



## โครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ระดับปริญญาตรี

เรื่อง

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่ม  
เคลื่อน (K-Means)

COMPUTER INTERNSHIP RECOMMENDATION SYSTEM WITH  
K-MEANS CLUSTERING

โดย

นายทินกฤต สิงห์แกร

มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน  
ปีการศึกษา 2565



ใบรับรองโครงการวิทยาการคอมพิวเตอร์  
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน  
วิทยาศาสตรบัณฑิต (วิทยาการคอมพิวเตอร์)

เรื่อง ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means)  
Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering  
โดย นายทินกฤต สิงห์แก้ว

คณะกรรมการพิจารณาเห็นชอบโดย

อาจารย์ที่ปรึกษา..... วันที่...../...../.....  
( ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. นงนุช เกตุญ )

อาจารย์ที่ปรึกษาร่วม..... วันที่...../...../.....  
( อาจารย์วรวิทย์ พื้นคำอ้าย )

อาจารย์ผู้รับผิดชอบวิชา..... วันที่...../...../.....  
( อาจารย์ปกรณ์ สุนทรเมธ )

ประธานหลักสูตร..... วันที่...../...../.....  
( อาจารย์วรวิทย์ พื้นคำอ้าย )

# โครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ระดับปริญญาตรี

เรื่อง

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่ม  
เคลื่อน (K-Means)

Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering

โดย

นายทินกฤต สิงห์แก้ว

คณะวิทยาศาสตร์และเทคโนโลยีการเกษตร  
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน  
เพื่อความสมบูรณ์แห่งปริญญาวิทยาศาสตรบัณฑิต สาขาวิทยาศาสตร์  
พ.ศ. 2565

## บทคัดย่อ

<b>ชื่อโครงการ</b>	: ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means)
<b>ผู้ศึกษา</b>	: นายทินกรฤทธิ์ สิงห์แก้ว
<b>อาจารย์ที่ปรึกษา</b>	: ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.นงนุช เกตุยิ่ง
<b>อาจารย์ที่ปรึกษาร่วม</b>	: อาจารย์วรรธน์ พันคำอ้าย
<b>สาขาวิชา</b>	: วิทยาศาสตร์
<b>หลักสูตร</b>	: วิทยาการคอมพิวเตอร์
<b>ปีการศึกษา</b>	: 2565

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering) เป็นระบบที่ช่วยแนะนำสถานประกอบการสำหรับการฝึกงานของนักศึกษามหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา ผ่าน รูปแบบของเว็บแอปพลิเคชันที่พัฒนาโดยใช้ Next.js เว็บเฟรมเวิร์ค (Web Framework) สำหรับพัฒนาเว็บแอปพลิเคชัน โดยให้นักศึกษาระบุรายละเอียดความสนใจตามรูปแบบธุรกิจ หรือรูปแบบของงานเพื่อนำมาวิเคราะห์หาความคล้ายคลึงกับข้อมูลสถานประกอบการที่มีอยู่ในฐานข้อมูล ที่ผ่านกระบวนการจัดกลุ่มข้อมูลเคลื่อน (K-Means) ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ โดยการใช้เทคโนโลยีประมวลผลภาษาธรรมชาติ (Natural Language Processing) เพื่อจัดกลุ่มข้อมูลสถานประกอบการด้านคอมพิวเตอร์จากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทย ซึ่งการจัดกลุ่มข้อมูล ด้วยเคลื่อน (K-Means) อยู่ในกลุ่มของการให้คอมพิวเตอร์เรียนรู้โดยไม่มีผู้สอน (Unsupervised Learning) โดยผลการทดลองใช้พบว่า นักศึกษาได้ใช้ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering) และได้มีประสิทธิภาพที่ค่าเฉลี่ยค่าความพึงพอใจอยู่ที่ 4.01 ซึ่งอยู่ในระดับดี

## กิจกรรมประจำ

โครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ “ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering)” เพื่อการสำเร็จการศึกษาระดับปริญญาตรี สามารถดำเนินการจนประสบความสำเร็จลุล่วงไปด้วยดี เนื่องจากได้รับความกรุณาและคำแนะนำจากคณาจารย์หลาย ๆ ท่านในหลักสูตรวิทยาการคอมพิวเตอร์ ที่ได้กรุณ้าให้ความรู้ แนะนำแนวทาง ข้อคิด ข้อแนะนำสู่ความสำเร็จ และช่วยแก้ไขปัญหาอุปสรรคต่าง ๆ รวมทั้งรูปเล่มให้สำเร็จไปได้ด้วยดี

ขอขอบพระคุณ ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.นงนุช เกตุย และอาจารย์วรริทธิ์ พันคำข่าย อาจารย์ที่ปรึกษา และอาจารย์ประจำวิชาทุกท่าน ผู้ซึ่งกรุณ้าให้ความรู้ คำแนะนำแนวทางการสร้างผลงานสู่ความสำเร็จ และช่วยแก้ไขปัญหาอุปสรรคต่าง ๆ รวมทั้งตรวจทานแก้ไขรูปเล่มจนเสร็จสมบูรณ์ ขอขอบคุณบิดา มารดา ผู้มีพระคุณทุกท่าน เพื่อนนักศึกษา และบุคคลที่เกี่ยวข้องที่ยังไม่ได้กล่าวถึง ที่ได้ช่วยออกแบบคิดเห็น ได้ให้ข้อแนะนำ และอำนวยความสะดวกในด้านต่าง ๆ ในการทำโครงการครั้งนี้ได้ ณ ที่นี่

สุดท้ายนี้ผู้ศึกษาหวังว่าโครงการฉบับนี้จะเป็นประโยชน์สำหรับมหาวิทยาลัย และนักศึกษามหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน และผู้ที่สนใจที่จะศึกษาต่อไป

## สารบัญ

	หน้า
<b>บทคัดย่อ</b>	๑
<b>กิตติกรรมประกาศ</b>	๒
<b>สารบัญ</b>	๓
<b>สารบัญตาราง</b>	๔
<b>สารบัญภาพ</b>	๕
<b>บทที่ 1 บทนำ</b>	๖
1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา	๑
1.2 วัตถุประสงค์	๑
1.3 ขอบเขตของโครงการ	๑
1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	๒
1.5 อุปกรณ์เครื่องมือที่ใช้ในโครงการ	๒
1.6 นิยามศัพท์ที่ใช้ในโครงการ	๓
<b>บทที่ 2 ทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง</b>	๕
2.1 ทฤษฎีและความรู้ที่เกี่ยวข้อง	๕
2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	๑๘
<b>บทที่ 3 ขั้นตอนการดำเนินงาน</b>	๒๑
3.1 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล	๒๑
3.2 การทำงานของระบบ	๒๘
3.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ	๒๘
3.4 การออกแบบฐานข้อมูล	๓๕
3.5 การออกแบบหน้าจอ	๓๗
3.6 การใช้งานระบบ	๔๑
<b>บทที่ 4 ผลการดำเนินงาน</b>	๔๒
4.1 การวิเคราะห์และการตัดคำ (Word segmentation)	๔๒
4.2 ขั้นตอนการใช้งานสำหรับผู้ใช้งาน	๕๒
4.3 การวัดค่าความคล้ายคลึง	๕๖
<b>บทที่ 5 สรุปผลการดำเนินงาน</b>	๕๘
5.1 สรุปผลการดำเนินงาน	๕๘
5.2 สรุปปัญหาที่เกิดระหว่างการดำเนินงาน	๕๙
5.3 แนวทางพัฒนาระบบในอนาคต	๕๙

## สารบัญ (ต่อ)

	หน้า
5.4 แบบประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้	59
<b>เอกสารอ้างอิง</b>	61
<b>ภาคผนวก ก គ្មានការតิดตั้งระบบ</b>	64
1. การจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเทคนิคทางปัญญาประดิษฐ์เคมีน (K-Means)	65
2. การสร้างคลัสเตอร์ (Cluster) ของฐานข้อมูลมองโกรีบี (MongoDB) บนเว็บไซต์	67
3. การสร้างฐานข้อมูลในโปรแกรมมองโกรีบี (MongoDB)	69
4. การนำข้อมูลเข้าสู่ฐานข้อมูลมองโกรีบี (MongoDB)	71
5. การใช้งาน Cloud computing ของ Amazon Web Services	74
6. การติดตั้งและใช้งาน Web API สำหรับคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity)	76
7. การติดตั้งและใช้งานเว็บแอปพลิเคชัน (Web application)	78
<b>ภาคผนวก ខ គ្មានការใช้งาน</b>	80
1. ផ្តុកแลระบบ	81
2. ផ្ទើរការ	83
3. Web API	85
<b>ประวัติผู้ศึกษา</b>	87

## สารบัญตาราง

ตารางที่	หน้า
1. ตัวอย่างการคำนวณค่า Term Frequency ที่จำนวนคำทั้งหมดเท่ากับ 7	7
2. ตัวอย่างการคำนวณค่า Inverse Document Frequency ที่จำนวนเอกสารเท่ากับ 10	8
3. ตัวอย่างการคำนวณค่า TF-IDF	8
4. การวิเคราะห์ข้อมูล	21
5. คำอธิบาย Use case คู่มือการใช้งาน	29
6. คำอธิบาย Use case ดูรายชื่อบริษัททั้งหมด	29
7. คำอธิบาย Use case ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด	30
8. คำอธิบาย Use case ดูข้อมูลบริษัท	30
9. คำอธิบาย Use case คนหาบริษัทด้วยความสนใจ	31
10. คำอธิบาย Use case แก้ไขคู่มือการใช้งาน	31
11. คำอธิบาย Use case เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท	31
12. อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การค้นหาบริษัทด้วยความสนใจ	33
13. อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มใหม่	34
14. พจนานุกรมข้อมูลบริษัท	36
15. ตารางตัวอย่างการวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ	44
16. ผลการทดสอบความแม่นยำของการตัดคำ	45
17. แสดงการนับจำนวนบริษัทแต่ละประเภทในการจัดกลุ่มทั้งหมด 1,643 รายการ	49
18. แสดงจำนวนค่าเฉลี่ยความพึงพอใจต่อระบบ	60

## สารบัญภาพ

ภาพที่	หน้า
1. ตัวอย่างการทำ Word segmentation	7
2. การกำหนดสุ่มกำหนดจุด Centroid	9
3. จุด Centroid ที่อยู่ต่างกางและจุดข้อมูลทุกจุดไม่เปลี่ยนแปลง	10
4. ตัวอย่างการกลุ่มข้อมูลที่มีจุด Centroid เป็นกาบทลีด	10
5. กราฟที่แสดงจำนวนของผู้ใช้เพื่อหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมที่สุด	11
6. ตัวอย่างโค้ดสำหรับการสร้าง Web API ด้วย fastAPI	13
7. ผลลัพธ์แสดงคำว่า Hello project จาก fastAPI	13
8. ตัวอย่างข้อมูลแบบ JSON	15
9. การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล	22
10. การเรียกใช้ไลบรารี (Library) สำหรับคำนวณค่า TF-IDF	23
11. การอ่านข้อมูลจากไฟล์และกำหนดตัวกรองการตัดคำ	23
12. พังก์ชันสำหรับใช้ลบตัวเลข และอักขระพิเศษ	24
13. พังก์ชันสำหรับใช้ลบคำที่ไม่สื่อความหมายและตัวเลขไทย	24
14. การวนซ้ำข้อมูลเพื่อตัดคำและทำความสะอาดข้อมูล	24
15. การเห็นและการทดสอบโมเดลการคำนวณค่า TF-IDF	25
16. ผลลัพธ์การคำนวณค่า TF-IDF	25
17. การเรียกใช้ไลบรารีสำหรับการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคมีน (K-Means)	26
18. แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล	26
19. การเรียกใช้งานไฟล์ clustering.py เพื่อจัดกลุ่มข้อมูลและบันทึกผลลัพธ์	27
20. การนำเข้าข้อมูลลงสู่ฐานข้อมูล MongoDB	27
21. การทำงานของระบบ	28
22. Use Case Diagram ของระบบ	29
23. Sequence Diagram การคุนหาบริษัทด้วยความสนใจของผู้ใช้	32
24. Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มบริษัทใหม่	33
25. Activity Diagram ของผู้ใช้งาน	34
26. Activity Diagram ของผู้ดูแลระบบ	35
27. ER Diagram ระบบแนะนำบริษัทสำหรับฝึกงานตามความสนใจ	36
28. หน้าแรก	38
29. หน้าเกี่ยวกับ	38
30. หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด	39
31. หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด	39
32. หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท	40
33. หน้าแสดงข้อมูลบริษัท	40
34. ตัวอย่างผลลัพธ์จากการค้นหาด้วยความสนใจของผู้ใช้	41
35. ตัวอย่างข้อมูลต้นฉบับ	43

## สารบัญภาพ (ต่อ)

ภาพที่	หน้า
36. ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine newmm	43
37. ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine longest	43
38. ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine deepcut	44
39. ผลการวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำของ Engine ในไลบรารี Pythainlp	45
40. ตัวอย่างตาราง TF-IDF แสดงน้ำหนักของคำ	46
41. ตัวอย่างการตัดคำและลบ Stop word	46
42. การทำ Elbow method	47
43. จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 9 กลุ่ม	47
44. จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 8 กลุ่ม	48
45. จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 7 กลุ่ม	48
46. จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 6 กลุ่ม	48
47. เปรียบเทียบอัตราการเติบโตการจัดกลุ่มข้อมูล	50
48. หน้าแรกเว็บไซต์ Intern-assistant	52
49. คนหาบริษัท	53
50. หน้าแสดงผลลัพธ์การค้นหา	53
51. หน้าเกี่ยวกับ	54
52. หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด	54
53. หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด	55
54. หน้ารายละเอียดบริษัท	55
55. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity	56
56. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าความคล้ายคลึง	56
57. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่คล้ายที่สุด	57
58. โค้ดคำสั่งในไฟล์ clustering.py ใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูล	65
59. แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล	66
60. แสดงการใช้งานคำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal	66
61. แสดงไฟล์ clustered_company.csv	67
62. แสดงหน้าการจัดการ Cluster MongoDB	67
63. แสดงหน้าตั้งค่าและสร้าง Cluster MongoDB	68
64. แสดงหน้าสร้างบัญชีสำหรับจัดการฐานข้อมูล	68
65. แสดงหน้าเพิ่ม IP address ที่สามารถเชื่อมต่อฐานข้อมูลได้	69
66. แสดงหน้าจัดการ Cluster MongoDB	69
67. แสดงการสร้างฐานข้อมูล MongoDB	70
68. แสดงหน้าต่างการสร้างฐานข้อมูลและ Collection	70
69. ตัวอย่างการเลือกตั้งค่าการดาวน์โหลดโปรแกรม MongoDB compass	71
70. หน้าต่างเลือกเชื่อมต่อ กับ Cluster	71

## สารบัญภาพ (ต่อ)

ภาพที่	หน้า
71. หน้าต่างข้อมูลการเชื่อมต่อ Cluster กับ MongoDB compass	72
72. หน้าต่างโปรแกรม MongoDB compass สำหรับเชื่อมต่อ Cluster	72
73. หน้าต่างโปรแกรมแสดงข้อมูลใน Collection	73
74. หน้าต่าง Import ข้อมูลนามสกุลไฟล์ csv	73
75. หน้าต่างแสดงข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass	74
76. หน้าเว็บไซต์ Amazon Web Services	74
77. หน้าแสดงการเลือกสร้าง Instance ใหม่	75
78. หน้าแสดงการตั้งค่า Instance	75
79. ตัวอย่างการเชื่อมต่อเข้าไปยัง Instance	76
80. การดาวน์โหลดโปรเจคจาก Github ด้วยคำสั่ง git clone	76
81. สร้างไฟล์ใหม่ชื่อ .env และสร้างตัวแปรเพื่อกีบค่าเชื่อมต่อฐานข้อมูล	77
82. ตัวอย่างการรีมัตต์น์ Server Web API เพื่อคำนวณค่า Cosine similarity บน AWS	77
83. สร้างโปรเจคใหม่ใน Vercel	78
84. หน้าแสดงรายชื่อ Repository	78
85. หน้าการตั้งค่าโปรเจคตอน Deploy	79
86. ตัวอย่างหน้าเว็บไซต์	79
87. แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k	81
88. แสดงการใช้คำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal	81
89. แสดงไฟล์ clustered_company.csv	82
90. หน้าต่าง Import ข้อมูลนามสกุลไฟล์ csv	82
91. ข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass	83
92. หน้าเว็บไซต์ intern-assistant.vercel.app	83
93. หน้าแสดงผลลัพธ์เมื่อค้นหาบริษัท	84
94. หน้าแสดงข้อมูลบริษัท	84
95. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <a href="https://iamonze.tech/allcompanies">https://iamonze.tech/allcompanies</a>	85
96. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <a href="https://iamonze.tech/company/1">https://iamonze.tech/company/1</a>	85
97. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <a href="https://iamonze.tech/cluster">https://iamonze.tech/cluster</a>	86
98. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <a href="https://iamonze.tech/search">https://iamonze.tech/search</a>	86
99. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <a href="https://iamonze.tech/searchcompany">https://iamonze.tech/searchcompany</a>	87

## บทที่ 1 บทนำ

### 1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา

ในระบบการศึกษาระดับปริญญาตรีนั้นรายวิชาที่มีในการศึกษาปีสุดท้ายของหลักสูตรคือ รายวิชาที่จะต้องให้นักศึกษาแต่ละคนนั้นออกแบบไปฝึกทำงานที่สถานประกอบการต่าง ๆ ในช่วงระยะเวลาหนึ่ง ซึ่งเป็นสิ่งที่มีความสำคัญและความท้าทายเนื่องจากเป็นการที่นักศึกษาจะได้ทดลองทำงานจริง สถานการณ์จริง สถานที่จริง ในสถานประกอบการที่นักศึกษาได้เลือก

ดังนั้นการเลือกสถานประกอบการสำหรับฝึกงานจึงเป็นเรื่องที่ต้องให้ความสำคัญเป็นอย่างมากเนื่องจากหากสถานประกอบการที่เลือกนั้นรูปแบบธุรกิจหรืองานที่ทำนั้น ตรงกันกับความสามารถของนักศึกษาก็จะเป็นผลดี เนื่องจากความรู้และทักษะที่ได้จากการทำงานนั้นสามารถนำไปต่อยอดและใช้งานจริงเมื่อจบการศึกษาและเข้าทำงาน แต่หากสถานประกอบการที่เลือกนั้น รูปแบบธุรกิจหรืองานที่ทำไม่ตรงกับความต้องการหรือทักษะของนักศึกษาอาจทำให้การฝึกงานนั้นล้มเหลว หรืออาจไม่ได้ความรู้และทักษะที่ต้องการได้ และด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ในด้านของการประมวลผลภาษาธรรมชาตินั้นพัฒนาการหันหน้าขึ้นมาก ทั้งในแง่ของเทคนิค เครื่องมือ และองค์ความรู้ ทำให้เกิดตัวอย่างการนำข้อมูลมาประมวลผลที่มีประสิทธิภาพมากmay ในปัจจุบัน

ด้วยเหตุนี้จึงได้มีการเริ่มโครงการพัฒนาเว็บแอปพลิเคชันที่นักศึกษามีความสนใจในรูปแบบธุรกิจของสถานประกอบการนั้น เพื่อช่วยอำนวยความสะดวกแก่นักศึกษามหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน ในการค้นหาสถานประกอบการสำหรับออกฝึกงาน โดยการใช้วิธีประมวลผลภาษาธรรมชาติเข้ามาช่วยจัดกลุ่มสถานประกอบการและเสนอรายชื่อสถานประกอบการที่เหมาะสมแก่นักศึกษาผ่านทางเว็บแอปพลิเคชัน

### 1.2 วัตถุประสงค์

1.2.1 เพื่อศึกษาและพัฒนาเว็บแอปพลิเคชันเพื่อแนะนำสถานประกอบการตามความสนใจของนักศึกษา

1.2.2 เพื่อศึกษาและวิเคราะห์ความสนใจของนักศึกษาในการหาสถานประกอบการสำหรับฝึกงาน

1.2.3 เพื่อศึกษาประสิทธิภาพการแบ่งกลุ่มของข้อมูลสถานประกอบการด้วยวิธีประมวลผลภาษาธรรมชาติ

### 1.3 ขอบเขตของโครงการ

1.3.1 ผู้ใช้สามารถค้นหาสถานประกอบการได้ด้วยรายละเอียดของงานหรือรูปแบบธุรกิจที่สนใจ

1.3.2 เว็บแอปพลิเคชันสามารถให้ข้อมูลบริษัทเพื่อการตัดสินใจในการเลือกริษัทฝึกงานได้

1.3.3 ใช้เทคโนโลยีการประมวลผลภาษาธรรมชาติ เพื่อจัดการคำและแบ่งกลุ่มข้อมูลโดยใช้เทคโนโลยีการจัดกลุ่มเมคเม่น (K-Means) และหาความคล้ายของข้อมูลด้วยการคำนวณความคล้าย cosine (Cosine similarity)

#### 1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- 1.4.1 ได้พัฒนาเว็บแอปพลิเคชันสำหรับการค้นหาสถานประกอบการสำหรับผู้คน
- 1.4.2 สามารถนำระบบประมวลผลภาษาธรรมชาติมาใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูลได้อย่างแม่นยำ
- 1.4.3 เป็นช่องทางสำหรับการเลือกและหาข้อมูลของสถานประกอบการสำหรับออกพิกัดของนักศึกษา

#### 1.5 อุปกรณ์เครื่องมือที่ใช้ในโครงงาน

##### 1.5.1 Programming language

1. Python
2. Javascript
3. HTML
4. CSS

##### 1.5.2 Framework

1. Next.js
2. fastAPI

##### 1.5.3 Database

1. MongoDB

##### 1.5.4 Program

1. Microsoft Excel
2. Visual studio code
3. Postman
4. Firefox
5. Figma
6. Notion

##### 1.5.5 Version control

1. Git
2. Github

##### 1.5.6 Python library

1. Pythainlp
2. Matplotlibs

- 3. Pandas
  - 4. Numpy
  - 5. Sci-kit learn
  - 6. nltk
  - 7. python-dotenv
- 1.5.7 Javascript library
- 1. Tailwind CSS
  - 2. cors
  - 3. dotenv
  - 4. sweetalert2
  - 5. headlessui
  - 6. heroicons
- 1.5.8 Global network
- 1. Cloudflare
- 1.5.9 Cloud computing
- 1. Amazon Web Services
  - 2. Vercel

## 1.6 นิยามศัพท์ที่ใช้ในโครงการ

1.6.1 การประมวลผลภาษาธรรมชาติ (Natural language processing:NLP) เป็นเทคนิคแขนงหนึ่งในศาสตร์ของเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ ซึ่งเป็นการทำให้คอมพิวเตอร์เข้าใจ ตีความ และสื่อสารภาษาของมนุษย์ได้

1.6.2 การจัดกลุ่มข้อมูล (Clustering) หมายถึง เป็น Machine learning model ชนิดหนึ่งที่อยู่ในประเภท Unsupervised คือเป็นการที่นำข้อมูลเข้าไปให้ Model ประมวลผลโดยที่ไม่ได้จำกัดคำตอบไว้แต่ให้คอมพิวเตอร์ประมวลผลและกำหนดเองว่าคำตอบจะเป็นลักษณะใดบ้าง

1.6.3 การตัดคำ (Word segmentation) หมายถึง ด้วยที่การเขียนภาษาไทยนั้นไม่มีการแยกคำด้วยการเว้นวรรคหรืออังกฤษ หรือ ภาษาอื่นๆ ดังนั้นจึงจำเป็นต้องทำการตัดคำจากประโยคของมาเป็นคำ ๆ เพื่อให้นำไปประมวลหรือใช้งานต่อได้ด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ

1.6.4 การหาความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ระหว่างเวกเตอร์เอ (Vector A) และเวกเตอร์บี (Vector B) ว่าໄປพิเศษทางเดียวกันหรือไม่โดยการใช้สูตรของกฎสามเหลี่ยมเพื่อหาผลลัพธ์แล้วนำมาเปรียบเทียบกัน

1.6.5 ช่องทางสำหรับการสื่อสารกัน (Application programming interface:API) ระหว่างเครื่องแม่ข่าย (Server) และ เครื่องลูกข่าย (Client) สร้างขึ้นมาเพื่อเป็นตัวกลางให้โปรแกรม หรือผู้ใช้อื่นๆ ใช้ติดต่อสื่อสารเชื่อมต่อแลกเปลี่ยนข้อมูลกัน

1.6.6 การเข้าใช้ระบบคอมพิวเตอร์ (Cloud computing) และทรัพยากรแบบครบวงจรจากผู้ให้บริการต่าง ๆ เช่น Amazon, Google, Microsoft, Huawei โดยสามารถกำหนดรูปแบบของฮาร์ดแวร์และซอฟต์แวร์ที่ต้องการได้ มีให้บริการทั้งเครื่องแม่ข่าย (Server) ฐานข้อมูล (Database) การทดสอบระบบ (Testing) หรือแอปพลิชันสำเร็จรูปในหลายระบบปฏิบัติการ (Platform)

1.6.7 สถานประกอบการ หมายถึง บริษัทที่ประกอบอาชีพทางด้านศาสตร์ของคอมพิวเตอร์ และเทคโนโลยีต่าง ๆ

1.6.8 ตรงกับความต้องการ หมายถึง การนำความต้องการของผู้ใช้มาเปรียบเทียบกับข้อมูล และคำนวนคาดคะเนความคล้ายคลึง

## บทที่ 2

### ทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

การศึกษาค้นคว้าเพื่อจัดทำโครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) ผู้ศึกษาได้ศึกษาค้นคว้าเอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องตามหัวข้อลำดับต่อไปนี้

#### 2.1 ทฤษฎีและความรู้ที่เกี่ยวข้อง

- 2.1.1 ทฤษฎี การประมวลผลภาษาธรรมชาติ หรือ Natural language processing
- 2.1.2 ทฤษฎี การตัดคำในภาษาไทยหรือ Word segmentation
- 2.1.3 ทฤษฎี การลอกติดความซ้ำของข้อความด้วยเทคนิค TF-IDF
- 2.1.4 ทฤษฎี การจัดกลุ่มข้อความด้วยอัลกอริทึม K-Means
- 2.1.5 ทฤษฎี การหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมด้วยวิธี Elbow method
- 2.1.6 ทฤษฎี การคำนวณความคล้ายคลึงด้วยเทคนิค Cosine similarity
- 2.1.7 ทฤษฎี การจัดการระบบคลาวด์ (Amazon web service)
- 2.1.8 ทฤษฎี API
- 2.1.9 ทฤษฎี Cloudflare
- 2.1.10 ทฤษฎี Cors
- 2.1.11 ทฤษฎี Fastapi
- 2.1.12 ทฤษฎี Git
- 2.1.13 ทฤษฎี Node.js
- 2.1.14 ทฤษฎี Matplotlibs
- 2.1.15 ทฤษฎี Mongodb
- 2.1.16 ทฤษฎี Next.js
- 2.1.17 ทฤษฎี Numpy
- 2.1.18 ทฤษฎี Pandas
- 2.1.19 ทฤษฎี Pythainlp
- 2.1.20 ทฤษฎี Scikit-learn
- 2.1.21 ทฤษฎี Vercel

#### 2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

#### 2.1 ทฤษฎีและความรู้ที่เกี่ยวข้อง

- 2.1.1 ทฤษฎี การประมวลผลภาษาธรรมชาติ หรือ Natural language processing

การประมวลผลภาษาธรรมชาติ (Natural Language Processing:NLP) หรือภาษาของมนุษย์ที่ใช้สื่อสารกัน เป็นเทคนิคหนึ่งในเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ ที่จะทำให้คอมพิวเตอร์สามารถ

เข้าใจและเรียนรู้ ประมวลผลภาษาของมนุษย์ได้ ในด้านของการวิเคราะห์ภาษาศาสตร์ การตีความจากบทความ หรือการทั้งการแปลภาษา NLP นั้นจำเป็นต้องใช้ความรู้จากหลาย ๆ ศาสตร์เข้ามา เช่น Mathematics, Linguistics, Psychology เพื่อพัฒนาประสิทธิภาพการทำงานและความฉลาดของคอมพิวเตอร์

จุดเริ่มต้นของ NLP นั้นมีมาตั้งแต่ประมาณปี 1950–1980 ในยุคหนึ่งวิธีการที่จะให้คอมพิวเตอร์เข้าใจภาษาของมนุษย์นั้นใช้ “Rule-based” เป็นการใช้ if-else ในโปรแกรมที่ตั้งไว้ตามคำที่กำหนด และในต่อมาประมาณปี 1981–2001 เริ่มมีการใช้ ML หรือ Machine learning ที่ใช้อัลกอริทึมในการประมวลผล เช่น “Decision Tree” เข้ามายังในการประมวลผล และฝึกสอนคอมพิวเตอร์โดยข้อมูลที่เป็น Dataset ทำให้ความแม่นยำเพิ่มขึ้น และในยุคปัจจุบันยุคที่มี Deep Neural Network เนื่องจากปัจจุบันคอมพิวเตอร์มีความสามารถที่เพิ่มขึ้นและปริมาณข้อมูลนั้นมีมากขึ้นตามทำให้การใช้ Deep Neural Network มาสร้างโมเดลสำหรับการทำ NLP เป็นที่นิยมมากยกตัวอย่างเช่น word embeddings คือการหา semantic กับข้อความนั้น ๆ

กระบวนการทำงานของ NLP นั้น มีประกอบไปด้วยหลายส่วนของการประมวลผลและใช้แปลความหมาย ประกอบด้วยดังนี้

1. Tokenization เป็นการตัดคำออกเป็นคำ ๆ เพื่อที่จะนำไปประมวลผลต่อตามรูปแบบของแต่ละภาษา
2. Parsing เป็นการระบุโครงสร้างของข้อความ
3. Lemmatization/stemming คือ การแปลงคำให้อยู่ในรูปแบบเดิม
4. Part-of-speech tagging คือ การอธิบายหรือการกำหนดว่าในแต่ละคำนั้นมีความหมาย หรือประเภทของคำเป็นอย่างไร
5. Language detection การตรวจสอบภาษาว่าเป็นภาษาอะไร
6. Identification of semantic relationships คือการระบุความสัมพันธ์ของคำต่าง ๆ ในประโยค

ปัจจุบัน NLP นั้นอยู่ในหลายรูปแบบครอบคลุมหลากหลาย ๆ ด้านทั้งในด้านการทำ Digital marketing, ทางการแพทย์ การแปลภาษา Chatbot และอื่น ๆ (ตาเยะ, 2022)

### 2.1.2 ทฤษฎี การตัดคำในภาษาไทย (Word segmentation)

การที่นำประโยชน์มาตัดออกเป็นคำ ๆ (Word segmentation) เนื่องจากในบางภาษา เช่น ภาษาไทยรูปแบบการเขียนนั้นไม่มีการเว้นวรรคของคำ ต่างจากภาษาอังกฤษที่ใช้การเว้นวรรคในแต่ละคำดังนั้นถ้าจะทำ NLP ที่เป็นภาษาไทยนั้นจำเป็นต้องทำ Word segmentation เพื่อให้ได้ชุดคำที่จะนำไปใช้งานต่อ ในปัจจุบันการทำ Word segmentation นั้นมีเครื่องมือให้ใช้อยู่จำนวนมากยกตัวอย่าง เช่น Python library pythainlp, nltk หรือสามารถใช้บริการ web API ของ aiforthai

```
onzze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/desktop/final_project
..final_project (-zsh)   #1 ..project/report (-zsh)   #2
25% 4.3 GB main + ..project/report (-zsh)
└ python report.py
['นอน', 'ตากลม', 'ดู', 'ดาว']

~/.final_project main !1 ?3 4s backup_finalproject 14:06:09
```

ภาพที่ 1 ตัวอย่างการทำ Word segmentation

จากภาพที่ 1 เป็นการทำ Word segmentation ด้วย Python library pythainlp จากคำว่า “นอนตากลมดูดาว” ได้ผลลัพธ์ออกมาเป็น นอน, ตากลม, ดู, ดาว (L, 2019)

### 2.1.3 ทฤษฎี การสกัดใจความของข้อความด้วยเทคนิค TF-IDF

การสกัดใจความของข้อความ (Term Frequency – Inverse Document Frequency: TF-IDF) เป็นเทคนิคที่พิจารณาองค์ประกอบของคำภาษาไทยโดยใช้ Term Frequency (TF) และ Inverse Document Frequency (IDF) องค์ประกอบแรก Term Frequency (TF) นั้นหมายถึงการที่หาคำที่มีการใช้ซ้ำบ่อยที่สุดในเอกสารนั้น ๆ ซึ่งแสดงไปถึงว่าคำนั้นเป็นคำที่มีความสำคัญมากของเอกสารนั้น วิธีคำนวณค่าความถี่ของคำใช้การนำจำนวนครั้งของคำที่ปรากฏในเอกสารมาหารด้วยจำนวนคำทั้งหมดในเอกสาร เช่น ต้องการหาค่าความถี่ของคำว่า “เง็บใช้” ในเอกสาร (CHAKRIT, 2019)

$$TF(\text{ของคำคำนี้}) = \frac{\text{จำนวนของคำนั้นที่มีในเอกสาร}}{\text{จำนวนคำทั้งหมดที่มีในเอกสาร}}$$

ตาราง 1 ตัวอย่างการคำนวณค่า Term Frequency ที่จำนวนคำทั้งหมดเท่ากับ 7

คำ	จำนวนคำ	Term Frequency	ผลลัพธ์
เง็บใช้	5	$5 \div 7$	0.71
หนังสือ	1	$1 \div 7$	0.14
ออนไลน์	2	$2 \div 7$	0.29
ขาย	2	$2 \div 7$	0.29
เข้าชม	1	$1 \div 7$	0.14
เมื่อถึง	4	$4 \div 7$	0.57
และ	3	$3 \div 7$	0.43

