



ภาควิชาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์ คณะวิศวกรรมศาสตร์ รหัสวิชา 04-624-201
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลรัตนบุรี ชื่อวิชา Machine Learning
ชื่อ นายสิทธิกร บุญณะ รหัสนักศึกษา 116630462039-4 กลุ่ม 1

ใบงานที่ 1 Support Vector Machine

และการประยุกต์ใช้งาน SVM

วัตถุประสงค์

- เพื่อให้นักศึกษาเข้าใจหลักการทำงานของ Support Vector Machine (SVM) และแนวทางการประยุกต์ใช้ในงานจริงทั้งด้านการจำแนกและการพยากรณ์
- เพื่อให้นักศึกษาสามารถพัฒนาฝึกการทำงาน ประมวลผล และแสดงผลลัพธ์ เพื่อพัฒนาระบบทันแบบร่วมกับ SVM ในการจำแนกและการพยากรณ์ได้อย่างถูกต้อง

LEB 1: SVM on the Iris Dataset (Multiclass Classification)

Objective:

- Apply Support Vector Machine (SVM) to classify Iris flower species.
- Compare the performance of different SVM kernels

Contents:

- Load the Iris dataset from sklearn.datasets (datasets.load_iris()).
- Split the data into training and testing sets.
- Train SVM models using three kernels: (Linear, Polynomial, RBF)
- Evaluate each model using accuracy.

Output:

Accuracy scores for each SVM kernel.

Code:	Flowchart:
<pre>from sklearn import datasets from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.svm import SVC from sklearn.metrics import accuracy_score iris = datasets.load_iris() X = iris.data; y = iris.target X_train, X_test, y_train, y_test = \</pre>	

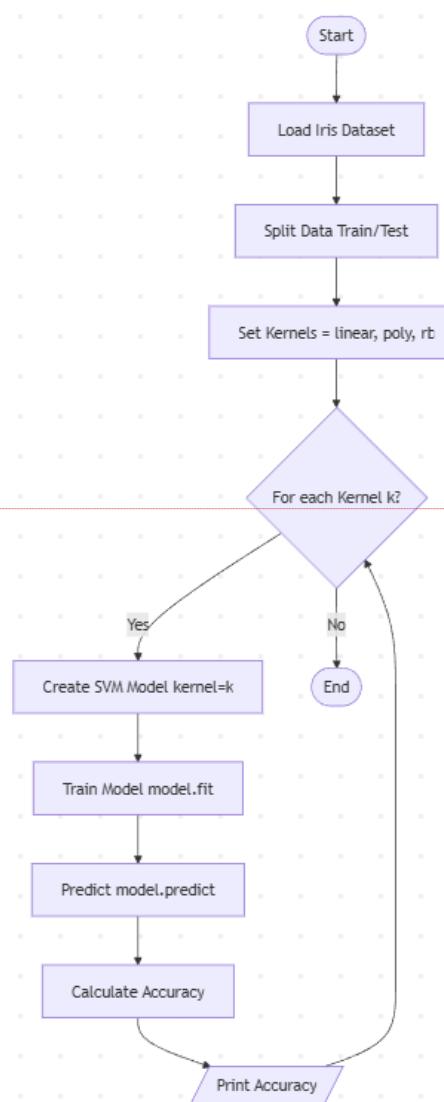
```

train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=100)

kernels = ['linear', 'poly', 'rbf']
for k in kernels:
    model = SVC(kernel=k, C=1.0,
random_state=100)

    model.fit(X_train, y_train)
    y_pred = model.predict(X_test)
    acc = accuracy_score(y_test, y_pred)
    print(f"Kernel = {k}: Accuracy = "
{acc:.2f})
    print("-" * 40)

```



ให้ข้อมูลที่ [อย่าง 1]: บรรทัดแรกที่เพิ่มไว้ให้เท่านั้น
 บรรทัดที่สองที่เพิ่มมาเพื่อการให้รันในระบบlocalของท่าน
 บรรทัดต่อมาที่เพิ่มเพื่อนำ test ที่ pred มาเทียบกัน
 บรรทัดต่อมา print kernel ของการที่จะวน
 แล้วก็เพิ่มเพื่อให้มันใช่ว่าที่ลากของ print - 40 ดัว

Result:

Kernel = linear: Accuracy = 1.00
 Kernel = poly : Accuracy = 0.97
 Kernel = rbf : Accuracy = 1.00

LEB 2: SVM on the Iris Dataset (.CSV)

Link: <https://www.kaggle.com/datasets/saurabh00007/iriscsv>

Objective:

- Apply Support Vector Machine (SVM) to classify Iris flower species.
- Compare the performance of different SVM kernels

Contents:

- Load the Iris dataset from directory (Link).
- Split the data into training and testing sets.
- Train SVM models using three kernels: (Linear, Polynomial, RBF)
- Evaluate each model using accuracy.

Output:

Accuracy scores for each SVM kernel.

