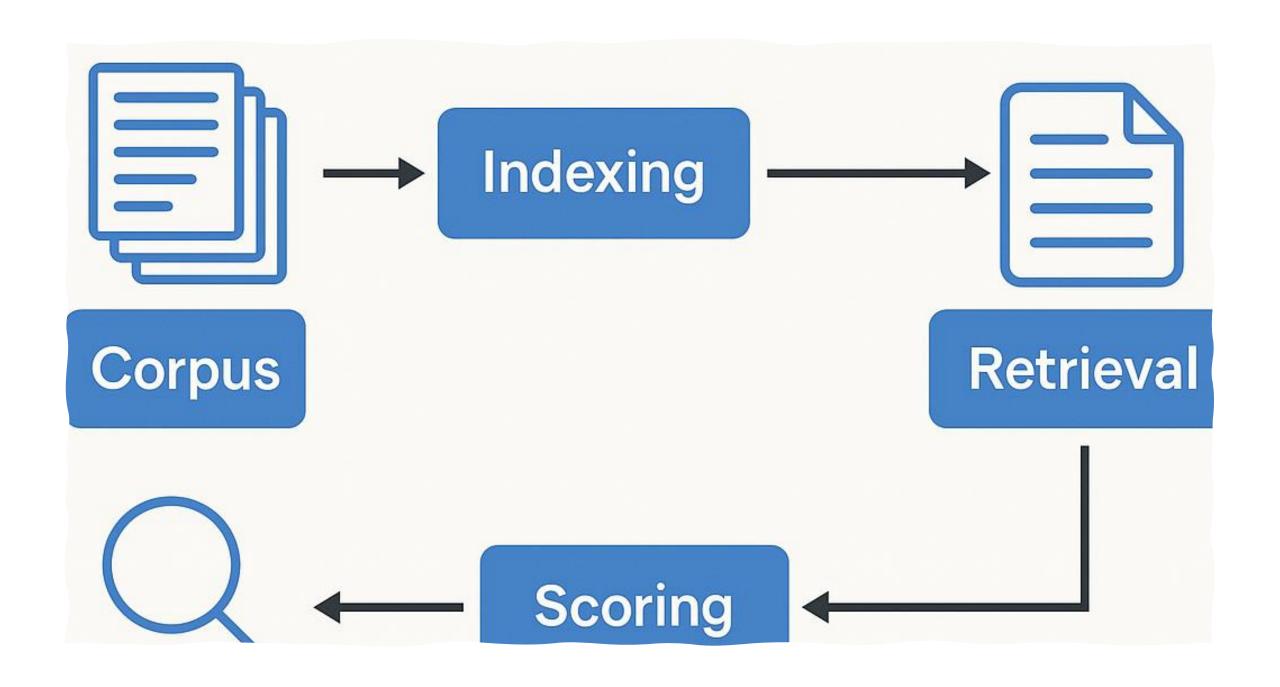
## Ilustrasi



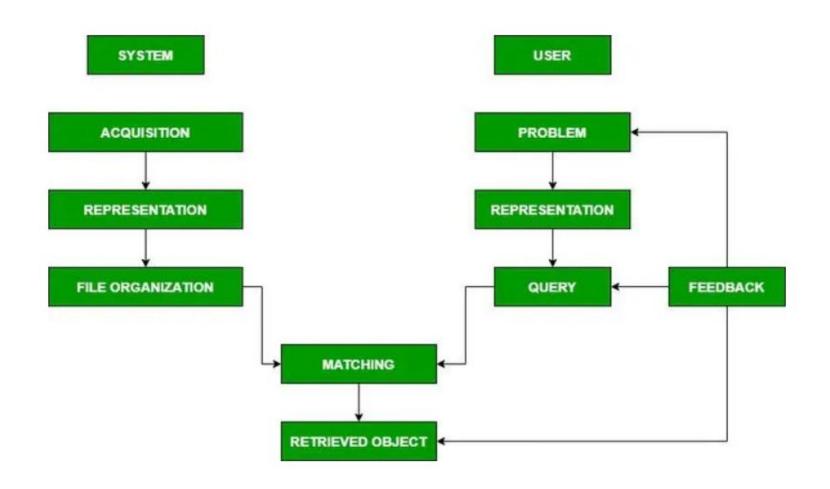
http://boston.lti.cs.cmu.edu/classes/11-744/treclogo-c.gif

#### KONDISI DI INDONESIA





### IR DALAM NLP



# SUPERVISED LEARNING

#### PENGERTIAN

 Salah satu pendekatan machine learning di mana model dilatih menggunakan data yang memiliki label. Artinya, setiap data pelatihan memiliki input (fitur) dan output (label) yang diketahui, sehingga algoritma dapat mempelajari hubungan di antara keduanya

### JENIS SUPERVISED LEARNING

Jenis	Tujuan	Contoh
Klasifikasi	Pengelompokan berdasarkan label/kelas	Klasifikasi camaba diterima atau tidak diterima di suatu universitas
Regresi	Prediksi nilai kontinu	Prediksi harga emas

#### ALGORITMA SUPERVISED LEARNING

- Decision Tree
- Support Vector Machine (SVM)
- Naïve Bayes Classifier
- Neural Network
- K-Nearest Neighbors
- Random Forest
- Logistic Regresion

