### Toxic comment classification Project Natural Language Processing

#### 1. หลักการทำงาน

เป็น API สำหรับการทำนายผลด้านอารมณ์ (sentiment analysis) ของข้อความภาษาไทย โดยใช้โมเดลที่ผ่านการ เทรนไว้และจัดเก็บในรูปแบบ ONNX (Open Neural Network Exchange). หลักการทำงานคือ:

# 1) รับข้อมูลผ่าน API

ผู้ใช้งานส่งข้อความ JSON ผ่าน HTTP POST มาที่ API โดยใช้โครงสร้าง {"text": "ข้อความที่ต้องการ
 วิเคราะห์"}

# 2) Preprocessing (การเตรียมข้อมูล)

- ข้อความถูกทำความสะอาดด้วยฟังก์ชัน thai\_clean\_text ซึ่งลบอักขระพิเศษ เช่น อีโมจิและช่องว่าง ซ้ำซ้อน และตัดคำภาษาไทยให้เหมาะสมสำหรับการวิเคราะห์
- ข้อความถูกแปลงจากรูปแบบตัวอักษรเป็น **Token IDs** โดยใช้ฟังก์ชัน tokens\_to\_ids

# 3) Inference (การพยากรณ์)

- ข้อมูล Token IDs ที่ได้ถูกส่งเข้าสูโมเดล ONNX (onnxruntime) เพื่อคำนวณผลลัพธ์
- ผลลัพธ์จากโมเดลถูกแปลงจากค่าดัชนี (index) เป็นฉลาก (label) เช่น "positive", "negative"

### 4) การส่งผลลัพธ์กลับ

API ส่งผลลัพธ์การวิเคราะห์กลับไปในรูปแบบ JSON เช่น {"prediction": "positive"}

### 2. วิธีการทาง NLP ที่ใช้

เทคนิค NLP มาใช้ในหลากหลายขั้นตอน ได้แก่:

- (1) Tokenization (การตัดคำ)
  - ใช้ pythainlp.tokenize.word\_tokenize ในการตัดคำภาษาไทย เพราะภาษาไทยไม่มีการเว้นวรรคระหว่างคำ ทำ ให้ต้องใช้โมดูลที่เชี่ยวชาญในการระบุขอบเขตคำ
- (2) Text Cleaning (การทำความสะอาดข้อความ)
  - ฟังก์ชัน thai\_clean\_text ทำการลบข้อมูลที่ไม่จำเป็น เช่น:
    - o อีโมจิ (deEmojify)
    - ช่องว่างซ้ำซ้อน
    - o อักขระพิเศษ เช่น \n
- (3) Text-to-Token Mapping (การแปลงข้อความเป็นตัวเลข)

- ข้อความที่ถูกตัดคำจะถูกแปลงเป็น Token IDs โดยอ้างอิงจากไฟล์ token2idx.json ซึ่งเก็บ mapping ของคำและ หมายเลขไว้
- คำที่ไม่มีในพจนานุกรมจะถูกแทนด้วย unk\_token\_id (ID สำหรับ Unknown Words)

### (4) Padding and Initialization

- ข้อความที่สั้นกว่าความยาวที่โมเดลต้องการจะถูกเติมค่าด้วย pad token id เพื่อความยาวที่เท่ากัน
- Token ID เริ่มต้นของทุกประโยคถูกตั้งด้วย init token id เพื่อบ่งชี้จุดเริ่มต้น

### (5) Embedding and Feature Representation

 Token IDs ที่ได้จะถูกส่งต่อเข้าโมเดลที่มี embedding layer ภายใน ซึ่งแปลง Token IDs เป็นเวกเตอร์เชิงตัวเลข เพื่อวิเคราะห์ความหมาย

### (6) Model Inference

- โมเดล ONNX ใช้ค่าดังกล่าวในการคำนวณความน่าจะเป็น (probability) ของแต่ละคลาส เช่น positive, negative, neutral
- ผลลัพธ์เป็น array ของความน่าจะเป็นที่เลือกค่ามากที่สุด (argmax) เพื่อระบุคลาส

# (7) Mapping Output Index to Labels

 ผลลัพธ์จากโมเดลจะถูกแปลงกลับเป็นข้อความ (label) เช่น "positive", "negative" โดยอ้างอิงจากไฟล์ idx2lab.json