จากตัวอย่างจะเห็นได้ว่าคำว่า “เว็บไซต์” ปรากฏบ่อยในเอกสารทำให้มีค่า Term Frequency สูงจึงเรียกได้ว่าเป็นคำสำคัญของเอกสาร และการใช้ค่า Term Frequency เพื่อหาใจความสำคัญเพียงอย่างเดียวนั้นยังไม่ดีพอ จึงต้องใช้องค์ประกอบ Inverse Document Frequency (IDF) เข้ามาช่วยเพิ่มเติม Inverse Document Frequency (IDF) หมายถึง การคำนวณหน้าหนักของคำโดยการนำคำสำคัญคุณภาพจากหลาย ๆ เอกสารหากคำนั้นมีค่า Inverse Document Frequency (IDF) ต่ำ แสดงว่าคำนั้นไม่ได้เป็นคำสำคัญของเอกสารทั้งหมด สมการที่ใช้คำนวณหาค่า Inverse Document Frequency (IDF)

$$IDF(\text{ของคำคำหนึ่ง}) = \log\left(\frac{\text{จำนวนเอกสารทั้งหมด}}{\text{จำนวนเอกสารที่มีคำนั้นปรากฏ}}\right)$$

ตาราง 2 ตัวอย่างการคำนวณค่า Inverse Document Frequency ที่จำนวนเอกสารเท่ากับ 10

คำ	จำนวนเอกสารที่ปรากฏ	Inverse Document Frequency	ผลลัพธ์
เว็บไซต์	5	$\log(10 \div 5)$	0.31
หนังสือ	2	$\log(10 \div 2)$	0.70
ออนไลน์	2	$\log(10 \div 2)$	0.70
ขาย	2	$\log(10 \div 2)$	0.70
เข้าชม	1	$\log(10 \div 1)$	1.00
มือถือ	3	$\log(10 \div 3)$	0.52
และ	2	$\log(10 \div 2)$	0.70

จากนั้นคำนวณค่า Term Frequency – Inverse Document Frequency (TF-IDF) ได้โดยสมการ

$$TF - IDF = TF \times IDF$$

ตาราง 3 ตัวอย่างการคำนวณค่า TF-IDF

คำ	TF	IDF	TF-IDF
เว็บไซต์	0.71	0.31	0.22
หนังสือ	0.14	0.70	0.10
ออนไลน์	0.29	0.70	0.20
ขาย	0.29	0.70	0.20
เข้าชม	0.14	1.00	0.14
มือถือ	0.57	0.52	0.30
และ	0.43	0.70	0.30

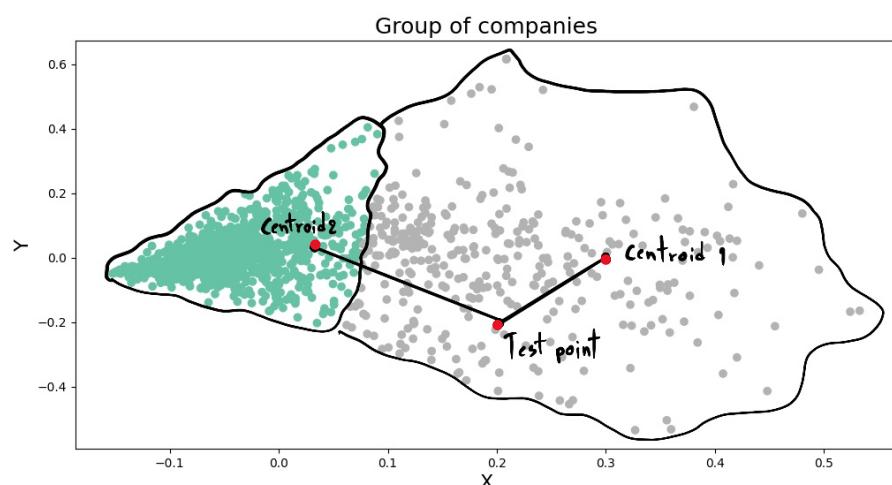
ดังตัวอย่างจะเห็นได้ว่าบางคำที่มีค่า TF-IDF สูงแต่ไม่ได้บ่งบอกถึงลักษณะของข้อความในเอกสาร เช่นคำว่า “และ” ซึ่งถือว่าเป็น Stop word ซึ่งเป็นคำที่ไม่สื่อความหมาย โดยปกติแล้วคำเหล่านี้มักถูกกรองออกก่อนที่จะมีการนำข้อความมาทำการประมวลผลทางภาษา จากตัวอย่างจะเห็นว่าเมื่อคำนวนหาค่า Term Frequency – Inverse Document Frequency (TF-IDF) โดยที่ตัดคำที่ไม่มีความหมายหรือ Stop word ออกแล้วจะเหลือคำว่า “มือถือ” “เว็บไซต์” “ออนไลน์” เรียงลำดับความสำคัญจากมากไปน้อยตามลำดับ (Patipan, 2020)

#### 2.1.4 ทฤษฎี การจัดกลุ่มข้อความด้วยอัลกอริทึม K-Means

K-Means เป็นวิธีการหนึ่งใน Data mining อยู่ในกลุ่มของ Unsupervised Learning คือการให้คอมพิวเตอร์เรียนรู้โดยไม่ต้องมีผู้สอน (Chakrit, ว่าด้วย k-means-และการประยุกต์, 2018) เป็นอัลกอริทึมสำหรับการทำ Clustering Model เป็นการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยการกำหนดจำนวนกลุ่มก่อนการทำ Clustering ซึ่งแทนด้วยค่า K จากนั้นคำนวนหาจุดศูนย์กลางของแต่ละกลุ่มเรียกว่าจุด Centroid ตามจำนวนกลุ่มที่กำหนดไว้เงินระยะห่างด้วยการคำนวนระยะห่างด้วยสมการ (Chakrit, ว่าด้วย k-means-และการประยุกต์, 2018)

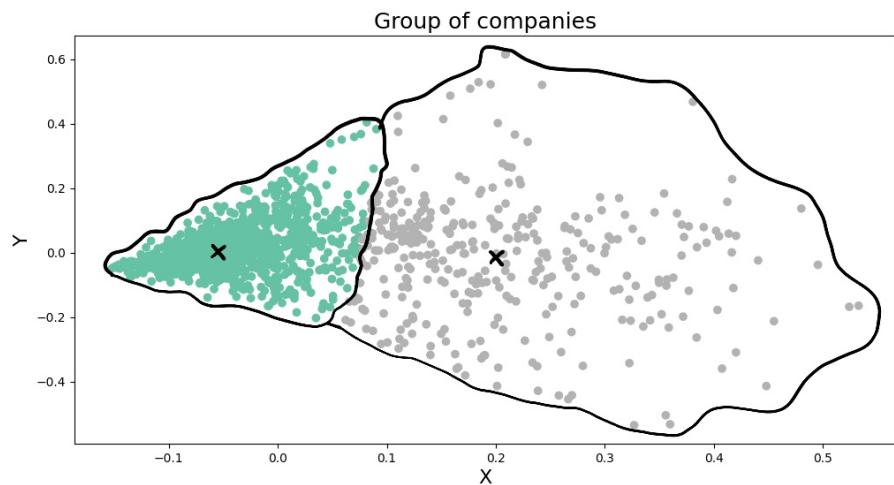
$$Distance = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$

ตัวอย่างการคำนวนค่าการกำหนดจุด Centroid เมื่อกำหนด k เท่ากับ 2 ทำการสุมจุดข้อมูลจากข้อมูลทั้งหมด



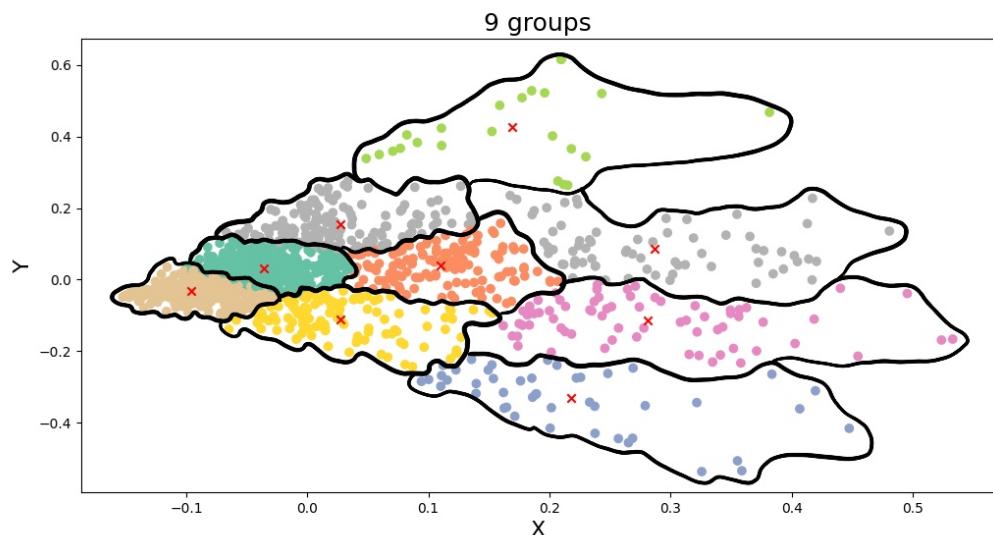
ภาพที่ 2 การกำหนดสุมกำหนดจุด Centroid

ทำการทำซ้ำการกำหนดจุด centroid จนกว่าตำแหน่งของข้อมูลทุกตัวจะไม่เปลี่ยนแปลง



ภาพที่ 3 จุด Centroid ที่อยู่ตรงกลางและจุดข้อมูลทุกจุดไม่เปลี่ยนแปลง

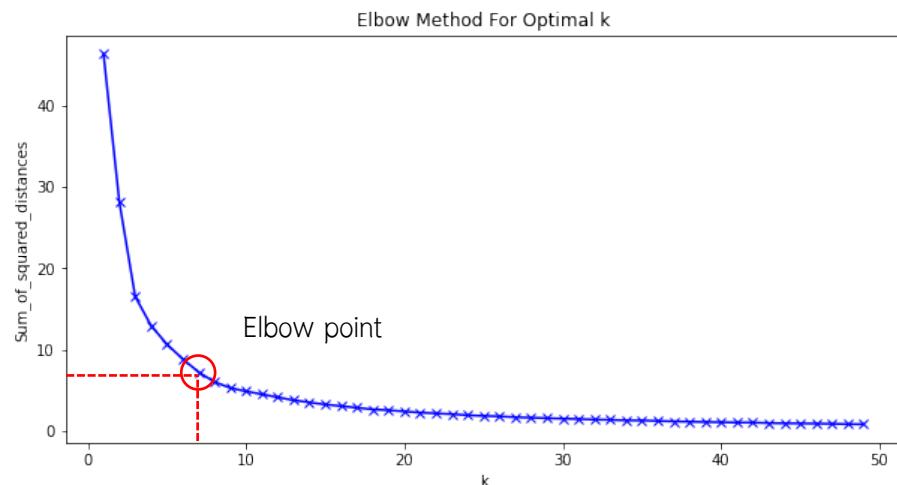
ทำการคำนวณและขยายจุด Centroid และหาค่าเฉลี่ยจนค่าเฉลี่ยไม่มีการเปลี่ยนแปลงจะได้จุดกึ่งกลางของข้อมูลในแต่ละกลุ่ม



ภาพที่ 4 ตัวอย่างการกลุ่มข้อมูลที่มีจุด Centroid เป็นกาบทสีแดง

### 2.1.5 ทฤษฎี การหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมด้วยวิธี Elbow method

Elbow method เป็นวิธีหนึ่งที่ใช้หาจำนวนของกลุ่มที่เหมาะสมด้วยการวัดขอผิดพลาด (Error measurement) ผลรวมระยะห่างระหว่างข้อมูลกับจุด Centroid เมื่อขอผิดพลาดน้อยลงความชันของเส้นตรงก็จะแบบราบไปตามแกน X จนทำให้เกิดมุมลักขณาจะเรื่องกับกับศูนย์กลางที่อยู่ตรงมุมของศูนย์กลางที่เหมาะสมดังในภาพตัวอย่างภาพที่ 5 จะเห็นได้ว่าจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมสมควร 6-7 กลุ่ม (Paul, 2021)



ภาพที่ 5 กราฟที่แสดงจำนวนข้อผิดพลาดเพื่อหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมที่สุด

#### 2.1.6 ทฤษฎี การคำนวณค่าความคล้ายคลึงด้วยเทคนิค Cosine similarity

การวัดความเหมือนของ Vector 2 (Cosine Similarity) ว่าไปในทิศทางเดียวกันหรือไม่ โดยที่เป็นการตัดขนาด หรือ Magnitude ของ Vector ออกไปหากำได้จากสมการนี้

$$\text{similarity} = \cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|}$$

อธิบายโดยง่ายคือเป็นการวัดระยะห่างระหว่าง Object A และ Object B ว่ามีความคล้ายกันแค่ไหน ยกตัวอย่างเบริยบเทียบระหว่างคำว่า “ยินดีที่ได้รู้จักรับ” และ “ยินดีที่ได้รู้จักคะ” ทำการตัดเพื่อหาคำทั้งหมดก่อนคือ “ยินดี” , “ที่” , “ได้” , “รู้จัก” , “ครับ” , “คะ” จากนั้นจะได้ Object A และ B เป็นชุดข้อมูล ได้ดังนี้ (Supalerk, 2020)

A. “ยินดีที่ได้รู้จักรับ” = [ 1 , 1 , 1 , 1 , 1 , 0]

B. “ยินดีที่ได้รู้จักคะ” = [ 1 , 1 , 1 , 1 , 0 , 1]

$$\text{similarity} = \frac{4}{\sqrt{(1^2 + 1^2 + 1^2 + 1^2 + 1^2 + 0^2)} \times \sqrt{(1^2 + 1^2 + 1^2 + 1^2 + 0^2 + 1^2)}}$$

$$\text{similarity} = \frac{4}{\sqrt{6} \times \sqrt{6}} = \frac{4}{6} = 0.67$$

$$\text{similarity} = 0.8$$

### 2.1.7 ทฤษฎี การจัดการระบบคลาวด์ (Amazon web service)

AWS เป็นตัวย่อของ Amazon Web Services ซึ่งเป็นบริการบนระบบคลาวด์ ที่มีบริการหลากหลายมากกว่า 200 โซลูชัน ถูกใช้งานในธุรกิจและองค์กรทุกประเภทไม่ว่าจะเป็นบริษัท สตาร์ทอัป องค์กรขนาดใหญ่ ไปจนถึงหน่วยงานของรัฐ AWS ให้บริการโครงสร้างพื้นฐานด้านไอที การใช้บริการ Server และ Storage การสร้างและดูแลเว็บไซต์ ไปจนถึง ระบบอี-คอมเมิร์ซ การสร้างแอปพลิเคชัน การส่งเสริมการทำงานแบบ Remote Working การใช้ระบบ IoT เพื่อการสร้างนวัตกรรมใหม่ ๆ รวมถึงโซลูชันอื่น ๆ ในปัจจุบันนี้ AWS เป็นระบบประมวลผลบนคลาวด์ที่มีผู้ใช้บริการมากที่สุดในโลก เพราะได้รับความไว้วางใจจากผู้คนทั่วโลก เนื่องจาก AWS เป็นบริษัทในเครือของ Amazon เว็บไซต์ซื้อขายสินค้าออนไลน์ชื่อดังจากประเทศสหรัฐอเมริกา (CloudHM, 2022)

### 2.1.8 ทฤษฎี API

API ย่อมาจาก (Application Program Interface) ส่วนต่อประสานโปรแกรมประยุกต์ ในบริบทของ API คำว่า “Application” หมายถึงทุกซอฟต์แวร์ที่มีฟังก์ชันชัดเจน ส่วน “Interface” อาจถือเป็นสัญญาบริการระหว่างสองแอปพลิเคชัน ใช้สื่อสารกันโดยใช้คำขอ (Request) และการตอบกลับ (Response) ระหว่างเครื่องแม่ข่ายและแอปพลิเคชันอื่น ๆ API คือกลไกที่ช่วยให้ส่วนประกอบซอฟต์แวร์สองส่วนสามารถสื่อสารกันได้โดยใช้ชุดคำจำกัดความและprotocol ตัวอย่างเช่น ระบบซอฟต์แวร์ของสำนักพยากรณ์อากาศประกอบด้วยข้อมูลสภาพอากาศรายวัน (API คืออะไร)

### 2.1.9 ทฤษฎี Cloudflare

คลาวแฟร์ (Cloudflare) คือ Global Network ที่ถูกออกแบบมาเพื่อให้ทุกสิ่งที่เชื่อมอยู่บนอินเทอร์เน็ต มีความปลอดภัย (Security) มีประสิทธิภาพ (Performance) และพร้อมใช้งาน (Availability) ซึ่ง Cloudflare จะทำหน้าที่เป็นตัวกลางระหว่างผู้เข้าใช้งานและ Server ที่เก็บข้อมูล โดยผู้เข้าใช้งานจะมาทั้งในรูปแบบของ Visitor, Crawlers & Bots และ Attackers แต่เมื่อใช้งาน Cloudflare การเข้าถึงทุกรูปแบบจะต้องผ่านระบบของ Cloudflare แทนโดย Cloudflare จะเข้ามาช่วยใน 3 เรื่องหลัก ๆ คือ (Cloudflare คืออะไร จะเข้ามาช่วยองค์กรของคุณได้อย่างไร?, 2021)

1. Web Application Firewall (WAF) ป้องกันการโจมตีเว็บไซต์ในรูปแบบ Cloud Security โดย WAF จะช่วยกัน HTTP/HTTPS Traffic ที่เป็นอันตรายออกโดยอัตโนมัติ เช่น Code Injection, Cross-Site-Scripting และ Sensitive Data Exposure

2. Distributed Denial-of-Service (DDoS) คือการโจมตีโดยการส่ง Traffic ปริมาณมากไปยังเว็บไซต์ เพื่อขัดขวางความสามารถในการให้บริการ หรือทำให้ไม่สามารถใช้งานได้ โดย Cloudflare จะเข้ามารับการโจมตีดังกล่าวแทนเว็บไซต์

3. Content Delivery Network (CDN) คือ การกระจายเนื้อหาออกไปตาม Server จุดต่าง ๆ หากมี Traffic ระบบก็จะส่งข้อมูลโดยใช้ Server ที่อยู่ใกล้ที่สุดโดย Cloudflare มี POPs ในไทยมากถึง 6 POPs และมากกว่า 200 POPs ทั่วโลก ช่วยให้เว็บไซต์สามารถใช้งานได้อย่างรวดเร็ว และ สเตียร์

### 2.1.10 ทฤษฎี Cors

การอนุญาตการแบ่งปันข้อมูลกัน (Cross-Origin Resource Sharing:CORS) เป็นกลไกที่ใช้เพิ่มเติมเพื่อให้เบราว์เซอร์ได้รับสิทธิ์ในการเข้าถึงทรัพยากรที่เลือกจากเซิร์ฟเวอร์บนโดเมนอื่นมาแสดงบนหน้าเว็บเบราว์เซอร์ได้ คอมพิวเตอร์แต่ละเครื่องต้องมี Protocol ที่เหมือนกัน ถึงจะสื่อสารกันรู้เรื่อง เว็บเบราว์เซอร์จะส่ง HTTP request เมื่อต้องการขอข้อมูลข้ามโดเมนหรือ port ที่ต่างกัน และต้องทำตามข้อตกลงการสื่อสาร (Protocol) เพราะปัจจุบันเราไม่สามารถแยกฝั่ง Front-end และ Back-end ออกจากกันเป็นคนละโดเมน ด้วยเหตุผลเรื่องความปลอดภัยของ Browsers HTTP การอนุญาตให้เข้าถึงแหล่งข้อมูลจะต้องอยู่โดเมนเดียวกันเท่านั้น เว้นแต่ว่าแหล่งข้อมูลนั้นจะอนุญาตให้โดเมนของ Browsers สามารถเข้าถึงข้อมูลเหล่านั้นได้ (TAeng Trirong, 2017)

### 2.1.11 ทฤษฎี Fastapi

เฟรมเวิร์คสำหรับพัฒนาส่วนต่อประสานเครื่องแม่ข่ายกับเครื่องลูกข่ายด้วยภาษาไพธอน (Python) เฟรมเวิร์ค fastAPI ถูกออกแบบมาให้ง่ายต่อการพัฒนา และสามารถที่จะสร้าง API ขึ้นมาได้อย่างรวดเร็ว โดยประสิทธิภาพการทำงานนั้นเร็ว fastAPI นั้นรองรับการทำงานแบบ Asynchronous และมี Uvicorn เป็นตัว run server ข้อดีของการใช้งาน fastAPI คือ (Natakorn, 2021)

1. มีความเร็วของการทำงานเทียบเท่า Node.js และ Go
2. รูปแบบการเขียนฟังก์ชันต่าง ๆ เข้าใจง่ายต่อการศึกษา
3. ง่ายต่อการใช้งานและพัฒนาต่อ

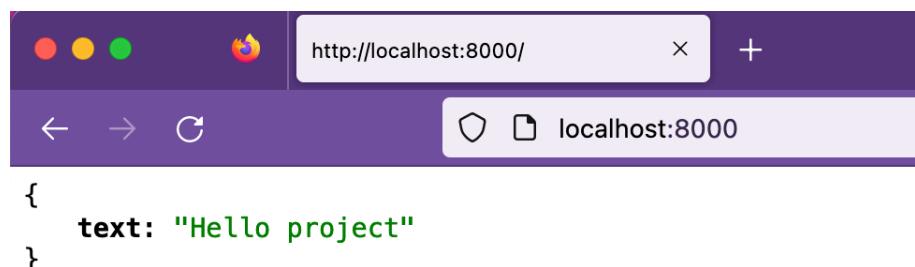


```

● ● ●
1 from typing import Union
2 from fastapi import FastAPI
3
4 app = FastAPI()
5 @app.get('/')
6 def root_page():
7     return {"text": "Hello world"}

```

ภาพที่ 6 ตัวอย่างโค้ดสำหรับการสร้าง Web API ด้วย fastAPI



ภาพที่ 7 ผลลัพธ์แสดงคำว่า Hello project จาก fastAPI

### 2.1.12 ทฤษฎี Git

Git คือ Version Control ที่ถูกพัฒนาขึ้นมาเพื่อใช้ในกระบวนการพัฒนาซอฟต์แวร์ อธิบายให้เข้าใจโดยง่าย คือ ระบบที่ถูกพัฒนาขึ้นมาเพื่อใช้สำหรับการติดตาม ตรวจสอบ การพัฒนา แก้ไข ซอฟต์แวร์ ซอฟต์แวร์ต่าง ๆ ในขั้นตอนการพัฒนา ที่สามารถตรวจสอบได้ทุก ตัวอักษร ทุกบรรทัด ทุกไฟล์ ที่มีการแก้ไข โดยเป็นคนแก้ไข และแก้ไข ณ วันที่เท่าไหร่

ระบบการทำงานของ Git ไม่ได้อยู่แค่การตรวจสอบการแก้ไขเท่านั้น ยังสามารถรวมการ แก้ไขทั้งหมดเข้าด้วยกันได้อย่างชัมฉลาดเรียกว่า CI (Continuous Integration) และใน ปัจจุบัน Git VCS (Version Control System) มีการควบรวมฟีเจอร์ที่ทำให้นักพัฒนาทำงานได้สะดวกมากขึ้น สามารถทำงานได้ตั้งแต่ขั้นตอนการพัฒนาไปจนถึงการ Deploy งานขึ้นใช้งานบน Server เรียกว่า CD (Continuous Deployment) รูปแบบการใช้งานของ Git มีด้วยกัน 2 รูปแบบ คือ (codebee, 2020)

- ใช้งานผ่าน Git Command Line (ใช้งานผ่านการพิมพ์คำสั่งด้วยตนเองสีอ)
- ใช้งานผ่านโปรแกรม Git GUI (ใช้งานผ่านโปรแกรมสำเร็จรูป)

### 2.1.13 ทฤษฎี Node.js

Node.js คือส่วนลดลงของการทำงานของภาษา JavaScript นอกเว็บเบราว์เซอร์ที่ ทำงานด้วย V8 engine นั่นหมายถึงสามารถใช้ Node.js ในการพัฒนาแอปพลิเคชันแบบ Command line และพิลิเคชัน Desktop หรือแม้แต่เว็บเซิร์ฟเวอร์ได้โดยที่ Node.js จะมี APIs ที่สามารถ ใช้สำหรับทำงานกับระบบปฏิบัติการ เช่น การรับค่าและการแสดงผล การอ่านเขียนไฟล์ และการ ทำงานกับเน็ตเวิร์ก เป็นต้น

Node.js ถูกพัฒนาและทำงานด้วย Chrome V8 engine สำหรับคอมโพล์ภาษา JavaScript ให้เป็นภาษาเครื่องด้วยการคอมโพล์แบบ Just-in-time (JIT) เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการ ทำงานของภาษา JavaScript จากที่แต่เดิมมันเป็นภาษาที่มีการทำงานแบบ Interpreted Node.js เป็น โปรแกรมที่สามารถใช้ได้ทั้งบน Windows, Linux และ Mac OS X นั่นหมายความว่าสามารถเขียน โปรแกรมในภาษา JavaScript และนำไปรันได้ทุกระบบปฏิบัติการที่สนับสนุนโดย Node.js นี้ เป็น แนวคิดของการเขียนครั้งเดียวแต่ทำงานได้ทุกที่ (Write once, run anywhere) ข้อดีอีกอย่างหนึ่งใน การใช้ภาษา JavaScript ของ Node.js คือทำให้การพัฒนาเว็บไซต์ทำได้ง่ายขึ้นสำหรับนักพัฒนา เนื่องจากสามารถใช้ภาษา JavaScript สำหรับทั้ง Front-end และ Back-end ได้โดยไม่ต้องศึกษา ภาษาเฉพาะในแต่ละด้าน ตัวอย่างของการพัฒนาเว็บไซต์ในรูปแบบนี้ เช่น React.js ซึ่งเป็นไลบรารี โดย Facebook (ทำความรู้จักกับ Node.js, 2021)

### 2.1.14 ทฤษฎี Matplotlibs

Matplotlib เป็นโมดูลที่เป็นพื้นฐานของ Python สำหรับการวาดกราฟจากข้อมูลซึ่งจำเป็น มากสำหรับงานทางด้าน Data Analysis, Science, Engineering เป็นตัวช่วยในการวิเคราะห์ข้อมูลโดย ใช้รูปแบบของกราฟตัวอย่างประเภทที่มีให้เช่น 1.Scatter 2.Bar 3.Stem 4.Step และอื่น ๆ (หัด Python สำหรับคนเป็น Excel : ตอนที่ 8 – การสร้างกราฟด้วย Matplotlib)

### 2.1.15 ທຸກໝົດ MongoDB

MongoDB ເປັນ open-source document database ໂດຍເປັນສູານຂໍ້ມູນແບບ NoSQL ດີ່ນ  
ໄມ່ມີຄວາມສ້າມພັນຮັບ (No relationship) ຂອງຕາງານແບບ SQL ທີ່ໄປ ແຕ່ຈະເກີບຂໍ້ມູນແບບ JSON  
(JavaScript Object Notation) ແທນການບັນທຶກຂໍ້ມູນທຸກ ຖ້າ Record ໃນ MongoDB ແລະເຮືອກວ່າ  
Document ຜົນຈະເກີບຄາເປັນ key ແລະ value ຈະເຫັນວ່າຄືຂອງ JSON (Chai, 2015) ຕັ້ງອຍ່າງເຊັ່ນ

```

1 {
2   "userId": 1,
3   "id": 1,
4   "title": "delectus aut autem",
5   "completed": false
6 },
7 {
8   "userId": 1,
9   "id": 2,
10  "title": "quis ut nam facilis et officia qui",
11  "completed": false
12 }

```

ກາພທີ 8 ຕັ້ງອຍ່າງຂໍ້ມູນແບບ JSON

ໂດຍຫລັກ ຖ້າ ແມ່ນກັບອົງຄົງທີ່ອຍາກຈະເຂົ້າສິ່ງຂໍ້ມູນໄດ້ອຍ່າງຮວດເຮົວ ອີກທີ່ຍັງແມ່ນກັບການທຳ  
Big Data ແລະອື່ນ ຖ້າ ດັ່ງນີ້ (PLC, 2022)

1. ຕັ້ງ MongoDB ສາມາດຖື່ຈະສ່ຽງເປັນ Cluster ເພື່ອທີ່ຈະຕອບສັນອົງຂອງດຳວ່າ High Availability (HA) ໄດ້ ຜົນຈະສາມາດເລືອກ Region ທີ່ອຍາກຈະ Deploy ບນ Cloud Provider ນັ້ນ ຖ້າ ໄດ້
2. ຄວາມຮວດເຮົວໃນການເຂົ້າສິ່ງຂໍ້ມູນພຽງວ່າຕັ້ງ Database ຂອງມັນໄມ່ມີ Schema ຜົນຈະຕ່າງກັນ SQL ໂດຍແບບນັ້ນຈະອີງຈາກສູານຂໍ້ມູນທີ່ມາຈາກ Table
3. ສາມາດທຳ Auto Scale ໄດ້ໄໝວ່າຈະມີການໃຊ້ຈາກນັກນ້ອຍແກ້ໄຂນັກສາມາດປ່ຽນໃຫ້ກັນ Environment ນັ້ນ ຖ້າ ໄດ້
4. ຮອງຮັບການທຳ Multiple Cloud Provider ຜົນຈະດີຂໍ້ອື່ນສາມາດທຳໃຫ້ Database ທີ່ໃຫ້ນັ້ນມີ High Availability ມາກີ່ນໂດຍເຮົາໄໝຈຳເປັນທີ່ຈະຕ້ອງຢືນຕິດກັບ Cloud Provider ເຈົ້າໃຈເຈົ້າໜີ່

### 2.1.16 ທຸກໝົດ Next.js

Next.js ເປັນ React Web Framework ດັ່ງນີ້ ກັບ Create React App ທີ່ຈ່າຍໃຫ້ເຂົ່າ  
ເວັບໄຊຕີ່ໄດ້ສະດວກຂຶ້ນ ເພຣະ Setup ແລະ Config ໃຫ້ເຮືອບຮ້ອຍຄຽບຄ້ວນ ຍກຕັ້ງອຍ່າງຂໍ້ດີຂອງ Next.js  
ເຊັ່ນ (Pallop, 2017)

1. SSR (server-side rendering)
2. Hot rendering
3. Static HTML file exportable
4. Project Structure

## 5. Routing

### 6. Easy setting up & installation

สามารถทำเว็บไซต์ได้ทั้งแบบ static และ dynamic ซึ่งข้อดีของการเป็น server side rendering คือ ช่วยในเรื่อง SEO หรือ search engine optimization เพราะถ้าทำการ inspect เว็บไซต์ที่สร้างโดย Next.js จะเห็นว่า source จะเป็น html ส่วนใหญ่ซึ่งทำให้ SEO ค้นผ่าน source เพื่อให้ได้ข้อมูลและจัดหมวดหมู่ได้ง่ายกว่า React ที่เป็น JavaScript มากกว่า ทำให้ Next.js เป็นที่นิยมในหลาย ๆ บริษัท นอกจากนี้ ข้อดีก็คือ render ได้เร็วกว่า React เพราะ Next.js มีสิ่งที่เรียกว่า get static path ซึ่งการสร้าง path แบบ static แบบเว็บไซต์ html โดยไม่ต้องทำการเชื่อมต่อกับ backend เพื่อให้ได้ data ยิ่งไปกว่านั้น Next.js สามารถรวมเข้ากับ backend ได้ง่าย ๆ เพราะ Next.js มีสิ่งที่เรียกว่า API routes ใน การรับส่ง request ใน folder ของ page จะมีอีก folder ที่เรียกว่า API ที่ถูกปฏิบัติเป็น endpoint แทนที่จะเป็น page ซึ่ง folder API นี้จะเป็นในส่วนหนึ่งของ server-side เท่านั้น ทำให้มีไปเพิ่ม size ของ client side (frevation, 2021)

#### 2.1.17 ทฤษฎี Numpy

Numpy เป็น ไลบรารี (Library) ที่รู้จัก และเป็นที่นิยมใช้ในการคำนวณ เช่น ใช้คำนวณ Matrix หรือ คำนวณกับ Array ในงาน Data Science, Data analytics และในการเรียนรู้ของเครื่องจักร (Machine Learning) หรือ ดีพ เลิร์นนิ่ง (Deep Learning) ก็ต้องใช้ Numpy ด้วยที่ Numpy เป็น Library พื้นฐานที่ใช้คำนวณทางคณิตศาสตร์ด้วยภาษา Python สามารถคำนวณ หรือ ดำเนินการทางตรรกะ ใน Array หลายมิติหรือ Matrix ได้อย่างรวดเร็ว เพราะ Library เขียนด้วยภาษา C ที่ Compile ไว้แล้ว (mindphp, Numpy คืออะไร)

Numpy นั้นได้แรงบันดาลใจมาจาก MATLAB ดังนั้นผู้ที่มีประสบการณ์ด้าน MATLAB อุ่น แล้วจะทำความเข้าใจ Numpy ได้ไม่ยาก โดยหลักการคือการนิยามตัวแปร Array หลายมิติที่คุ้นเคย ในคณิตศาสตร์ อาทิ เช่น เวกเตอร์ (1 มิติ) เมตริก (2 มิติ) เทนเซอร์ (3 มิติขึ้นไป) เป็นต้น และ operations ของมัน ในการทำความเข้าใจ Numpy นั้นควรมีความรู้พื้นฐาน Linear algebra ในเรื่องของ vector / matrix ในระดับหนึ่ง (JUNG, 2019)

#### 2.1.18 ทฤษฎี Pandas

Pandas คือ หนึ่งใน Library สำคัญของภาษา Python เริ่มพัฒนาโดย Wes McKinney นักพัฒนาซอฟต์แวร์ชาวอเมริกัน ปัจจุบัน Pandas เป็น open source ให้ทุกคนสามารถใช้ได้แบบฟรี Pandas มาจากคำว่า ชุดข้อมูลหลายมิติ (Panel Data) มีจุดเด่นด้านการวิเคราะห์ข้อมูล (Data Analysis) และการทำความสะอาด (Data Cleaning) ซึ่งเป็น Process ที่สำคัญมากในการทำงาน กับข้อมูล Pandas มีความสามารถในการจัดการ และวิเคราะห์ข้อมูลได้อย่างมีประสิทธิภาพตั้งแต่ ข้อมูลขนาดเล็กไปจนถึงข้อมูลขนาดใหญ่ทำให้ Pandas ตอบโจทย์งานในมุกุฎที่ข้อมูลมีขนาดใหญ่มาก ขึ้นเรื่อย ๆ ได้ ไม่มีปัญหาติดขัดเหมือนกับ Spreadsheets อื่น ๆ เช่น Excel หรือ Google Sheets ซึ่งจะทำงานได้ช้าลงหากข้อมูลมีขนาดใหญ่ขึ้น ขั้นตอนการเตรียมข้อมูลนั้นมีความสำคัญมาก และ