Code:	Flowchart:
<pre>import pandas as pd from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.svm import SVC from sklearn.metrics import accuracy_score # Load data from CSV # CSV: sepal_length, sepal_width, petal_length, # petal_width, species df = pd.read_csv(r"D:\code\project_\iris.csv") print(df.head()) # Features and target X = df.iloc[:, :-1].values # all columns except last one y = df.iloc[:, -1].values # last column is label # 2. Split train/test X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)</pre>	

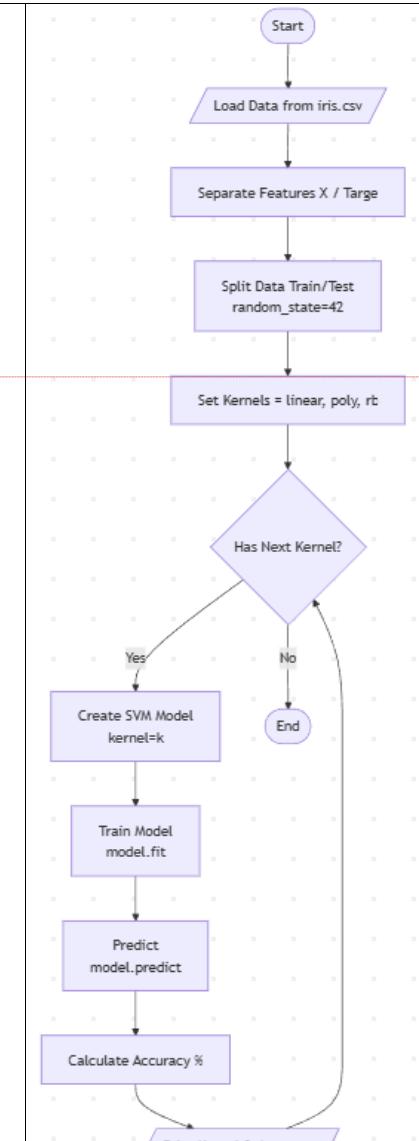
ให้ข้อมูลที่ [๙๖]: X คือ data ทั้งหมดยกเว้นคอลัมน์สุดท้าย โดยใช้ iloc[:, :-1]

```

# Compare kernels
kernels = ['linear', 'poly', 'rbf']

for k in kernels:
    model = SVC(kernel=k, C=1.0, random_state=42)
    model.fit(X_train, y_train)
    y_pred = model.predict(X_test)
    acc = accuracy_score(y_test, y_pred) * 100
    print(f"Kernel = {k}: Accuracy = {acc:.2f}%")

```



ใช้ขั้นตอนที่ 3: ใช้ AI ในขั้นตอนนี้ได้ทำองเดย สร้างโมเดลกำหนดค่า kernel และ random_state แล้วให้มีผลการเรียนรู้ (Train) สำหรับการทำนายผล (Predict) คำนวณความแม่นยำเป็น % และแสดงผลลัพธ์

Result:

Kernel = linear: Accuracy = 100.00%
 Kernel = poly : Accuracy = 100.00%
 Kernel = rbf : Accuracy = 100.00%

ЛЕБ 3: SVM flower image classification and dataset directory path. (Ex.3)

Link: <https://www.kaggle.com/datasets/jeffheaton/iris-computer-vision>

Output:

- Classification accuracy on the test set.
- A row of sample test images showing:
 - “True: ... / Pred: ...”
 - Correct predictions in green.

Code:	Flowchart:
<pre> import os import cv2 import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.svm import SVC from sklearn.metrics import accuracy_score dataset_path = r"C:\Users\YH\Downloads" IMG_SIZE = 64 image_size = (IMG_SIZE, IMG_SIZE) X = [] y = [] if not os.path.exists(dataset_path): print(f"Error: Path not found: {dataset_path}") print("Please download dataset from Kaggle and set the correct path.") else: classes = ['iris-setosa', 'iris-versicolor', 'iris-virginica'] for category in classes: path = os.path.join(dataset_path, category) if not os.path.isdir(path): continue for img_name in os.listdir(path): try: ... except: continue </pre>	<pre> graph TD Start((Start)) --> Set[Set Dataset Path & Category] Set --> Category{For each Category?} Category -- No --> Convert[Convert List to Numpy Array] Category -- Yes --> Read[Read Image & Grayscale] Read --> Resize[Resize to 64x64] Resize --> Flatten[Flatten to 1D Array] Flatten --> Append[Append to X, y Lists] Append --> Split[Split Train/Test Data] Split --> Train[Train SVM Model] Train --> Predict[Predict Test Set] Predict --> Plot[Plot Images & Check Accuracy] Plot --> End((End)) </pre> <p>ให้ข้อความที่ [num4]: ค่าทางการ Path ไปปัจจุบันนี้ให้คอมพิวเตอร์ที่ใช้</p> <p>ให้ข้อความที่ [num5]: กำหนดขนาดครุภำพที่จะ Resize สำหรับที่ทำเพื่อให้ไวต่อการเรียน</p> <p>ให้ข้อความที่ [num6]: ตรวจสอบว่ามี Folder อุ่งริ่งไหม</p> <p>ให้ข้อความที่ [num7]: อ่านไฟล์จาก Folder ย่อยแต่ละ Class และนำ Class เพื่อป้อนไปอ่าน Folder อื่น</p>

```

        img_path = os.path.join(path,
img_name)
img_array = cv2.imread(img_path,
cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
if img_array is None:
    continue
for img_name in os.listdir(path):
try:
    img_path = os.path.join(path,
img_name)
    img_array = cv2.imread(img_path,
cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
    if img_array is None:
        continue
new_array = cv2.resize(img_array, image_size)
X.append(new_array.flatten())
y.append(category)
except Exception as e:
    pass

```

X = np.array(X)
y = np.array(y)

```

if len(X) > 0:
    X_train, X_test, y_train, y_test =
train_test_split(
    X, y, test_size=0.2, random_state=42)
model = SVC(kernel='linear', C=1.0,
random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)
y_pred = model.predict(X_test)
acc = accuracy_score(y_test, y_pred) * 100
print(f'Model Accuracy on Test Set:
{acc:.2f}%')
plt.figure(figsize=(12, 3))
num_samples = min(5, len(X_test))

