

พัฒนาแอพพลิเคชั่น LLM ด้วย Python & Langchain

LangChain คืออะไร

เป็น Framework สำหรับสร้างแอพพลิเคชั่นที่นำโมเดลภาษาขนาด

ใหญ่ (LLMs) เช่น GPT, Gemini , Claude และโมเดลอื่นๆ มาใช้งาน

ทำให้การพัฒนาแอพพลิเคชั่น AI เป็นเรื่องง่ายขึ้น



LangChain คืออะไร

เนื่องจาก LangChain มีเครื่องมือและ API ที่ช่วยให้นักพัฒนา

สามารถทำงานกับ LLMs และนำไปประยุกต์ใช้งานด้านต่างๆ ได้

หลากหลาย เช่น การสรุปเอกสาร, สร้างแชทบอท, ระบบต่อบคำ

ถาม , โปรแกรมแปลภาษา เป็นต้น

















LLMs







ต้องมีพื้นฐานอะไรบ้าง

- พื้นฐานการเขียนโปรแกรมภาษา Python
 - พื้นฐานการใช้งาน Visual Studio Code
 - พื้นฐาน Prompt Engineering

เครื่องมือที่ใช้

Python (<u>https://www.python.org/</u>)

Visual Studio Code (https://code.visualstudio.com/)

LangChain Packages

(https://python.langchain.com/docs/introduction/)

ติดตั้ง LangChain

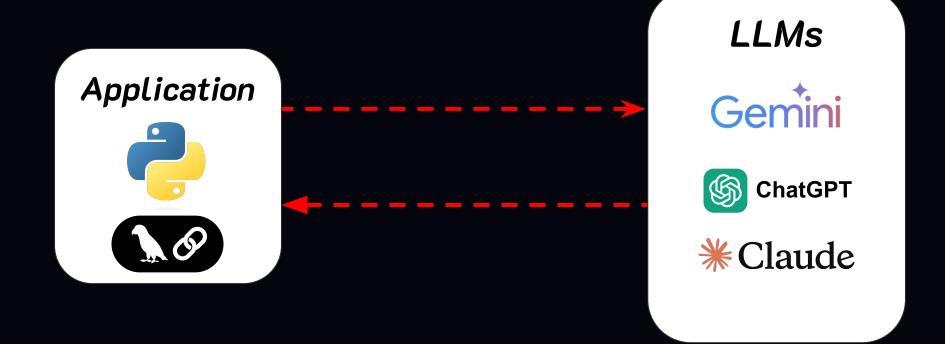
pip install langchain

ตรวจสอบ Package

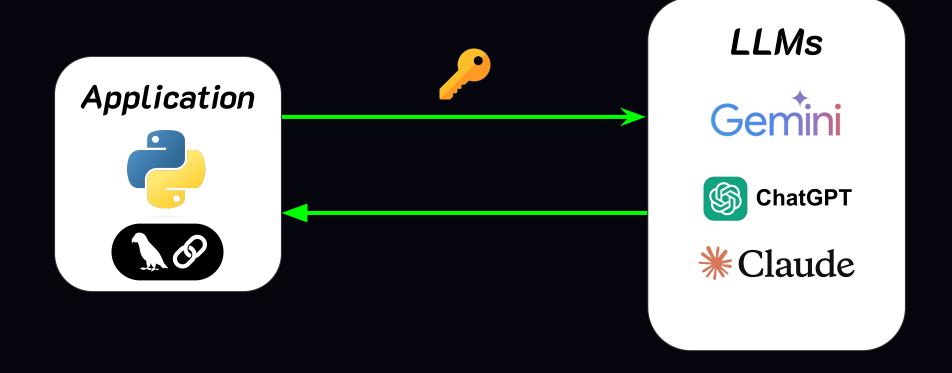
pip list

สมัครใช้บริการ API ของ OpenAI

สมัครใช้บริการ API



สมัครใช้บริการ API



API Key คืออะไร



คือ รหัสพิเศษสำหรับใช้ในการยืนยันตัวตนของผู้ใช้งานหรือ

แอพพลิเคชั่น เมื่อมีการเรียกใช้บริการ API ต่างๆ

API : เครื่องมือที่ทำให้แอพต่างๆ สามารถติดต่อและแลกเปลี่ยนข้อมูลกันได้





หน้าที่ของ API Key



- ช่วยให้ผู้ให้บริการ API รู้ว่าเราคือใคร (เหมือนบัตรประจำตัวผู้ใช้)
- กำหนดว่าเรามีสิทธิ์ใช้บริการอะไรบ้าง
- ช่วยให้ผู้ให้บริการ API ติดตามว่าเราใช้บริการ API มากน้อยแค่ไหน



ตัวอย่างการใช้งาน



- ลงทะเบียนใช้บริการ API (OpenAI)
- สร้าง API Key และนำไปใช้งานในแอพ
- เมื่อเรานำโมเดล AI มาใช้งานในแอพ ก็จะต้องส่งข้อมูลพร้อมระบุ

API Key ไปที่ผู้ให้บริการ API (OpenAI)

• OpenAI จะรู้ว่าเราคือใครและให้บริการโมเดล AI ตามรุ่นที่เรากำหนด

สิ่งที่ควรทราบ



- ควรเก็บ API Key ไว้ในที่ปลอดภัย
- ไม่ควรเปิดเผย API Key ในที่สาธารณะ เช่น โค้ดบน GitHub
- ไม่ควรฝัง API Key ลงในโค้ดให้คนอื่นเห็น



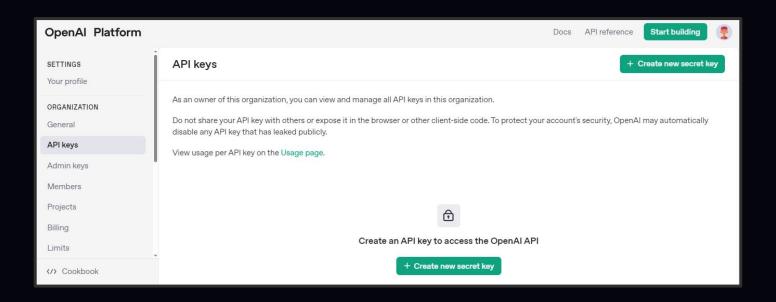
ขั้นตอนการสมัครใช้บริการ

- 1. เข้าไปที่เว็บไซต<u>์ https://platform.openai.com/</u>
- 2. สร้างบัญชีและลงชื่อเข้าใช้ให้เรียบร้อย
- 3. ดำเนินการสร้าง API Key