Data Scientist อาจจะใช้เวลาส่วนใหญ่หมดไปกับขั้นตอนนี้ เพราะหากข้อมูลที่เตรียมได้ไม่มีประสิทธิภาพการนำ Insights ไปใช้งานหรือนำข้อมูลไปสร้างโมเดลย่อมทำให้ได้ข้อมูลที่ไม่น่าเชื่อถือ

นอกจากนี้ เมื่อเปรียบเทียบกับ Tools วิเคราะห์ข้อมูลอื่น ๆ อย่าง Excel หรือ Google Sheets อาจไม่ตอบโจทย์เต็มที่หากต้องการเชื่อมต่อกับแหล่งข้อมูลบางประเภท หรือระบบจัดการอัตโนมัติ (Automation) ในขณะที่ pandas ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของ Python นั้นสามารถใช้การเขียนโค้ดเพื่อปรับแต่ง หรือเชื่อมต่อกับโปรแกรมอื่น ๆ ได้สะดวก (Panchart, 2021)

### 2.1.19 ทฤษฎี Pythainlp

โมดูล pythainlp เป็นเหมือนกับตัว library ที่รวมคำสั่งเกี่ยวกับที่เกี่ยวกับภาษาไทยใน Python ซึ่งก็เป็นตัวช่วยให้การทำงานเกี่ยวกับตัวของภาษาไทย มีประสิทธิภาพและสะดวกมากขึ้น ในการทำงานของ pythainlp ก็จะมีการทำงาน เช่น การตัดคำ การแปลงไทยเป็นอังกฤษ และการเข้าถึงรหัส Soundex และยังมีการทำงานที่เกี่ยวกับตัวของภาษาไทย มีการแสดงผล เกี่ยวกับเซ็ตของภาษาไทย ทั้งหมด ยังมีในส่วนของการแยกด้วย เช่น เป็นส่วนของพยัญชนะ สระ วรรณยุกต์ เป็นต้น ยังมีในส่วนของเลขไทย มีการเช็คว่าเป็นคำภาษาไทยหรือไม่ มีการนับตัวอักษร ว่าเป็นภาษาไทยกี่เปอร์เซ็นต์ และยังมีส่วนของการแสดงคำอ่านที่เป็นพวกรเวลาและยังมีการจัดเรียงคำใน List ให้เรียงกันเป็นลำดับได้ เป็นต้น (mindphp, 2022) นอกจากนี้ยังใช้สำหรับประมวลผลข้อความ และการวิเคราะห์ทางภาษาศาสตร์ NLTK และใช้กับภาษาไทยโดยเฉพาะ มีฟังก์ชันการทำงานที่หลากหลาย เช่น Character Set อักษรไทย คำไทย, เรียงคำภาษาไทย, Stop Words ภาษาไทย, ตัดคำภาษาไทย, วิเคราะห์ชนิดของคำทางไวยากรณ์, ตรวจตัวสะกด แก้คำผิด และอีกมากมาย (Surapong, 2020)

### 2.1.20 ทฤษฎี Scikit-learn

Scikit-learn หรือ sklearn นำเสนอแบบจำลองทางสถิติและการเรียนรู้ของเครื่องที่หลากหลายแตกต่างจากโมดูลส่วนใหญ่ sklearn ได้รับการพัฒนาใน Python มากกว่า C แม้จะได้รับการพัฒนาใน Python ก็ตาม ประสิทธิภาพของ sklearn นั้นถูกกำหนดให้ใช้ NumPy สำหรับการดำเนินการพิเศษเชิงเส้นและ多元回归 ที่มีประสิทธิภาพสูง (เจร์, 2021)

Scikit-Learn ถูกสร้างขึ้นโดยเป็นส่วนหนึ่งของโครงการ Summer of Code ของ Google และทำให้ชีวิตของนักวิทยาศาสตร์ข้อมูลที่มี Python เป็นศูนย์กลางนับล้านทั่วโลกง่ายขึ้น ส่วนนี้ของชีรีส์มุ่งเน้นไปที่การนำเสนอไลบรารีและมุ่งเน้นไปที่องค์ประกอบเดียว นั่นคือการแปลงชุดข้อมูล ซึ่งเป็นขั้นตอนสำคัญและสำคัญที่ต้องทำก่อนพัฒนาแบบจำลองการทำงาน Scikit-learn เป็นแพ็คเกจ Python โอเพนซอร์สพร้อมการวิเคราะห์ข้อมูลที่ซับซ้อน และมาร์กอฟกับอัลกอริทึมในตัวมากมายที่จะช่วยให้คุณได้รับประโยชน์สูงสุดจากโครงการวิทยาศาสตร์ข้อมูลของคุณไลบรารี Scikit-learn มีให้เลือกใช้ได้รายการดังนี้ 1. Classification 2. Regression 3. Clustering 4. Dimensionality reduction 5. Model selection 6. Preprocessing

### 2.1.21 ทฤษฎี Vercel

Vercel คือ Cloud Platform ที่ให้บริการทำ Static Hosting Website ต่าง ๆ และสามารถทำ Serverless Functions บน Cloud รวมทั้งยังสามารถ Integrate และสร้าง Workflow ผ่าน GitHub เพื่อทำ Automated Deployment โดยได้อ่าย่างง่าย Vercel Inc. เดิมชื่อ Zeit เป็นแพลตฟอร์มคลาวด์ของอเมริกาในฐานะบริษัทผู้ให้บริการบริษัทรักษาการของการพัฒนาเว็บไซต์ Next.js สถาปัตยกรรมของ Vercel สร้างขึ้นจาก Jamstack และการจัดการการปรับใช้ผ่านที่เก็บ Git Vercel เป็นสมาชิกของ MACH Alliance (Huangsri, 2021)

## 2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

จักรินทร์ สันติรัตนภักดี และศุภกฤติ์ นิวัฒนาภูล ศึกษาเรื่อง การออกแบบและพัฒนากระบวนการจำแนกชั้นของเรียนรถโดยสารสาธารณะเพื่อติดแท็กปัญหาการให้บริการ องค์การขนส่งมวลชนกรุงเทพ (ขสมก.) มีช่องทางในการร้องเรียนรถโดยสารสาธารณะผ่านเว็บบอร์ด ที่ผู้ใช้งานสามารถแสดงความคิดเห็นได้อย่างอิสระ ผู้วิจัยจึงออกแบบและพัฒนากระบวนการจำแนกชั้นของเรียนรถโดยสารสาธารณะ จากชั้นร้องเรียนผ่านเว็บบอร์ดขององค์การขนส่งมวลชนกรุงเทพด้วยกระบวนการตัดคำภาษาไทยโดยใช้พจนานุกรม แล้วคัดเลือกคำที่ตัวการวิเคราะห์นำหน้ากของคำ มาสร้างเป็นคลังคำที่แบ่งเป็น 4 คลาส ได้แก่ คลาสการขับขี่ คลาสผู้ขับขี่ และพนักงานผู้ให้บริการ คลาสยกพานพะและอุปกรณ์ให้บริการ และคลาสเวลาและการเดินรถโดยใช้มอเตอร์การตัดคำภาษาไทย (Thai Word Segmentation) ด้วยชั้นความทั่วไปซึ่งอยู่ในรูปแบบประโยคมาแบ่งออกเป็นคำหรือคุณลักษณะ (Term/Feature) เพื่อแยกส่วนของชั้นความอุปกรณ์จากกันก่อนนำไปประมวลผลในชั้นต่อไป แบ่งตามกระบวนการทำงานออกเป็น 3 กลุ่ม ได้แก่ 1) การตัดคำโดยใช้กฎ (Rule-Based Approach) 2) การตัดคำโดยใช้พจนานุกรม (Dictionary-Based Approach) 3) การตัดคำโดยใช้คลังคำที่มีคำที่มีความถูกต้อง ความแม่นยำ ความระลึก และความประสิทธิภาพโดยรวมสูงที่สุด (จักรินทร์ สันติรัตนภักดี, 2021)

วุฒิชัย วิเชียรไชย ศึกษาเรื่อง การเปรียบเทียบวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทยด้วยโครงสร้างการเขียนกับโครงสร้างพยานค์ งานวิจัยนี้นำเสนอการแบ่งแยกคำภาษาไทยโดยเทียบกับโครงสร้างการเขียนของภาษาไทยและอัลกอริทึมการแบ่งแยกคำภาษาไทยโดยโครงสร้างพยานค์ เพื่อศึกษาและเปรียบเทียบวิธีการประมวลผลของการแบ่งแยกคำภาษาไทย และประสิทธิภาพความถูกต้องของอัลกอริทึม โดยสามารถแบ่งงานวิจัยในการแบ่งแยกคำภาษาไทยได้เป็นดังนี้คือวิธีการใช้กฎ (Rule base approach) วิธีการใช้อัลกอริทึม (Algorithm ap-proach) วิธีการใช้พจนานุกรม (Dictionary base approach) และวิธีการใช้คลังข้อความ (Corpus based approach) ผู้วิจัยจึงได้เสนอวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทย โดยใช้โครงสร้างการเขียนภาษาไทยเพื่อแก้ไขลดพื้นที่ในการจัดเก็บคำที่ในพจนานุกรม และวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทยด้วยโครงสร้างพยานค์เพื่อลดการสิ้นเปลืองพื้นที่ในการจัดเก็บพจนานุกรม ยกตัวอย่างการแบ่งแยกคำและพยานค์ของคำว่า “ประเทศไทย” จะสามารถ

แบ่งแยกคำได้เป็น “ประเทศไทย” และแบ่งพยางค์ได้เป็น “ประเทศไทย” จากผลลัพธ์ในการแบ่งแยกคำนั้นยังขาดความถูกต้องในการแบ่งแยกคำซึ่งสามารถพัฒนาแนวคิดในการศึกษาและสร้างกognisiเพื่อแบ่งแยกคำให้ถูกต้องมากยิ่งขึ้น (วุฒิชัย, 2013)

การณ์ พึงวิชา งานนี้ ทับเที่ยง และธัญญา สัตยาอวิชาน (2019) ศึกษาการแบ่งกลุ่มพฤติกรรมของผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ ผู้บริจัยเก็บรวบรวมข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่างจำนวน 400 คน ทำการวิเคราะห์แบ่งกลุ่ม ผู้บริโภคด้วยวิธีการจัดกลุ่มด้วยเคลื่อน (K-Means Clustering) เป็น 2 กลุ่ม ซึ่งมีลักษณะเฉพาะในแต่ละกลุ่ม จากการวิเคราะห์ความแตกต่างระหว่างกลุ่มของทัศนคติต้านพฤติกรรมการซื้อและด้านส่วนประสบทางการตลาดที่มีผลต่อการตัดสินใจซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ เมื่ออយู่ต่างกลุ่มกัน โดยการวิเคราะห์ความแปรปรวนทางเดียว (One-way ANOVA) พบว่า ด้านพฤติกรรมการซื้อทั้ง 2 กลุ่ม มีความถี่ในการซื้อต่างๆ เช่นไม่แตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ .05 ส่วนตัวแปรอื่น ๆ นั้นมีความแตกต่างกัน จากการวิเคราะห์แบ่งกลุ่มผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ด้วยวิธี K-mean clustering สามารถจำแนกเป็น 2 กลุ่มโดยแต่ละกลุ่มมีลักษณะเฉพาะดังนี้ กลุ่มที่ 1 : กลุ่มกระเปาหนักจ่ายได้ถ้าชอบ ไม่ค่อยชอบออกลีอ ลักษณะด้านประชากรศาสตร์ โดยส่วนใหญ่เป็นคน Generation X เพศหญิงมากกว่าเพศชาย มีระดับการศึกษาสูงกว่าปริญญาตรี กลุ่มที่ 2 : กลุ่มวัยสะอ้อน ชอบออกลีอ ซื้อน้อยแต่บ่อยครั้ง ลักษณะด้านประชากรศาสตร์ โดยส่วนใหญ่เป็นคน Generation Y เพศหญิงมากกว่าเพศชาย ส่วนใหญ่มีระดับการศึกษาสูงแต่จะน้อยกว่ากลุ่ม 1 โดยมีระดับปริญญาตรีมากที่สุดโดยส่วนใหญ่เป็นพนักงานบริษัทเอกชน (การณ์ พึงวิชา, 2019)

คงชัย คล้ายคลึง วุฒิชัย สง่างาม กิตติวงศ์ สุธรรมโน และพันธ์พงศ์อภิชาตกุลศ (2019) ศึกษาเรื่อง เทคนิคการคัดเลือกกลุ่ม โหลดรายอาหารสำหรับรับแผนการติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้า พลังงานแสงอาทิตย์ บนหลังคาเพื่อเพิ่มค่าดัชนีประสิทธิภาพการใช้พลังงานไฟฟ้า บทความนี้ต้อง การนำเสนอเทคนิควิธีการคัดเลือกกลุ่มโหลดในแต่ละอาคารที่มีความเหมาะสมสมสำหรับรับติดตั้ง ระบบผลิตไฟฟ้าจากพลังงานแสงอาทิตย์กรณีที่ติดตั้งบนหลังคาของอาคารในศูนย์กลาง มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลชีวานนคราชสีมา ในวิธีการของ K-Means Clustering เริ่มต้นด้วยการจัดแบ่งข้อมูลออกเป็น K กลุ่ม กำหนดค่าศูนย์กลางเริ่มต้นจำนวน K จุดขึ้นตอนต่อไป คือการสร้างกลุ่มข้อมูลและความล้มพันธ์กับจุดศูนย์กลางที่ใกล้มากที่สุด จากผลการวิเคราะห์การใช้ พลังงานไฟฟ้าทั้งหมด 34 อาคาร ด้วยวิธีการ K-Mean Clustering ทำให้สามารถแยกแยะจัด กลุ่มโหลดรายอาคารได้อย่างมีประสิทธิภาพซึ่งแบ่งได้ 3 กลุ่มโดยกลุ่มที่ 3 จำนวน 19 อาคารนั้น เป็นกลุ่มอาคารที่มีความเหมาะสมทั้งด้านพฤติกรรมการใช้พลังงานไฟฟ้า และมีพื้นที่รองรับการ ติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้าจากพลังงานแสงอาทิตย์บนหลังคาได้ (Thongachai Klayklueng, 2019)

วารการ ประดิษฐ์กุล ปราลี มณีรัตน์ และ นิเวศ จิระวิชิตชัย (2021) ศึกษาเรื่อง ระบบแนะนำ  
รายนต์ให้กับลูกค้าโดยกำรวิเคราะห์จากการซื้อของผู้ใช้ (Collaborative Filtering)  
กรณีศึกษาบริษัท โตโยต้า บัสส์ จำกัด ผู้วิจัยได้พัฒนาระบบแนะนำรายนต์ให้กับลูกค้าโดยการ  
วิเคราะห์จากการซื้อของผู้ใช้ เพื่อช่วยให้ลูกค้าได้รับการแนะนำர์นรายนต์ที่

เหมาะสม ตรงตามความต้องการของลูกค้า ผู้วิจัยใช้อัลกอริทึมการหาความคล้ายคลึงกันของผู้ใช้ โดยวิเคราะห์จากลูกค้าที่มีพฤติกรรมใกล้เคียงกันด้วยสมการการหาความคล้ายโคไซน์ ซึ่งเป็นฟังก์ชันในภาษา Python ในการพัฒนาระบบแนะนำรายนี้ให้กับลูกค้า ด้วยสมการความคล้ายโคไซน์ (cosine similarity) จากการทดลองเมื่อนำข้อมูลมาจัดลำดับคะแนนความชอบของผู้ใช้แต่ละคน เพื่อเป็นการเพิ่มความเร็วให้อัลกอริทึมของวิธีการกรองแบบร่วมมือ อีกทั้งระบบจะนำค่าความคล้ายคลึงของผู้ใช้ในระบบกับผู้ใช้เป้าหมายมาทดสอบความแม่นยำของระบบด้วยค่าเฉลี่ยความคลาดเคลื่อนสมบูรณ์ พบร่วมกับค่าเท่ากับ 0.97 เมื่อกำหนดค่า  $k$  ไว้เท่ากับ 5 สรุปได้ว่าระบบมีประสิทธิภาพในการแนะนำรุ่นรถยนต์ที่รวดเร็วและความแม่นยำอยู่ในระดับที่ดี (Warakorn Pradiskul, 2021)

## บทที่ 3

### ขั้นตอนการดำเนินงาน

การจัดทำโครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) ผู้จัดทำได้กำหนดขั้นตอนการดำเนินงานดังนี้

- 3.1 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล
- 3.2 การทำงานของระบบ
- 3.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ
- 3.4 การออกแบบฐานข้อมูล
- 3.5 การออกแบบหน้าจอ
- 3.6 การใช้งานระบบ

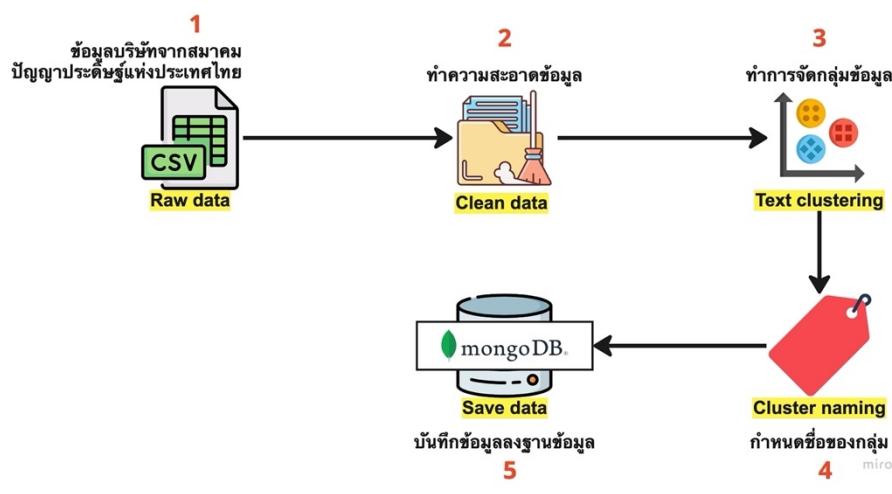
#### 3.1 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล

##### ตาราง 4 การวิเคราะห์ข้อมูล

ข้อมูล	จำนวน	หน่วย
จำนวนข้อมูลสถานประกอบการทั้งหมด	1,643	รายการ
artificial Intelligence	31	รายการ
internet of things	105	รายการ
chatbot	46	รายการ
big data	84	รายการ
machine learning	61	รายการ
data science	102	รายการ
face recognition	20	รายการ
face detection	5	รายการ
optical character recognition	3	รายการ
data mining	9	รายการ
natural language processing	11	รายการ
data visualization	1	รายการ
image processing	20	รายการ
robotics	45	รายการ
computer vision	14	รายการ
speech recognition	2	รายการ
automatic license plate recognition	1	รายการ
e-kyc	1	รายการ

ตาราง 4 (ต่อ)

ข้อมูล	จำนวน	หน่วย
biometrics	9	รายการ
biometric authentication	3	รายการ
sentiment analysis	3	รายการ
text mining	2	รายการ
embedded system	1	รายการ
machine translation	1	รายการ
ไม่มีประเภท	1,318	รายการ
จำนวนคำทั้งหมด	9,856	คำ



ภาพที่ 9 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล

จากภาพที่ 9 แสดงการเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูลได้ดังนี้

- ข้อมูลบริษัทจากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทยโดยเป็นไฟล์ข้อมูลแบบ CSV (Comma-Separated Value)
- ทำความสะอาดข้อมูลลบข้อมูลที่ไม่มีความหมายในตัว ลบตัวเลขที่ไม่จำเป็น แก้ไขพิมพ์ผิดและอักษรพิเศษต่าง ๆ
- จัดกลุ่มข้อมูลด้วยวิธี K-Means clustering
- ตั้งชื่อของกลุ่มข้อมูลโดยอ้างอิงจากประเภทงานด้านใดด้านหนึ่ง เช่น หางาน, หางาน, หางาน
- นำผลการจัดกลุ่มจัดเก็บลงฐานข้อมูล MongoDB

### 3.1.1 การนำเข้าข้อมูลไฟล์ .csv เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูล

- ดาวน์โหลดโปรเจคจาก [https://github.com/slapexs/final\\_project](https://github.com/slapexs/final_project)
- นำเข้าไฟล์ข้อมูลลงในโฟลเดอร์ data\_csv

### 3.1.2 การทำ Word segmentation

```
1 import pandas as pd  
2 from pythainlp.corpus import thai_stopwords  
3 from nltk.corpus import stopwords  
4 from pythainlp.tokenize import word_tokenize  
5 from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer  
6 import string  
7 import numpy as np
```

ภาพที่ 10 การเรียกใช้ไลบรารี (Library) สำหรับคำนวณค่า TF-IDF

จากภาพที่ 10 แสดงการเรียกใช้ฟังก์ชันจากไลบรารี (Library) ที่ใช้ในการคำนวณค่า TF-IDF ประกอบไปด้วย

1. Pandas ใช้ในการอ่านข้อมูลในไฟล์
  2. thai\_stopword เป็นรายการคำที่ไม่สื่อความหมายในภาษาไทย
  3. stopword เป็นรายการคำที่ไม่สื่อความหมายในภาษาอังกฤษ
  4. word\_tokenize เป็นฟังก์ชันที่ใช้ในการตัดคำแยกเป็นคำ ๆ จากประโยค
  5. TfidfVectorizer เป็นฟังก์ชันสำหรับคำนวณหาค่า TF-IDF จากประโยคที่ตัดคำแล้ว
  6. String เป็นคลาสของภาษา Python ที่ใช้แสดงข้อมูลตัวอักษรต่าง ๆ
  7. Numpy ใช้ในการสร้างอาร์เรย์สำหรับการใช้งานในการอ่านข้อมูล

ภาพที่ 11 การอ่านข้อมูลจากไฟล์และกำหนดตัวกรองการตัดคำ

จากภาพที่ 11 แสดงการอ่านข้อมูลจากไฟล์ และการกำหนดตัวกรอกในการตัดคำทั้งคำที่ไม่สื่อความหมายในภาษาไทย ภาษาอังกฤษ ตัวเลขไทย และอักษรพิเศษ พร้อมทั้งประกาศตัวแปรเพื่อเก็บค่าการจัดการตัดคำ

```

● ● ●
1 def clean_string(detail:list) -> list:
2     temp_clean = []
3     for i in detail:
4         if i not in string.punctuation and i not in string.digits and i not in spx_char and i not in th_number:
5             temp_clean.append(i.lower())
6     return ''.join(temp_clean)
7

```

ภาพที่ 12 พัฒนาสำหรับใช้ลบตัวเลข และอักขระพิเศษ

จากภาพที่ 12 แสดงการลบตัวเลข และอักขระพิเศษออกจากประযุคที่รับเข้ามาและทำการเชื่อมประยุคและคืนค่ากลับออกไป

```

● ● ●
1 def clean_stopword(token:list) -> list:
2     temp = []
3     for i in token:
4         if i not in th_stopword and i not in eng_stopword and i not in th_number:
5             temp.append(i)
6     return temp

```

ภาพที่ 13 พัฒนาสำหรับใช้ลบคำที่ไม่สื่อความหมายและตัวเลขไทย

จากภาพที่ 13 แสดงการลบคำที่ไม่สื่อความหมายในภาษาไทย ภาษาบัญถงกฤษ และตัวเลขไทย ออกไปจากข้อมูลที่รับเข้ามาและคืนค่ากลับออกไป

```

● ● ●
1 for i in range(len(df)):
2     sample = clean_string(str(df.iloc[i]['detail']).lower())
3     text_cleaned = clean_stopword(word_tokenize(sample, None, 'newmm', False))
4     list_company_detail.append(text_cleaned)

```

ภาพที่ 14 การวนซ้ำข้อมูลเพื่อตัดคำและทำความสะอาดข้อมูล

จากภาพที่ 14 แสดงการวนซ้ำการส่งข้อมูลที่อ่านจากไฟล์เพื่อนำไปลบคำที่ไม่สื่อความหมาย ตัวเลข และอักขระพิเศษออกจากข้อมูลตัวแรกถึงตัวสุดท้าย และนำผลลัพธ์ไปเก็บไว้ในตัวแปร

```
1 def fake_tokenize(word):
2     return word
3
4 vectorizer = TfidfVectorizer(
5     analyzer='word',
6     tokenizer=fake_tokenize,
7     preprocessor=fake_tokenize,
8     token_pattern=None,
9     lowercase=True,
10 )
11 tfidf_vector = vectorizer.fit_transform(list_company_detail)
12 tfidf_array = np.array(tfidf_vector.todense())
13 df_tfidf = pd.DataFrame(tfidf_array, columns=vectorizer.get_feature_names_out())
14 df_tfidf = df_tfidf.drop(df_tfidf.columns[[k for k in range(-15, 0, 1)]], axis = 1)
15 print(df_tfidf)
```

ภาพที่ 15 การแทรกและการทดสอบโมเดลการคำนวณค่า TF-IDF

จากภาพที่ 15 แสดงการสร้างเกกเตอร์ของการคำนวณค่า TF-IDF การเทรนข้อมูล และการทดสอบการประมวลผลจากโมเดลที่เทรนประกอบไปด้วย

1. vectorizer เป็นการเทรนโมเดลสำหรับการคำนวณค่า TF-IDF
  2. tfidf\_vector เป็นการทดสอบและสร้างเวกเตอร์ของคำในแต่ละประโยค
  3. tfidf\_array เป็นการนำเวกเตอร์มาเปลี่ยนให้อยู่ในรูปแบบของอาเรย์
  4. df\_tfidf เป็นการนำข้อมูลในอาเรย์มาสร้างเป็นตารางข้อมูล

ภาพที่ 16 ผลกระทบการคำนวณค่า TE-IDF

จากภาพที่ 16 แสดงผลลัพธ์นำหน้าแต่ละคำจากที่ผ่านการคำนวณค่า TF-IDF และแสดงออกมาเป็นตารางข้อมูลเรียงลำดับข้อมูลตั้งแต่ประยุคแรกถึงสุดท้าย

### 3.1.3 การจัดกลุ่มข้อมูล (Clustering)



```
1 from sklearn.cluster import KMeans
2 from sklearn.decomposition import PCA
3 from sklearn.preprocessing import StandardScaler
```

ภาพที่ 17 การเรียกใช้ไลบรารีสำหรับการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคมีน (K-Means)

จากภาพที่ 17 แสดงการนำเข้าไลบรารีจาก Scikit-learn เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูลโดยมีรายละเอียดดังนี้

1. KMeans เป็นการเรียกใช้คลาสเครื่องสำอางที่มีสำหรับการจัดกลุ่ม
2. PCA (Principle Components Analysis) ซึ่งเป็นวิธีการลด dimension ของ Feature ลงช่วยลดทอนความซ้ำซ้อนของข้อมูลทำให้ train model ได้ง่ายขึ้น
3. StandardScaler เป็นตัวแปลงค่าตัวเลขให้อยู่ในปริมาณที่ใกล้เคียงกัน



```
1 k = 7
2 kmeans = KMeans(n_clusters=k, random_state=1)
3 # Fit model
4 kmeans.fit(df_tfidf[['x_value', 'y_value']])
5 clusters = kmeans.labels_
```

ภาพที่ 18 แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล

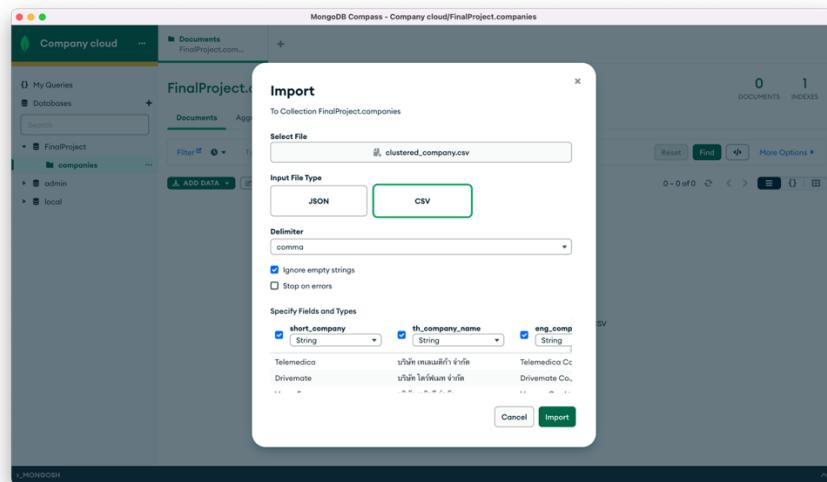
4. เมื่อกำหนดค่าการจัดกลุ่มเรียบร้อยเรียกใช้ไฟล์ clustering.py ใน Terminal เพื่อทำการจัดกลุ่มและบันทึกผลลัพธ์