```

ให้ข้อคิดเห็น [ใน 8]: อ่านรูปภาพและแปลงเป็นขนาดเดียว Resize รูปภาพแล้วก็ทิ้ง flatten ให้มีอนันต์ 2 เป็น 1D

```

for i in range(num_samples):
    idx = i
    plt.subplot(1, 5, i+1)
    plt.imshow(X_test[idx].reshape(image_size),
cmap='gray')
    true_label = y_test[idx]
    pred_label = y_pred[idx]
    color = 'green' if true_label == pred_label
    else 'red'
    plt.title(f"True: {true_label}\nPred: {pred_label}", color=color, fontsize=10)
    plt.axis('off')
    plt.tight_layout()
    plt.show()
else:
    print("No images found. Please check dataset path.")

```

ให้ข้อมูลทั้งหมด [งบ 9]: AI
 เรียนรู้ (Fit): แบ่งข้อมูล 80% ให้ AI ฝึกจำหน้าตาดอกไม้
 สอบถาม (Predict & Score): เอาข้อมูลอีก 20% ที่เหลือมาสอบถาม
 แล้ววัดค่ากรดออกมานะปั้นจะแน่น %
 ใจรู้ใจ (Plot): เอารูปข้อสอบ 5 ใบมาปิดให้ดู
 ถ้าตอบถูก = ถี๊ป๊ะ
 ถ้าตอบผิด = ลี๊ดัง

Result:



LEB 4: SVM on Protozoan Parasite Image Data (PPID) (contains microscopic images)

Link: <https://www.kaggle.com/datasets/ankushmallick/protozoan-parasite-image-dataset>

Objective:

- Apply SVM to PPID classify.

Contents:

- Load a dataset.
- Load the PPID dataset from directory (Link).
- Split the data into training and testing sets.
- Train SVM models using three kernels: (Linear, Polynomial, RBF)
- Evaluate each model using accuracy.

Output:

- Classification accuracy on the test set.
- A row of sample test images showing:
 - “True: ... / Pred: ...”
 - Correct predictions in green.
- Confusion matrix

Code or Algorithms:	Flowchart:
<pre>import os import cv2 import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.svm import SVC from sklearn.metrics import accuracy_score, confusion_matrix, ConfusionMatrixDisplay dataset_path = r"C:\Users\YH\Downloads\Dataset" IMG_SIZE = 64 image_size = (IMG_SIZE, IMG_SIZE) def load_data(path): x_data = []</pre>	

```

y_data = []

if not os.path.exists(path):
    print(f"Error: ไม่พบโฟลเดอร์ {path}")
    return np.array([]), np.array([])
print("กำลังโหลดรูปภาพ")
classes = [d for d in os.listdir(path) if
os.path.isdir(os.path.join(path, d))]

for category in classes:
    folder_path = os.path.join(path, category)
    print(f" - กำลังอ่าน Class: {category}")

    for img_name in os.listdir(folder_path):
        try:
            img_path = os.path.join(folder_path,
img_name)
            img_array = cv2.imread(img_path,
cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
            if img_array is None: continue
            new_array = cv2.resize(img_array,
image_size)

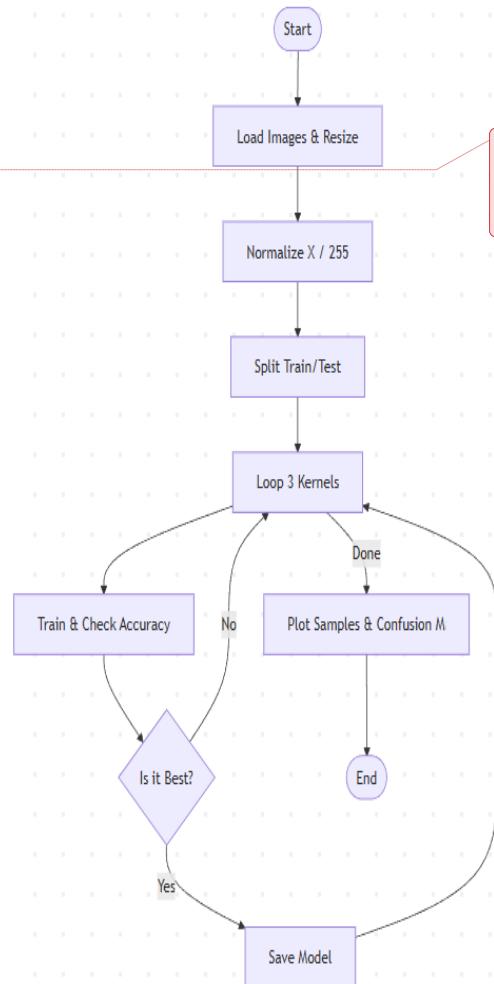
            # Flatten
            x_data.append(new_array.flatten())
            y_data.append(category)
        except Exception:
            pass

return np.array(x_data), np.array(y_data)

X, y = load_data(dataset_path)

if len(X) > 0:
    print(f"โหลดเสร็จสิ้น! จำนวนรูปภาพทั้งหมด:
{len(X)}")