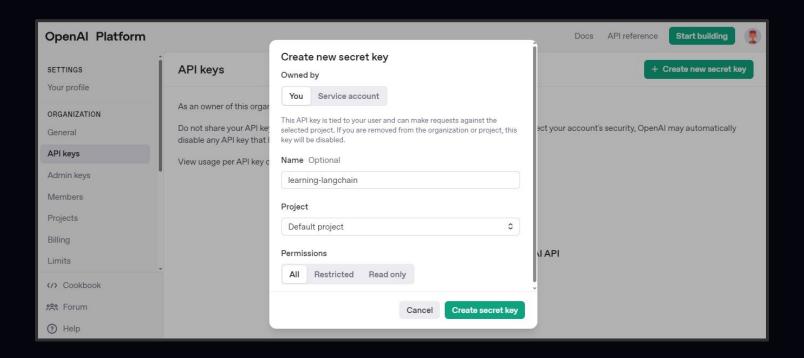
https://platform.openai.com/api-keys

4. เพิ่มช่องทางการชำระเงินเพื่อใช้บริการ API

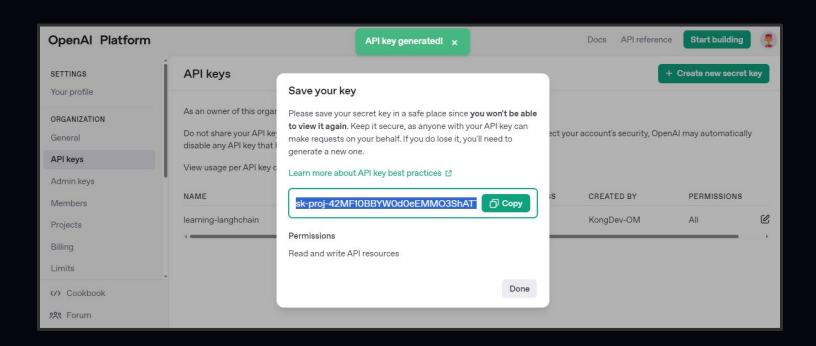
1. เลือกเมนู +Create New Secret Key



2. ตั้งชื่อ/เลือกโปรเจกต์และกดสร้าง



3. สร้าง API Key เรียบร้อย



















LLMs

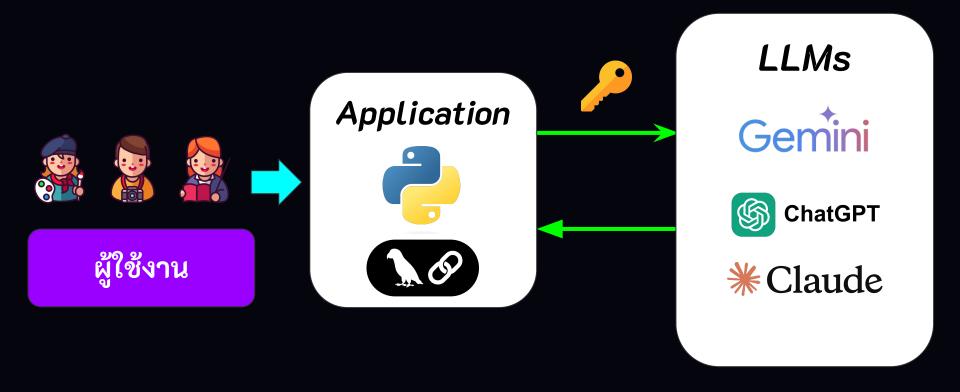














สิ่งที่ควรทราบเกี่ยวกับ API

MODEL	TOKEN LIMITS	REQUEST AND OTHER LIMITS
gpt-4o	10,000 TPM	3 RPM 200 RPD
gpt-4o-mini	60,000 TPM	3 RPM 200 RPD
gpt-3.5-turbo	40,000 TPM	3 RPM 200 RPD

• อัตราการเรียกใช้งาน (Rate Limits) การใช้บริการโมเดล AI แต่ละรุ่น

จะมีข้อจำกัดที่แตกต่างกันในเรื่องจำนวนคำขอในการเรียกใช้บริการและ

จำนวน Tokens ที่ใช้งาน

สิ่งที่ควรทราบเกี่ยวกับ API

MODEL	TOKEN LIMITS	REQUEST AND OTHER LIMITS
gpt-4o	10,000 TPM	3 RPM 200 RPD
gpt-4o-mini	60,000 TPM	3 RPM 200 RPD
gpt-3.5-turbo	40,000 TPM	3 RPM 200 RPD

Requests Per Minute or Day (RPM/RPD)

Tokens Per Minute (TPM)

สิ่งที่ควรทราบเกี่ยวกับ API

GPT-4.5

Largest GPT model designed for creative tasks and agentic planning, currently available in a research preview | 128k context length

Price

Input: \$75.00 / 1M tokens

Cached input: \$37.50 / 1M tokens

Output: \$150.00 / 1M tokens

GPT-4o

High-intelligence model for complex tasks | 128k context length

Price

Input: \$2.50 / 1M tokens

Cached input: \$1.25 / 1M tokens

Output: \$10.00 / 1M tokens

GPT-40 mini

Affordable small model for fast, everyday tasks | 128k context length

Price

Input:

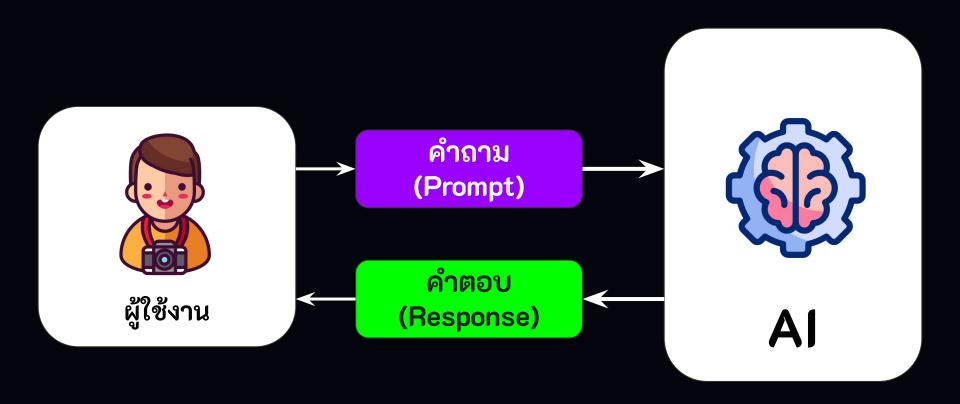
\$0.150 / 1M tokens

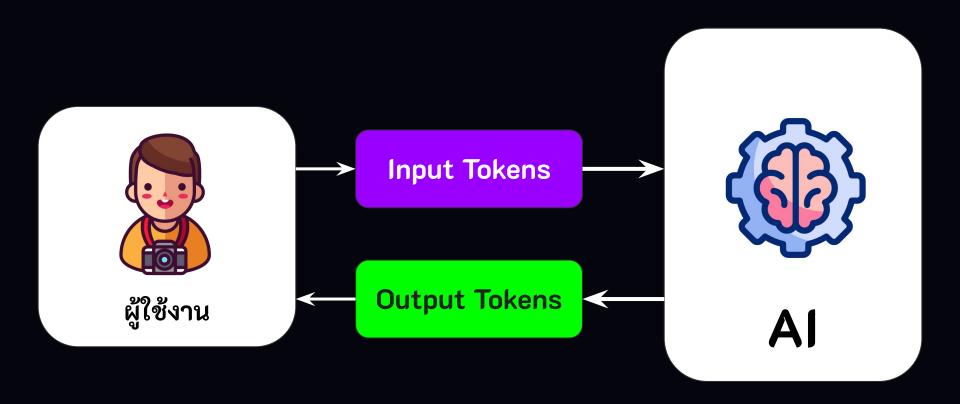
Cached input: \$0.075 / 1M tokens

Output: \$0.600 / 1M tokens

Input Tokens (จำนวน Tokens ที่ผู้ใช้งานส่งให้กับโมเดล)

Output Tokens (จำนวน Tokens ที่โมเดลตอบกลับมายังผู้ใช้งาน)







สรุปการใช้บริการ API

ถ้าต้องการใช้ API แบบต่อเนื่องโดยไม่มีข้อจำกัด ต้องสมัครใช้

บริการแบบชำระเงิน ซึ่งจะช่วยให้เข้าถึงโมเดลที่มีประสิทธิภาพสูง

และมีโควต้าการเรียกใช้งานมากขึ้น

ดูข้อมูลเพิ่มเติมได้ที่ : <u>https://openai.com/api/pricing/</u>

Chat Models

เป็นโมเดลที่ออกแบบมาเพื่อ "การสนทนา" โดยรองรับคำสั่งที่เป็น

"รายการข้อความ" ซึ่งจะช่วยให้ AI เข้าใจบริบทของการสนทนาได้ดียิ่งขึ้น

เหมาะสำหรับการพัฒนาแอพพลิเคชั่นที่ต้องการการโต้ตอบและมีบริบท

ที่ต่อเนื่องกัน เช่น แชทบอท เป็นต้น

คุณสมบัติของ Chat Models

• รองรับรายการข้อความหรือการสนทนาหลายๆรอบ

• สามารถแบ่งประเภทข้อความและกำหนดบทบาทได้ เช่น

System (ระบบ) , User (ผู้ใช้) , Assistant (ผู้ช่วย)

ติดตั้ง LangChain OpenAl

pip install langchain-openai

โมเดลอื่นๆ : https://python.langchain.com/docs/integrations/providers/

การใช้งาน Chat Models

```
from langchain openai import ChatOpenAI
#สร้าง Model
11m = ChatOpenAI()
print(llm)
```

พารามิเตอร์พื้นฐาน

Parameter	ความหมาย
apiKey	ระบุ API Key ของผู้ให้บริการโมเดล AI
model	ระบุชื่อโมเดลที่ต้องการนำมาใช้งาน เช่น gpt-4o , gpt-4o-mini (ถ้าไม่ระบุจะใช้โมเดลเริ่มต้น)
temperature	ค่าระดับความคิดสร้างสรรค์ (อยู่ในช่วง 0-2)

การใช้งาน Chat Models

การใช้งาน Chat Models

```
#เรียกใช้งาน Model
response = llm.invoke ("เมืองหลวงของประเทศไทยชื่อว่าอะไร ?")
# แสดงผลลัพธ์
print (response) #แสดงข้อมูลทั้งหมด
print (response.content) #แสดงเฉพาะข้อมูลเนื้อหาที่ตอบกลับมา
```

Environment Variable

ไฟล์ .env เป็นไฟล์ที่ใช้สำหรับเก็บ Environment Variables โดยจะใช้ใน

การเก็บข้อมูลที่เป็นความลับ เช่น

- API URL (Endpoint), API Key
- Username , Password , Port ในการเข้าใช้งานฐานข้อมูล
- ค่า Config ต่าง ๆ ที่ไม่ควรถูกเก็บในโค้ดโดยตรง

Environment Variable

- ติดตั้งไลบรารี่ python-dotenv
- สร้างไฟล์ .env และใส่ค่าตัวแปรที่ต้องการเก็บ
- โหลดค่าในไฟล์ .env มาใช้งานในไฟล์ python

Environment Variable

• ติดตั้งไลบรารี่ python-dotenv

pip install python-dotenv

Environment Variable

• สร้างไฟล์ .env

OPENAI_API_KEY= API KEY ของเรา

ข้อมูลโมเดลอื่นๆ : <u>https://python.langchain.com/docs/integrations/chat/</u>

Environment Variable

• โหลดค่าในไฟล์ .env มาใช้งาน

```
from dotenv import load_dotenv
load_dotenv()
##510 Model
llm = ChatOpenAI(model="gpt-4o-mini")
```