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/desktop/final_project
..final_project (-zsh)          #1
..project/report (-zsh)          #2
~/Desktop/final_project
~/desktop/final_project main    clustering.py
python clustering.py           backup_finalproject  11:37:48
```

ภาพที่ 19 การเรียกใช้งานไฟล์ clustering.py เพื่อจัดการลุ่มข้อมูลและบันทึกผลลัพธ์

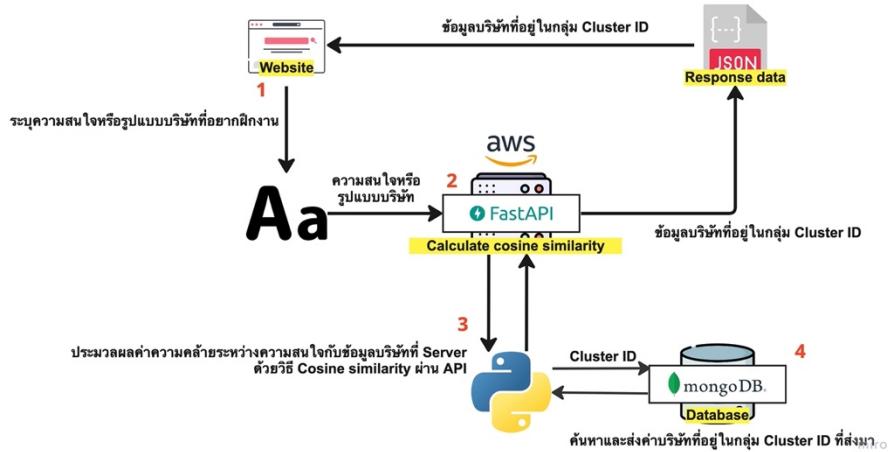
### 3.1.4 การนำเข้าข้อมูล Clustering เข้าสู่ฐานข้อมูล

1. นำเข้าข้อมูลลงฐานข้อมูล MongoDB โดยโปรแกรม MongoDB Compass
2. เชื่อมต่อ MongoDB Compass กับ Mongodb Atlas
3. นำเข้าข้อมูลด้วยไฟล์ .CSV ที่เป็นผลลัพธ์จากการจัดการลุ่มข้อมูล



ภาพที่ 20 การนำเข้าข้อมูลลงสู่ฐานข้อมูล MongoDB

### 3.2 การทำงานของระบบ



ภาพที่ 21 การทำงานของระบบ

จากภาพที่ 21 แสดงการทำงานของระบบได้ดังนี้

1. Website ใช้ระบุความสนใจเพื่อส่งค่าไปประมวลผลความคล้ายคลึงกับข้อมูลบริษัท
2. Server ใช้ประมวลผลความคล้ายคลึงกันระหว่างความสนใจที่ได้รับมา และข้อมูลบริษัทที่อยู่ในฐานข้อมูลด้วยเทคนิค Cosine similarity โดยภาษา Python และส่งค่ากลับไปเป็น Cluster ID
3. เมื่อได้ Cluster ID และนำไปค้นหาบริษัทที่ Cluster ID ตรงกันในฐานข้อมูลและคืนค่า Response API เป็นข้อมูลในรูปแบบ JSON ที่มีข้อมูลบริษัทที่อยู่ใน Cluster ID นั้น
4. MongoDB เป็นฐานข้อมูลที่เก็บข้อมูลบริษัทไว้ และรอให้เซิร์ฟเวอร์เรียกใช้ข้อมูลเพื่อนำไปแสดงผล

### 3.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ

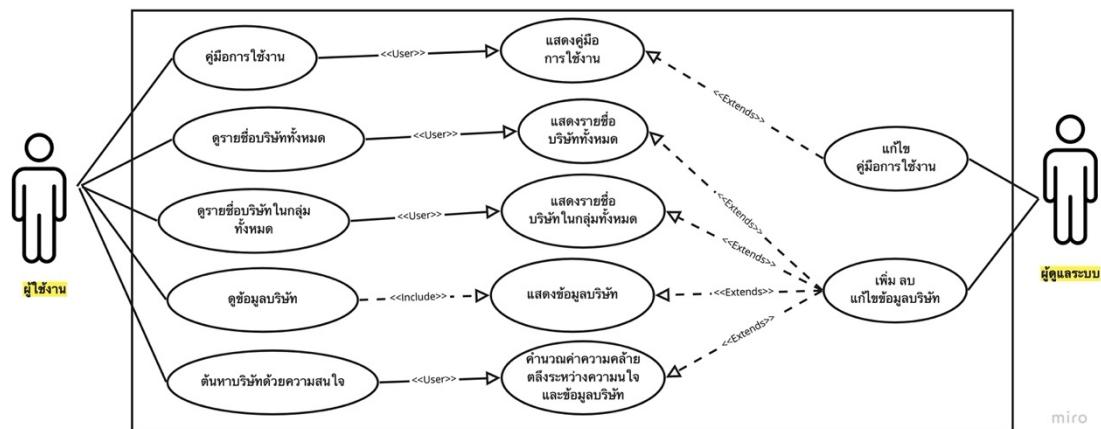
#### 3.3.1 การวิเคราะห์ระบบ

การวิเคราะห์ระบบและการออกแบบ (System Analysis and Design) คือ วิธีการที่ใช้ในการสร้างระบบสารสนเทศขึ้นมาใหม่ในธุรกิจ ได้แก่ ธุรกิจหนึ่งหรือระบบของธุรกิจ นอกจากการสร้างระบบสารสนเทศใหม่แล้ว การวิเคราะห์ระบบ ช่วยในการแก้ไขระบบสารสนเทศเดิมที่มีอยู่แล้วให้ดีขึ้น การวิเคราะห์ระบบ คือ การหาความต้องการ (Requirements) ของระบบสารสนเทศว่า คืออะไร หรือต้องการเพิ่มเติมอะไรเข้ามาในระบบ การออกแบบ คือ การนำเสนอความต้องการของระบบมาเป็นแบบแผน หรือเรียกว่า พิมพ์เขียวในการสร้างระบบสารสนเทศนั้นให้ใช้งานได้จริง

#### 3.3.2 ยูสเคสโดยแกรม (Use Case Diagram)

ยูสเคสโดยแกรม (Use Case Diagram) คือแผนภาพที่ใช้แสดงปฏิสัมพันธ์ระหว่างระบบงานและลิ้งที่อยู่ในระบบงาน และแสดงให้เห็นถึงส่วนประกอบทั้งหมด หรือ ภาพรวมของระบบ เป็นรากฐานในการเริ่มต้นการวิเคราะห์ระบบ โดยคุณทำสำหรับทำอะไร โดยไม่สนใจลักษณะ

การทำงานหรือเทคนิคการทำงานเปรียบเสมือน “กล่องดำ” โดย Use Case Diagram จะช่วยให้ผู้พัฒนาระบบสามารถแยกแยะกิจกรรมที่อาจจะเกิดขึ้นในระบบ เป็น Diagram พื้นฐาน ที่สามารถอธิบายสิ่งต่าง ๆ ได้โดยใช้รูปภาพที่ไม่ซับซ้อน



ภาพที่ 22 Use Case Diagram ของระบบ

ตาราง 5 คำอธิบาย Use case คู่มือการใช้งาน

Use case id:	1
Use case name:	คู่มือการใช้งาน
Actor:	ผู้ใช้งาน
Scenario:	การดูวิธีการใช้งานเว็บไซต์
Trigger event:	None
Brief Description:	อ่านวิธีการใช้งานเว็บไซต์
Purpose:	เพื่อใช้งานเว็บไซต์
Pre-condition:	เมื่อต้องการใช้งานเว็บไซต์
Main flow:	1. ผู้ใช้งานเปิดเว็บไซต์เข้าไปยังหน้าเกี่ยวกับ 2. อ่านวิธีการใช้งานเว็บไซต์
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 6 คำอธิบาย Use case ดูรายชื่อบริษัททั้งหมด

Use case id:	2
Use case name:	ดูรายชื่อบริษัททั้งหมด
Actor:	ผู้ใช้งาน
Scenario:	การดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล
Trigger event:	None
Brief Description:	ดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล

ตาราง 6 (ต่อ)

Purpose:	ดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล
Pre-condition:	เมื่อต้องการดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> <li>ผู้ใช้งานเปิดเว็บไซต์เข้าไปยังหน้ารายชื่อบริษัททั้งหมด</li> <li>ดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล</li> </ol>
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 7 คำอธิบาย Use case ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

Use case id:	3
Use case name:	ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด
Actor:	ผู้ใช้งาน
Scenario:	การดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด
Trigger event:	กรณีที่แสดงผลจากการค้นหาด้วยความสนใจ หรือกรณีที่คลิกเมนูกลุ่มของบริษัท
Brief Description:	ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มที่ต้องการทั้งหมด
Purpose:	เพื่อดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด
Pre-condition:	เมื่อต้องการดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> <li>ผู้ใช้งานเปิดเว็บไซต์เข้าไปยังหน้ากลุ่มบริษัทที่ต้องการ</li> <li>ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด</li> </ol>
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 8 คำอธิบาย Use case ดูข้อมูลบริษัท

Use case id:	4
Use case name:	ดูข้อมูลบริษัท
Actor:	ผู้ใช้งาน
Scenario:	การดูข้อมูลบริษัท
Trigger event:	None
Brief Description:	ดูข้อมูลบริษัท เช่น ข้อมูลติดต่อ จังหวัด และรูปแบบธุรกิจ
Purpose:	เพื่อดูข้อมูลบริษัท
Pre-condition:	เมื่อต้องการดูข้อมูลบริษัท
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> <li>ผู้ใช้งานคลิกที่เมนูชื่อของบริษัทที่ต้องการดูข้อมูล</li> <li>ดูข้อมูลบริษัท</li> </ol>
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 9 คำอธิบาย Use case คนหาบริษัทด้วยความสนใจ

Use case id:	5
Use case name:	คนหาบริษัทด้วยความสนใจ
Actor:	ผู้ใช้งาน
Scenario:	การคนหาบริษัทด้วยความสนใจ
Trigger event:	None
Brief Description:	คนหาบริษัทด้วยความสนใจหรือรูปแบบธุรกิจ
Purpose:	เพื่อคนหาบริษัทด้วยความสนใจ
Pre-condition:	เมื่อต้องการคนหาบริษัทด้วยความสนใจ
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. ผู้ใช้งานพิมพ์ความสนใจหรือรูปแบบธุรกิจที่ช่องคนหาและ</li> <li>2. แสดงรายชื่อบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่ระบบแนะนำ</li> <li>3. ผู้ใช้คลิกเลือกบริษัทเพื่อดูข้อมูลบริษัท</li> </ol>
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 10 คำอธิบาย Use case แก้ไขคุณลักษณะการทำงาน

Use case id:	6
Use case name:	แก้ไขคุณลักษณะการทำงาน
Actor:	ผู้ดูแลระบบ
Scenario:	การแก้ไขคุณลักษณะการทำงาน
Trigger event:	None
Brief Description:	แก้ไขคุณลักษณะการทำงาน
Purpose:	เพื่อแก้ไข คุณลักษณะการทำงาน
Pre-condition:	เมื่อต้องการแก้ไขคุณลักษณะการทำงาน
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. ผู้ดูแลระบบแก้ไขข้อมูลคุณลักษณะการทำงาน</li> <li>2. Deploy เพื่ออัปเดตระบบ</li> </ol>
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 11 คำอธิบาย Use case เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท

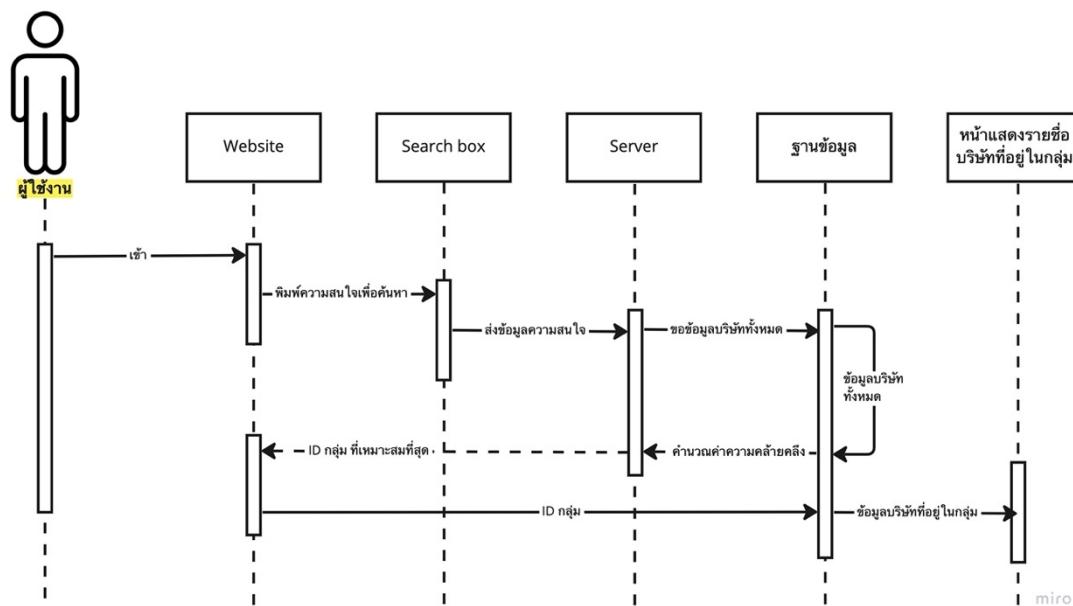
Use case id:	7
Use case name:	เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Actor:	ผู้ดูแลระบบ
Scenario:	การเพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Trigger event:	None
Brief Description:	เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท

ตาราง 11 (ต่อ)

Purpose:	เพื่อเพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Pre-condition:	เมื่อต้องการเพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Main flow:	1. ผู้ดูแลระบบเพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท ในฐานข้อมูล
Alternate/Exceptional Flow:	None

### 3.2.3 ซีเคียวนซ์ไดอะแกรม (Sequence Diagram)

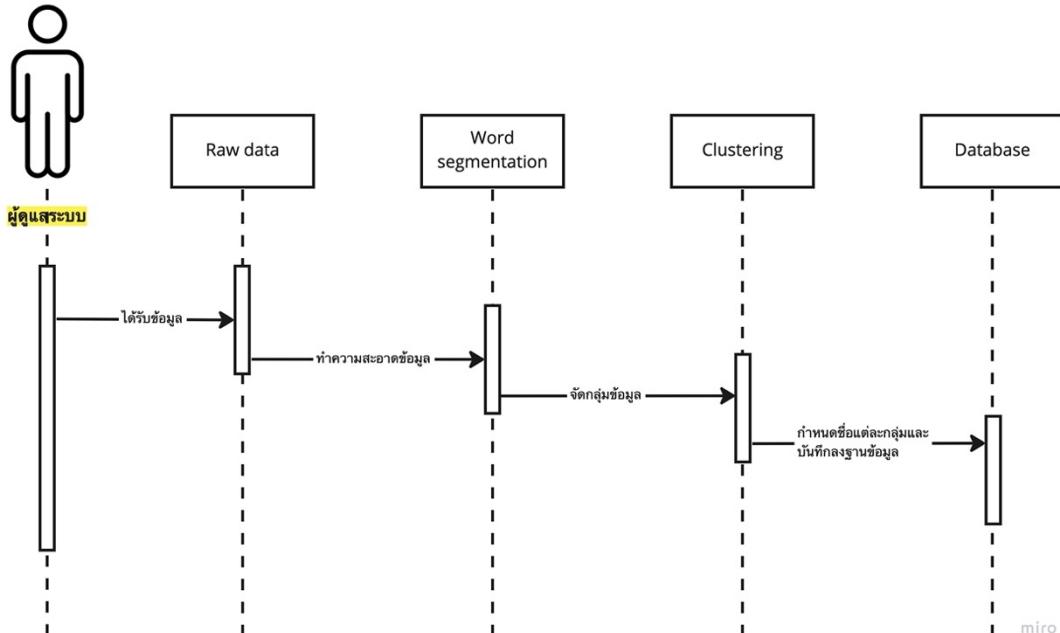
Sequence Diagram เป็นหนึ่งในแผนผังการทำงานแบบ Unified Modeling Language (UML) ใช้สำหรับการสร้างแบบจำลองเชิงวัตถุ โดยขอแตกต่างจากแผนผังรูปแบบ UML อื่นคือเป็น แผนผังการทำงานที่แสดงลำดับการปฏิสัมพันธ์ (Sequence of interactions) ระหว่างวัตถุที่แสดงภายในระบบต่าง ๆ เช่น การส่งข้อความ (messaging) ที่มีการรับส่งข้อมูลระหว่างผู้ใช้ Sequence Diagram เป็นแผนผังการทำงานที่ประกอบไปด้วยคลาส (Class) หรือวัตถุ (Object) เส้นประที่ใช้เพื่อแสดงลำดับเวลา และเส้นที่ใช้เพื่อแสดงกิจกรรมที่เกิดขึ้นจากคลาสหรือวัตถุในแผนผังการทำงานภายใน Sequence Diagram จะใช้สีเหลี่ยมแทนสมือนคลาสและวัตถุโดยภายในจะมีชื่อของคลาส หรือวัตถุประกอบอยู่ในรูปแบบ [Object]: Class



ภาพที่ 23 Sequence Diagram การค้นหาบริษัทด้วยความสนใจของผู้ใช้

ตาราง 12 อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การค้นหาบริษัทด้วยความสนใจ

เหตุการณ์ที่เกิดขึ้น	คำอธิบาย
เข้า Website	เข้า Website ด้วย Browser
พิมพ์ความสนใจเพื่อค้นหา	ระบุความสนใจรูปแบบธุรกิจของบริษัทหรือความสนใจที่อยากฝึกงานของผู้ใช้
ส่งข้อมูลความสนใจ	ส่งข้อมูลความสนใจที่ผู้ใช้ระบุไปประมวลผลที่ Server
ขอข้อมูลบริษัททั้งหมด	Server ขอข้อมูลบริษัททั้งหมดจากฐานข้อมูลเพื่อนำมาเก็บไว้รอคำนวณคาดคะเนความคล้ายคลึง
ข้อมูลบริษัททั้งหมด	ข้อมูลบริษัททั้งหมดในฐานข้อมูล ส่งให้ Server
คำนวณคาดคะเนความคล้ายคลึง	คำนวณคาดคะเนความคล้ายคลึงระหว่างความสนใจของผู้ใช้และข้อมูลบริษัท
ID กลุ่มที่เหมาะสมที่สุด	คืนค่า ID ของกลุ่มบริษัทที่คล้ายกับความสนใจของผู้ใช้
ID กลุ่ม	ส่งค่า ID ของกลุ่มไปยังฐานข้อมูลเพื่อขอข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มนั้น ๆ
ข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่ม	แสดงรายชื่อบริษัทที่อยู่ในกลุ่มในหน้าเว็บ



ภาพที่ 24 Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มบริษัทใหม่

ตาราง 13 ย่อรูปแบบเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มใหม่

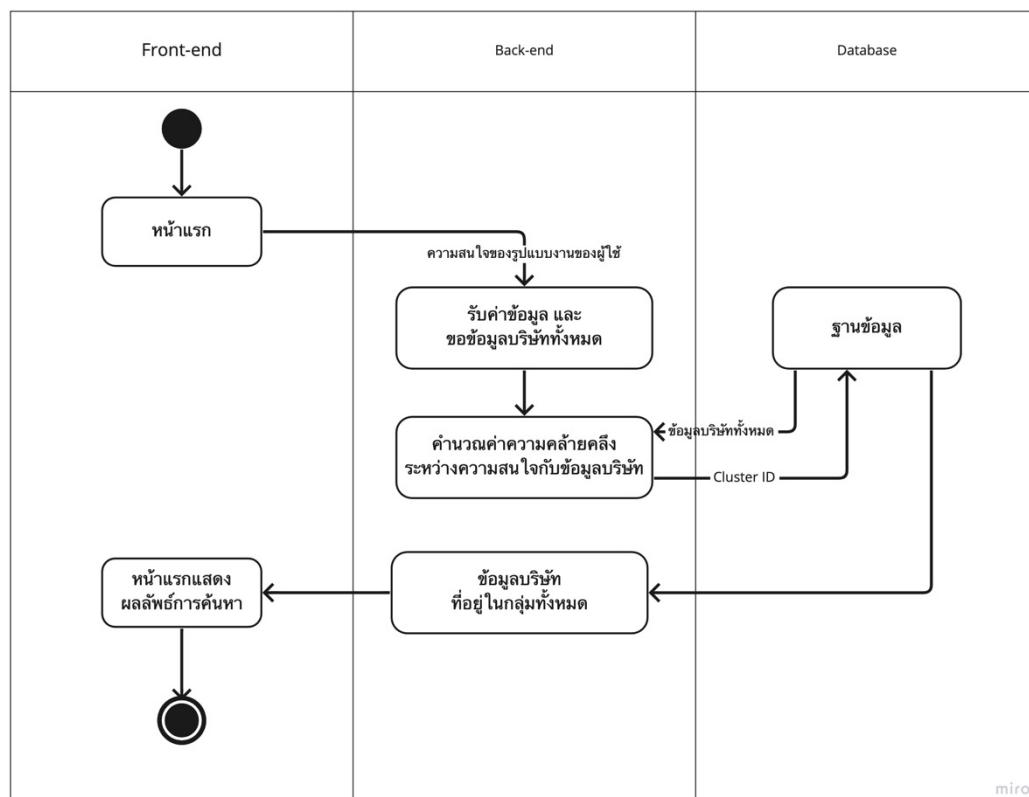
เหตุการณ์ที่เกิดขึ้น	คำอธิบาย
ได้รับข้อมูล	ได้ข้อมูลดิบที่จะนำมาใช้งาน
ทำความลักษณะข้อมูล	นำข้อมูลดิบมาทำการลบตัวเลข คำที่ไม่มีความหมายในตัว คำสะกดผิด
จัดกลุ่มข้อมูล	ทำการหาคำสำคัญและทำการจัดกลุ่มข้อมูล
กำหนดชื่อแต่ละกลุ่มและบันทึกข้อมูลลงฐานข้อมูลเพื่อใช้ในเรียบ削冗	กำหนดชื่อของกลุ่มและบันทึกข้อมูลลงฐานข้อมูลเพื่อใช้ในเรียบ削冗

### 3.3.4 แอคทิวิตี้ไดอะแกรม (Activity Diagram)

Activity Diagram หรือแผนภาพกิจกรรม ใช้อธิบายกิจกรรมที่เกิดขึ้นในลักษณะ  
กระแสการไหลของการทำงาน (Workflow) จะมีลักษณะเดียวกับ Flowchart โดย ขั้นตอนในการ  
ทำงานแต่ละขั้นจะเรียกว่า Activity

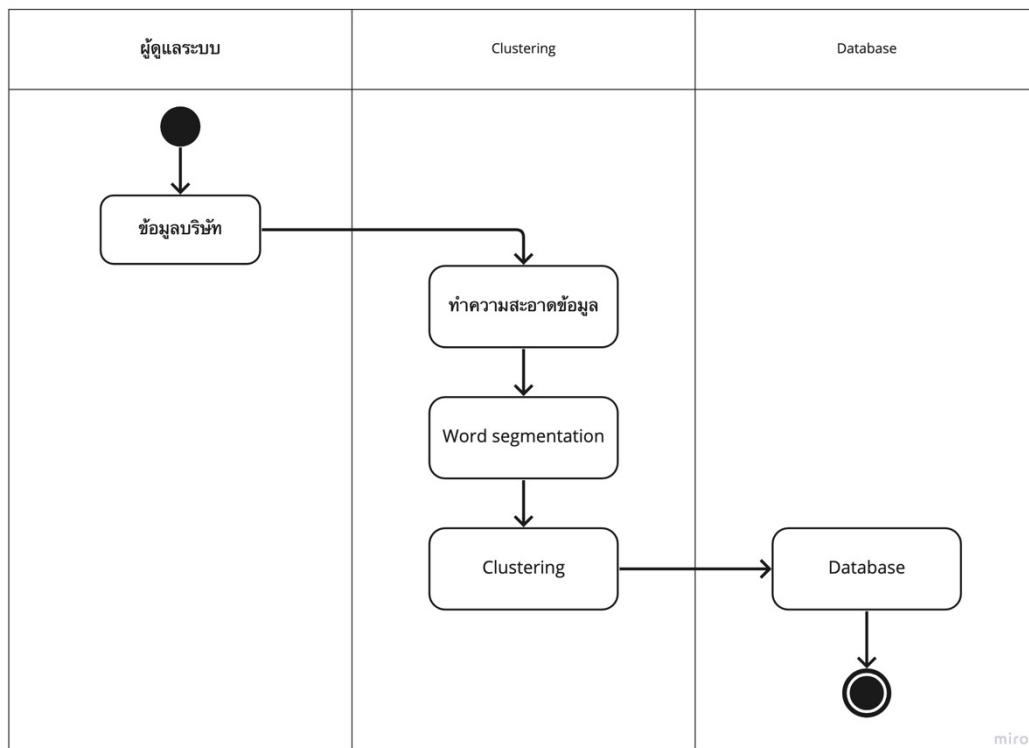
## การใช้งาน Activity Diagram

1. ອັນດີບາຍກະຮະແສກເກມໄລ້ລົບຂອງການທຳກຳ (Workflow)
  2. ແສດງໜັ້ນຕອນການທຳກຳຂອງຮະບັບ



## ภาพที่ 25 Activity Diagram ของผู้ใช้งาน

จากภาพที่ 25 แสดงขั้นตอนการทำงานของระบบเมื่อผู้ใช้คนหน้าบราуз์ทด้วยความสนใจของผู้ใช้การทำงานจะเริ่มต้นจากการที่ผู้ใช้ระบุความสนใจ จากนั้นทำการส่งข้อมูลไปคำนวณความคล้ายคลึงกัน API และเรียกข้อมูลบริษัทที่มีความคล้ายมากที่สุดมาแสดงผลหน้าเว็บไซต์



ภาพที่ 26 Activity Diagram ของผู้ดูแลระบบ

จากภาพที่ 26 แสดงการทำงานของการจัดกลุ่มข้อมูลเพื่อนำไปใช้ในระบบโดยการทำงานเริ่มต้นที่นำข้อมูลที่ได้เก็บรวบรวมลงในไฟล์จากนั้นทำการทำ Word segmentation และทำการจัดกลุ่มข้อมูล สุดท้ายบันทึกข้อมูลเพื่อนำไปนำเข้าลงฐานข้อมูล MongoDB

### 3.4 การออกแบบฐานข้อมูล

#### 3.4.1 แบบจำลองโครงสร้างของฐานข้อมูล (Entity–Relationship Diagrams:ER Diagram)

แบบจำลองโครงสร้างของฐานข้อมูล (Entity–Relationship Diagrams:ER Diagram) เป็นเครื่องมือที่ใช้ในการออกแบบฐานข้อมูล ให้สามารถแสดงความสัมพันธ์ของข้อมูล (Relationship) ประกอบด้วย 1. เอนทิตี้ (Entity) เป็นวัตถุ หรือสิ่งของที่เราสนใจในระบบงานนั้น 2. แอทริบิวต์ (Attribute) เป็นคุณสมบัติของวัตถุที่เราสนใจ 3. ความสัมพันธ์ (Relationship) คือ ความสัมพันธ์ระหว่างเอนทิตี้ ER Diagram มีความสำคัญต่อการพัฒนาระบบงานฐานข้อมูล Application ต่าง ๆ ที่ต้องการการเก็บข้อมูลอย่างมีระบบ มีโครงสร้าง ดังนั้น ER Diagram จึงใช้เพื่อเป็นเอกสารในการสื่อสารระหว่างนักออกแบบระบบ และนักพัฒนาระบบ เพื่อให้ลื่อสารอย่างตรงกัน

companies	
_id	PK
short_company	
th_company_name	
eng_company_name	
type_business	
product	
type_innovation	
detail	
owner	
province_base	
address	
phone_number	
email	
website	
source	
cluster	

ภาพที่ 27 ER Diagram ระบบแนะนำสถานที่ทำงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยี การจัดการลุ่มเดเมิน (K-Means)

#### 3.4.2 พจนานุกรมข้อมูล (Data Dictionary)

หลังจากที่วิเคราะห์ระบบผู้ศึกษาได้ออกแบบฐานข้อมูล โดยออกแบบโครงสร้างของระบบ ซึ่งประกอบไปด้วยตาราง จำนวน 1 ตาราง และให้อธิบาย ชื่อ ตาราง (File Name), คำอธิบาย (Description), ชื่อข้อมูล (Field Name), ชนิดของข้อมูล (Type), ขนาดที่เก็บ (Length), ลักษณะที่เก็บค่า (Format), ชนิดของคีย์ (Key) ดังต่อไปนี้

ตาราง 14 พจนานุกรมข้อมูลบริษัท

File name: companies					
Description: ตารางเก็บข้อมูลบริษัททั้งหมด					
Field name	Type	Length	Format	Description	Key
_id	String	50	ตัวอักษร	รหัสบริษัท	Primary key
short_company	String	50	ตัวอักษร	ชื่อย่อบริษัท	Null
th_company_name	String	50	ตัวอักษร	ชื่อบริษัท ภาษาไทย	Null
eng_company_name	String	50	ตัวอักษร	ชื่อบริษัท ภาษาอังกฤษ	Null
type_business	String	50	ตัวอักษร	ประเภท ธุรกิจ	Null
product	String	255	ตัวอักษร	ประเภท สินค้า	Null

ตาราง 14 (ต่อ)

type_innovation	String	50	ตัวอักษร	ประเภท เทคโนโลยี	Null
detail	String	255	ตัวอักษร	รายละเอียด ธุรกิจ	Null
owner	String	255	ตัวอักษร	เจ้าของ	Null
province_base	String	50	ตัวอักษร	จังหวัดที่ตั้ง	Null
address	String	255	ตัวอักษร	ที่อยู่โดย ละเอียด	Null
phone_number	String	20	ตัวอักษร	เบอร์โทร	Null
email	String	50	ตัวอักษร	อีเมล	Null
website	String	50	ตัวอักษร	เว็บไซต์	Null
source	String	255	ตัวอักษร	ที่มาข้อมูล	Null
cluster	String	1	ตัวอักษร	กลุ่ม	Not Null

### 3.5 การออกแบบหน้าจอ

การออกแบบหน้าจอหรือ UI design นั้นเป็นส่วนที่ผู้พัฒนาโปรแกรมต้องทำเนื่องจากหน้าจอ นั้นเป็นส่วนสำคัญที่จะเชื่อมต่อกับผู้ใช้งานโปรแกรมหรือก็คือส่วนที่ผู้ใช้งานจะเห็น ลั่งการ และ โต้ตอบได้ ซึ่งจะมีเน้นการออกแบบในทางด้านของรูปแบบหน้าตา บุ่มกด ช่องที่ใช้พิมพ์สำหรับค้นหา ขนาดตัวอักษร สี และรูปภาพ เป็นต้น

การออกแบบหน้าจอสำหรับระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยี การจัดกลุ่มเคปีน (K-Means) จะเน้นในแพลตฟอร์มเว็บแอพลิเคชันที่เป็นหน้าจอคอมพิวเตอร์หรือ Desktop เป็นหลัก โดยมีรายละเอียดดังนี้

### 3.5.1 หน้าแรก

The screenshot shows a top navigation bar with a logo for 'Intern assistant' and three tabs: 'เกี่ยวกับ', 'รายชื่อสถานประกอบการทั้งหมด', and 'หมวดหมู่สถานประกอบการ'. A red circle with the number '1' highlights the logo area. Below the navigation is a search bar with a placeholder 'ค้นหาสถานประกอบการ' and a purple 'ค้นหา' button. A red circle with the number '2' highlights the search bar. The main content area is titled 'ค้นหาสถานประกอบการ' with the subtitle 'ระบุรายละเอียดความสนใจที่อยากพิจารณา'. It displays a list of five business entries, each with a small icon, a name, address, phone number, and category. A red circle with the number '3' highlights the first entry for 'Ernsler - Schmeler'. The entries are:

- Ernsler - Schmeler**  
192 Screching Street, West Malling, BD72 6RG  
Joe@toppid.org  
07183 776 242  
Online marketing
- Luettgen - Hintz**  
400 Kindly Road, Llandover, TS27 1TF  
Diarumud@fuel.org  
07223 538 213  
Online marketing
- Stehr, Doyle and Schultz**  
430 Payment Avenue, Surrey, TS77 7HA  
Harely@wealthy.co  
07154 387 953  
Network
- Lemke and Sons**  
467 Chilly Road, Winsford, TA88 2SR
- Champlin - Kessler**  
229 Pencil Close, Countess Wear, BN78 8RH
- Christiansen Group**  
460 Annoying Crescent, Newton Stewart, PH6 6S

**ภาพที่ 28 หน้าแรก**

จากภาพที่ 28 แสดงการออกแบบหน้าแรกของเว็บไซต์ซึ่งประกอบไปด้วยล้วนประกอบดังนี้  
 หมายเลขอ 1 เมนูหลักสามารถเชื่อมโยงไปยังหน้าแสดงรายละเอียดของเว็บไซต์ หน้าสถานประกอบการทั้งหมด และหน้าสถานประกอบการแต่ละประเภท  
 หมายเลขอ 2 เป็นช่องสำหรับรับระบุความสนใจของผู้ใช้เพื่อนำไปค้นหากลุ่มบริษัทที่มีความคล้ายคลึงกับความสนใจของผู้ใช้  
 หมายเลขอ 3 เป็นการแนะนำบริษัทที่น่าสนใจจากที่อยู่ในฐานข้อมูล

### 3.5.2 หน้าเกี่ยวกับ

The screenshot shows a top navigation bar with a logo for 'Intern assistant' and three tabs: 'เกี่ยวกับ', 'รายชื่อสถานประกอบการทั้งหมด', and 'หมวดหมู่สถานประกอบการ'. A red circle with the number '1' highlights the logo area. Below the navigation is a section titled 'เกี่ยวกับ' with a detailed description of the system's architecture. A red circle with the number '2' highlights the first part of the text. Below this is a diagram titled 'รูปแบบการทำงาน' showing a flow from a CSV file through a central processing step to a database. A red circle with the number '3' highlights the database icon. At the bottom, there is a footer with links to 'SERVICE', 'API', 'Github', 'Document', and 'Article'.

**ภาพที่ 29 หน้าเกี่ยวกับ**

หมายเลขอ 1 ศึกษาเรื่องข้อมูลที่ต้องการใช้งาน

### 3.5.3 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

The screenshot shows a list of company names in English, each with a small icon and a status indicator (green, yellow, red). The companies listed are: Ernsler - Schmeler, Tromp LLC, Gusikowski - Considine, Dicki, Welch And Rippin, Boyer - Daugherty, Gutkowski - Kautzer, Ledner - Pfeffer, Mohr, Herzog And Terry, Harris, Veum And Kertzmann, Rolfsen - Wiza, Baumbach - Raynor, Dach, Cummings And Lindgren, Halvorson - Nikolaus, Mueller - Hodkiewicz, Von, Kunde And Stracke, Bode And Sons, Grady, Huels And Runte, Balistreri Inc, Cartwright, Goyette And Watsica, Schulist LLC, Olson LLC, Davis, Dibert And Schuster, Ferry - Howe, Konopelski Group, Rutherford - Denesik, Grant And Sons, Wilkinson - Hegmann, Conn - Bergstrom.

หมายเหตุ: Online marketing

1

ภาพที่ 30 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

หมายเหตุ 1 แสดงรายชื่อบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่เลือกคูดูทั้งหมดและสามารถคลิกเพื่อดูรายละเอียด

### 3.5.4 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด

The screenshot shows a list of company names in English, each with a small icon and a status indicator (green, yellow, red). The companies listed are: Ernsler - Schmeler, Tromp LLC, Gusikowski - Considine, Dicki, Welch And Rippin, Boyer - Daugherty, Gutkowski - Kautzer, Ledner - Pfeffer, Mohr, Herzog And Terry, Harris, Veum And Kertzmann, Rolfsen - Wiza, Baumbach - Raynor, Dach, Cummings And Lindgren, Halvorson - Nikolaus, Mueller - Hodkiewicz, Von, Kunde And Stracke, Bode And Sons, Grady, Huels And Runte, Balistreri Inc, Cartwright, Goyette And Watsica, Schulist LLC, Olson LLC, Davis, Dibert And Schuster, Ferry - Howe, Konopelski Group, Rutherford - Denesik, Grant And Sons, Wilkinson - Hegmann, Conn - Bergstrom.

สถานประกอบการทั้งหมด

1

ภาพที่ 31 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด

หมายเหตุ 1 รายชื่อบริษัททั้งหมดที่อยู่ในฐานข้อมูลและสามารถคลิกดูข้อมูลบริษัทได้

### 3.5.5 หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท

บริษัท	จำนวนผู้คน
Ernsner - Schmeler	ประมาณ 100 คน
Tromp LLC	ประมาณ 100 คน
Gusikowski - Considine	ประมาณ 100 คน
Dicki, Welch And Rippin	บ่น
Boyer - Daugherty	ลงตัว
Von, Kunde And Stracke	ประมาณ 100 คน
Bode And Sons	ประมาณ 100 คน
Grady, Huels And Runte	ประมาณ 100 คน
Ballistreri Inc	ลงตัว
Cartwright, Goyette And Watsica	ลงตัว

**ภาพที่ 32 หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท**

หมายเลขอ 1 ช่องสำหรับระบุความสนใจของผู้ใช้เพื่อค้นหาบริษัทที่คล้ายคลึง

หมายเลขอ 2 ผลลัพธ์รายชื่อบริษัทที่มีความคล้ายคลึงกับความสนใจที่ผู้ใช้ระบุ

### 3.5.6 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท

**Ernsner - Schmeler**

Online marketing

ที่อยู่อาศัย  
467 Chilly Road, Winsford, TA88 2SR  
Joe@torpid.org  
07183 776 242

รายละเอียดธุรกิจ  
Repellendus laudantium dignissimos deleniti. Officis et maiores quod veritatis dignissima voluptatem possimus. Magni tempore sed. Animis eum voluptas dolorum esse amet quisquam. Tempore suscipit animi harum voluptatum impedit. Temporibus sed apertum impedit cum modi. Autem architecto est eveniet cum. Et dolores assumenda numquam qui qui. Debitis et perspicillat ad iste. Minima repudiandae dolor rerum et aut. Atque magni ullam assumenda a consecutore molestias tenetur dolore eveniet. Et qui ea quam ea quia. Expedita libero enim ut. Vitiae iusto sed molestiae ut optio dolor preferendi perferendis. Praesentium ipsum provident qui ut error beatae quibusdam. Et qui animi qui in voluptas sed.

SERVICE  
API   Github   Document   Article

**ภาพที่ 33 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท**

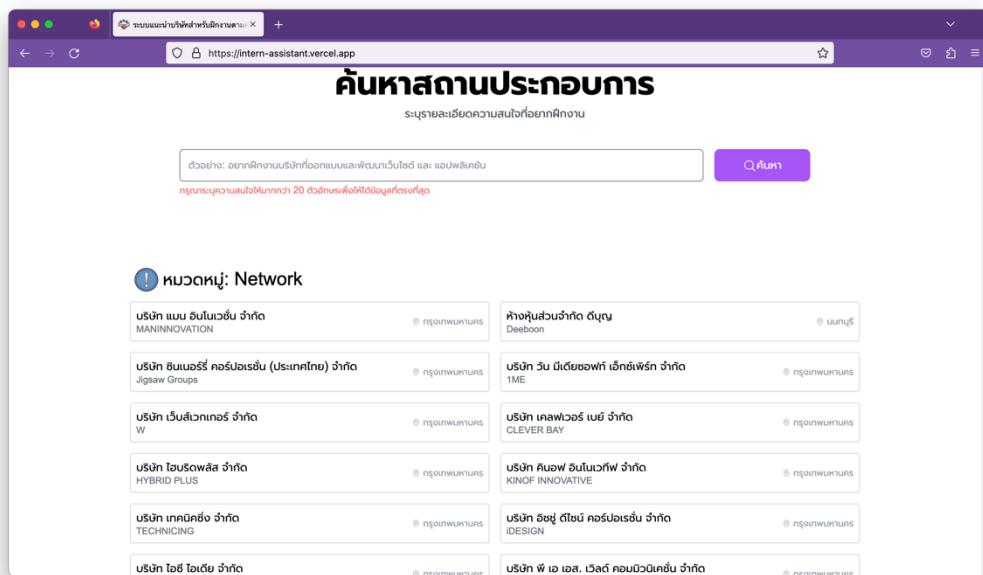
หมายเลขอ 1 แสดงชื่อของบริษัท

หมายเลขอ 2 แสดงรายละเอียดข้อมูลที่อยู่ ข้อมูลการติดต่อของบริษัท

หมายเลขอ 3 แสดงข้อมูลรายละเอียดรูปแบบธุรกิจที่บริษัทดำเนินกิจการอยู่

### 3.6 การใช้งานระบบ

1. ระบุความสนใจในรูปแบบธุรกิจ หรือสิ่งที่อยากรับในการฝึกงานลงในช่องค้นหา
2. เมื่อได้ผลลัพธ์บริษัทที่มีความคล้ายคลึงกับสิ่งที่ค้นหาแล้วผู้ใช้สามารถทำการพิจารณาบริษัทเพื่อเลือกตัดสินใจในการฝึกงานได้



ภาพที่ 34 ตัวอย่างผลลัพธ์จากการค้นหาด้วยความสนใจของผู้ใช้

## บทที่ 4

### ผลการดำเนินงาน

การทำงานของระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่ม เคเมิน (K-Means) มีขั้นตอนการทำงานดังนี้

#### 4.1 การวิเคราะห์และการตัดคำ (Word segmentation)

##### 4.1.1 การวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ

##### 4.1.2 การจัดกลุ่มข้อมูล

##### 4.1.3 การกำหนดชื่อกลุ่ม

##### 4.1.1 การวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ

ในขั้นตอนการทำ Word segmentation นั้นมีขั้นตอนอยู่ในการทำร่วมด้วยหลายขั้นตอนหลังจากทำความสะอาดข้อมูล คือการทำคำสำคัญของแต่ละประโยคในที่นี่คือรายละเอียดธุรกิจของแต่ละบริษัท การกำจัดคำที่ไม่สื่อความหมายหรือ Stop word ออกไปจากประโยคเพื่อให้ได้ประโยคที่มีเนื้อหาใจความดีที่สุด และอีกขั้นตอนสำคัญคือการทำคีย์เวิร์ดของแต่ละประโยคเพื่อที่จะได้ทราบว่าประโยคนั้น ๆ กำลังสื่อถึงเรื่องไหนเป็นสำคัญด้วยเทคนิค TF-IDF ที่เป็นการทำหน้าหักของคำนั้น ๆ ในประโยค

ในการทำงานประมวลผลเกี่ยวกับการประมวลผลภาษาธรรมชาติจำเป็นต้องมีการตัดคำออกเป็นคำ ๆ เพื่อจะได้ง่ายและนำไปเข้าสู่กระบวนการต่าง ๆ ได้อย่างง่ายโดยปกติแล้วการตัดคำในภาษาอังกฤษนั้นสามารถตัดได้โดยใช้การเว้นวรคเป็นเงื่อนไขในการตัด แต่ในภาษาไทยนั้นการเขียนนั้นไม่ได้มีการเว้นวรคคำให้มีอ่านภาษาอังกฤษทำให้การตัดคำนั้นจะใช้เว้นวรคมาตัดคำตลอดไม่ได้ จำเป็นต้องใช้อัลกอริทึมอื่น ๆ เช่นมาช่วย เช่นการใช้ Dictionary-based, Maximum Matching เป็นต้น

และในภาษา Python มีเครื่องมือที่สามารถช่วยอำนวยความสะดวกในการตัดคำภาษาไทยอย่าง Pythainlp ที่ผู้วิจัยได้เลือกใช้ในโครงงานนี้ในไลบรารีนั้นสามารถตัดคำได้หลาย Engine ด้วยกันและในแต่ละตัวเลือกใช้อัลกอริทึมต่างกันยกตัวอย่างเช่น newmm, longest, newmm-safe, mm, icu, deepcut, attacut เป็นต้น

##### 1. การวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ

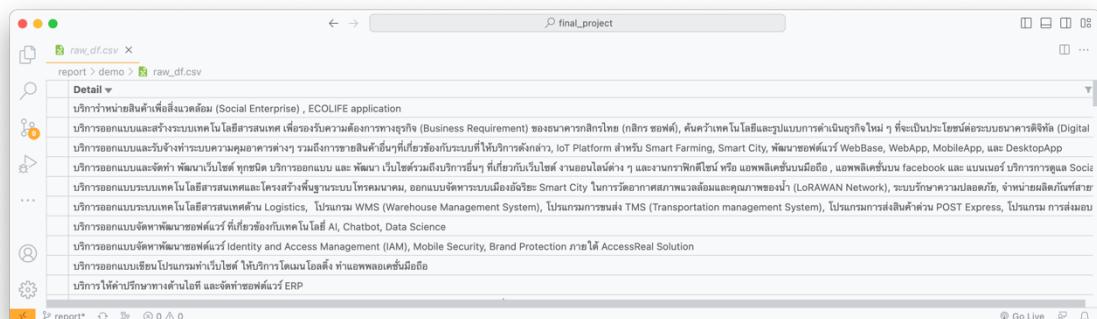
การเลือก Engine มาใช้ตัดคำจำเป็นต้องมีการวัดค่าความถูกต้องเพื่อที่จะได้ผลลัพธ์ที่ตรงกับความต้องการมากที่สุดและในโครงงานนี้ผู้วิจัยได้เลือก Engine มาทดสอบด้วยกันจำนวน 3 ตัวเลือกดังนี้

1. newmm – dictionary-based, Maximum Matching + Thai Character Cluster

2. deepcut – wrapper for DeepCut, learning-based approach

3. longest – dictionary-based, Longest Matching

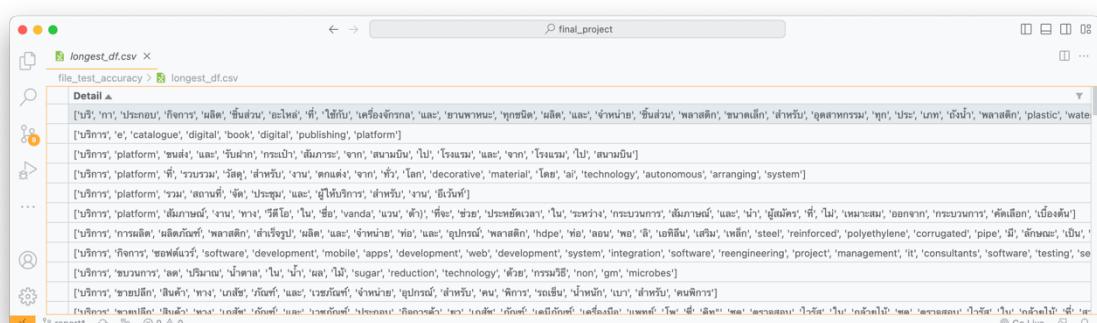
วิธีที่ทำสอบคือทำการสุ่มเลือกประโยคมาจำนวน 100 ประโยค ทำการตัดคำในแต่ละประโยคเองโดยไม่ใช้ตัวช่วย จากนั้นใช้ Engine ในไลบรารี Pythainlp เพื่อตัดคำและนำมาเทียบกับประโยคที่ผู้วิจัยตัดให้โดย Engine ให้เห็นว่าความเหมือนกับที่ผู้วิจัยตัดไว้มากที่สุดก็จะถือว่ามีความใกล้เคียงกับความต้องการของผู้วิจัยมากที่สุด



ภาพที่ 35 ตัวอย่างข้อมูลต้นฉบับ



ภาพที่ 36 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine newmm



ภาพที่ 37 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine longest



ภาพที่ 38 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine deepcut

ยกตัวอย่างการทำ.. โดยที่ใช้วิธีเทียบการทำการทำการทำ.. ผู้วิจัยทำการตัดคำเองและนำไปเทียบกับการทำใช้โลบรารีตัดคำ โดยนับจำนวนเฉพาะคำที่โลบรารีตัดตรงกับผู้วิจัยตัวยเหตุนี้จึงถือว่า Engine ได้มีการทำคำที่ตรงกับผู้วิจัยมากที่สุด

**โจทย์:** บริการ Software Business Solutions ระบบรับสมัครบุคลากรออนไลน์ ระบบลงทะเบียนเรียนออนไลน์

ตาราง 15 ตารางตัวอย่างการวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ

ลำดับ	Human	Newmm	Longest	Deepcut
1	บริการ	บริการ	บริการ	บริการ
2	software	software	software	software
3	Business	business	business	business
4	Solutions	solutions	solutions	solutions
5	ระบบ	ระบบ	ระบบ	ระบบ
6	รับสมัคร	รับสมัคร	รับสมัคร	รับ
7	บุคลากร	บุคลากร	บุคลากร	สมัคร
8	ออนไลน์	ออนไลน์	ออนไลน์	บุคลากร
9	ระบบ	ระบบ	ไลน์	ออนไลน์
10	ลงทะเบียนเรียน	ลงทะเบียนเรียน	ระบบ	ระบบ
11	ออนไลน์	ออนไลน์	ลงทะเบียนเรียน	ลง
12			ออนไลน์	ทะเบียน
13				เรียน
14				ออนไลน์
รวม		11	10	9

จากตารางที่ 15 จะเห็นว่าเมื่อทำการใช้ไลบรารีในการตัดคำแล้วสามารถสรุปได้ว่า Engine ที่มีความคล้ายกับผู้วิจัยมากที่สุดคือ newmm รองลงมาคือ longest และ deepcut

ตาราง 16 ผลการทดสอบความแม่นยำการตัดคำ

Engine	Accuracy (%)
newmm	90.99%
longest	83.04%
deepcut	76.65%

จากการทดลองของจากข้อมูลประมาณ 100 รายการพบว่า Engine newmm ในไลบรารี Pythainlp นั้นมีความแม่นยำกับที่ผู้วิจัยตัดมากที่สุดที่ 90.99% รองลงมาที่ longest ค่าความแม่นยำอยู่ที่ 83.04% และความแม่นยำน้อยที่สุดคือ deepcut ที่มีความแม่นยำ 76.65% ดังภาพที่ 39 ดังนั้นโครงการนี้จึงใช้ Engine newmm ในการตัดคำเพื่อนำไปประมวลผลต่อในขั้นตอนอื่น ๆ

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/Documents/final_project
..final_project (-zsh) #1 ..final_project (-zsh) #2 +
33% 4.9 GB report+ * †1 ~D/final_project
└ python calculate_accuracy.py
newmm: 90.99%
deepcut: 76.65%
longest: 83.04%
~/Documents/final_project report †1 !2 ?2 5s 14:41:13
```

