NIM: 20210801309

# Link Repo Github:

Link: <a href="https://github.com/VindyEgr/Machine-learning/tree/main/UAS">https://github.com/VindyEgr/Machine-learning/tree/main/UAS</a>

### Essay

 Jelaskan bagaimana memanfaatkan Machine Learning untuk Call API Jawab

- Membuat Model

Membuat model machine learning yang ingin digunakan.

- Pilih Framework untuk API

Menggunakan framework untuk membuat API di Python.

Buat Endpoint API

Buat endpoint yang akan menjalankan fungsi-fungsi API.

Integrasi dengan API

Mengintegrasikan model yang sudah dilatih ke dalam API sehingga dapat digunakan dalam operasi.

- Terima dan Pra-proses Input

Terima data dari permintaan API dan lakukan pre processing yang diperlukan.

- Jalankan Model

Jalankan model pada data yang sudah siap.

### Contoh pemanfaatan

- Personalisasi timeline: Dengan memanfaatkan algoritma yang dapat mempelajari kebiasaan pengguna, API dapat memberikan rekomendasi yang lebih tepat dan personal kepada pengguna berdasarkan preferensi dan riwayat penggunaan.
- Analisis Data Real-Time: ML dapat digunakan untuk memproses dan menganalisis data dalam jumlah besar secara real-time. Sehingga, dapat memberikan informasi dengan cepat dan relevan untuk pengambilan keputusan.
- 2. Jelaskan apa yang dimaksud dengan unsupervised learning Jawab

Unsupervised learning adalah salah satu jenis metode pembelajaran dalam machine learning, di mana model dilatih menggunakan data yang tidak berlabel. Artinya, model tidak diberikan jawaban atau target yang benar saat proses pelatihan, sehingga model harus menemukan struktur dan pola yang tersembunyi dalam data secara mandiri. Unsupervised learning sering digunakan untuk pengelompokan (clustering), pengurangan dimensi (dimensionality reduction), dan deteksi anomali. Berikut adalah penjelasan beberapa konsep kunci dalam unsupervised learning:

- Clustering
  - Definisi

Merupakan proses mengelompokkan data ke dalam kelompok. Data yang dimasukkan akan dicocokkan dan dimasukkan ke dalam kolompok data yang paling mirip dengan data.

NIM: 20210801309

Contoh Algoritma
 K-Means, dan CNN.

Aplikasi

Pengelompokan jenis binatang berdasarkan anatomi tubuh atau tingkat bahayanya berdasarkan dataset citra.

### Dimensionality Reduction

Definisi

merupakan proses mengurangi jumlah variabel acak dengan pertimbangan variabel utama.

Contoh Algoritma

Principal Component Analysis (PCA), t-Distributed Stochastic Neighbor Embedding (t-SNE), Singular Value Decomposition (SVD).

Aplikasi

Visualisasi data, pre processing data sebelum diterapkan ke model supervised learning.

# Anomaly Detection

Definisi

Merupakan proses identifikasi data yang tidak biasa/janggal/aneh atau anomali yang berbeda secara signifikan dari mayoritas data.

• Contoh Algoritma

Isolation Forest, One-Class SVM, Autoencoders.

Aplikasi

Mendeteksi fraud, pemantauan kesehatan mesin.

### Association

Definisi

Merupakan metode untuk menemukan aturan yang menjelaskan hubungan atau asosiasi antara berbagai variabel dalam dataset.

Contoh Algoritma

Apriori, Eclat, FP-Growth.

Aplikasi

Analisis keranjang belanja, rekomendasi produk, dan analisis pola pembelian.

### Keuntungan Unsupervised Learning

- Tidak Membutuhkan Data Berlabel

Memudahkan mendapatkan data yang akan digunakan untuk melatih model ML.

- Ekstraksi Informasi Tersembunyi

Dapat menemukan pola dan struktur yang tidak terlihat dalam data.

- Reduksi Dimensi

Membantu mengurangi jumlah fitur dalam data. Sehingga, dapat meningkatkan kinerja model dan mempermudah visualisasi data.

NIM: 20210801309

# 3. Sebutkan beberapa tools yang di gunakan untuk mengolah machine learning Jawab

### - Framework dan Libraries

TensorFlow

Framework open-source dari Google untuk membangun dan melatih model machine learning, terutama deep learning.

PyTorch

Framework deep learning dari Facebook yang dikenal dengan fleksibilitas dan kemudahan penggunaannya, terutama dalam penelitian dan pengembangan model.

Scikit-Learn

Library Python untuk machine learning yang menyediakan alat untuk pengolahan data, klasifikasi, regresi, clustering, dan banyak lagi.

Keras

API tinggi yang berjalan di atas TensorFlow, menyediakan antarmuka yang lebih sederhana dan lebih mudah untuk membangun dan melatih model neural network.

XGBoost

Library untuk model boosting yang sangat efisien, sering digunakan untuk kompetisi machine learning dan analisis data besar.

LightGBM

Library boosting yang cepat dan efisien, dikembangkan oleh Microsoft, sering digunakan untuk menangani data besar.

CatBoost

Library boosting yang dirancang untuk menangani data kategori dengan baik, dikembangkan oleh Yandex.