```



ให้ดูตัวอย่างในส่วนนี้ ผู้เขียนได้เพิ่มโค้ดเพื่อแสดงผลลัพธ์ที่ได้จากการเรียกใช้งานฟังก์ชัน `print` ที่อยู่ในช่วงของการเรียกใช้งานฟังก์ชัน `load_data` ที่อยู่ในไฟล์ `dataset.py` สำหรับการทดสอบว่าไฟล์นี้สามารถทำงานได้หรือไม่

```

X = X / 255.0

X_train, X_test, y_train, y_test =
train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)

kernels = ['linear', 'poly', 'rbf']
best_model = None
best_acc = 0
best_k_name = ""

print("\nเริ่มการ Training SVM...")
for k in kernels:
    model = SVC(kernel=k, C=1.0,
random_state=42)
    model.fit(X_train, y_train)

    y_pred = model.predict(X_test)
    acc = accuracy_score(y_test, y_pred) * 100
    print(f"  Kernel = {k}: Accuracy =
{acc:.2f}%")

    if acc > best_acc:
        best_acc = acc
        best_model = model
        best_k_name = k

print(f"\nเลือกโมเดลที่ดีที่สุด: {best_k_name}
({best_acc:.2f}%)")

y_pred_best = best_model.predict(X_test)
plt.figure(figsize=(12, 4))
num_samples = min(5, len(X_test))
for i in range(num_samples):
    plt.subplot(1, 5, i+1) # แก้จาก 6 เป็น 5 ให้
    พอดี
    plt.imshow(X_test[i].reshape(image_size),
cmap='gray')

```

```

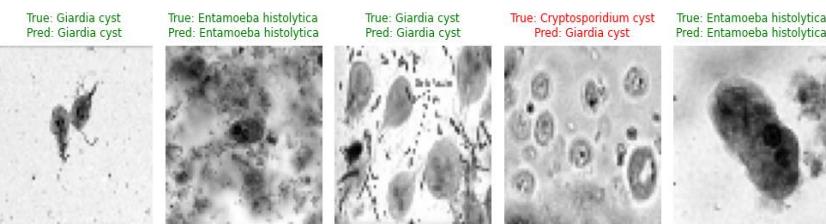
true_lb = y_test[i]
pred_lb = y_pred_best[i]
col = 'green' if true_lb == pred_lb else
'red'
plt.title(f"T:{true_lb[:5]}\nP:{pred_lb[:5]}",
color=col, fontsize=10)
plt.axis('off')
plt.suptitle(f"Prediction Sample (Best Kernel:
{best_k_name})")
plt.tight_layout()
plt.show()
print("กำลังแสดง Confusion Matrix...")
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred_best,
labels=best_model.classes_)
disp =
ConfusionMatrixDisplay(confusion_matrix=cm,
display_labels=best_model.classes_)
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 10))
disp.plot(cmap=plt.cm.Blues, ax=ax,
values_format='d', xticks_rotation='vertical')
plt.title(f"Confusion Matrix ({best_k_name})")
plt.show()
else:
    print("ไม่พบข้อมูลรูปภาพ กรุณาตรวจสอบ Path")

```

ให้ขั้นตอนที่ 11: AI
อ่านภาพไฟล์ดอร์เท่านั้น (มีองค์ประกอบ error ไฟล์ขยะ)
ใช้ logic ของคุณที่ช่วยกรองเฉพาะ folder จริงๆ
อ่านรูปภาพและแปลงเป็นขาวดำ (Grayscale)
Normalization: ปรับตัวสีจาก 0-255 ให้เหลือ 0-1
ช่วงให้ SVM ทำงานได้แม่นยำขึ้นและเรียบเรียงไว้

Result:

Figure 1



| | | | |

LEB 5: SVM on Blood Cells (microscopic peripheral blood cell images)

Link: <https://www.kaggle.com/datasets/unclesamulus/blood-cells-image-dataset>

Objective:

- Apply SVM to Blood Cells classify.

Contents:

- Load the Blood Cells dataset from directory (Link).
- Split the data into training and testing sets.
- Train SVM models using three kernels: (Linear, Polynomial, RBF)
- Evaluate each model using accuracy.

Output:

- Classification accuracy on the test set.
- A row of sample test images showing:
 - "True: ... / Pred: ..."
 - Correct predictions in green.
- Confusion matrix