Temperature

เป็นพารามิเตอร์สำหรับควบคุมการสุ่ม (Randomness) หรือระดับความคิด

สร้างสรรค์ (Creativity) ในการให้ผลลัพธ์หรือคำตอบจากโมเดล AI โดยค่าระดับ

จะอยู่ใน<mark>ช่วง 0 ถึง 2</mark>

- ค่าต่ำจะได้คำตอบที่แน่นอนคาดเดาได้ง่ายเหมาะกับงานที่ต้องการความแม่นยำ
- ค่าสูงจะได้คำตอบที่มีความหลากหลายเหมาะกับงานสร้างสรรค์

ตัวอย่างการปรับค่า Temperature

• ค่าต่ำ (0.0 -0.3) ได้คำตอบที่แน่นอนคาดเดาได้และตรงประเด็น เหมาะสำหรับงานที่ต้องการความถูกต้องแม่นยำสูง เช่น งานด้าน การคำนวณ, การเขียนโค้ด, การตอบคำถามทางวิชาการ เป็นต้น

์ตัวอย่างการปรับค่า Temperature

• ค่าปานกลาง (0.4-0.7) ได้คำตอบที่มีความหลากหลาย

แต่ยังคงความแม่นยำ เหมาะสำหรับงานด้านบทสนทนา ,

การสรุปเนื้อหา, การให้คำแนะนำทั่วไป (ค่าที่นิยมใช้คือ 0.7)

ตัวอย่างการปรับค่า Temperature

• ค่าสูง (0.8 - 2.0) ได้คำตอบที่มีความหลากหลายและคาดเดาไม่ได้

เหมาะสำหรับงานด้านความคิดสร้างสรรค์ (ค่าที่นิยมใช้คือ 1.0 - 1.5)

*ถ้าค่าสูงกว่า 1.5 อาจทำให้โมเดลตอบโดยไม่เกี่ยวข้องกับบริบทที่กำหนด

ส่งผลให้คำตอบที่ได้รับไม่มีความน่าเชื่อถือ

ตัวอย่างการใช้งาน

```
11m = ChatOpenAI(
    model="gpt-4o-mini",
    temperature=0.7
```

Prompt Templates

เป็นเครื่องมือสำหรับนำมาใช้ในการจัดรูปแบบและกำหนด

โครงสร้างของ Prompt ให้มีความเป็นระเบียบและมีความยืดหยุ่น

ในการใช้งานมากยิ่งขึ้น

ข้อมูลเพิ่มเติม : https://python.langchain.com/docs/concepts/prompt_templates/

โครงสร้างของ Prompt Templates

• Template String หมายถึง คำสั่งหรือข้อความที่มีการระบุ ตำแหน่งตัวแปรกำกับไว้ *(ใช้ "" ร่วมกับสัญลักษณ์ {})*

Input Variables หมายถึง รายการตัวแปรที่จะนำไปใช้แทน

ค่าภายใน Template String

- Template String : อธิบายเกี่ยวกับ {product} แบบเข้าใจง่าย
- Input Variables: product = IPhone 15

- Template String : อธิบายเกี่ยวกับ {product} แบบเข้าใจง่าย
- Input Variables: product = IPhone 15

ผลลัพธ์

อธิบายเกี่ยวกับ iPhone 15 แบบเข้าใจง่าย

- Template String : อธิบายเกี่ยวกับ {product} สำหรับ {audience}
- Input Variables:

product=MacBook Pro, audience=นักศึกษา

- Template String : อธิบายเกี่ยวกับ {product} สำหรับ {audience}
- Input Variables:

product=MacBook Pro, audience=นักศึกษา

ผลลัพธ์

• อธิบายเกี่ยวกับ MacBook Pro สำหรับ นักศึกษา

- Template String : ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ {topic} ใน 3 ประโยค
- Input Variables: topic = Machine Learing

- Template String : ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ {topic} ใน 3 ประโยค
- Input Variables: topic = Machine Learning

ผลลัพธ์

• ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ Machine Learning ใน 3 ประโยค

• Template String : สรุปเรื่องราวเกี่ยวกับ {topic} ในความยาวประมาณ

{length} ประโยค

Input Variables: topic = ประวัติศาสตร์ไทยสมัยอยุธยา, length = 5

- Template String : สรุปเรื่องราวเกี่ยวกับ {topic} ในความยาวประมาณ {length} ประโยค
- Input Variables : topic = ประวัติศาสตร์ไทยสมัยอยุธยา , length = 5

ผลลัพธ์

สรุปเรื่องราวเกี่ยวกับประวัติศาสตร์ไทยสมัยอยุธยาในความยาวประมาณ 5 ประโยค

ข้อดีของ Prompt Templates

- ช่วยจัดระเบียบโค้ด ทำให้โค้ดอ่านเข้าใจง่ายและเป็นระเบียบ
- ปรับแต่งและแก้ไข Prompt ได้ง่าย เพราะมีความยืดหยุ่นใน

เรื่องการจัดการข้อมูลผ่านตัวแปรที่กำหนด



Chain คืออะไร

คือ การนำเอาองค์ประกอบต่างๆมาเชื่อมต่อกันเพื่อกำหนดลำดับการทำงาน

ของแอพพลิเคชั่นโดยใช้แนวคิด Input , Process , Output ซึ่งประกอบด้วย

- Prompt Templates คือ คำสั่งที่จะส่งไปยังโมเดล Al
- LLM คือ โมเดล AI ที่ต้องการใช้งาน
- Output Parser* คือ การแปลงผลลัพธ์จากโมเดลให้อยู่ในรูปแบบที่ต้องการ

ประโยชน์ของ Chain

- ช่วยให้สามารถสร้างแอพพลิเคชั่นที่ทำงานซับซ้อนได้อย่างเป็นระบบ
- แยกทำงานออกเป็นคอมโพเนนต์ย่อยๆ และสามารถนำกลับมาใช้ใหม่ได้
- ช่วยให้จัดการกับการไหลของข้อมูลระหว่างการประมวลผลต่างๆได้ง่าย