# CODING PYTHON DENGAN ALGORITMA DECISION TREE

```
# Import library
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
# Data pelatihan
X_{train} = [[1], [2], [3], [4]]
y_train = ['A', 'A', 'B', 'B']
# Membuat dan melatih model.
model = DecisionTreeClassifier()
model.fit(X_train, y_train)
# Prediksi data baru
X_{\text{test}} = [[1.5], [3.5]]
predictions = model.predict(X test)
print("Prediksi:", predictions)
```

# UNSUPERVISED LEARNING

#### PENGERTIAN

- Pendekatan *machine learning* di mana model dilatih menggunakan dataset yang **tidak memiliki** label.
- Unsupervised Learning digunakan untuk menemukan struktur tersembunyi, pola, atau hubungan di dalam data. Model tidak diberi tahu apa yang harus dicari, sehingga belajar dari data itu sendiri tanpa panduan eksplisit.
- Salah satu Algoritma Unsupervised Learning adalah : K-Means Clustering

# KARAKTERISTIK UNSUPERVISED LEARNING



UNLABELED DATA



PENEMUAN MODEL POLA, GROUP, DAN STRUKTUR DALAM DATA

# CODING UNSUPERVISED LEARNING MENGGUNAKAN PYTHON

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.cluster import KMeans
# Data dummy
data = {
    'Pendapatan': [15, 16, 17, 18, 19, 20, 25, 30, 35, 40],
    'Pengeluaran': [39, 81, 6, 77, 40, 76, 80, 30, 20, 60]
df = pd.DataFrame(data)
# Model KMeans dengan 2 cluster
kmeans = KMeans(n_clusters=2, random_state=0)
kmeans.fit(df)
# Tambahkan kolom cluster ke data
df['Cluster'] = kmeans.labels
# Visualisasi
plt.scatter(df['Pendapatan'], df['Pengeluaran'], c=df['Cluster']
plt.xlabel('Pendapatan')
plt.ylabel('Pengeluaran')
plt.title('Segmentasi Pelanggan dengan K-Means')
plt.show()
```

# INFORMATION EXTRACTION

## PENGERTIAN

- Information Extraction (IE) adalah proses otomatis dalam mengidentifikasi, mengekstraksi, dan menyusun informasi spesifik yang bernilai dari teks tidak terstruktur (seperti artikel, email, komentar, atau dokumen berita).
- Tujuan utamanya adalah mengubah teks mentah menjadi informasi yang terstruktur, seperti dalam bentuk entitas, relasi, atau fakta

# KOMPONEN IE

- 1. Named Entity Recognition (NER): Mengidentifikasi entitas seperti nama orang, lokasi, organisasi, tanggal, dll.
- 2. Relation Extraction: Mengidentifikasi hubungan antar entitas (misal: siapa melakukan?, Apa?, kepada siapa?).
- 3. Event Extraction: Menangkap peristiwa penting dari teks.
- 4. Template Filling: Menyusun hasil ekstraksi ke dalam struktur data tertentu.

#### CONTOH INFORMATION EXTRACTION

 Misalkan ada kalimat : "Presiden Prabowo Subianto melakukan sidak program makan bergizi gratis di salah satu SD Negeri di Bantul, Yogyakarta pada 9 Mei 2025"

#### Hasil IE:

Entitas :

Person : Prabowo Subianto

Location : Bantul, Yogyakarta

• Organization : SD

• Waktu: 9 Mei 2025

Aksi : Sidak

• Objek : makan bergizi gratis

#### TEKNIK IE

Rule-based extraction: menggunakan pola linguistic atau regular expression

Machine Learning: menggunakan algoritma klasifikasi

Deep Learning: menggunakan algoritma LSTM, BERT, Transformer

Pretrained Models: menggunakan SpaCY, Flair, Stanza, HuggingFace Transformer (Library Python)

## CONTOH PENGGUNAAN NER MENGGUNAKAN PYTHON

```
import spacy
nlp = spacy.load("en_core_web_sm")

text = "President Prabowo Subianto visited a elementary school in Yogyakarta regarding the free nutritious meal program on May 9, 2025"
doc = nlp(text)

print("Named Entities, Phrases, Labels, Time, Location, object")
for ent in doc.ents:
    print(ent.text, ent.label_)
```

Named Entities, Phrases, Labels, Time, Location, object

Prabowo Subianto PERSON

Yogyakarta GPE May 9, 2025 DATE

## CONTOH PENGGUNAAN RELATION EXTRACTION

```
for token in doc:
    if token.dep_ == "ROOT":
        subject = [w for w in token.lefts if w.dep_ == "nsubj"]
        object_ = [w for w in token.rights if w.dep_ == "dobj"]
        if subject and object_:
            print(f"Subjek: {subject[0]}, Predikat: {token}, Objek: {object_[0]}")
```

Subjek: Subianto, Predikat: visited, Objek: school

# CONTOH PENGGUNAAN REGULAR EXPRESSION

```
import re
text = "Jika ada permasalahan, bisa menghubungi saya melalui 0812-3456-7890 dan

phone = re.findall(r"\d{4}-\d{4}-\d{4}\", text)
email = re.findall(r"[\w\.-]+@[\w\.-]+", text)

print("Telepon:", phone)
print("Email:", email)
```

Telepon: ['0812-3456-7890']
Email: ['adityopw@gmail.com']

# TERIMAKASIH