Code or Algorithms:	Flowchart:
<pre>import os import cv2 import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.svm import SVC from sklearn.metrics import accuracy_score, confusion_matrix, ConfusionMatrixDisplay print("1. Configuration & Data Loading...") base_path = r"C:\Users\YH\Downloads" IMG_SIZE = 64 image_size = (IMG_SIZE, IMG_SIZE) TARGET_CLASSES = ['EOSINOPHIL', 'LYMPHOCYTE', 'MONOCYTE', 'NEUTROPHIL']</pre>	

```

def find_and_load_data(root_path, target_classes):
    x_data = []
    y_data = []
    found_classes = set()

    print(f"Searching for data in: {root_path} ...")

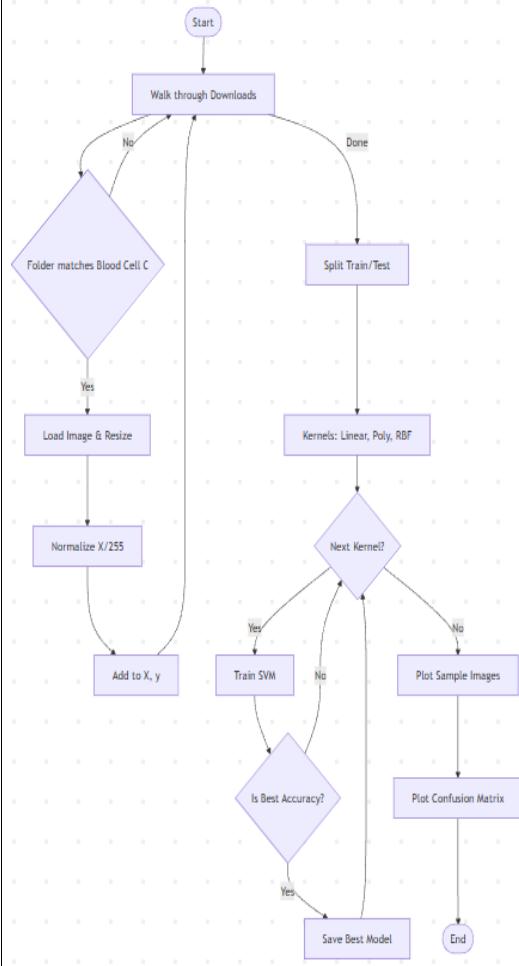
    for root, dirs, files in os.walk(root_path):
        for dir_name in dirs:
            if dir_name.upper() in target_classes:
                print(f" -> Found folder: {dir_name}.")
                Loading images...
                found_classes.add(dir_name.upper())

                folder_path = os.path.join(root,
                                           dir_name)

                for img_name in os.listdir(folder_path):
                    if not
                        img_name.lower().endswith('.png', '.jpg', '.jpeg',
                                                 '.bmp'):
                            continue
                    try:
                        img_path =
                        os.path.join(folder_path, img_name)
                        img_array = cv2.imread(img_path,
                                              cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

                        if img_array is not None:
                            new_array =
                            cv2.resize(img_array, image_size)
                            x_data.append(new_array.flatten())
                    except:
                        pass

```



```

        y_data.append(dir_name.upper())
    )
except Exception:
    pass

return np.array(x_data), np.array(y_data),
found_classes

X, y, found = find_and_load_data(base_path,
TARGET_CLASSES)

if len(X) > 0:
    print(f"\nLoad Complete! Found classes:
{found}")
    print(f"Total images loaded: {len(X)}")

print("Normalizing data (0-1)...")
X = X / 255.0

print("2. Splitting Data (80% Train, 20%
Test)...")
X_train, X_test, y_train, y_test =
train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random_state=42)

kernels = ['linear', 'poly', 'rbf']
best_model = None
best_acc = 0
best_k_name = ""

print("3. Training SVM Models...")
for k in kernels:
    print(f" -> Training Kernel: {k} ...")
    model = SVC(kernel=k, C=1.0,
random_state=42)

```

```

model.fit(X_train, y_train)

y_pred = model.predict(X_test)
acc = accuracy_score(y_test, y_pred) * 100
print(f"  Kernel = {k}<6>: Accuracy = {acc:.2f}%")

if acc > best_acc:
    best_acc = acc
    best_model = model
    best_k_name = k

print("\nBest Model Selected: {best_k_name}\n{best_acc:.2f}%")

print("4. Visualization...")
y_pred_best = best_model.predict(X_test)

print(" -> Plotting Sample Images...")
plt.figure(figsize=(12, 4))
num_samples = min(5, len(X_test))

for i in range(num_samples):
    plt.subplot(1, 5, i+1)
    plt.imshow(X_test[i].reshape(image_size),
cmap='gray')

    true_lb = y_test[i]
    pred_lb = y_pred_best[i]
    col = 'green' if true_lb == pred_lb else 'red'


```

```
plt.title(f"T:{true_lb[:3]}.\\nP:{pred_lb[:3]}..",  
color=col, fontsize=10)  
plt.axis('off')  
  
plt.suptitle(f'Blood Cells Classification (Best:  
{best_k_name})')  
plt.tight_layout()  
plt.show()  
  
print(" -> Plotting Confusion Matrix...")  
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred_best,  
labels=best_model.classes_)  
  
disp =  
ConfusionMatrixDisplay(confusion_matrix=cm,  
display_labels=best_model.classes_)  
  
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 8))  
disp.plot(cmap=plt.cm.Blues, ax=ax,  
values_format='d', xticks_rotation='horizontal')  
plt.title(f'Confusion Matrix ({best_k_name})')  
plt.show()  
  
else:  
    print("\n[Error] No Blood Cell images found in  
Downloads.")  
    print("Please download and extract the database  
first.")
```

ให้ข้อคิดเห็น [๓๘-๑๒]: AI

1. ส่วนการค้นหาและโหลดข้อมูล (Data Loading)

- ก้าวหนึ่งนี่มีดังนี้: ตั้งค่า Path หลักเป็น Downloads และกำหนดขนาดครุภาระภาพเป็น 64x64 (เพื่อให้ไม่เกิดผลกระทบใหญ่)
 - ปั้งขึ้นสักหน่อยในโน๊ตบุ๊ค: ใช้คำสั่ง os.walk เพื่อดูเดินกันหาทุกไฟล์เอกสารใน Downloads แล้วอ่านไฟล์เอกสารที่ตรงกับชื่อเมื่อได้อ่าน (ชื่น EOSINOPHIL, NEUTROPHIL) ให้รู้ว่ามี
 - การอ่านรูปภาพ: วนลูปอ่านไฟล์ในไฟล์เอกสารที่เจอ เช็คว่าเป็นไฟล์รูป (.jpg, .png) หรือไม่

- Preprocessing (สำหรับค่าที่ไม่ได้เป็นตัวเลข)

- จ่อรูปเป็นขาวดำ (Grayscale) เพื่อลดความซับซ้อนของข้อมูล
 - ย่อรูป (Resize) ให้เหลือขนาดที่กันทุกอย่าง (64×64)
 - แปลงรูปจากตาราง 2 มิติ ให้เป็นเส้นตรง (Flatten) เพื่อเตรียมใส่เข้า SVM