ภาพที่ 39 ผลการวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำของ Engine ในไลบรารี Pythainlp

#### 4.1.2 การคำนวณค่า TF-IDF

เมื่อได้เครื่องมือที่จะช่วยตัดคำแล้วขั้นตอนต่อไปคือการนำมาทำการจัดกลุ่มข้อมูลโดยเทคนิคที่เลือกใช้คือการหาค่า TF-IDF (Term Frequency–Inverse Document Frequency) เพื่อหาว่าคำไหนในประโยคนั้นเป็นคำสำคัญของประโยคนั้น ๆ โดยการวัดจากน้ำหนักของคำด้วยวิธีดังกล่าว

	aaa	ab	abap	abeam	ablerex	abroad	academic	acceptance	access	accessories	...	ໄອຫົວ	ໄອສ ກຽມ	ໄອ ເຕີຍ	ໄອ ແພດ	ໄອນາຍ	ໄອ ໂອ	ໄອ ໂຄ	ໄອໂຄຣເຊນ
0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
1	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
2	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
4	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	
1640	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
1641	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
1642	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
1643	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
1644	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	...	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	

ภาพที่ 40 ตัวอย่างตาราง TF-IDF แสดงน้ำหนักของคำ

เมื่อได้ชุดของประโยชน์ที่ทำการตัดคำเรียบว้อยแล้วจึงนำเข้าสู่กระบวนการลบคำที่เป็น Stop word หรือคำที่ไม่มีความหมายอوكและตัวอักษรพิเศษต่าง ๆ ด้วยฟังก์ชันในไลบรารี Pythoninlp และ nltk ยกตัวอย่างเช่น

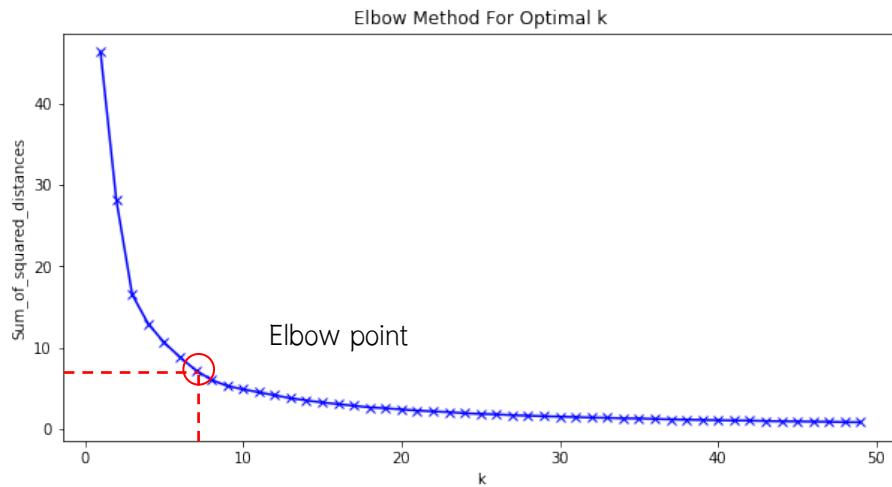
ประโยชน์ต้น: บริการ Platform รวมสถานที่จัดประชุมและผู้ให้บริการสำหรับงานอีเว้นท์ที่ดีที่สุด  
คำที่ไม่มีความหมาย (Stop word): รวมจัดและที่ที่สุด

ประโยชน์ใหม่: บริการPlatformสถานที่ประชุมผู้ให้บริการสำหรับงานอีเว้นท์ดี

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/Documents/final_project
..final_project (~zsh) ① 23% ② 5.0 GB ③ report+ * ④ ~Documents/final_project
python report/demo/main.py
Default: บริการ Platform รวมสถานที่จัดประชุมและผู้ให้บริการสำหรับงานอีเว้นท์ที่ดีที่สุด
Keep stop word: ['บริการ', 'Platform', 'รวม', 'สถานที่', 'จัด', 'ประชุม', 'และ', 'ผู้ให้บริการ', 'สำหรับ', 'งาน', 'อีเว้นท์', 'ที่', 'ดี', 'ที่สุด']
Removed stop word: ['บริการ', 'platform', 'สถานที่', 'ประชุม', 'ผู้ให้บริการ', 'สำหรับ', 'งาน', 'อีเว้นท์', 'ดี']
```

ภาพที่ 41 ตัวอย่างการตัดคำและลบ Stop word

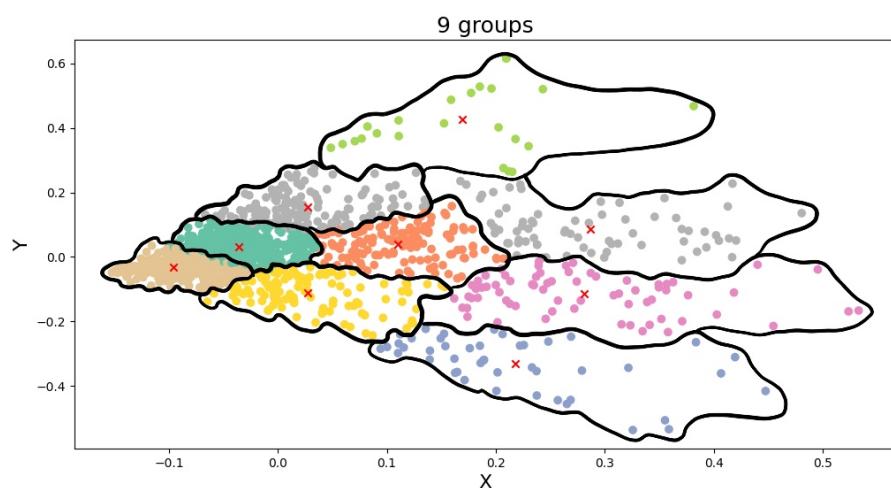
การจัดกลุ่มของข้อมูลหรือการทำ Text clustering นั้นโครงงานนี้จะใช้เทคนิค K-Means มาใช้ในการจัดกลุ่มโดยเลือกจำนวนวนกlu่ມจากการทำ Elbow method เพื่อหาจำนวนวนกlu่ມที่ดีที่สุด โดยจำนวนวนกlu่ມที่เหมาะสมจะอยู่ที่บริเวณส่วนโคงคล้ายข้อศอกในที่นี่จะประมาณกlu่ມได้ 6-9 กlu่ມ



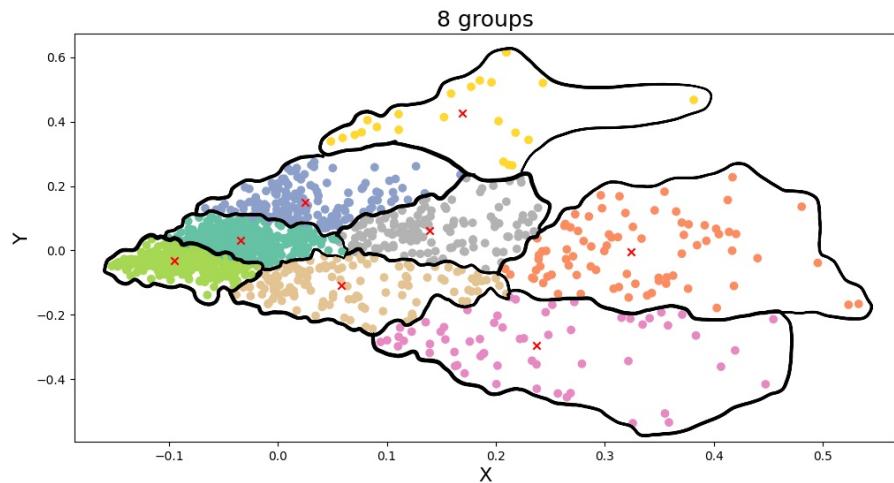
ภาพที่ 42 การทำ Elbow method

จากนั้นทำการทดลองจัดกลุ่มข้อมูลด้วยจำนวนกลุ่มที่แตกต่างกันแต่ละกลุ่มเดียวกัน ทำการทดลองจัดกลุ่มด้วย 4 กรณีได้ดังนี้

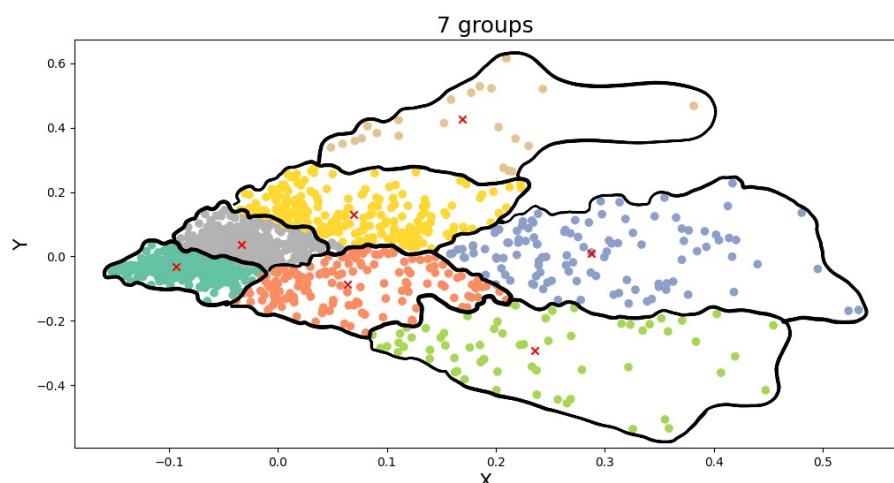
- จำนวน 9 กลุ่ม พบร้าขอบเขตของข้อมูลค่อนข้างแคบมากและมีกลุ่มที่มีเนื้อหาซ้ำกันมากกว่า 1 กลุ่ม
- จำนวน 8 กลุ่ม พบร้าขอบเขตของข้อมูลค่อนข้างแคบและเนื้อหาบางล้วนจะปนอยู่ในกลุ่มอื่น ๆ ที่มีใกล้กัน
- จำนวน 7 กลุ่ม พบร้าขอบเขตของข้อมูลค่อนข้างดีและเนื้อหาในกลุ่มนั้นมีปะปนกันน้อยมากและไม่มีกลุ่มที่มีเนื้อหาซ้ำกัน
- จำนวน 6 กลุ่ม พบร้าขอบเขตของข้อมูลกว้างมากและทำให้ใน 1 กลุ่มนั้นมีเนื้อหาที่มากกว่า 1 อย่างทำให้ไม่สามารถระบุแหล่งได้ร่วมกับเรื่องใดเป็นหลัก



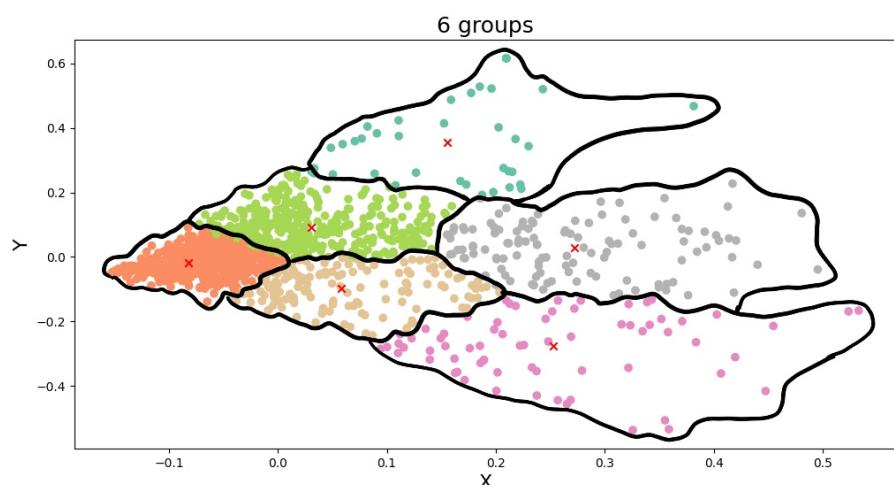
ภาพที่ 43 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 9 กลุ่ม



ภาพที่ 44 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 8 กลุ่ม



ภาพที่ 45 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 7 กลุ่ม



ภาพที่ 46 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 6 กลุ่ม

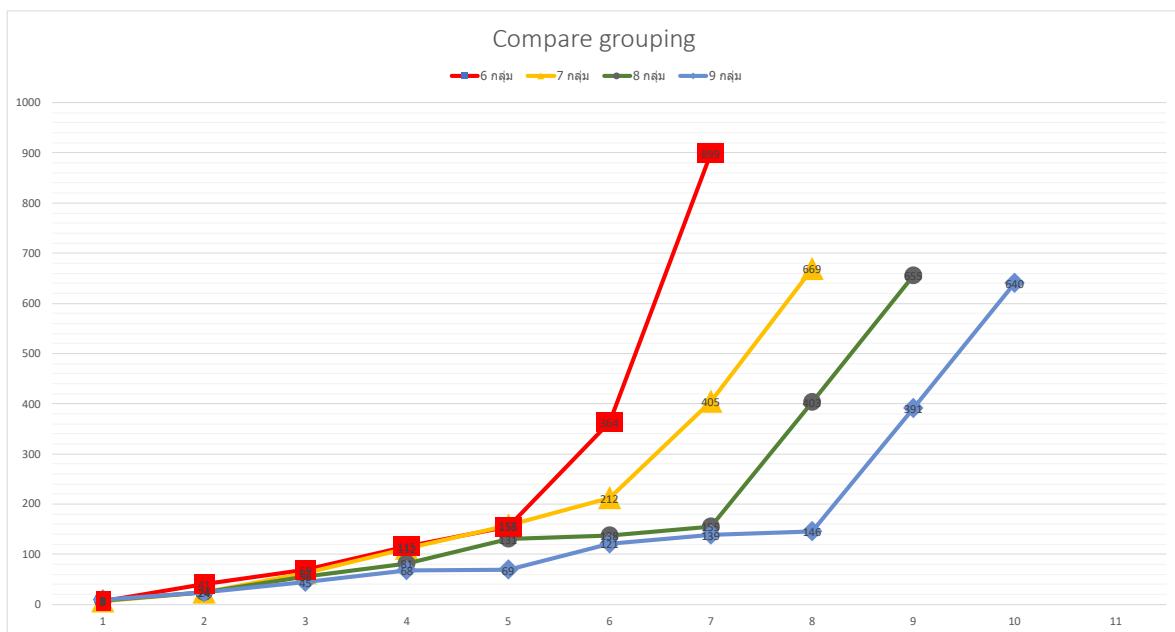
ทำการทดลองนับจำนวนรายการบริษัทแต่ละประเภทในแต่ละกลุ่มเพื่อศูนย์เฉลี่ยและการ  
กระจายตัวของข้อมูลบริษัท

ตาราง 17 แสดงการนับจำนวนบริษัทแต่ละประเภทในการจัดกลุ่มทั้งหมด 1,643 รายการ

จำนวนกลุ่ม	ประเภทของบริษัท	ค่าเฉลี่ย
6	<ul style="list-style-type: none"> <li>- กลุ่ม 1 มี 115 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 2 มี 899 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 3 มี 69 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 4 มี 155 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 5 มี 41 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 6 มี 364 รายการ</li> </ul>	469.43 รายการ
7	<ul style="list-style-type: none"> <li>- กลุ่ม 1 มี 405 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 2 มี 24 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 3 มี 112 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 4 มี 158 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 5 มี 669 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 6 มี 63 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 7 มี 212 รายการ</li> </ul>	234.71 รายการ
8	<ul style="list-style-type: none"> <li>- กลุ่ม 1 มี 403 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 2 มี 81 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 3 มี 655 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 4 มี 155 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 5 มี 138 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 6 มี 24 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 7 มี 131 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 8 มี 56 รายการ</li> </ul>	205.38 รายการ
9	<ul style="list-style-type: none"> <li>- กลุ่ม 1 มี 391 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 2 มี 69 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 3 มี 640 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 4 มี 68 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 5 มี 45 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 6 มี 121 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 7 มี 139 รายการ</li> <li>- กลุ่ม 8 มี 146 รายการ</li> </ul>	182.56 รายการ

ตาราง 17 (ต่อ)

จำนวนกลุ่ม	ประเภทของบริษัท	ค่าเฉลี่ย
9	- กลุ่ม 1 มี 115 รายการ	469.43 รายการ



ภาพที่ 47 เปรียบเทียบอัตราการเติบโตการจัดกลุ่มข้อมูล

จากภาพที่ 43–46 จะเห็นได้ว่าการกระจายตัวของข้อมูลนั้นมีความแตกต่างกันสังเกตได้จากสีที่ระบุตำแหน่งของกลุ่มในแต่ละภาพโดยเฉพาะเมื่อเปรียบเทียบการแบ่งกลุ่มที่ 6 และ 8 จะเห็นว่าขอบเขตของข้อมูลของการแบ่ง 6 กลุ่มนั้นมีความกว้างมากและห่างไกลจากจุดกึ่งกลางของข้อมูล (Centroids point) จึงประมาณได้ว่าการแบ่งกลุ่มที่จำนวน 6 กลุ่มนั้นอาจไม่ได้ประสิทธิภาพความแม่นยำมากพอก และในตรงกันข้ามการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 9 กลุ่มนั้นจะเห็นได้ว่าขอบเขตของข้อมูลนั้นแคบมากจนถึงทับซ้อนกันในแต่ละกลุ่มถึงแม่ขอบเขตของข้อมูลจะอยู่ใกล้จุดกึ่งกลางของข้อมูล ดังนั้นผู้วิจัยจึงตัดตัวเลือกการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 6 กลุ่มออกเหลือเพียง 7 8 และ 9 กลุ่ม

และจากภาพ 47 จะเห็นได้ว่าการเติบโตของข้อมูลเมื่อนำมาประมาณบริษัทในแต่ละประเภทมาเรียงจากน้อยไปมากนั้น อัตราการเติบโตของการจัดกลุ่มข้อมูลที่ 7 กลุ่มนั้นมีอัตราการเติบโตที่คงที่มากที่สุด

จากนั้นทดลองทำการสุ่มเรียกข้อมูลในแต่ละกรณีออกมาเพื่อประกอบการตัดสินใจที่จะเลือกจำนวนกลุ่มของข้อมูล

จากการทดลองสุ่มเรียกข้อมูลหลาย ๆ ครั้งพบว่าจำนวนของการจัดกลุ่มที่มีค่าข้อมูลทับซ้อนกันน้อยที่สุดอยู่ที่ 7 กลุ่มทำให้ผู้วิจัยเลือกที่จะแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 7 กลุ่มแต่หันนีกังวลว่าที่ทับซ้อนกันอยู่บ้างเล็กน้อยชึ้นอยู่ในระดับที่รับได้ และเมื่อทำการแบ่งกลุ่มข้อมูลเรียบร้อยแล้วจึงสามารถบันทึกข้อมูลพร้อมกับ ID ของกลุ่มเพื่อนำไปนำเข้าฐานข้อมูลและใช้งานต่อไป

#### 4.1.3 การกำหนดชื่อกลุ่ม

เมื่อได้ข้อมูลที่สมบูรณ์อยู่ในฐานข้อมูลแล้วนั้นการแสดงผลข้อมูลของกลุ่มจากหน้าเว็บไซต์จำเป็นต้องมีการตั้งชื่อกลุ่มเนื่องจากข้อมูลที่ได้จากการจัดกластิก็คือ ID ซึ่งคือตัวเลขตั้งแต่ 0-6 เนื่องจากทำการกำหนดจำนวนกลุ่มไว้ที่ 7 กลุ่มดังนั้นเพื่อให้การแสดงผลในหน้าเว็บไซต์และให้การเรียกกลุ่มง่ายขึ้น จึงทำการตั้งชื่อกลุ่มโดยชื่อจะอยู่ในประเภทของเทคโนโลยีหรือบริษัททางด้านใดๆ การตั้งชื่อของกลุ่มข้อมูลนั้นได้ทำการอ้างอิงซึ่งจากประเทงานโอดีจากเว็บไซต์ th.jobsdb.com เป็นหลัก ซึ่งมีอยู่ 18 ประเภท รายชื่อประเทงานโอดีที่มีในเว็บไซต์ th.jobsdb.com มีดังนี้

1. งาน Application Network
2. งาน Software
3. งาน Database
4. นักวิทยาศาสตร์ข้อมูล
5. งาน Hardware
6. งาน IT Audit
7. งานปรึกษาโอดี
8. งาน IT Project
9. งานดูแลเว็บไซต์ งาน SEO
10. งาน MIS
11. งาน Mobile งาน Wireless communications
12. งานดูแลระบบ Network
13. งานโปรแกรมเมอร์
14. งาน IT Security
15. งาน IT Support
16. งาน Software Tester
17. นักออกแบบ UI/UX
18. งานโอดีอื่น ๆ

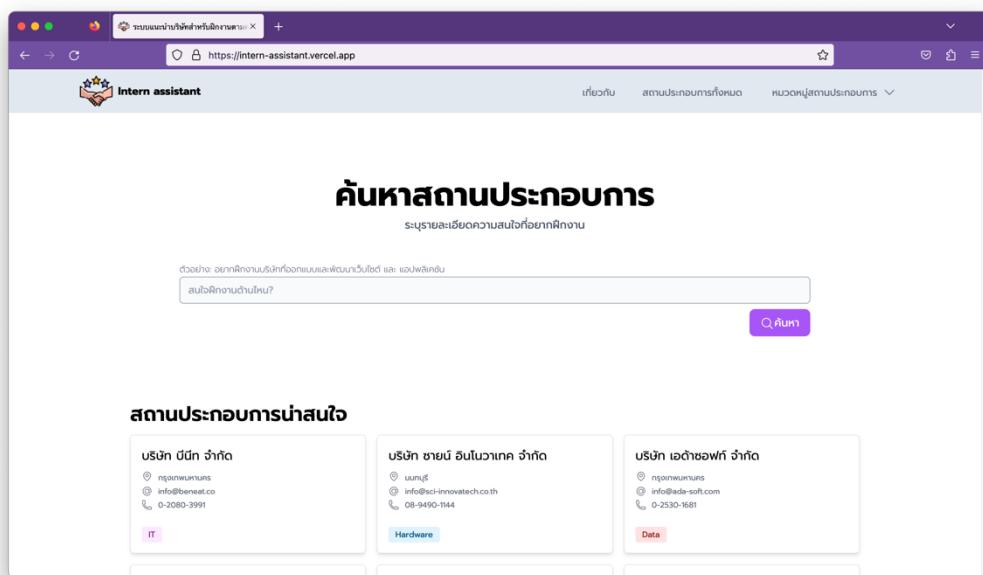
แต่ในโครงงานนี้มีกластิกข้อมูลเพียง 7 กลุ่มดังนั้นจึงต้องเลือกประเทงานที่ตรงกับข้อมูลในกลุ่มมากที่สุดเท่านั้น โดยวิธีที่ใช้เลือกคือการสุมข้อมูลในแต่ละกลุ่มตั้งแต่ 0-6 และตรวจดูว่าควรจะได้ชื่อกลุ่มเป็นประเทงานไหน

จากการทำการสุมเรียกข้อมูลดูทั้ง 7 กลุ่ม รายชื่อประเทงานที่สามารถใช้ตั้งชื่อกลุ่มข้อมูลโดยอ้างอิงของเว็บไซต์ th.jobsdb.com มีดังนี้

1. Data analysis
2. Online marketing
3. Software
4. Hardware
5. Network
6. IT
7. Other

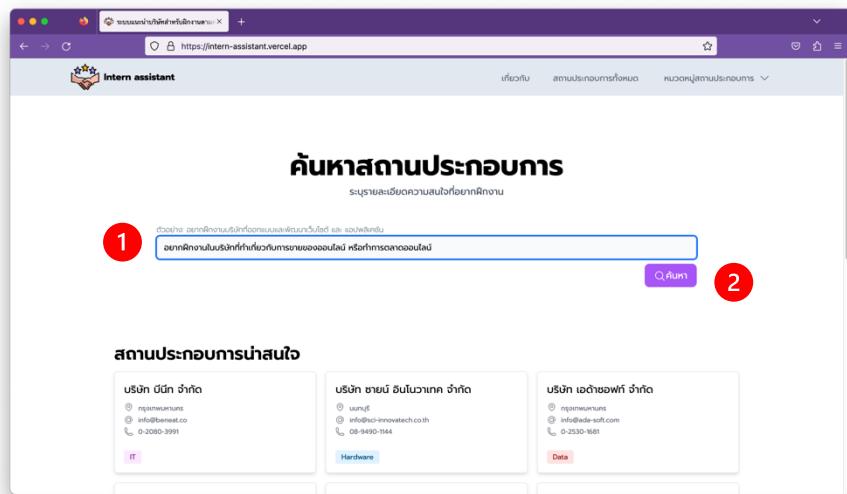
## 4.2 ขั้นตอนการใช้งานสำหรับผู้ใช้งาน

### 4.2.1 หน้าแรกเว็บไซต์ Intern-assistant



ภาพที่ 48 หน้าแรกเว็บไซต์ Intern-assistant

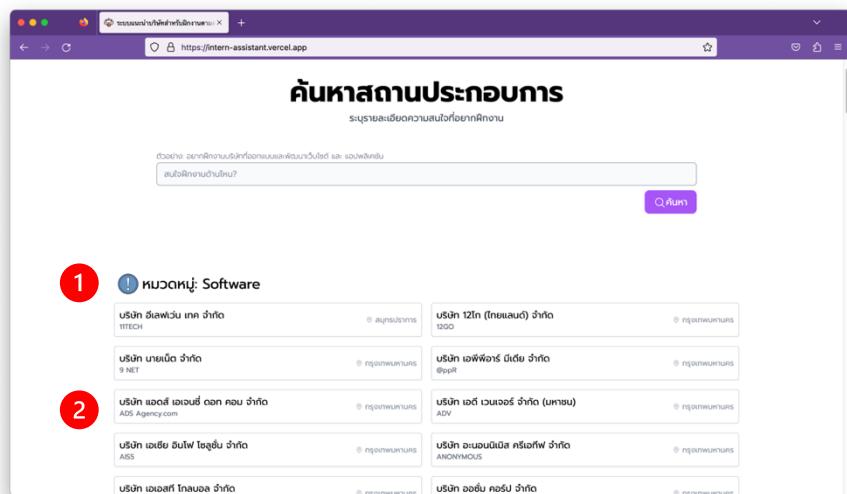
#### 4.2.2 គណនោបរិម្ភ័



រាជធានី 49 គណនោបរិម្ភ័

លម្អិតទី 1 ពិមព័គុណគណនោបរិម្ភ័ដែលត្រូវបានបង្ហាញជាប្រព័ន្ធទីផ្សេងៗ និងប្រព័ន្ធទីប្រចាំប្រអប់  
លម្អិតទី 2 ការបង្ហាញព័ត៌មានអាជីវកម្ម

#### 4.2.3 នៃការបង្ហាញព័ត៌មានអាជីវកម្ម

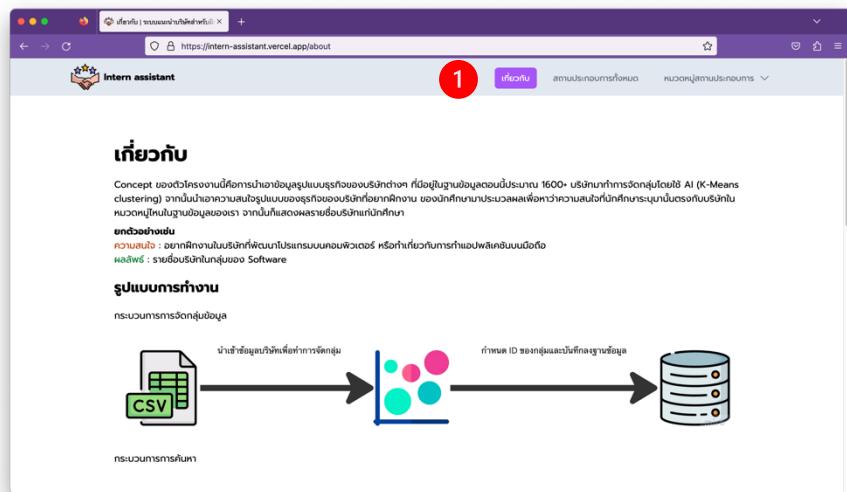


រាជធានី 50 នៃការបង្ហាញព័ត៌មានអាជីវកម្ម

លម្អិតទី 1 ចំណាំក្នុងក្រុមមុន្តុ

លម្អិតទី 2 រាយចំណាំបរិម្ភ័ទាំងអស់នៅក្នុងក្រុម

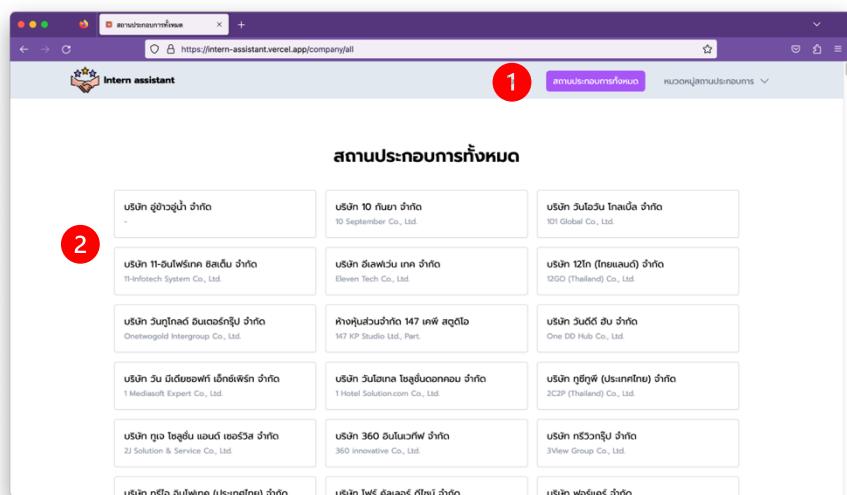
#### 4.2.4 หน้าเกี่ยวกับ



ภาพที่ 51 หน้าเกี่ยวกับ

หมายเหตุ 1 เมนูหน้าเกี่ยวกับแสดงข้อมูลเกี่ยวกับระบบและการทำงาน

#### 4.2.5 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด



ภาพที่ 52 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด

หมายเหตุ 1 เมนูหน้ารายชื่อบริษัททั้งหมด

หมายเหตุ 2 รายชื่อบริษัททั้งหมด

#### 4.2.6 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

ภาพที่ 53 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

หมายเลขอ 1 เมนูรายชื่อกลุ่มบริษัท

หมายเลขอ 2 รายชื่อกลุ่มบริษัท

หมายเลขอ 3 รายชื่อบริษัทในกลุ่ม

#### 4.2.7 หน้ารายละเอียดบริษัท

บริษัท DifferSheet จำกัด

DifferSheet Co., Ltd. (DifferSheet)

บริษัท ดิฟเฟอร์ชีต จำกัด  
DifferSheet Co., Ltd. (DifferSheet)

สำนักงานใหญ่ ชั้น 5 ถนนสุขุมวิท-รามคำแหง แขวงคลองเตย เขตคลองเตย กรุงเทพฯ 10110  
โทรศัพท์: 0-2130-6525 | อีเมล: hello@differsheet.com | เว็บไซต์: http://www.differsheet.com

เราเชื่อว่าความสำเร็จคือการสนับสนุนกัน การสนับสนุนกันในรูปแบบเด็กๆ (Gameification) หลักของ Social Network และศึกษาเรียนรู้ (Psychology) บนแพลตฟอร์มเด็กๆ Big Data บนเว็บไซต์

ภาพที่ 54 หน้ารายละเอียดบริษัท

### 4.3 การวัดค่าความคล้ายคลึง

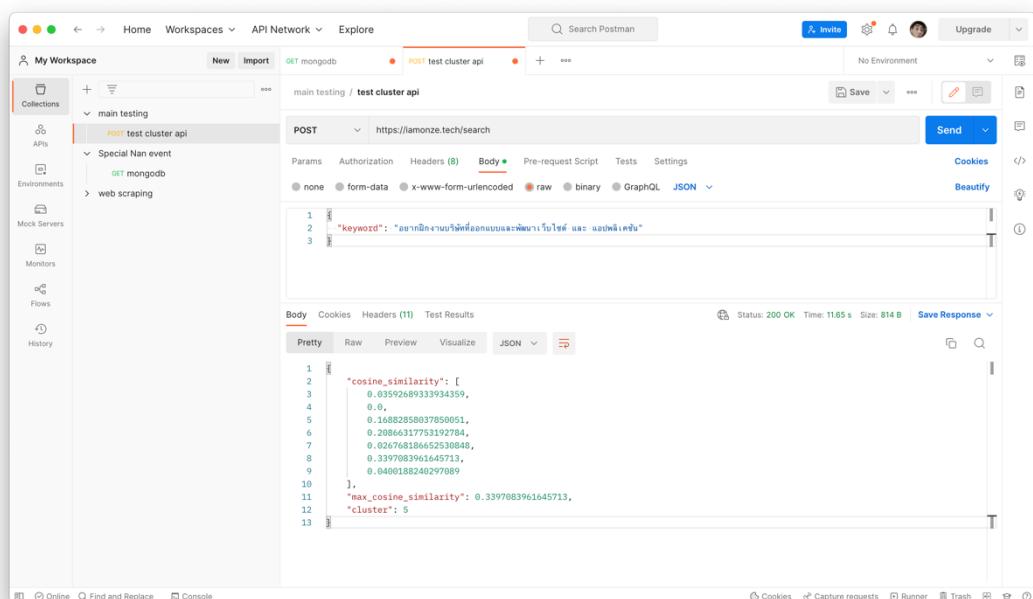
Cosine similarity เป็นเทคนิคที่นำมาใช้หาความคล้ายคลึงระหว่างความสนใจของผู้ใช้และข้อมูลบริษัทที่อยู่ในฐานข้อมูลยิ่งค่า Cosine similarity เข้าใกล้ 1 แสดงว่าประโยชน์มีความคล้ายคลึงกับข้อมูลบริษัทในกลุ่มนั้นมากดังภาพที่ 55