ภาพรวมของ Chain



ภาพรวมของ Chain



LCEL คืออะไร

LCEL (LangChain Expression Language) เป็นการสร้าง

Chain รูปแบบใหม่เพื่อกำหนดลำดับการทำงานของแอพพลิเคชั่น

โดยการนำองค์ประกอบต่างๆ มาเชื่อมต่อเข้าด้วยกัน

(ใช้สัญลักษณ์ | ในการเขียน)

ข้อดีของ LCEL

- สามารถสร้างและจัดการ Chain ได้ง่ายขึ้น (เวอร์ชั่นเก่าใช้ LLMChain)
- โค้ดมีความกระชับ (ใช้สัญลักษณ์ | ในการเขียน)
- โค้ดอ่านง่ายเพราะมีการกำหนดโครงสร้างที่เป็นลำดับชัดเจน
- สามารถนำ Chain ไปใช้ซ้ำได้ (Reusable)

ข้อมูลเพิ่มเติม : https://python.langchain.com/docs/concepts/lcel/

ตัวอย่างการใช้งาน (1)

```
from langchain openai import ChatOpenAI
from langchain core.prompts import ChatPromptTemplate
#สร้าง Model
llm = ChatOpenAI(
    model="qpt-40",
    temperature=0.7
```

ตัวอย่างการใช้งาน (2)

```
#สร้าง Prompt Template
prompt = ChatPromptTemplate.from template(
   "เมืองหลวงของประเทศ {country} ชื่อว่าอะไร ?"
#สร้าง Chain
chain = prompt | llm
#เรียกใช้งาน Chain
response = chain.invoke({"country":"ญี่ปุ่น"}) #กำหนดค่าลงในตัวแปร
print (response) #แสดงข้อมูล
```

ตัวอย่างการใช้งาน (3)

```
#สร้าง Prompt Template
prompt = ChatPromptTemplate.from template(
   "เมืองหลวงของประเทศ {country} ชื่อว่าอะไร ?"
                                                     Template String
#สร้าง Chain
chain = prompt | llm
#เรียกใช้งาน Chain
response = chain.invoke({"country":"ญี่ปุ่น"}) #กำหนดค่าลงในตัวแปร
print (response) #แสดงข้อมูล
```

ตัวอย่างการใช้งาน (4)

```
#สร้าง Prompt Template
prompt = ChatPromptTemplate.from template(
   "เมืองหลวงของประเทศ {country} ชื่อว่าอะไร ?"
#สร้าง Chain
chain = prompt | 11m
                                              Input Variables
#เรียกใช้งาน Chain
response = chain.invoke({"country":"ญี่ปุ่น"}) #กำหนดค่าลงในตัวแปร
print (response) #แสดงข้อมูล
```

ตัวอย่างการใช้งาน (5)

```
#สร้าง Prompt Template
prompt = ChatPromptTemplate.from template(
   "อธิบายเกี่ยวกับ {topic} จำนวน {word} คำ"
#สร้าง Chain
chain = prompt | llm
#เรียกใช้งาน Chain และกำหนดค่าลงในตัวแปร
response = chain.invoke({"topic":"อาหารไทย ", "word":10})
print (response) #แสดงข้อมูล
```

Message Type

ส่วนที่ใช้จัดการข้อความต่างๆ ในการสื่อสารระหว่างผู้ใช้และโมเดล AI

โดยแบ่งออกเป็น 3 รูปแบบ ได้แก่

- System Message
- Human Message
- •Al Message

System Message

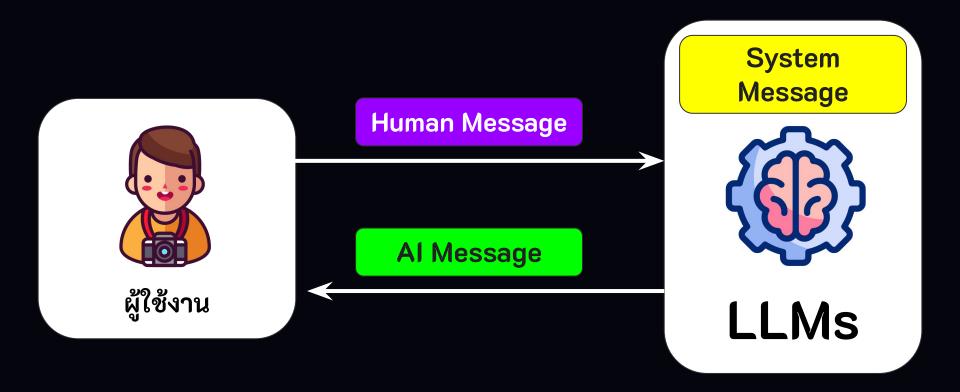
- เป็นข้อความที่ใช้กำหนดพฤติกรรมหรือแนวทางให้กับโมเดล (AI)
- ไม่แสดงให้ผู้ใช้งานเห็น แต่จะใช้เพื่อกำหนดบทบาท ข้อจำกัด ข้อมูลพื้นฐาน หรือบริบทที่เกี่ยวข้องให้กับ AI
- โดยทั่วไป System Message จะถูกตั้งค่าก่อนเริ่มการสนทนา
- ตัวอย่าง "คุณเป็นผู้เชี่ยวชาญด้านสภาพอากาศ"

Human Message

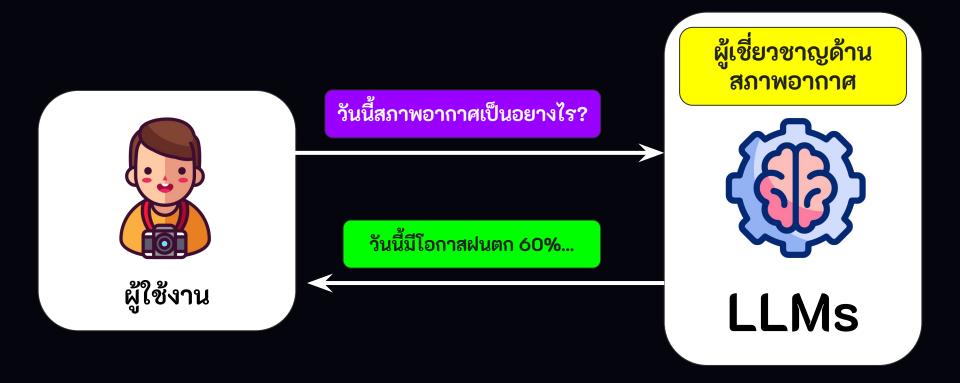
- เป็นข้อความที่ผู้ใช้งานส่งให้กับโมเดล AI
 - ข้อความเหล่านี้มาจากการป้อนข้อมูลจากผู้ใช้งานจริง
 - ในการโต้ตอบกับ AI
 - ตัวอย่าง "สวัสดี วันนี้สภาพอากาศเป็นอย่างไร?"