### 3. เทคนิคทาง NLP ที่ใช้

### (a) Text Preprocessing

- ลบข้อมูลที่ไม่สำคัญ เช่น อีโมจิ ช่องว่างซ้ำซ้อน เพื่อให้ข้อความมีความสะอาดก่อนนำไปวิเคราะห์
- ใช้การตัดคำ (tokenization) เพื่อแยกคำแต่ละคำในภาษาไทยซึ่งไม่มีตัวเว้นวรรค

### (b) Out-of-Vocabulary (OOV) Handling

• การจัดการคำที่ไม่มีในพจนานุกรม (unknown words) ด้วย unk\_token\_id เพื่อให้โมเดลยังสามารถทำงานได้แม้มี คำแปลกใหม่

# (c) Sequence Padding

• ใช้ pad\_token\_id เพื่อเติมคำให้ข้อความทุกข้อความมีความยาวเท่ากันในระหว่างการคำนวณ

### (d) Embedding Representation

• โมเดลภายใน ONNX มีการแปลง Token IDs เป็นเวกเตอร์เชิงตัวเลขใน embedding layer ซึ่งเป็นการลดมิติของ ข้อมูลและแปลงคำให้อยู่ในรูปแบบเชิงความหมาย

#### (e) ONNX Runtime Optimization

 โมเดลที่เทรนในรูปแบบ ONNX ถูกใช้เพื่อเพิ่มความเร็วในการพยากรณ์ (inference) เนื่องจาก ONNX รองรับการ ทำงานที่ปรับแต่งสำหรับฮาร์ดแวร์หลายแบบ

#### (f) Multi-Class Classification

• โมเดลทำงานในรูปแบบ multi-class classification โดยเลือกคลาสที่มีค่าความน่าจะเป็นสูงสุดจาก array ที่โมเดล คำนวณได้

สรุป

การประยุกต์ใช้ NLP อย่างครบถ้วนสำหรับงาน Sentiment Analysis ภาษาไทย ตั้งแต่การเตรียมข้อความ
(preprocessing) การแปลงข้อความเป็นตัวเลข (tokenization และ embedding) การจัดการโมเดล (inference) และการ จัดรูปผลลัพธ์ (output mapping) โดยใช้เทคนิค NLP ที่เหมาะสมกับลักษณะเฉพาะของภาษาไทยและเพิ่มประสิทธิภาพผ่าน
ONNX Runtime

### ตัวอย่างหน้าจอการทำงาน

### ขั้นตอนทำงาน

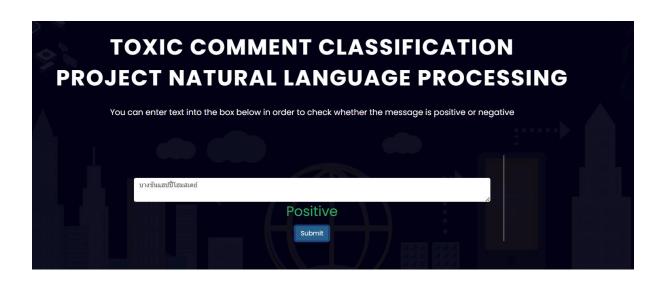
- 1) การรับข้อความ (Input Handling) : ผ่าน API /predict API ใช้ FastAPI และกำหนด endpoint /predict รองรับคำร้องแบบ HTTP POST ที่มีข้อมูล JSON รูปแบบ
- 2) การทำความสะอาดข้อความ (Text Cleaning) : ข้อความที่ได้รับจากผู้ใช้งานจะถูกส่งไปยังฟังก์ชัน thai\_clean\_text เพื่อเตรียมข้อความให้เหมาะสมกับการวิเคราะห์:
  - ลบอีโมจิ: ใช้ฟังก์ชัน deEmojify เพื่อลบอีโมจิและสัญลักษณ์พิเศษ
  - จัดรูปแบบข้อความ: ลบช่องว่างเกินจำเป็น และ ลบอักขระที่ไม่ต้องการ เช่น \n
  - ตัดคำ (Tokenization): ใช้ pythainlp.tokenize.word\_tokenize ตัดข้อความออกเป็นคำตามภาษาไทย
     เช่น "สวัสดีครับ" → ["สวัสดี", "ครับ"]
- 3) การแปลงข้อความเป็น Token IDs (Text-to-Token Mapping) : ข้อความที่ตัดคำแล้ว (tokens) จะถูกแปลง เป็นตัวเลข (Token IDs) โดยฟังก์ชัน tokens\_to\_ids:
  - ใช้ token\_to\_id ซึ่งเป็นพจนานุกรมที่เชื่อมคำศัพท์กับตัวเลข
  - กรณีคำไม่อยู่ในพจนานุกรม (Out-of-Vocabulary): คำที่ไม่รู้จักจะถูกแทนด้วย unk\_token\_id (ค่า 2)
  - เพิ่ม Token เริ่มต้น:เพิ่ม init\_token\_id (ค่า 1) เป็น Token ตัวแรกของข้อความเตรียมข้อมูล: จัดรูปแบบ ข้อมูลในอาเรย์
- 4) การเตรียมข้อมูลสำหรับโมเดล (Data Preparation) ข้อมูล Token IDs ถูกจัดรูปแบบให้อยู่ในรูปของอาเรย์ NumPy (np.array) เพื่อส่งเข้าสู่โมเดล