```
enze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/desktop/final_project
..final_project (-zsh)  ● 2%  4.4 GB ..final_project (-zsh)
python cosine_similarity.py
Keyword: อุตสาหกรรม
cluster: 6
cosine similarity: 0.07871941760441518
~/desktop/final_project > develop !3 ?2
7s 12:56:32
```

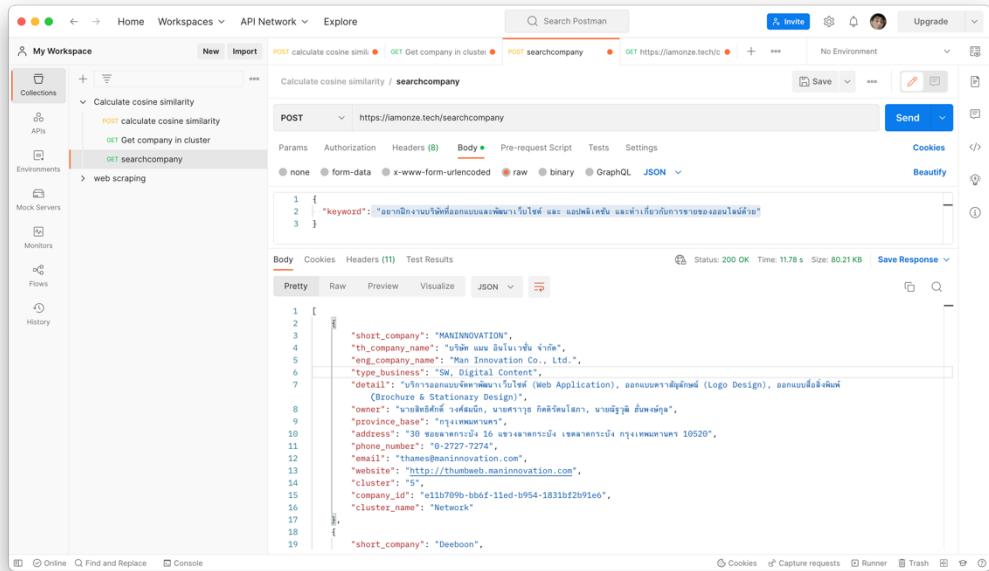
ภาพที่ 55 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity

#### 4.3.1 การหากลุ่มที่มีความคล้ายคลึงมากที่สุด

- คำนวณค่า Cosine similarity ทุกกลุ่มจากความสนใจของผู้ใช้ผ่าน API ที่สร้างไว้เพื่อคำนวณโดยเฉพาะ



ภาพที่ 56 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าความคล้ายคลึง



ภาพที่ 57 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่คล้ายที่สุด

## บทที่ 5

### สรุปผลการดำเนินงาน

การพัฒนาระบบแนะนำสถานที่พิการด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเครื่อง (K-Means) ในครั้งนี้สามารถสรุปการดำเนินงาน ปัญหาที่เกิดขึ้นระหว่างการดำเนินงาน ข้อเสนอแนะ แนวทางพัฒนาต่อไปดังนี้

#### 5.1 สรุปผลการดำเนินงาน

จากการดำเนินงานได้นำข้อมูลบริษัทจากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทยมาทำการจัดกลุ่มโดยใช้เทคนิคการจัดกลุ่มข้อมูล (K-Means) และใช้เทคนิคการคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ในการหาความคล้ายคลึงของความสนใจรูปแบบงานของผู้ใช้กับข้อมูลบริษัทได้ผลสรุปดังนี้

การจัดกลุ่มข้อมูลทั้งหมดจำนวน 4 กลุ่มได้แก่ การจัดกลุ่มข้อมูลที่ 6 7 8 และ 9 กลุ่มได้ผลสรุปดังนี้ กรณีแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 6 กลุ่มนั้นมีส่วนเรียกข้อมูลดูแล้วพบว่าขอบเขตของกลุ่มนั้นกว้าง เกินไปและมีข้อมูลทับซ้อนกันจำนวนมาก กรณีแบ่งข้อมูลที่ 7 กลุ่มพบว่ามีส่วนเรียกดูของกลุ่ม ข้อมูล มีความทับซ้อนกันน้อยมากและขอบเขตของกลุ่มนั้นอยู่ในระดับที่เหมาะสมอยู่แล้ว กรณีแบ่งกลุ่มที่ 8 กลุ่มพบว่ามีความคล้ายคลึงกับการแบ่งกลุ่มที่ 7 กลุ่มแต่ขอบเขตของกลุ่ลนั้นบางกว่า กรณีแบ่งกลุ่มที่ 9 กลุ่มพบว่าขอบเขตของกลุ่ลนั้นแคบ ที่สุดและแต่ละกลุ่มนั้นมีความทับซ้อนกันค่อนข้างมากจึงเกิดกลุ่มที่มีเนื้อหาแบบเดียวกันแต่อยู่คนละกลุ่ม

ซึ่งจะเห็นได้ว่ากรณีการแบ่งกลุ่มที่ 6 และ 9 กลุ่มนั้นขอบเขตของเนื้อหานั้นอยู่ในระดับที่ไม่ค่อยติดกันเมื่อเทียบกับการแบ่งกลุ่มที่ 7 และ 8 กลุ่ม และในการทดสอบวิธี Elbow method จุดที่อยู่ตรงมุมมองระหว่างจุดที่ 7-8 ผู้วิจัยจึงเลือกเปรียบเทียบกันและหาข้อสรุปได้ว่าเลือกแบ่งกลุ่มที่ 7 กลุ่มเป็นการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่มีประสิทธิภาพมากที่สุดจากการสุมเรียกดูของกลุ่ลของแต่ละกรณีเพื่อมาใช้ในการพัฒนาระบบ

ในการหาความคล้ายคลึงของข้อมูลด้วยวิธี Cosine similarity นั้นผลลัพธ์การคำนวณและการวิเคราะห์เพื่อหากลุ่มที่เหมาะสมกับความสนใจของผู้ใช้นั้นพบว่าเมื่อได้กลุ่มจากที่การคำนวณแล้วนั้นรูปแบบธุรกิจค่อนข้างตรงกับความสนใจที่ผู้ใช้สั่งมา

#### 5.1.1 จุดเด่นของระบบ

1. ขั้นตอนการใช้งานของผู้ใช้นั้นถูกออกแบบมาให้ใช้งานง่ายและสะดวกรวดเร็ว
2. ออกแบบหน้าจอแสดงผล (User interface) เข้าใจง่ายและใช้งานได้สะดวกไม่ซับซ้อน สามารถรองรับได้ทุกอุปกรณ์
3. ระบบสามารถเข้าถึงง่ายเนื่องจากพัฒนาอยู่ในรูปแบบของ Web application ทำให้ไม่ต้องติดตั้งก่อนใช้งานสามารถใช้งานผ่าน Browser ได้ในทุกอุปกรณ์

## 5.2 สรุปปัญหาที่เกิดระหว่างการดำเนินงาน

5.2.1 ในการที่จะเพิ่มข้อมูลบริษัทลงในฐานข้อมูลเพิ่มจำเป็นต้องทำการ Word segmentation ข้อมูลใหม่ที่จะเข้ามาร่วมกับข้อมูลเดิมที่มีอยู่แล้วดังนั้นข้อมูลของแต่ละบริษัทก็จะถูกเปลี่ยนกลุ่มไปทุกครั้งทั้งมีการเพิ่มข้อมูลใหม่

5.2.2 เมื่อทำการ Clustering ข้อมูลใหม่แล้วต้องทำการตั้งชื่อให้กับกลุ่มข้อมูลใหม่ เพราะเมื่อมีข้อมูลที่เปลี่ยนไปเนื้อหาบริษัทในกลุ่มเดิมก็อาจเปลี่ยนไปยกตัวอย่างเช่น กลุ่มที่ 0 เดิมเป็นกลุ่มของ Network แต่เมื่อมีการเพิ่มข้อมูลใหม่และทำการ Clustering ใหม่กลุ่ม 0 ก็อาจจะกลายเป็น Data เพราะเนื้อหาในกลุ่มนั้นเปลี่ยนไป หรืออาจมีกลุ่มเพิ่มเติมขึ้นมาบนอกเหนือจากปัจจุบัน

5.2.3 ข้อมูลที่ได้รับมาเมื่อมีคำที่สะกดผิดจนไม่สามารถแก้ไขได้ด้วยผู้พัฒนาเอง การทำ Clustering นั้นอาจจะไม่ได้แยกแยะข้อมูลได้ดียกตัวอย่างเช่น ประโยคที่มีคำว่า “แอปพลิเคชัน” ที่สะกดถูกต้องอาจจะอยู่คนละกลุ่มกับประโยคที่มีคำว่า “แอพพลิเคชัน” ที่มีการสะกดผิด

## 5.3 แนวทางพัฒนาระบบในอนาคต

5.3.1 พัฒนาความแม่นยำในการจัดกลุ่มข้อมูล

5.3.2 พัฒนาให้สามารถแนะนำตำแหน่งงานในบริษัทได้

5.3.3 เพิ่มชุดข้อมูลให้มากขึ้นเพื่อเพิ่มความแม่นยำของเว็บไซต์

5.3.4 พัฒนาความเร้าของข้อความที่มีในกระบวนการคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity)

5.3.5 พัฒนาขั้นตอนการเรียกดูข้อมูลให้ง่ายขึ้น

5.3.6 พัฒนาให้รองรับการกรองตัวเลือกที่จะค้นหา

5.3.7 พัฒนาเว็บไซต์ให้มีความปลอดภัยมากขึ้น

## 5.4 แบบประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้

จากการประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering) สามารถสรุปผลได้ดังนี้

### การกำหนดเกณฑ์การพิจารณา

เกณฑ์การพิจารณาระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) มีดังนี้

1. เกณฑ์การให้คะแนน ได้กำหนดเกณฑ์การให้คะแนนไว้ 5 ระดับดังนี้

5 คะแนน หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจดีมาก

4 คะแนน หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจดี

3 คะแนน หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจปานกลาง

2 คะแนน หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจน้อย

1 คะแนน หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจน้อยมาก

**2. เกณฑ์การแบ่งช่วงคะแนนค่าเฉลี่ย เกณฑ์การแบ่งช่วงคะแนนค่าเฉลี่ยได้กำหนด  
เกณฑ์การประเมินไว้ดังนี้**

ค่าเฉลี่ย 4.51 – 5.00 หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจดีมาก  
ค่าเฉลี่ย 3.51 – 4.50 หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจดี  
ค่าเฉลี่ย 2.51 – 3.50 หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจปานกลาง  
ค่าเฉลี่ย 1.51 – 2.50 หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจน้อย  
ค่าเฉลี่ย 1.00 – 1.50 หมายถึง ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจน้อยมาก

ตาราง 18 แสดงจำนวนค่าเฉลี่ยความพึงพอใจต่อระบบ

รายละเอียด	ระดับความพึงพอใจ/ความเข้าใจ						เกณฑ์การประเมิน
	5	4	3	2	1	ค่าเฉลี่ย	
มีการออกแบบหน้าจอสำหรับผู้ใช้งานอย่างเหมาะสม	7	6	3	1	0	4.12	ดี
วิธีการใช้งานง่ายต่อการทำความเข้าใจ	6	7	3	1	0	4.06	ดี
ประสิทธิภาพความเสถียรในการทำงานของเว็บแอปพลิเคชัน	2	9	6	0	0	3.76	ดี
ความเหมาะสมของรูปแบบของหน้าจอ แจ้งเตือนต่างๆ	5	7	5	0	0	4	ดี
ความพึงพอใจในภาพรวม	5	9	3	0	0	4.12	ดี
ค่าเฉลี่ยรวม						4.01	ดี

จากตารางที่ 18 พบร่วมกับผู้ใช้มีความพึงพอใจต่อระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) โดยภาพรวมอยู่ในเกณฑ์ประเมินที่ดี มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 4.01

#### ขอเสนอแนะ

สามารถสรุปความพึงพอใจและขอเสนอแนะของผู้ใช้ที่มีต่อ ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) ได้ดังนี้

- ควรจะมีฟังก์ชันที่ให้เลือกจังหวัดว่าเราอยากลงของจังหวัดไหน เพื่อบางคนอยากรажานทำงานใกล้ๆบ้าน
- อย่างให้มีการเลือกโซนของภาคอย่างภาคเหนือหรือภาคอีสานแต่โดยรวมทำได้ดีแล้ว
- ต้องทำให้ผู้ใช้งาน ใช้งานได้ง่ายกว่านี้ และการค้นหาบางอย่างก็ไม่ตรงกับความต้องการที่คุณหาเท่าไหร่

## เอกสารอ้างอิง

- ตาเยะ, ช. (2022, 6 28). NLP คืออะไร . Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/คุณมีอะไร/73-คืออะไร/8859-nlp.html>
- D'Agostino, A. (2021, 11 24). Text Clustering with TF-IDF in Python. Retrieved from medium: <https://medium.com/mlearning-ai/text-clustering-with-tf-idf-in-python-c94cd26a31e7>
- API คืออะไร. (n.d.). Retrieved from amazon: <https://aws.amazon.com/th/what-is/api/>
- บทความ E-R Diagram คืออะไร. (2014). Retrieved from 9experttraining: <https://www.9experttraining.com/articles/บทความ-e-r-diagram-คืออะไร>
- (2022, 3 12). Retrieved from Use Case Diagram: <https://www.mindphp.com/บทความ/31-ความรู้ทั่วไป/6870-use-case-diagram.html>
- การวิเคราะห์ระบบและการออกแบบ System Analysis and Design (ซิสเต็ม อนาคต และ ดิจิทัล). (2022, 3 30). Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/บทความ/31-ความรู้ทั่วไป/4084-system-analysis-and-design.html>
- mindphp. (n.d.). NumPy คืออะไร. Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/บทเรียนออนไลน์/83-python/8492-what-is-the-numpy.html>
- ทำความรู้จักกับ Node.js. (2021, 3 1). Retrieved from marcuscode: <http://marcuscode.com/tutorials/nodejs/introducing-nodejs>
- CSS คืออะไร ? มีประโยชน์อย่างไรบ้าง. (2016, 3 16). Retrieved from wynnsoft: <https://www.wynnsoft-solution.net/th/article/view/80/>
- Cloudflare คืออะไร จะเข้ามาช่วยองค์กรของคุณได้อย่างไร? (2021, 12 7). Retrieved from nipa: <https://web.nipa.cloud/how-cloudflare-protect-your-corporate>
- Warakorn Pradiskul, P. M. (2021). Recommender System Using Collaborative Filtering A Case Study of Toyota Buzz Company Limited, 11–21.
- Thongchai Klayklueng, W. S.-n.-n. (2019). เทคนิคการคัดเลือกกลุ่มโหลดรายอาทิตย์สำหรับ รองรับแผนการติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้าพลังงานแสงอาทิตย์บนหลังคาเพื่อเพิ่มค่าไดรรูนี ประลิทวิภาคการใช้พลังงานไฟฟ้า Load Clustering Technique Application to PV Solar Rooftop Installation Planning for Improving Energy Efficiency, 134–148.
- ปราณี พ่วงวิชา, อ. ท. (2019). ศึกษาการแบ่งกลุ่มพฤติกรรมของผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ Clustering of Jewellery Purchasing Behaviour through Social Network, 213–224.
- จักรินทร์ สันติรัตนภักดี, ศ. น. (2021). การออกแบบและพัฒนากระบวนการจำแนกข้อมูลเรียนรถโดยสารสาธารณะเพื่อติดแท็กป้ายหากการให้บริการ, 77–90.

- วุฒิชัย, ว. (2013). การเปรียบเทียบวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทยด้วยโครงสร้างการเขียนกับโครงสร้างพยัญชนะ The Comparison of Thai Word Segmentation with Thai Writing Structures and Syllable Structures, 504–509.
- เจษ. (2021, 11 23). A Beginner's Guide to Scikit-learn . Retrieved from hashdork: <https://hashdork.com/th/scikit-learn/>
- mindphp. (2022, 6 23). การใช้งานต่างๆ ใน PyThaiNLP. Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/บทความ/it-news/8778-การใช้งานต่างๆ ใน-pythainlp.html>
- JUNG. (2019). พื้นฐาน Python และ Numpy สำหรับ Deep Learning. Retrieved from kaggle: <https://www.kaggle.com/code/ratthachat/python-numpy-deep-learning#Numpy>
- frevation. (2021, 10 8). Next js. Retrieved from frevation: <https://www.frevation.com/blog/web-development/next-js/>
- CloudHM. (2022, 7 6). บริการของ AWS มีจุดเด่นและนำไปใช้ประโยชน์ในด้านใดดีบ้าง. Retrieved from cloudm: <https://blog.cloudhm.co.th/what-is-and-what-business-need-aws/>
- Chakrit. (2019, 5 29). similarity – ความเหมือนที่แตกต่าง. Retrieved from softnix: <https://www.softnix.co.th/2019/05/29/similarity – ความเหมือนที่แตกต่าง/>
- DIGI. (2022, 11 17). รู้จัก Clustering Model คืออะไร. Retrieved from digi: <https://digi.data.go.th/blog/what-is-clustering-model-and-example/>
- Chakrit. (2018, 9 6). ว่าด้วย-k-means-และการประยุกต์. Retrieved from softnix: <https://www.softnix.co.th/2018/09/06/ว่าด้วย-k-means-และการประยุกต์/>
- CHAKRIT. (2019, 5 28). TF-IDF ทำงานยังไง. Retrieved from softnix: <https://www.softnix.co.th/2019/05/28/tf-idf – ทำงานยังไง/>
- Paul. (2021, 3 4). K-Means Clustering with Elbow Method. Retrieved from medium: <https://medium.com/kbtg-life/k-means-clustering-with-elbow-method-8d02b35aaa2e>
- Rungnapha, K. (2018, 1 31). Sequence Diagram แผนผังการทำงานแบบลำดับปฏิสัมพันธ์. Retrieved from glurgeek: <https://www.glurgeek.com/education/sequence-diagram/>
- Surapong, K. (2020, 1 7). PyThaiNLP คืออะไร Tutorial สอนใช้งาน PyThaiNLP Library NLP ภาษาไทย สำหรับ Python เป็องตัน – PyThaiNLP ep.1. Retrieved from bualabs: <https://www.bualabs.com/archives/3234/what-is-pythainlp-tutorial-teach-basic-how-to-use-pythainlp-library-nlp-in-python-pythainlp-ep-1/>
- Panchart, M. (2021, 11 30). DATA รู้จัก pandas – Library อันดับ 1 สำหรับการทำ Data Analysis. Retrieved from skooldio: <https://blog.skooldio.com/what-is-pandas/>
- Pallop, C. (2017, 8 9). Next.js คืออะไร? Retrieved from medium: <https://medium.com/hamcompe/next-js-คืออะไร-8fbb36e68b0>

- PLC, V. M. (2022, 2 2). เข้าถึงและจัดการข้อมูลด้วย MongoDB. Retrieved from proen: <https://www.proen.cloud/en/blogs/mongodb/>

Chai, P. (2015, 8 16). MongoDB คืออะไร? + สอนวิธีใช้งานเบื้องต้น. Retrieved from devahoy: <https://devahoy.com/blog/2015/08/getting-started-with-mongodb>

Natakorn, C. (2021, 6 3). FastAPI คืออะไร และการใช้งานเบื้องต้น. Retrieved from medium: <https://natakornch.medium.com/fastapi-คืออะไร-และการใช้งานเบื้องต้น-4f2d0fd91bcd>

TAeng Trirong, P. (2017, 12 25). Cross-Origin Resource Sharing (CORS) เป็นสิ่งที่ Web Developer ต้องควรรู้. Retrieved from medium: <https://medium.com/nellika/cors-เป็นสิ่งที่-web-developer-ต้องควรรู้-c906b1b47958>

Supalerk, P. (2020, 3 17). เมื่อสาย DATA อยากจะกิน Pizza (โดยใช้ Jaccard Similarity และ Cosine Similarity). Retrieved from medium: <https://medium.com/data-cafe-thailand/เมื่อสาย-data-อยากจะกิน-pizza-โดยใช้-jaccard-similarity-และ-cosine-similarity-f921fa4ab043>

Weerasak, T. (2017, 3 8). การหาจำนวน k ที่เหมาะสมที่สุดด้วยวิธี Elbow Method. Retrieved from medium: <https://medium.com/espressofx-notebook/การหาจำนวน-k-ที่เหมาะสมที่สุดด้วยวิธี-elbow-method-79b9a75f934>

Patipan, P. (2020, 10 1). ลักษณะความสำคัญของข้อมูลด้วยเทคนิคการประมวลผลทางภาษา เปื้องต้น: TF-IDF, Part 1. Retrieved from bigdata: <https://bigdata.go.th/big-data-101/tf-idf-1/>

L, M. (2019, 2 1). NLP(Natural Language Processing) ศาสตร์(ไม่)ใหม่ ศาสตร์แห่งเจ้า: แยกประเภทอีเมลล์ด้วยพลังฟอร์ซ. Retrieved from medium: <https://medium.com/mmp-li/nlp-natural-language-processing-ศาสตร์-ไม่-ใหม่-ศาสตร์แห่งเจ้า-แยกประเภทอีเมลล์ด้วยพลังฟอร์ซ-66b8bdff2e42>

រាជធានីភ្នំពេញ

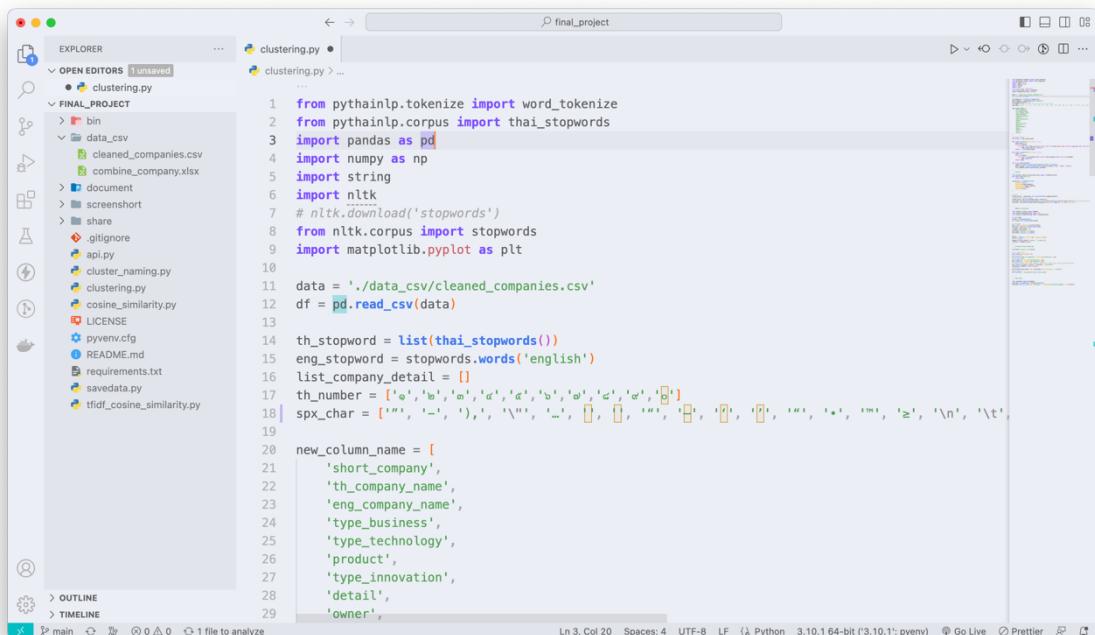
គ្រប់គ្រងការបង្កើតរំភេទ

ການພັນວານ ກ  
ຄູ່ມືອກາຮຕິດຕັ້ງ

การเตรียมข้อมูลและติดตั้งโปรแกรมสำหรับการพัฒนาระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means)

## 1. การจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเทคนิคทางปัญญาประดิษฐ์เคลื่อน (K-Means)

- 1.1 ทำการดาวน์โหลด Repository จาก [https://github.com/slapexs/final\\_project](https://github.com/slapexs/final_project) ด้วยการใช้คำสั่ง `git clone https://github.com/slapexs/final_project` เพื่อดownloadไฟล์มาไว้ในเครื่อง
- 1.2 บันทึกไฟล์ข้อมูลบริษัทนามสกุล .csv ในโฟลเดอร์ `data_csv`
- 1.3 เปิดไฟล์ `clustering.py` ในโปรแกรม Text editor



ภาพที่ 58 โค๊ดคำสั่งในไฟล์ clustering.py ใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูล

#### 1.4 ทำการกำหนดจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่ต้องการลงในตัวแปร k