- SDK dan Tools untuk Pengembangan dan Deployment
  - Jupyter Notebook

Lingkungan interaktif untuk menulis dan menjalankan kode Python, serta membuat dokumen dengan penjelasan yang menggabungkan kode, visualisasi, dan teks.

Google Colab

Platform berbasis cloud untuk menulis dan menjalankan kode Python dalam notebook Jupyter dengan akses ke GPU secara gratis.

Amazon SageMaker

Platform dari AWS untuk membangun, melatih, dan menyebarkan model machine learning dengan berbagai alat dan integrasi cloud.

Microsoft Azure Machine Learning

Platform dari Microsoft Azure untuk membangun, melatih, dan menyebarkan model machine learning dengan berbagai alat, integrasi, dan kemampuan cloud.

Google Al Platform

Layanan dari Google Cloud yang menyediakan berbagai alat untuk membangun, melatih, dan menyebarkan model machine learning.

NIM: 20210801309

### IBM Watson

Menawarkan berbagai layanan dan alat Al, termasuk analisis data, pembelajaran mesin, dan pemrosesan bahasa alami.

### Data Management dan Visualisasi

Pandas

Library Python untuk manipulasi dan analisis data.

NumPy

Library Python untuk komputasi numerik yang menyediakan dukungan untuk array multidimensi dan operasi matematis yang efisien.

Matplotlib

Library visualisasi data untuk Python yang memungkinkan pembuatan grafik dan plot dalam berbagai format.

Seaborn

Library visualisasi data berbasis Matplotlib yang menyediakan antarmuka yang lebih tinggi untuk membuat plot statistik.

# Tools untuk Automasi dan Hyperparameter Tuning

Optuna

Framework optimasi hyperparameter yang fleksibel dan efisien untuk machine learning.

Hyperopt

Library Python untuk optimasi hyperparameter yang menggunakan metode Bayesian optimization.

Ray Tune

Library untuk optimasi hyperparameter dengan dukungan untuk distribusi dan parallel computing.

NIM: 20210801309

### Studi kasus

NIM : 20210801 309 (Ganjil)

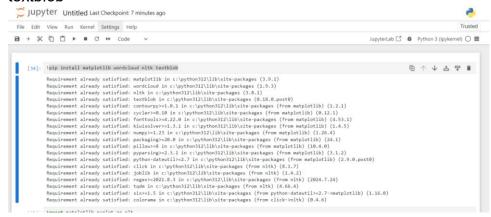
Link GitHub:

https://github.com/VindyEgr/Machine-

learning/blob/3a2258a6eab1be8eb6383cfa2c1c7bcc4ad7c6c7/UAS/Studi%20Kasus. <u>ipynb</u>

# Penjelasan

Menginstal dan memastikan adanya library matplotlib, wordcloud, NLTK, dan



Mengimport library

```
[35]: import matplotlib.pyplot as plt
from wordcloud import WordCloud
from nltk.tokenize import word_tokenize
from nltk.copus import stopwords
from collections import Counter
from textblob import TextBlob
import nltk
```

Mendownload data NLTK

Input teks

Pre-processing data

NIM: 20210801309

```
[38]: def clean_text(text):
    tokens = word_tokentze(text.lower())
    tokens = (word_fore_vord in tokens if word_isalpha())
    stop_words = set(stopwords_words('english'))
    tokens = (word_for_word_in_tokens if word_net_in_stop_words)
    return tokens

[39]: cleaned_tokens = clean_text(text)
```

Membuat wordcloud

```
[48]: wordcloud = WordCloud(width=880, height=400, background_color='aqua').generate(' '.join(cleaned_tokens))
```

Menampilkan wordcloudnya

```
plt.figner(figsize+(6, 5))
plt.inshow(perdclood, interpolations*bloubic*)
plt.show()

plt.
```

- Menghitung frekuensi kata yang muncul

```
[50]: word_freq = Counter(cleaned_tokens)
common_words = word_freq.most_common(5)
words, frequencies = zip(*common_words)
```

Menampilkan grafiknya

- Menganalisis sentimen pada teks

```
[44]: blob = Textfilob(text)
sentIment * blob.sentiment
print(f'Sentiment Analysis:\nPolarity: (sentiment.polarity)\nSubjectivity: (sentiment.subjectivity)')

Sentiment Analysis:
Polarity: 0.18205128205128204
Subjectivity: 0.18205128205128204
Subjectivity: 0.482051282051273
```

Menampilkan grafiknya

```
[59]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(7, 2))

categories = ['Polarity', 'Subjectivity']

values = [sentiment.polarity, sentiment.subjectivity]

ax.bar(categories, values, color=['aqua', 'pink'])

ax.set_ylim(0, 1)

ax.set_ylim(0, 1)

ax.set_title('Sentiment Analysis')

for i, v in enumenate(values):

ax.text(i, v + 0.05, f'(v:.2f)', ha='center')

plt.show()

Sentiment Analysis

0.8

a 0.6

0.18

0.18

0.18

O.18

O.19

O.19

O.19

O.19

O.19

O.19

O.19

O.19

O.19

O.20

O.30

O.40

O.4
```