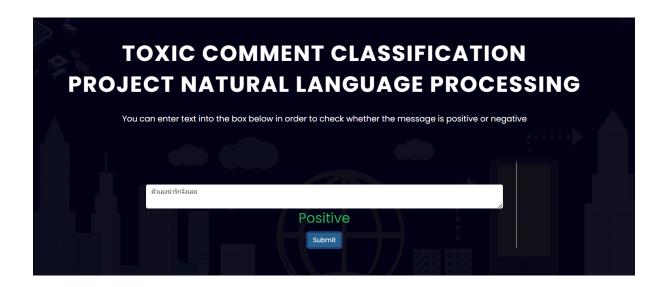
- 5) การทำนายผลด้วยโมเดล (Model Inference) ใช้โมเดล ONNX (onnxruntime) สำหรับการพยากรณ์ผล:
  - โหลดโมเดลจากไฟล์ sentiment model.onnx
  - กำหนดชื่ออินพุตและเอาต์พุตของโมเดล (input name, output name)
- 6) การแปลงผลลัพธ์โมเดล (Result Mapping) คำนวณคลาสที่มีความน่าจะเป็นสูงสุดด้วย np.argmax และ แปลงดัชนี (index) ของคลาสเป็นฉลาก (label) เช่น "positive" หรือ "negative" โดยใช้ ids\_to\_labs
- 7) การส่งผลลัพธ์กลับ (Output Response) ส่งฉลากผลลัพธ์กลับไปยังผู้ใช้งานในรูปแบบ JSON
- 8) การจัดการคำร้องเพิ่มเติม (Optional) ระบบใช้ CORS Middleware เพื่ออนุญาตคำร้องจากทุกต้นทาง (origins=["\*"]) ทำให้ API สามารถใช้งานได้จากทุกที่ รองรับการรีโหลดเชิร์ฟเวอร์โดยใช้ uvicorn เพื่อพัฒนา และปรับปรุงระบบอย่างต่อเนื่อง

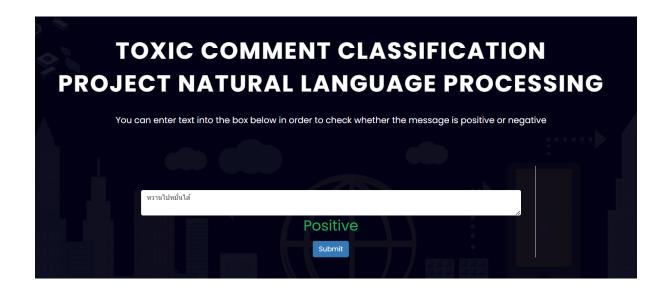
#### ตัวอย่างหน้าจอระบบ

1) ถ้าเราป้อนข้อมูลเข้าไปในช่องแล้วก้ยืนยันระบบจะประมวลผลออกมาให้ว่าคำที่ป้อนไปเป็นข้อความเชิงบวกหรือเชิง ลบ เช่น ป้อนคำว่า น่ารัก ระบบจะประมวลผลอออกมาเป็น Positive









2) ถ้าหากป้อนคำหยาบเพียง 1-2 คำ ระบบจะประมวลผลเป็นคำ Negative