Al Message

- เป็นข้อความที่โมเดล AI ตอบกลับมาหลังจากประมวลผลคำสั่ง จากผู้ใช้งานแล้ว
- สามารถปรับแต่งได้ตามข้อกำหนดที่ระบุใน System Message
- ตัวอย่าง "วันนี้มีโอกาสฝนตก 60% ในพื้นที่ของคุณ"









Messages & ChatPrompt Templates

• Template String หมายถึง คำสั่งหรือข้อความที่มีการระบุ ตำแหน่งตัวแปรกำกับไว้ *(ใช้ "" ร่วมกับสัญลักษณ์ {})*

Input Variables หมายถึง รายการตัวแปรที่จะนำไปใช้แทน
 ค่าภายใน Template String

Messages & ChatPrompt Templates

• SystemMessage หมายถึง ข้อความที่ใช้กำหนดพฤติกรรม ,

บทบาทหรือแนวทางให้กับโมเดล Al

• HumanMessage หมายถึง ข้อความที่ผู้ใช้งานส่งไปให้โมเดล Al

ข้อมูลเพิ่มเติม : https://python.langchain.com/docs/concepts/messages/

ตัวอย่างที่ไ

- System Message : คุณเป็นผู้เชี่ยวชาญด้าน Al
- Human Message : ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ {topic} ใน 3 ประโยค

topic = Deep Learning

ผลลัพธ์

• ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ Deep Learning ใน 3 ประโยค

ตัวอย่างที่ 2

- System Message : คุณเป็นผู้เชี่ยวชาญด้าน {expertise}
- Human Message : ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ {topic} ใน 3 ประโยค

expertise = ฟิสิกส์ , topic = กฎการเคลื่อนที่ของนิวตัน

ผลลัพธ์

- คุณเป็นผู้เชี่ยวชาญด้านฟิสิกส์
- ช่วยอธิบายเกี่ยวกับ กฎการเคลื่อนที่ของนิวตัน ใน 3 ประโยค

Messages & ChatPrompt Templates

```
prompt = ChatPromptTemplate.from messages([
```

Messages & ChatPrompt Templates

```
prompt = ChatPromptTemplate.from messages([
   ("system", "คุณเป็นผู้เชี่ยวชาญด้าน {expertise}"),
   ("human", "ช่วยอธิบายเกี่ยวกับเรื่อง {topic} ใน 3 ประโยค")
```

Output Parser

คือ ส่วนที่ทำหน้าที่ในการแปลงผลลัพธ์จาก LLMs ให้อยู่ในรูปแบบที่

สามารถนำไปใช้งานต่อได้ง่ายขึ้น เช่น

- ชุดข้อความ (String) ,
- รายการ (List)
- โครงสร้างข้อมูลอื่น ๆ ตามที่ต้องการ

ตัวอย่าง Output Parser

- StrOutputParser แปลงผลลัพธ์ให้อยู่ในรูปแบบข้อความ
- CommaSeparatedListOutputParser แปลงผลลัพธ์ให้อยู่ใน

รูปแบบ List หรือรายการ (มีคอมม่าคั่น สามารถเข้าถึงข้อมูลแต่ละ

รายการได้ผ่าน index)

Tools

คือ เครื่องมือหรือส่วนที่ใช้สำหรับกำหนดความสามารถให้กับโมเดล AI เพื่อให้

ทำงานเฉพาะด้านหรือเข้าถึงแหล่งข้อมูลภายนอกได้ เช่น

- การค้นหาข้อมูล เช่น Google, Wikipedia หรือแหล่งข้อมูลอื่นๆ
- การเข้าถึงและจัดการฐานข้อมูล
- การประมวลผลทางคณิตศาสตร์ที่ซับซ้อน , การรันโค้ดโปรแกรมต่างๆ
- การเรียกใช้บริการ API ต่างๆ

ประโยชน์ของ Tools

- เพิ่มความสามารถให้โมเดล AI โดยขยายขอบเขตความรู้และกระบวนการทำงาน
- แก้ไขข้อจำกัดของโมเดล AI เรื่องข้อมูลล้าสมัยและความสามารถในการคำนวณ
- ทำให้สร้างแอพพลิเคชั่นที่สามารถโต้ตอบกับผู้ใช้งานได้อย่างมีประสิทธิภาพและ

แก้ไขปัญหาที่ซับซ้อนได้

Web Search (Built-in Tools)

เ<mark>ป็นเครื่องมือของ OpenAl ที่ช่วยให้โมเดล Al มีความสามารถในการ</mark>

ค้นหาข้อมูลจากอินเตอร์เน็ตได้แบบเรียลไทม์ (Search Engine) ซึ่งจะ

ช่วยให้ AI ตอบคำถามหรือให้ข้อมูลอัปเดตล่าสุดหรือข้อมูลเฉพาะทางได้

(ค้นหาและสรุปในรูปแบบที่เข้าใจง่าย)

ความสามารถของ Web Search

- ค้นหาข้อมูลล่าสุด ใช้สำหรับติดตามข่าวสารหรือข้อมูลที่เปลี่ยนแปลงตลอด เวลา เช่น สภาพอากาศ, ตารางแข่งขันกีฬา, อัตราการแลกเปลี่ยน เป็นต้น
- ค้นหาข้อมูลเฉพาะทาง เช่น ข้อมูลธุรกิจ, ผลิตภัณฑ์, รีวิว , กฎหมาย
- ตรวจสอบข้อมูลได้ มีการอ้างอิงแหล่งที่มาของข้อมูลพร้อมระบุลิงก์ต้นฉบับ จากเว็บไซต์ต่างๆ

RAG (Retrieval-Augmented Generation)