```

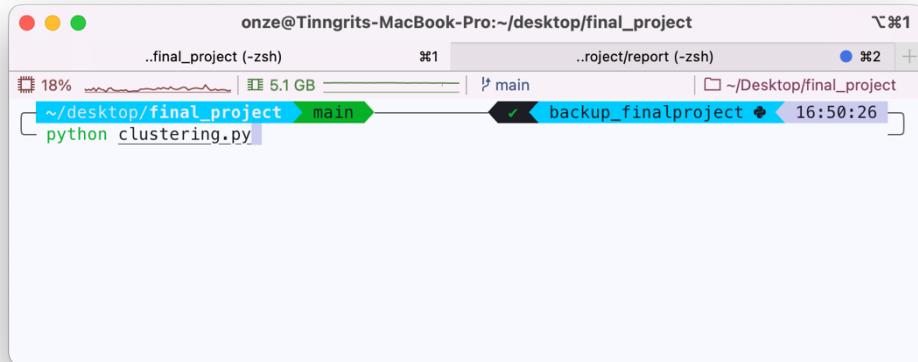
1 k = 7
2 kmeans = KMeans(n_clusters=k, random_state=1)
3 # Fit model
4 kmeans.fit(df_tfidf[['x_value', 'y_value']])
5 clusters = kmeans.labels_

```

ภาพที่ 59 แสดงกำหนดจำนวนของกลุ่มที่ต้องการลงในตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล

จากภาพที่ 59 แสดงการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคมีน (K-Means) โดยการที่กำหนดจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่ต้องการลงในตัวแปร k จากนั้นทำการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยฟังก์ชัน KMeans และคืนค่ากลับมาในตัวแปร kmeans และเก็บป้ายชื่อของกลุ่มลงในตัวแปร clusters

#### 1.5 เรียกใช้ไฟล์เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูล



ภาพที่ 60 แสดงการใช้งานคำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal

1.6 ได้ไฟล์ clustered\_company.csv ในโฟลเดอร์ document ที่เป็นผลลัพธ์การจัดกลุ่มข้อมูล

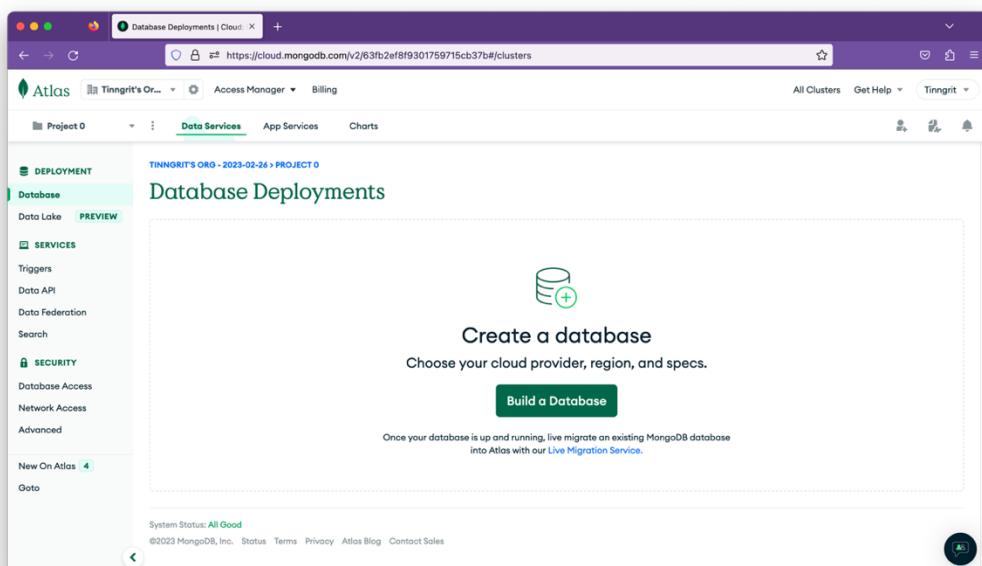
h_company	Eng_compan	Type_business	Type_techno	Product	Type_innovat	Detail	Owner	Province_bas	Address	Phone numb	Email
วิห้า เทเลเมดิค	Telemedic Co., SW	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริษัท Platform	นางสาว กัญชลินี กรุงเทพมหานคร	18, ถนนพญาไท	09-0004-0000	support@occi.co		
วิห้า ไฟร์ฟอร์ม	Drivemate Co., SW		เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริษัท Platform	นางสาว อรุณรัตน์ กรุงเทพมหานคร	1168 ถนนพญาไท	0-2026-3238	contact@drive		
วิห้า บีที แอนด์ บี	Venueco Co., L	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริษัท Platform	นาย ศรีภูมิ ธรรมรงค์	ชั้น 20 อาคาร หอ	0-2100-6013	admin@venue		
วิห้า ไฮเปอร์การ์ด	Haucap Co., I	SW									
วิห้า อินบิลป์	Shippoco, I	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริษัท Platform	นางสาว พงษ์รุ่ง ธรรมรงค์	กรุงเทพมหานคร	128/403 ถนนสี่แยก	0-2020-3960	customers@shipp	
วิห้า แอร์พอร์ต	AirportsCo., SW	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริษัท Platform	นางสาว กานดา พรชัย	กรุงเทพมหานคร	128/239-240	0-2905-335	contact@ship	
วิห้า แอร์ฟอร์ส	AirportsCo., I	SW									
วิห้า ฟู้ดส์เพลชัวร์	Food Stories L	H/W/Smart Dev									
วิห้า บีส แมท	Bulk Asia Co., SW										
วิห้า บีอีส รัน	Bulik One Groi	SW									
วิห้า เอฟซี จำกัด	Sellsuki Co., L	SW									
วิห้า กลอฟฟิก	Golfdigg Co., I	SW	Digital Se								
วิห้า อี-เมดี้	I APP Creator	SW	Digital Se								
วิห้า เอ็นเนอร์จี	Energy Respo	H/W/Smart Dev	Artificial Intell								
วิห้า ทัค คอร์	Touchcore Co.	SW	Digital Co	Chatbot							
วิห้า วีวี จำกัด	Visual Edx Co.	SW									
วิห้า อินโฟดีพัฒนา	Infofed Co., Lt	SW	Digital Co	Artificial Intell							
วิห้า นันเด็คฯ	Oneonestocknow	SW									
วิห้า รีฟลิน	Reflin Interna	SW	Artificial Intell	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์						
วิห้า ไพรีซ์	Prizeca Co., L	SW									
วิห้า รีสอร์ฟ	Skilliane Educ	SW	Digital Se								
วิห้า ไลค์ลิฟ	Local Alike Co	SW	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์							
วิห้า ไลค์ มี จำกัด	Like Me Co., L	SW									
วิห้า โอ๊คบี	Ookbee Co., L	SW	Digital Co	Artificial Intell	องค์กร	กระบวนการผลิต	บริษัท Platform	นาย นรุชลิ พิพัฒ์ ธรรมรงค์	กรุงเทพมหานคร	1104/207-209	0-2187-2701
วิห้า จิตต์ ดอท คอม	Jitta Dot Com	SW	Artificial Intell	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์						
วิห้า ฟิกซี่ จำกัด	Fizzy Co., Ltd.	SW	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์						
วิห้า ไอเชียร์โน	SocialMotion	SW	Digital Co								

ภาพที่ 61 แสดงไฟล์ clustered\_company.csv

2. การสร้างคลัสเตอร์ (Cluster) ของฐานข้อมูล mongoDB (MongoDB) บนเว็บไซต์

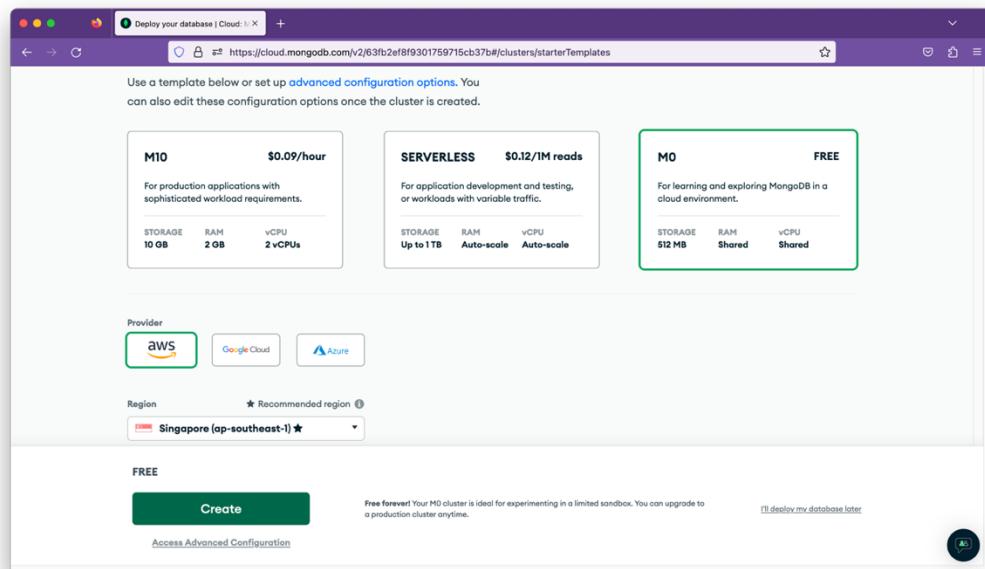
2.1 การใช้งาน Cloud MongoDB เข้าเว็บไซต์ <https://www.mongodb.com> จากนั้นเข้าสู่ระบบ

## 2.2 สร้าง Cluster โดยการกดปุ่ม Build a Database



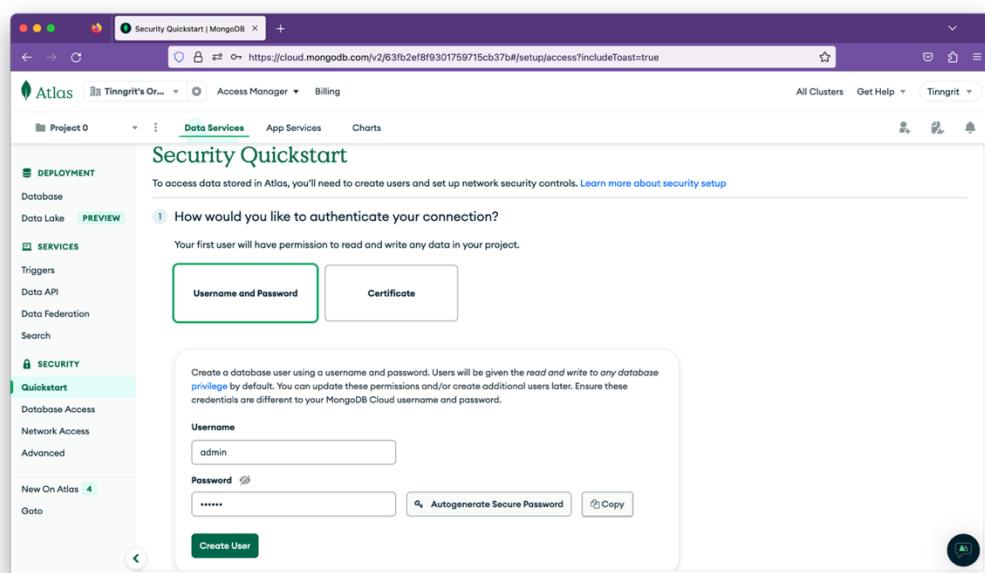
ภาพที่ 62 แสดงหน้าการจัดการ Cluster MongoDB

2.3 เลือกการตั้งค่าของ Cluster และตั้งชื่อ จากนั้นกดปุ่ม Create เพื่อสร้างฐานข้อมูลโดยที่เลือกผู้ให้บริการเป็น AWS และเลือกภูมิภาคเป็นประเทศไทย



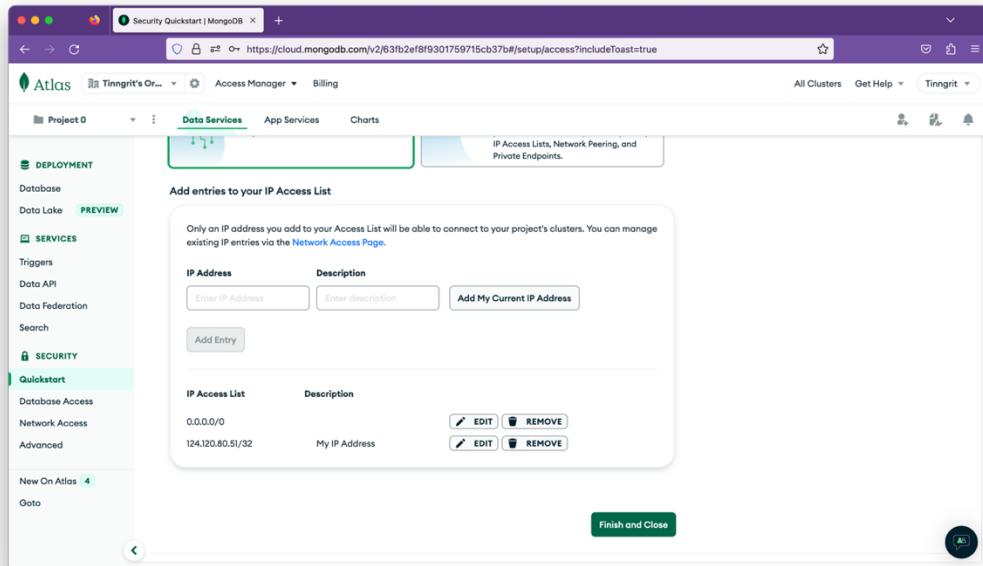
ภาพที่ 63 แสดงหน้าตั้งค่าและสร้าง Cluster MongoDB

2.4 สร้างบัญชีสำหรับใช้งานฐานข้อมูลตั้งค่า username และ password จากนั้นกดปุ่ม Create User



ภาพที่ 64 แสดงหน้าสร้างบัญชีสำหรับจัดการฐานข้อมูล

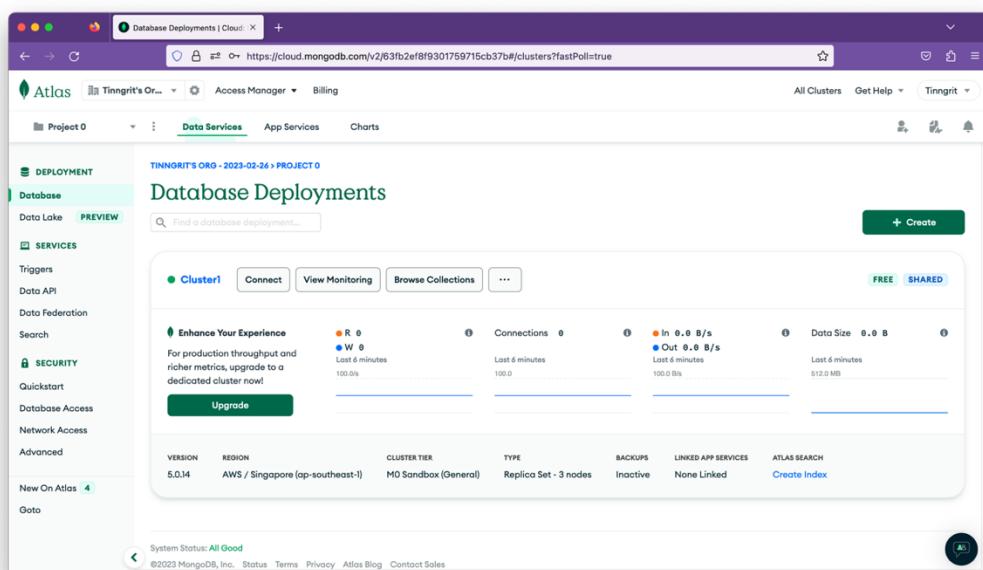
2.4 เพิ่มรายชื่อ IP address ที่สามารถเชื่อมต่อฐานข้อมูลได้ (กรณีเป็น 0.0.0.0 หมายถึงทุก IP address สามารถเชื่อมต่อเข้ามาได้) จากนั้นกดปุ่ม Add Entry และปุ่ม Finish and Close



ภาพที่ 65 แสดงหน้าเพิ่ม IP address ที่สามารถเชื่อมต่อฐานข้อมูลได้

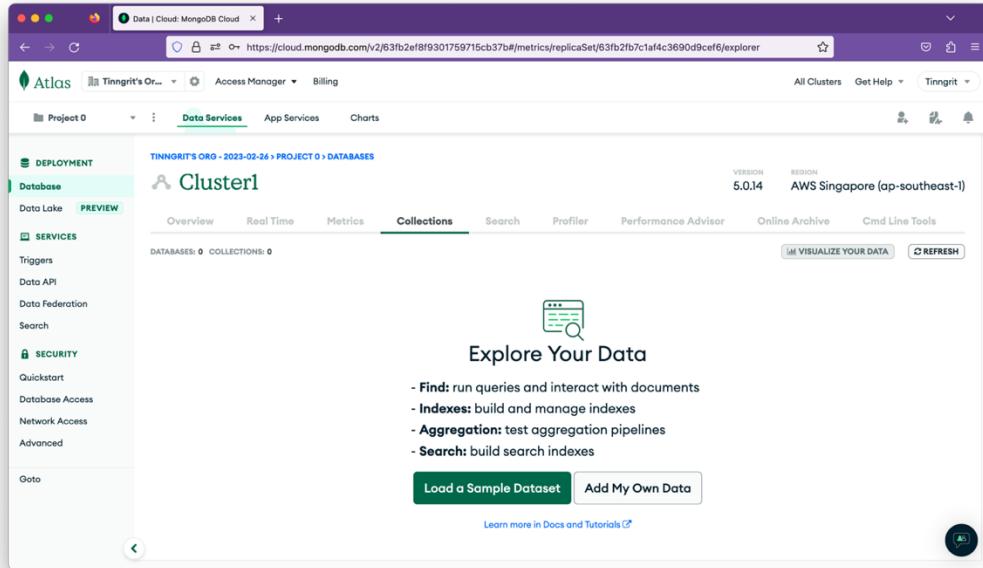
### 3. การสร้างฐานข้อมูลในโปรแกรม mongod (MongoDB)

#### 3.1 สร้างฐานข้อมูลและ Collection กดที่ชื่อ Cluster



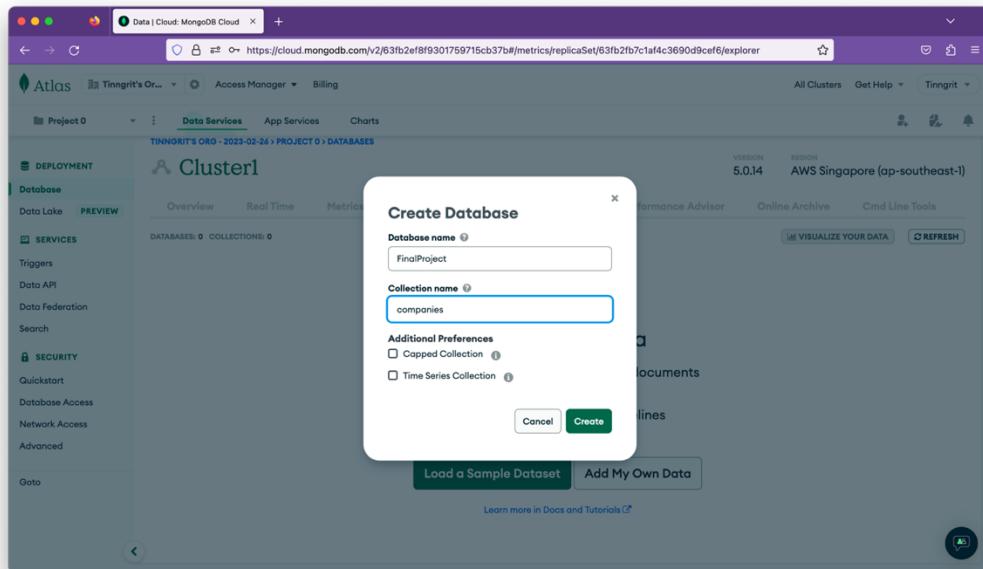
ภาพที่ 66 แสดงหน้าจัดการ Cluster MongoDB

### 3.2 กดที่แท็บเมนู Collections และกดปุ่ม Add My Own Data เพื่อสร้างฐานข้อมูล



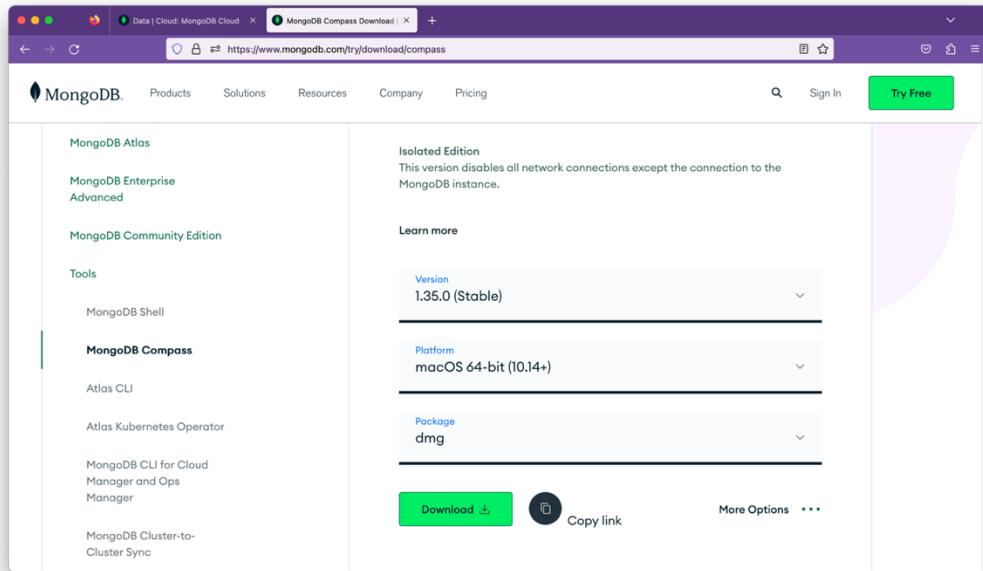
ภาพที่ 67 แสดงการสร้างฐานข้อมูล MongoDB

### 3.3 กำหนดชื่อฐานข้อมูลและชื่อ Collection ที่อยู่ในฐานข้อมูล



ภาพที่ 68 แสดงหน้าต่างการสร้างฐานข้อมูลและ Collection

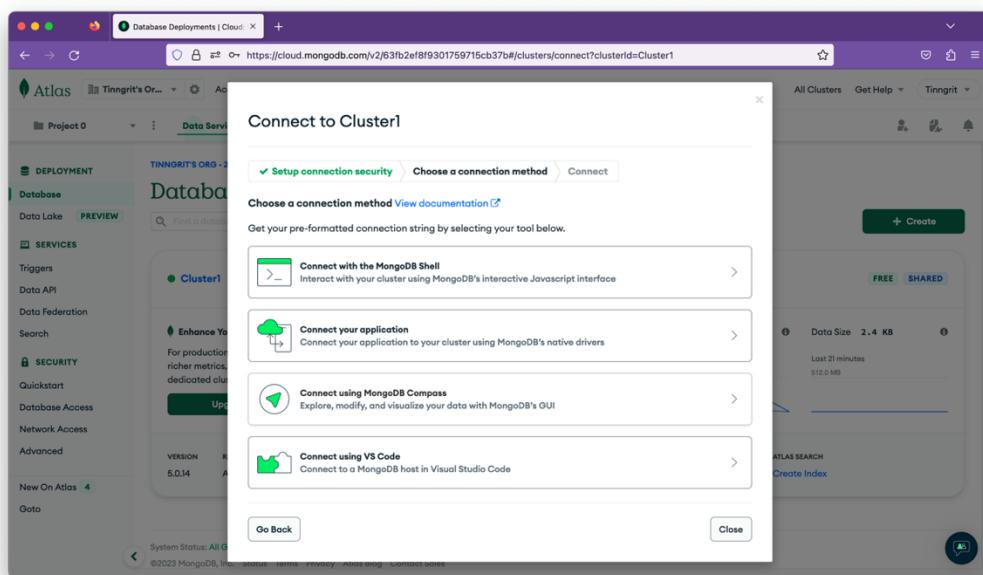
3.3 ดาวน์โหลดโปรแกรม MongoDB compass ที่เว็บไซต์ของ MongoDB และเลือก Version Platform และ Package ตามระบบปฏิบัติการที่ใช้และกดปุ่ม Download



ภาพที่ 69 ตัวอย่างการเลือกตั้งค่าการดาวน์โหลดโปรแกรม MongoDB compass

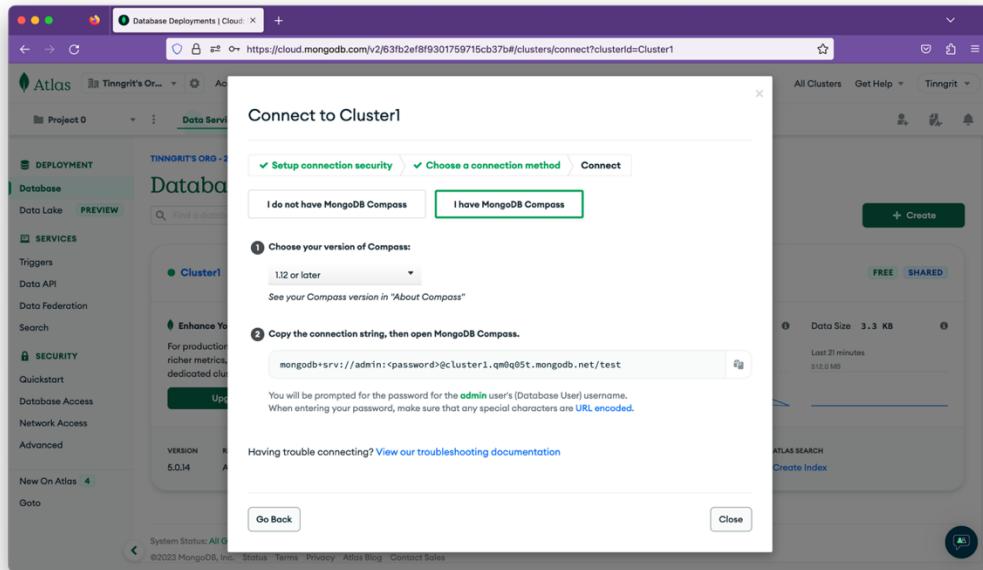
#### 4. การนำข้อมูลเข้าสู่ฐานข้อมูล mongoid (MongoDB)

4.1 เปิดเว็บไซต์หน้าจัดการ Cluster กดปุ่ม Connect และกดปุ่ม Connect using MongoDB Compass



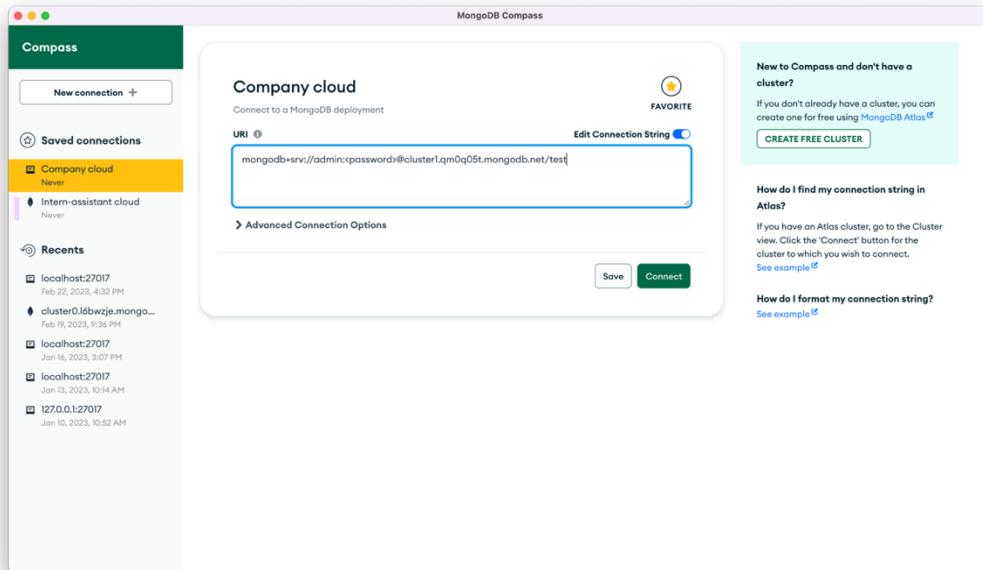
ภาพที่ 70 หน้าต่างเลือกเชื่อมต่อ กับ Cluster

#### 4.2 กดปุ่ม I have MongoDB Compass และคัดลอก Connection string ໃນข้อ 2



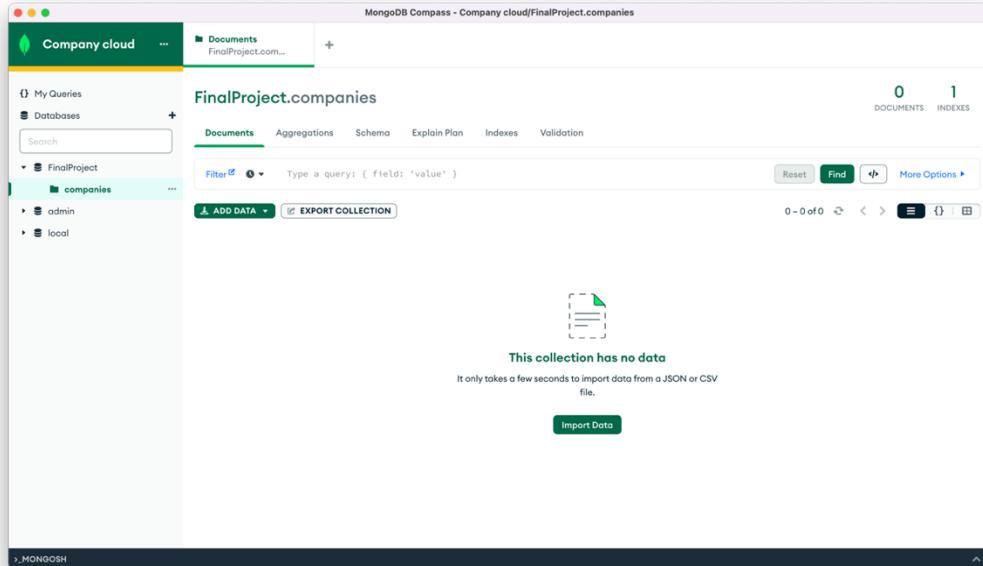
ภาพที่ 71 หน้าต่างข้อมูลการเชื่อมต่อ Cluster กับ MongoDB compass

#### 4.3 เปิดโปรแกรม MongoDB compass และวางแผนการเชื่อมต่อที่ช่อง URI แก้ไข username และ password ให้ตรงกับที่สร้างบัญชีไว้จากนั้นกดปุ่ม Connect



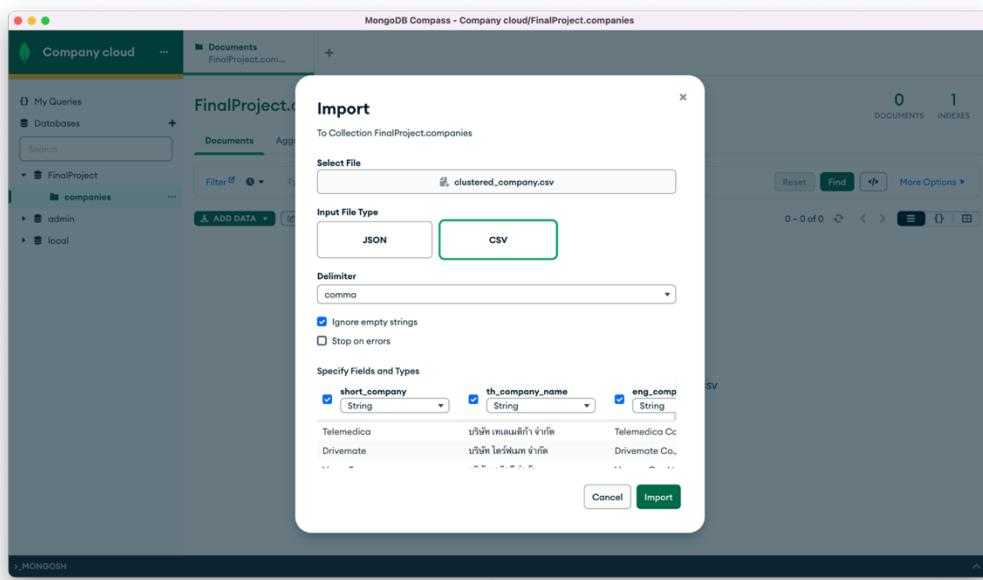
ภาพที่ 72 หน้าต่างโปรแกรม MongoDB compass สำหรับเชื่อมต่อ Cluster

#### 4.4 เลือกฐานข้อมูลและ Collection ที่เมนูด้านซ้ายและกดปุ่ม Import Data



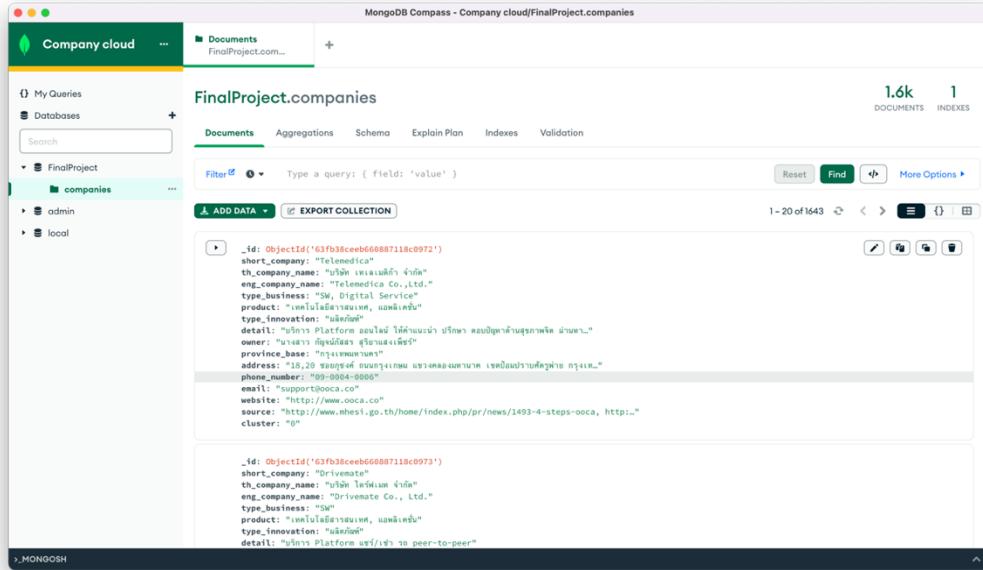
ภาพที่ 73 หน้าต่างโปรแกรมแสดงข้อมูลใน Collection

#### 4.5 เลือกไฟล์ข้อมูลบริษัทที่จัดทำแล้วกดปุ่ม CSV เพื่อ Import ข้อมูลแบบไฟล์นามสกุล csv และกดปุ่ม Import และกดปุ่ม Done เพื่อเสร็จสิ้นกระบวนการ



ภาพที่ 74 หน้าต่าง Import ข้อมูลนามสกุลไฟล์ csv

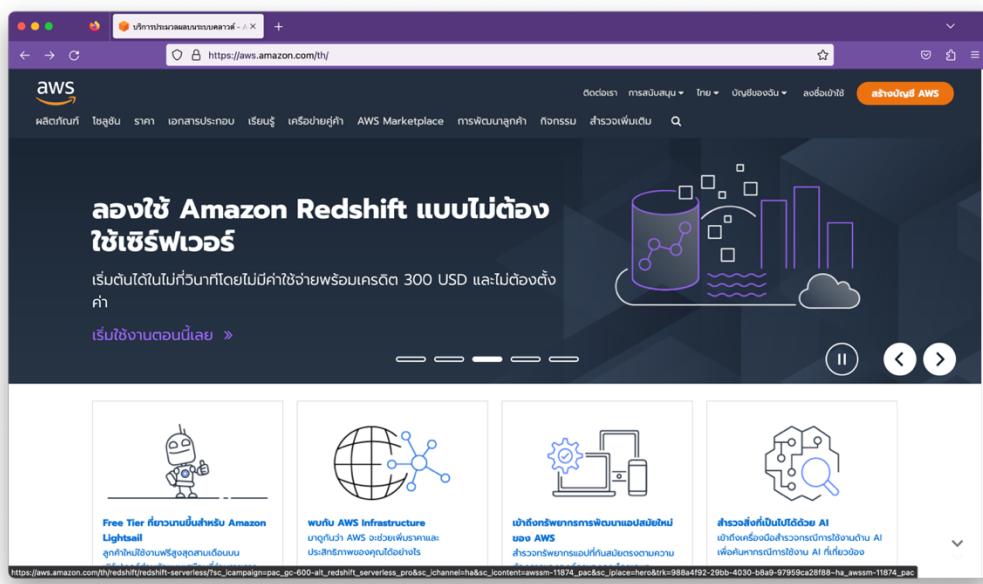
## 4.6 เมื่อ Import ข้อมูลสำเร็จจะได้ข้อมูลอยู่ใน Collection



ภาพที่ 75 หน้าต่างแสดงข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass

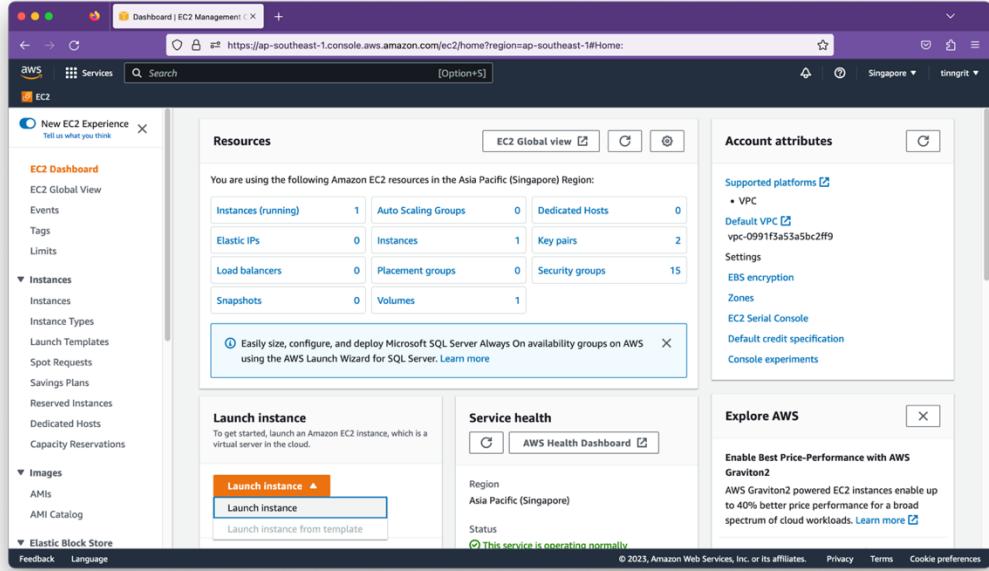
## 5. การใช้งาน Cloud computing ของ Amazon Web Services

### 5.1 เข้าไปยังเว็บไซต์ <https://aws.amazon.com/th/> เข้าสู่ระบบที่เมนู ลงชื่อเข้าใช้



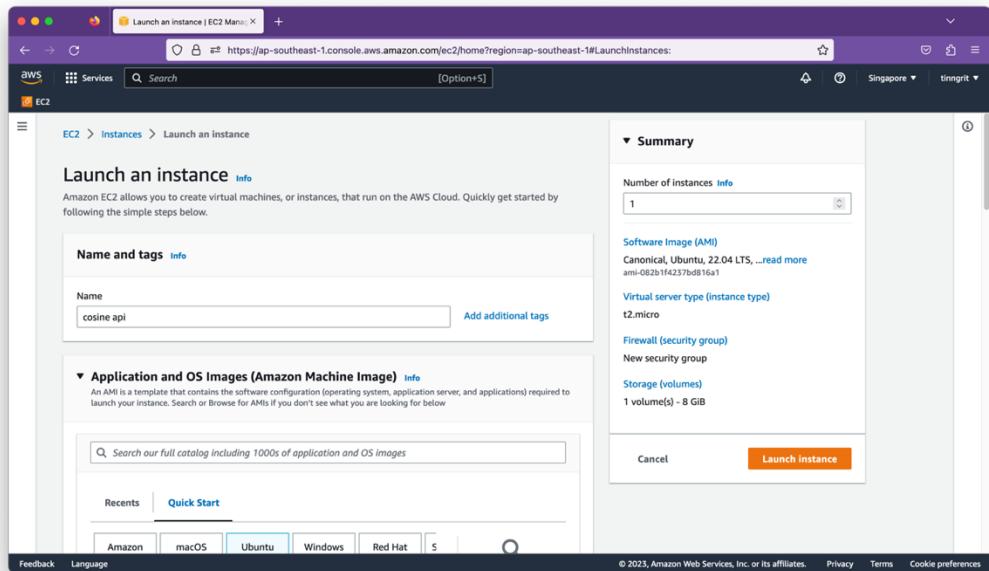
ภาพที่ 76 หน้าเว็บไซต์ Amazon Web Services

## 5.2 กดที่เมนู EC2 และกดปุ่ม Launch instance เพื่อสร้าง Instance ใหม่



ภาพที่ 77 หน้าแสดงการเลือกสร้าง Instance ใหม่

## 5.3 ตั้งค่าเครื่อง Instance ตามต้องการและกดปุ่ม Launch instance



ภาพที่ 78 หน้าแสดงการตั้งค่า Instance

## 5.4 ทำการเชื่อมต่อไปยัง Instance ด้วยวิธี SSH โดยใช้ Terminal