2. ส่วนการเตรียมข้อมูล (Data Preparation)

- **Normalization:** นำค่าสีของรูปภาพ (0-255) มาหารด้วย 255.0 เพื่อปรับรันค่าให้อยู่ในช่วง 0 ถึง 1 (ช่วยให้ SVM คำนวณระยะห่างได้แม่นยำและเร็วขึ้นมาก)
 - **Train/Test Split:** แบ่งชิ้นข้อมูลออกเป็น 2 กอง ก็อชุดสอน (Train) 80% และชุดทดสอบ (Test) 20% โดยสุ่มแบบ随即抽样 (Random State) เพื่อให้ผลลัพธ์น่าเชื่อถือ

3. ส่วนของการสร้างและทบทวนโมเดล (Model Training)

- **ค่าหนอน Kernels:** เครื่องมาราธการ Kernel ที่จะทดสอบ 3 แบบ
คือ Linear, Polynomial, และ RBF
 - **Loop การเทรน:** วนลูปสร้างโมเดลทีละแบบ
 - สั่งให้ไม่เคลื่อนรู้จักจากข้อมูลชุดสอน (fit)
 - ให้ไม่เคลื่อนลงทำนายข้อสอบ (predict)
 - ตรวจสอบความแม่นยำ (accuracy_score)
 - หากดันถูกใจสุดๆ; เตรียมทีบคานะนของแต่ละ Kernel แล้วว่าให้
เม่นยำกว่าตัวอื่น ให้ร้านนี้ได้เป็น "Best Model!"

4. สรุปการนำเสนอ (Visualization)

- ท่านนายพร obstruction ก็หาย:** เอา Best Model มาทำนาข้อมูลชุด Test อีกครั้งเพื่อเดิร์นภาคภูมิ
 - Sample Images:** สุ่มรูปภาพมา 5 รูป แสดงผลเปรียบเทียบระหว่าง "เฉลยจริง (True)" กับ "สิ่งที่ทาย (Pred)"
 - ถ้าหากถูกใจให้ใช้วรดวันหนึ่งเลือกสีเขียว**
 - ถ้าหากคิดให้ใช้วรดวันหนึ่งเลือกสีแดง**
 - Confusion Matrix:** สร้างตาราง Matrix เพื่อสรุปว่าขณะใดเอื้อตัว
ไม่เดินทางติดไวรัสเป็นตัวใหญ่ที่สุด (เช่น ชอบทาย Eosinophil ผิดไปใน Neutrophil มาก得多) ใน meanwhile

Result:

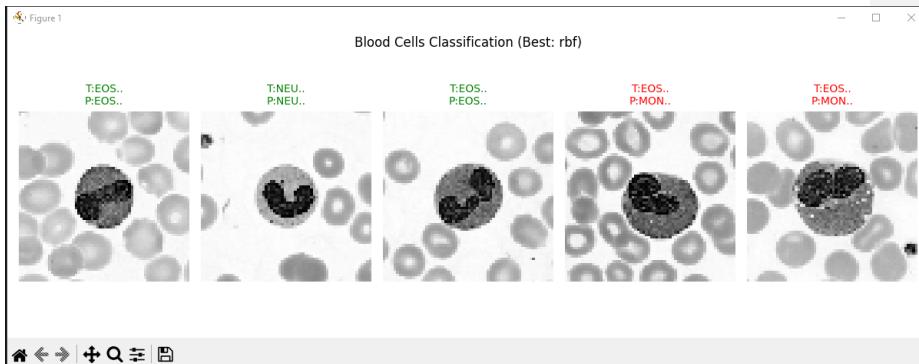
- > ພົມໂທລີ ດອວຍ: eosinophil (ກ່າລັງໂທສະຫຼຸບ...)
- > ພົມໂທລີ ດອວຍ: lymphocyte (ກ່າລັງໂທສະຫຼຸບ...)
- > ພົມໂທລີ ດອວຍ: monocyte (ກ່າລັງໂທສະຫຼຸບ...)
- > ພົມໂທລີ ດອວຍ: neutrophil (ກ່າລັງໂທສະຫຼຸບ...)

ໂທຣຣ ຕົ້ນຈຳລັນ! ເຊື່ອ Class: {'LYMPHOCYTE', 'NEUTROPHIL', 'MONOCYTE', 'EOSINOPHIL'}
ຈຳນວນຫຼັກພາຫີ່ເໜັດ: 9080

เริ่มการ Training SVM...

- > กำลังเชิง Kernel: linear ... (อาจใช้น้ำหนักเพิ่งสำหรับข้อมูล ยอด) Kernel = linear: Accuracy = 75.17%
- > กำลังเชิง Kernel: poly ... (อาจใช้น้ำหนักเพิ่งสำหรับข้อมูล ยอด) Kernel = poly : Accuracy = 79.02%
- > กำลังเชิง Kernel: rbf ... (อาจใช้น้ำหนักเพิ่งสำหรับข้อมูล ยอด) Kernel = rbf : Accuracy = 85.63%

โมเดลที่ใช้คือ: rbf (85.63%)



LEB 6: SVM with Smoothed COVID-19 Data CSV (Link).

LINK: <https://www.kaggle.com/datasets/hosammhmdali/covid-19-dataset>

Objective:

- Apply Support Vector Machines (SVM) to smoothed COVID-19 time-series data and generate short-term forecasts.