เป็นเทคนิคที่ช่วยเพิ่มความสามารถให้กับ LLM สำหรับการค้นหาและ

<mark>ดึงข้อมูล (Retrieval)</mark> จากแหล่งข้อมูลภายนอก เช่น ฐานข้อมูล , เอกสารที่

เกี่ยวข้อง แล้วนำมาเสริมให้กับโมเดล (Augmented) ในการสร้างข้อความ

หรื<mark>อคำตอบ (Generation)</mark> เพื่อให้สามารถตอบคำถามที่ซับซ้อนหรือให้

ผลลัพธ์ที่ดียิ่งขึ้นโดยอ้างอิงจากข้อมูลปัจจุบันหรือแหล่งข้อมูลภายนอก

ประโยชน์ของ RAG

- ช่วยให้ LLM เข้าถึงข้อมูลเฉพาะทางที่ไม่เคยมีมาก่อน
- ลดปัญหา Hallucination (การสร้างข้อมูลที่ไม่ถูกต้อง)
- เพิ่มความถูกต้องในการตอบคำถามเฉพาะทางและสามารถตรวจสอบ แหล่งที่มาของข้อมูลได้อย่างชัดเจน
- รองรับการทำงานกับข้อมูลที่มีการเปลี่ยนแปลงตลอดเวลาและสามารถอัปเดต ข้อมูลได้เพื่อลดปัญหาข้อมูลล้าสมัยโดยไม่ต้องฝึกฝนโมเดลใหม่

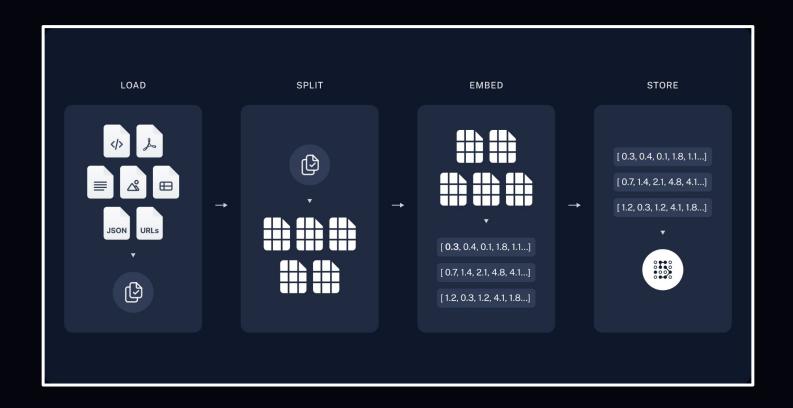
การประยุกต์ใช้งาน RAG

- Chatbots เฉพาะทาง (ระบบตอบคำถาม , ระบบสืบค้นข้อมูลองค์กร)
- การสรุปข้อมูลอัตโนมัติ (เช่น การสรุปรายงาน, การสรุปข่าว)
- การวิเคราะห์ข้อมูลเอกสารขนาดใหญ่
- งานด้านอื่นๆที่มีการนำข้อมูลอัปเดตล่าสุดมาใช้งาน

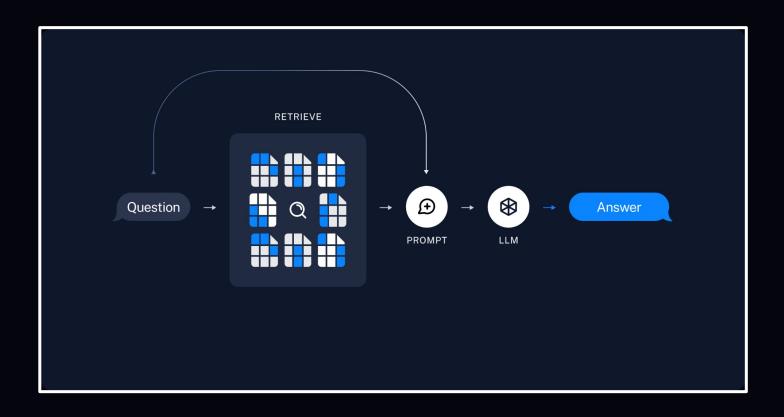
ข้นตอนการทำงาน

- Document Loaders (โหลดข้อมูลจากเอกสาร)
- Chunks (การแบ่งข้อมูลเป็นชิ้นส่วนย่อย)
- Embedding (แปลงข้อมูลเป็นเวกเตอร์)
- Vector Store (การจัดเก็บเวกเตอร์ลงในฐานข้อมูล)
- Retrievers (ดึงข้อมูลเวกเตอร์ไปใช้งาน)

ข้นตอนการทำงาน



ข้นตอนการทำงาน



Chunks

คือ การแบ่งข้อมูลขนาดใหญ่ (เช่น เอกสาร, บทความ, คู่มือ) ออก

เป็นชิ้นส่วนย่อยเล็กๆ เพื่อให้ง่ายต่อการจัดการ โดยมีวัตถุประสงค์ ดังนี้

- •ลดขนาดข้อมูลที่ต้องนำไปทำ Embedding
- เพื่อรักษาบริบทและความหมายที่สำคัญไว้ในแต่ละชิ้นส่วน
- ทำให้การค้นหาและการเรียกใช้งานข้อมูลมีความแม่นยำมากขึ้น

เทคนิคการแบ่ง Chunks

- แบ่งตามความยาว (จำนวนตัวอักษร, คำหรือโทเค็น)
- แบ่งตามโครงสร้างเอกสาร (หัวข้อ, ย่อหน้า, หัวข้อย่อย)
- แบ่งตามความหมาย
- ใช้การซ้อนทับ (Overlapping) เพื่อรักษาบริบทระหว่างชิ้นส่วน

Embedding

- นำข้อมูลใน Chunks ที่แบ่งไว้มาแปลงเป็นชุดตัวเลขหรือเวกเตอร์
 - (ตัวเลขหลายมิติ) โดยใช้โมเดล Embedding เช่น OpenAl Embeddings
- ตัวเลขในเวกเตอร์จะแทนความหมายของข้อมูล เช่น ข้อมูลที่มีความหมาย
 - คล้ายกันจะมีเวกเตอร์ที่ใกล้เคียงกัน

- https://python.langchain.com/docs/concepts/embedding_models/
- https://python.langchain.com/docs/integrations/text_embedding/

Vector Stores (พื้นที่จัดเก็บข้อมูลเวกเตอร์)

หลังจากได้ข้อมูลเวกเตอร์จากกระบวนการ Embedding

เรียบร้อยแล้ว ก็จะจัดเก็บข้อมูลลงใน Vector Store เพื่อให้

สามารถค้นหาและดึงข้อมูลที่เกี่ยวข้องได้รวดเร็วขึ้น

ตัวอย่าง Vector Stores (Database)

- FAISS (Facebook AI Similarity Search)
- Pinecone
- ChromaDB
- SQL Server

ข้อมูลเพิ่มเติม : https://python.langchain.com/docs/integrations/vectorstores/

Retrievers

คือการดึงข้อมูล เมื่อผู้ใช้ป้อนคำค้นหาหรือคำสั่ง (Prompt)

ระบบจะแปลงคำสั่งเป็นเวกเตอร์และนำไปเปรียบเทียบกับ

ข้อมูลใน Vector Store เพื่อค้นหาและนำข้อมูลที่มีความใกล้

เคียงกันมากที่สุดมาใช้งาน

องค์ประกอบหลักของ RAG ใน LangChain

- Document Loaders ใช้โหลดข้อมูลจากแหล่งต่างๆ เช่น ไฟล์ PDF, เว็บไซต์, หรือฐานข้อมูล
- Text Splitters แบ่งข้อมูลเป็นชิ้นส่วนย่อย (Chunks) เพื่อให้จัดการข้อมูลได้ง่าย
- Embeddings แปลงข้อมูลเป็น Vector (ตัวเลข) เพื่อใช้ในการค้นหา (OpenAlEmbeddings)
- Vector Stores ใช้เพื่อเก็บและค้นหาข้อมูล Vector ที่คล้ายคลึงกัน (FAISS)
- Retrievers ดึงข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับคำถามหรือคำสั่งที่ได้รับ
- Chains เชื่อมต่อองค์ประกอบต่างๆ เข้าด้วยกัน

Document Loaders

- ติดตั้ง Package : pip install langchain-community
- โหลดเอกสารเข้ามาทำงาน

```
from langchain_community.document_loaders import TextLoader
#โหลดไฟล์เอกสาร
loader = TextLoader("ตำแหน่งไฟล์ ",encoding="utf-8")
documents = loader.load()
print(documents)#แสดงข้อมูลในไฟล์เอกสาร
```

Text Splitters (Chunks)

- RecursiveCharacterTextSplitter เป็นคลาสสำหรับใช้แบ่งข้อมูลในเอกสาร ให้เป็นชิ้นส่วนเล็กๆตามโครงสร้างของข้อความ (ย่อหน้า, บรรทัด, ประโยค)
- Chunk Size การกำหนดขนาดของแต่ละชิ้นส่วน เช่น 100 หมายถึงแต่ละชิ้นส่วน จะมีขนาดไม่เกิน 100 ตัวอักษร
- Chunk Overlap การกำหนดให้มีการซ้อนทับกันระหว่างชิ้นส่วนเพื่อรักษาบริบท เช่น 50 หมายถึง แต่ละชิ้นส่วนจะมี 50 ตัวอักษรซ้อนทับกัน

Embeddings & Vector Stores

```
from langchain openai import OpenAIEmbeddings
from langchain community.vectorstores import FAISS
#แปลงข้อมูลเป็นเวกเตอร์
embeddings = OpenAIEmbeddings()
#เก็บข้อมูลลงใน Vectorstore
vectorstore = FAISS.from documents(chunks, embeddings)
#ดึงข้อมูลจาก Vector Store ไปใช้งาน
retriever = vectorstore.as retriever()
```

เกี่ยวกับ FAISS (Vector Store)

- กรณีใช้ GPU ที่รองรับ CUDA (การ์ดจอ NVIDIA) ประมวลผล pip install faiss-gpu
- กรณีใช้ CPU ประมวลผล

pip install faiss-cpu

Retrievers & Chains (1)

```
from langchain_core.prompts import ChatPromptTemplate
from langchain_openai import ChatOpenAI
from langchain_core.output_parsers import StrOutputParser
from langchain.schema.runnable import RunnablePassthrough
```

RunnablePassthrough คือ

การส่งคำถาม (Question) ให้ไหลไปยัง ChatPromptTemplate โดยตรง

Retrievers & Chains (2)

```
#ออกแบบ Prompt Template
prompt = ChatPromptTemplate.from messages([
   ("system", "ใช้ข้อมูลจากเอกสารในการตอบคำถาม "),
   ("human", "คำถาม: {question} , ข้อมูลที่เกี่ยวข้อง : {context}")
1)
#สร้างโมเดล
11m = ChatOpenAI (model="gpt-40")
```

Retrievers & Chains (3)

```
chain = (
    ## context คือ ข้อมูลที่ดึงมาจาก Vector Store
    ## question คือ คำถามที่ผู้ใช้งานป้อนเข้ามาทำงาน
    {"context": retriever, "question": RunnablePassthrough()}
      prompt
      11m
     StrOutputParser()
result = chain.invoke("ข้อมูลสำคัญในเอกสารมีอะไรบ้าง ")
```

Retrievers & Chains (3)

```
chain = (
    ## context คือ ข้อมูลที่ดึงมาจาก Vector Store
    ## question คือ คำถามที่ผู้ใช้งานป้อนเข้ามาทำงาน
    {"context": retriever, "question": RunnablePassthrough()}
      prompt
      11m
      StrOutputParser()
result = chain.invoke("ข้อมูลสำคัญในเอกสารมีอะไรบ้าง ")
```

Retrievers & Chains (4)

```
หลายบรรทัดให้ใส่วงเล็บครอบ
chain = (
    {"context": retriever, "question": RunnablePassthrough()}
     prompt
      11m
     | StrOutputParser()
เขียนรวมกันในบรรทัดเดียว (ไม่ต้องใส่วงเล็บครอบ )
chain = {"context"...} | prompt | llm| StrOutputParser()
```