Contents:

- Load the smoothed COVID-19 dataset from a .csv file (THA group).
- Split the data into training and testing sets.
- Train SVM models using three kernels: Linear, Polynomial, and RBF.
- Evaluate each model using RMSE and generate a 3-month forecast.

Output:

- RMSE score for each SVM kernel (Linear, Polynomial, RBF).
- Time-series plots comparing Actual values, Smoothed trend, and SVM forecast (3-month horizon), similar in style to the example figure.

<pre>import os import numpy as np import pandas as pd import matplotlib.pyplot as plt from sklearn.svm import SVR from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.preprocessing import StandardScaler from sklearn.metrics import mean_squared_error print("1. Configuration & Data Loading...") downloads_path = r"C:\Users\YH\Downloads" csv_file_path = None print(f"Searching for CSV file in {downloads_path}...") for file in os.listdir(downloads_path):</pre>	<p>Flowchart:</p>
---	--------------------------

```

if "covid" in file.lower() and
file.endswith(".csv"):
    csv_file_path =
os.path.join(downloads_path, file)
    print(f" -> Found potential file:
{file}")
    break

if csv_file_path is None:
    print("[Error] No COVID-19 CSV file
found in Downloads.")
    exit()

print(f'Reading CSV from:
{csv_file_path}')
df = pd.read_csv(csv_file_path)

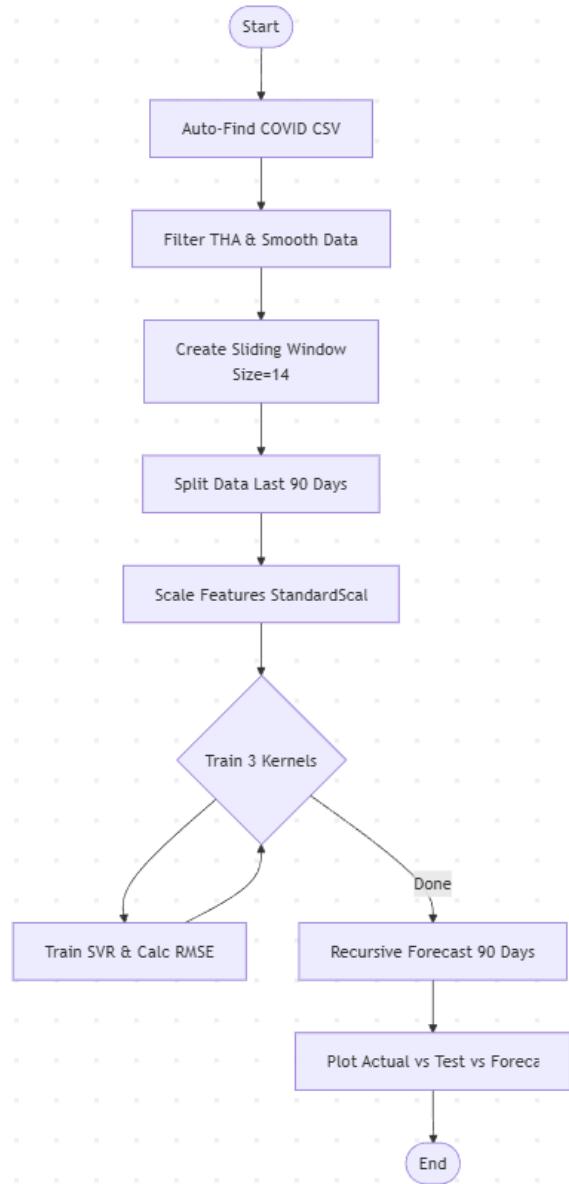
print("Filtering data for Thailand (THA)...")
country = 'Thailand'
df = df[df['location'] == country].copy()
df['date'] = pd.to_datetime(df['date'])
df = df.sort_values('date')

# Use 'new_cases_smoothed' and fill
NaN with 0
series =
df['new_cases_smoothed'].fillna(0).values
dates = df['date'].values

print("2. Creating Feature from Past
(Sliding Window)...")
window = 14 # Look back 14 days
X = []
y = []

# Sliding window creation loop

```



```

for i in range(window, len(series)):
    X.append(series[i-window:i])
    y.append(series[i])

X = np.array(X)
y = np.array(y)
target_dates = dates[window:]

print(f"Total samples created: {len(X)}")

print("3. Splitting Train/Test (Last 90 days for Test...)")

test_horizon = 90 # 3 Months
X_train = X[:-test_horizon]
y_train = y[:-test_horizon]
X_test = X[-test_horizon:]
y_test = y[-test_horizon:]

dates_train = target_dates[:-test_horizon]
dates_test = target_dates[-test_horizon:]

print(f"Train size: {len(X_train)}, Test size: {len(X_test)}")

print("Scaling Features...")
scaler = StandardScaler()
X_train_s = scaler.fit_transform(X_train)
X_test_s = scaler.transform(X_test)

kernels = ['linear', 'poly', 'rbf']
rmse_scores = {}
models = {}

print("4. Training SVR Models (Linear, Poly, RBF)...")
for k in kernels:

```

```

print(f" -> Training Kernel: {k} ...")
model = SVR(kernel=k, C=10.0,
gamma='scale')
model.fit(X_train_s, y_train)

y_pred = model.predict(X_test_s)
rmse = np.sqrt(mean_squared_error(y_test,
y_pred))

print(f"    Kernel = {k}<6}: RMSE =
{rmse:.2f}")

rmse_scores[k] = rmse
models[k] = model

print("5. 3-Month Forecasting
(Recursive)...")
# Use RBF model (usually best) or the
best one found
best_model = models['rbf']

last_window = series[-window:].copy()
future_steps = 90 # 90 days ahead
future_preds = []

print("Generating future predictions...")
# Iterate to predict next day, then add
prediction to window, slide, and repeat
for _ in range(future_steps):
    # Scale current window
    x_win =
scaler.transform(last_window.reshape(1,
-1))
    next_val =
best_model.predict(x_win)[0]

```

```

future_preds.append(next_val)

# Update window: remove first item,
add new prediction
last_window = np.roll(last_window, -
1)
last_window[-1] = next_val

future_preds = np.array(future_preds)
future_dates =
pd.date_range(dff['date'].iloc[-1] +
pd.Timedelta(days=1),
periods=future_steps, freq='D')

print("6. Plotting Results...")
plt.figure(figsize=(12, 6))

# Plot Actual History
plt.plot(dates, series, color='black',
label='Actual (Smoothed)')

# Plot Test Interval (Actual)
plt.plot(dates_test, y_test, color='blue',
label='Actual (Test)', alpha=0.5)

# Plot Forecast
plt.plot(future_dates, future_preds,
color='orange', label='SVR Forecast (Next
3 months)')

plt.title(f'SVR Forecasting of Smoothed
COVID-19 Cases - {country}')
plt.xlabel('Date')
plt.ylabel('New Cases (Smoothed)')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.tight_layout()

```

```

plt.show()

print("\nResult Summary:")
for k, r in rmse_scores.items():
    print(f"Kernel = {k}<6>: RMSE = {r:.2f}")

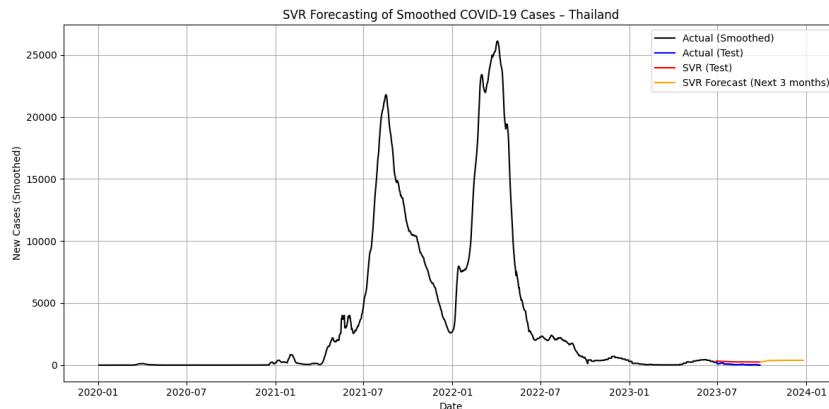
```

Result:

```

Kernel = linear: RMSE = 24.34
Kernel = poly : RMSE = 252.62
Kernel = rbf  : RMSE = 210.10

```



SVR Prediction and 3-Month Forecast of Smoothed COVID-19 Cases – Thailand

- หัวข้อคิลท์กัน [ญี่ปุ่น]: AI
- Data Loading & Filtering**
 - Auto-Search: ค้นหาไฟล์ CSV ที่มีคำว่า "covid" ในโฟเดอร์ Downloads ให้อัตโนมัติ
 - Filtering: กรองเฉพาะชื่อเมืองประเทศไทย "Thailand" และเลือกใช้คอลัมน์ new_cases_smoothed (ผู้ติดเชื้อร้ายใหม่แบบเกลี่ย平滑化)
 - Handling Nulls: แทนค่าที่หายไป (NaN) ด้วย 0 เพื่อป้องกัน Error
 - Sliding Window (หัวใจสำคัญของ Time-Series)**
 - Window Size = 14: แบ่งว่าเราจะใช้ข้อมูล "14 วันย้อนหลัง" (Input X) เพื่อทำนาย "วันที่ 15" (Target y)
 - Loop Creation: วนซ้ำตัดข้อมูลเป็นท่อนๆ ขับไปคลื่นๆ ตาม Timeline
 - Train/Test Split & Scaling**
 - Time-based Split: แบ่งข้อมูล 90 วันสุดท้ายเป็นชุดสอน (Test) และที่เหลือเป็นชุดสอน (Train) ซึ่งนี้ท้าวันใช้ random_state ถ้ามีเวลาเดียวกันจะได้ต่อกัน
 - StandardScaler: ปรับข้อมูลให้อยู่ในสเกลเดียวกัน (Mean=0, Std=1) เพื่อให้ SVR คำนวณได้ดีที่สุด
 - Training & Evaluation**
 - Kernels Comparison: 试验 SVR 3 รูปแบบ (Linear, Poly, RBF) และวัดผลด้วย RMSE (Root Mean Squared Error) ซึ่ง RBF ดีที่สุด
 - Selection: โดยปกติ RBF มักจะให้ผลลัพธ์ดีที่สุดสำหรับข้อมูลที่มีความขับซ้อนและไม่เป็นเส้นตรง (Non-linear)
 - Forecasting (Recursive Strategy)**
 - Recursive Loop: การทำนายอนาคตระยะยาว (90 วัน) ทำโดย:
 1. ทำนายวันพุธนี้
 2. เอาผลที่ได้ใส่กลับเข้าไปใน Window เป็น "อดีต"
 3. ทำนายวันมะรืน
 4. วนซ้ำไปเรื่อยๆ จนครบ 3 เดือน (วิธีนี้เรียกว่า Sliding Window Roll)