```

ubuntu@ip-172-31-35-185: ~
cd desktop/aws
./desktop/aws
ssh -i "finalproject.pem" ubuntu@ec2-52-221-246-234.ap-southeast-1.compute.amazonaws.com
Welcome to Ubuntu 20.04.5 LTS (GNU/Linux 5.15.0-1028-aws x86_64)

 * Documentation: https://help.ubuntu.com
 * Management: https://landscape.canonical.com
 * Support: https://ubuntu.com/advantage

 System information as of Sun Feb 26 12:32:02 UTC 2023

 System load: 0.24      Processes:          102
 Usage of /: 22.8% of 7.57GB   Users logged in:     0
 Memory usage: 25%           IPv4 address for eth0: 172.31.35.185
 Swap usage:  0%

 Expanded Security Maintenance for Applications is not enabled.

 24 updates can be applied immediately.
 18 of these updates are standard security updates.
 To see these additional updates run: apt list --upgradable

 Enable ESM Apps to receive additional future security updates.
 See https://ubuntu.com/esm or run: sudo pro status

 New release '22.04.2 LTS' available.
 Run 'do-release-upgrade' to upgrade to it.

 Last login: Sun Feb 26 12:31:43 2023 from 124.120.80.51
ubuntu@ip-172-31-35-185:~$ 

```

ภาพที่ 79 ตัวอย่างการเชื่อมต่อเข้าไปยัง Instance

## 6. การติดตั้งและใช้งาน Web API สำหรับคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity)

### 6.1 ทำการ Clone project จาก Github ที่ลิงค์ [https://github.com/slapexs/final\\_project.git](https://github.com/slapexs/final_project.git)

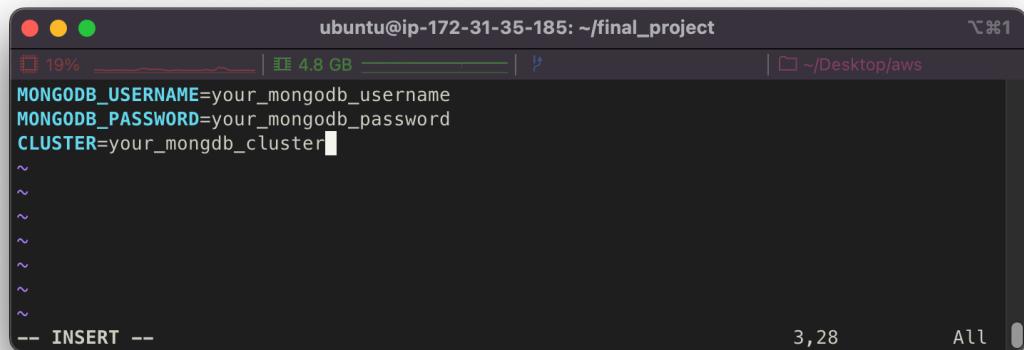
```

ubuntu@ip-172-31-35-185: ~$ git clone https://github.com/slapexs/final_project.git
Cloning into 'final_project'...
remote: Enumerating objects: 769, done.
remote: Counting objects: 100% (65/65), done.
remote: Compressing objects: 100% (51/51), done.
remote: Total 769 (delta 27), reused 47 (delta 14), pack-reused 704
Receiving objects: 100% (769/769), 17.56 MiB | 14.54 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (369/369), done.
ubuntu@ip-172-31-35-185: ~$ 

```

ภาพที่ 80 การดาวน์โหลดโปรเจคจาก Github ด้วยคำสั่ง git clone

### 6.2 สร้างไฟล์ใหม่ในโฟลเดอร์ตั้งชื่อว่า .env และสร้างตัวแปรชื่อว่า MONGODB\_USERNAME MONGODB\_PASSWORD และ CLUSTER เพื่อใช้เก็บข้อมูลเชื่อมต่อฐานข้อมูล

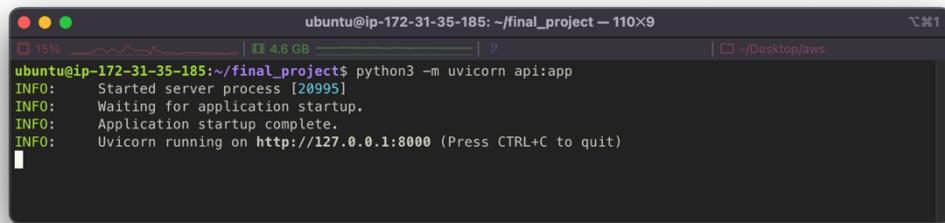


```
ubuntu@ip-172-31-35-185: ~/final_project
MONGDB_USERNAME=your_mongodb_username
MONGDB_PASSWORD=your_mongodb_password
CLUSTER=your_mongodb_cluster
~
```

-- INSERT --

ภาพที่ 81 สร้างไฟล์ใหม่ชื่อ .env และสร้างตัวแปรเพื่อเก็บค่าเชื่อมต่อฐานข้อมูล

6.3 ใช้คำสั่ง pip3 install -r requirements.txt เพื่อทำการติดตั้ง library ที่จำเป็นและใช้คำสั่ง python3 -m uvicorn api:app เพื่อใช้งาน Server Web API



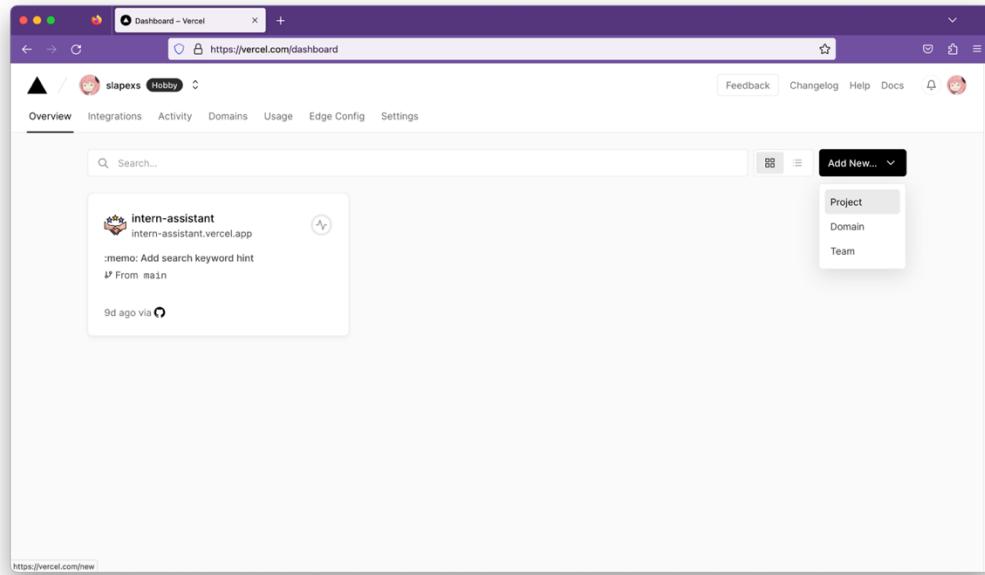
```
ubuntu@ip-172-31-35-185:~/final_project$ python3 -m uvicorn api:app
INFO:     Started server process [20995]
INFO:     Waiting for application startup.
INFO:     Application startup complete.
INFO:     Uvicorn running on http://127.0.0.1:8000 (Press CTRL+C to quit)
```

ภาพที่ 82 ตัวอย่างการเริ่มต้น Server Web API เพื่อคำนวณค่า Cosine similarity บน AWS

## 7. การติดตั้งและใช้งานเว็บแอปพลิเคชัน (Web application)

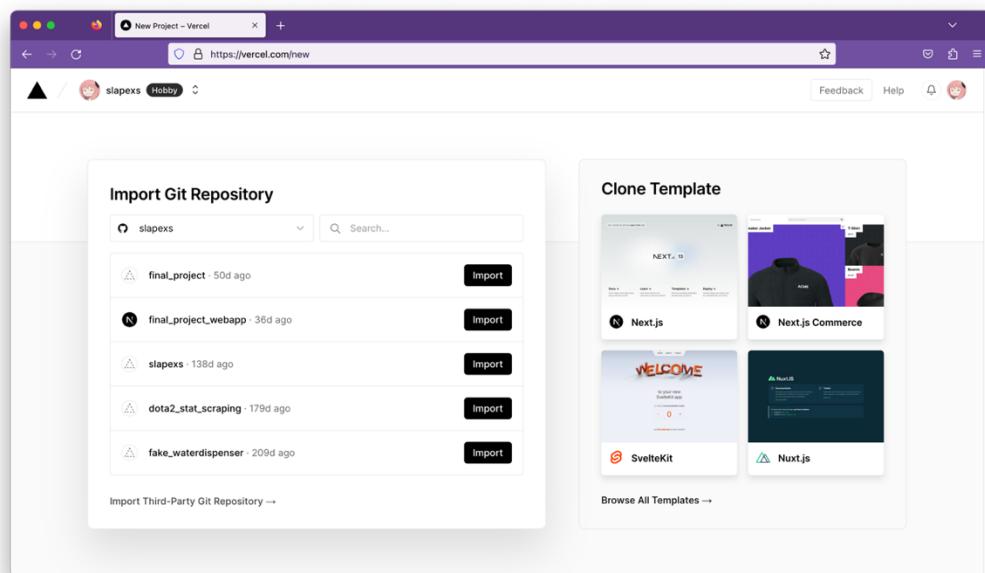
7.1 เข้าเว็บไซต์ <https://vercel.com> และเข้าสู่ระบบด้วยบัญชี Github

7.2 ทำการสร้างโปรเจคใหม่กดปุ่ม Add New และเลือก Project



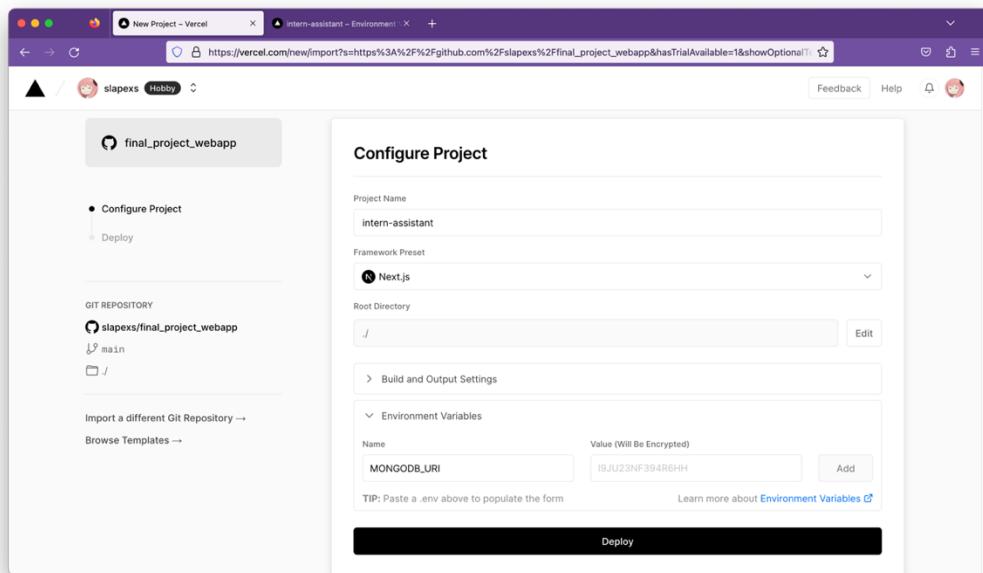
ภาพที่ 83 สร้างโปรเจคใหม่ใน Vercel

7.3 เลือก Repository ที่ต้องการจะ deploy และกดปุ่ม Import



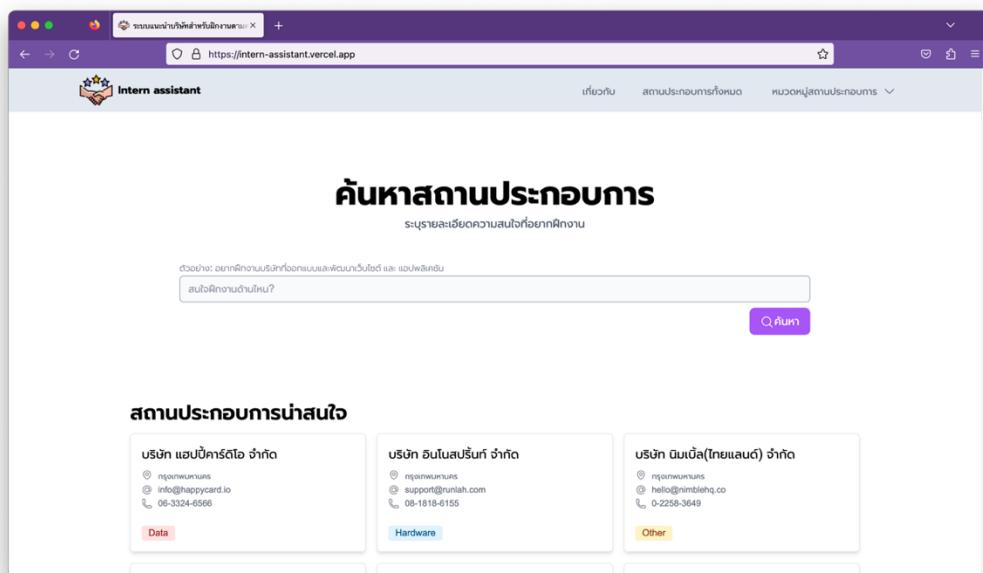
ภาพที่ 84 หน้าแสดงรายชื่อ Repository

7.4 ตั้งค่าโปรเจก และเพิ่มตัวแปร MONGODB\_URI ในส่วนของ Environment Variables และใส่ค่าเป็น Connection string ของ MongoDB Atlas จากนั้นกดปุ่ม Deploy เพื่อทำการเผยแพร่สู่สาธารณะ



ภาพที่ 85 หน้าการตั้งค่าโปรเจกตอน Deploy

### 7.5 ตัวอย่างหน้าเว็บไซต์เมื่อ Deploy เรียบร้อย



ภาพที่ 86 ตัวอย่างหน้าเว็บไซต์

រាជធានីភ្នំពេញ និង  
គ្រប់គ្រងការិយាល័យ

## ภาคผนวก ข คู่มือการใช้งาน

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเมือง (K-Means) สามารถแบ่งได้ 3 ส่วนดังนี้

### 1. ผู้ดูแลระบบ

1.1 การจัดกลุ่มข้อมูล

1 เปิดไฟล์ clustering.py ในโปรแกรม Text editor

2. ทำการกำหนดจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่ตัวแปร k

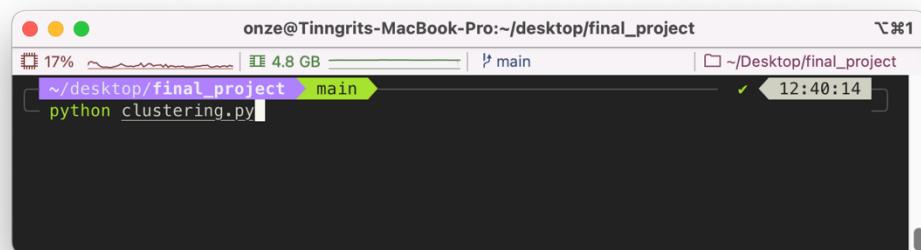
```

● ○ ●
1 k = 7
2 kmeans = KMeans(n_clusters=k, random_state=1)
3 # Fit model
4 kmeans.fit(df_tfidf[['x_value', 'y_value']])
5 clusters = kmeans.labels_

```

ภาพที่ 87 แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k

### 3. ใช้คำสั่งใช้งานไฟล์เพื่อจัดกลุ่มข้อมูล

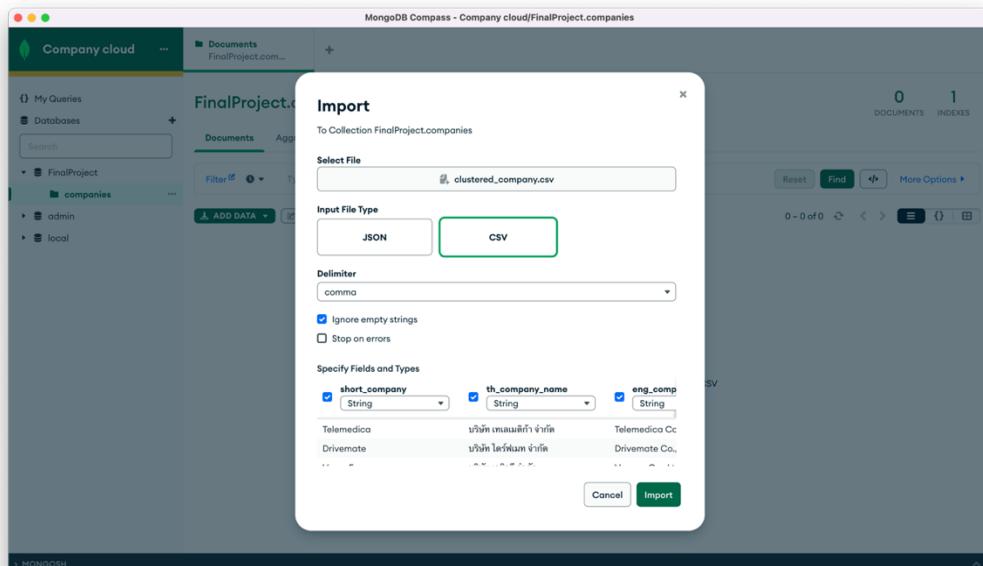


ภาพที่ 88 แสดงการใช้คำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal

#### 4. ได้ไฟล์ clustered\_company.csv ในโฟลเดอร์ document ที่เป็นผลพัธกรรมการจัดกลุ่มข้อมูล

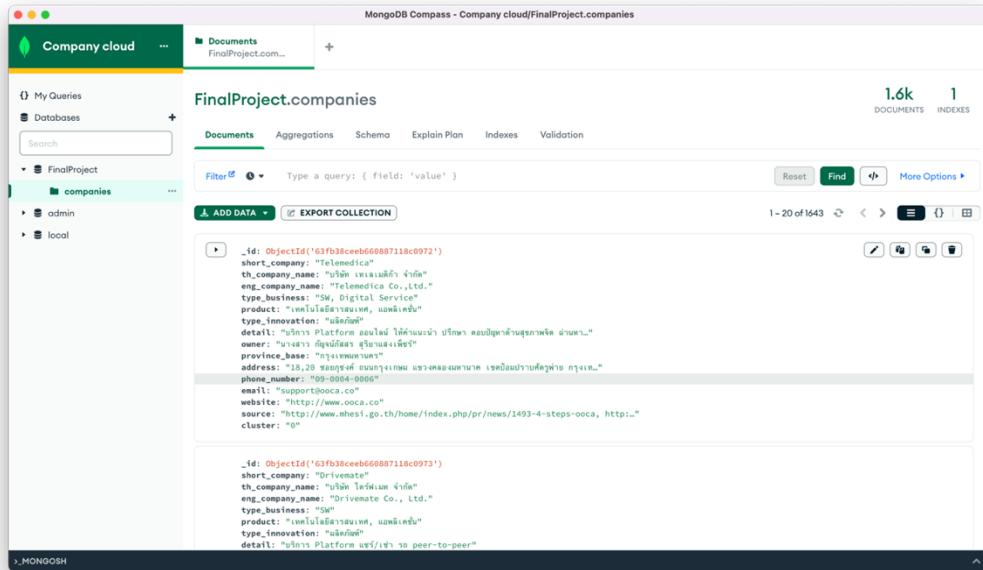
ภาพที่ 89 แสดงไฟล์ clustered\_company.csv

#### 5. เลือกไฟล์ข้อมูลบริษัทที่จัดกลุ่มแล้ว กดปุ่ม CSV เพื่อ Import ข้อมูลแบบไฟล์นามสกุล csv และกดปุ่ม Import และกดปุ่ม Done เพื่อเสร็จสิ้นกระบวนการ



ภาพที่ 90 หน้าต่าง Import ข้อมูลนามสกุลไฟล์ csv

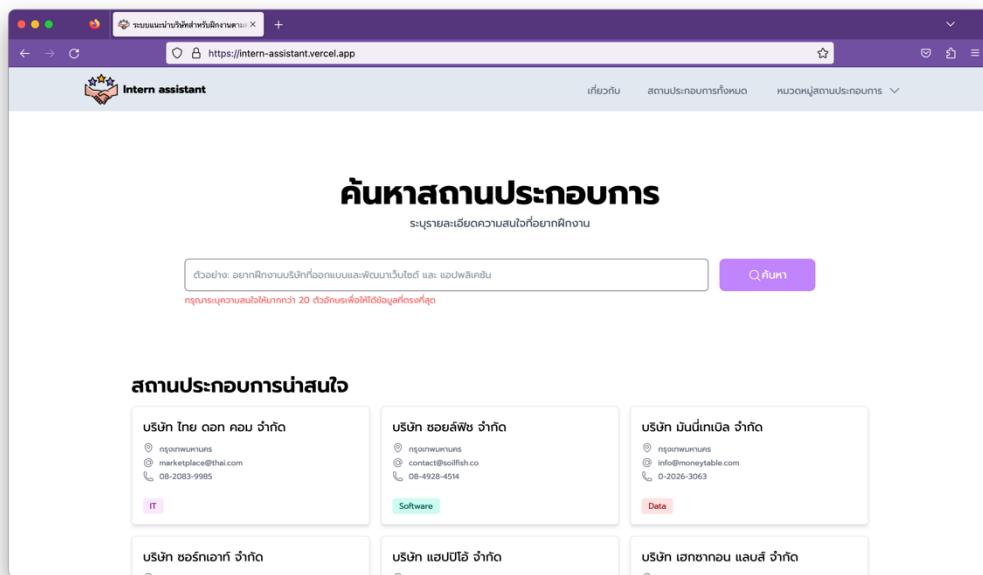
## 6. เมื่อ Import ข้อมูลสำเร็จจะได้ข้อมูลอยู่ใน Collection



ภาพที่ 91 ข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass

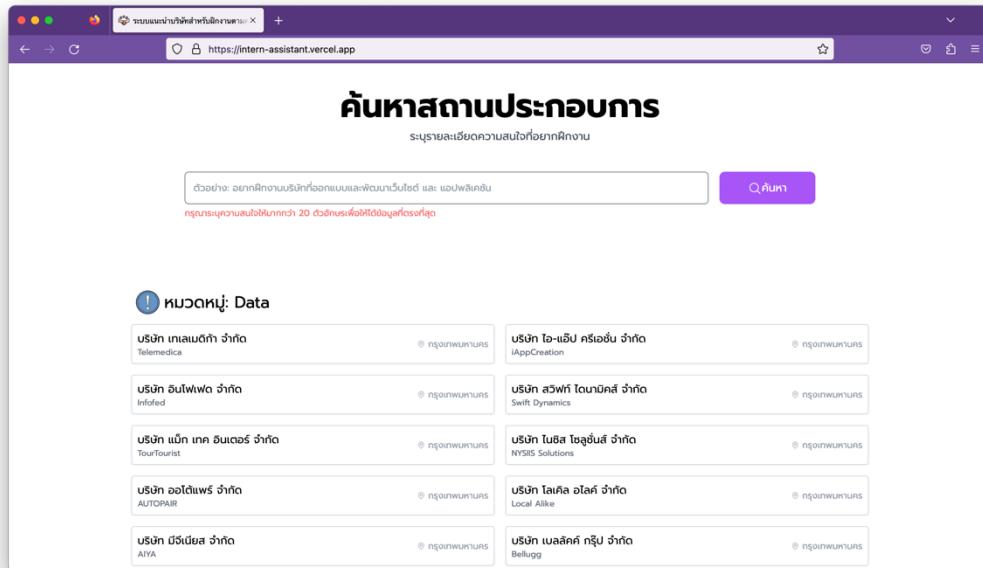
## 2. ผู้ใช้งาน

2.1 เข้าเว็บไซต์ <https://intern-assistant.vercel.app> จากนั้นทำการค้นหาบริษัทด้วยความสนใจในรูปแบบงานของผู้ใช้งาน



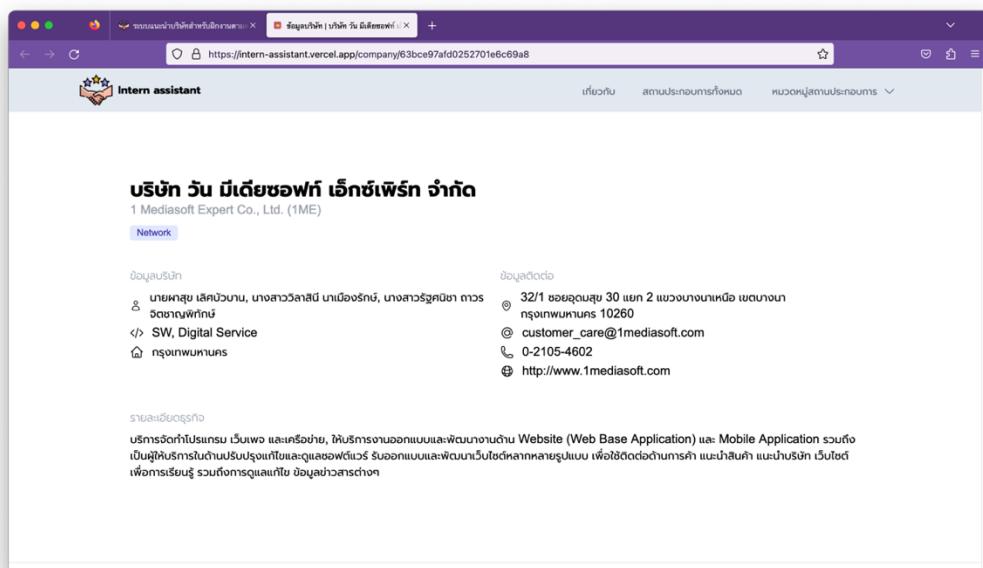
ภาพที่ 92 หน้าเว็บไซต์ intern-assistant.vercel.app

2.2 เมื่อเจอรายชื่อปริษัทผู้ใช้สามารถกดดูข้อมูลปริษัทได้ตามต้องการ



ภาพที่ 93 หน้าแสดงผลลัพธ์เมื่อคุณหาบริษัท

2.3 ผู้ใช้สามารถดูข้อมูลบริษัทเพื่อประกอบการตัดสินใจในการเลือกสถานประกอบการเพื่อฝึกงานได้



## ภาพที่ 94 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท

### 3. Web API

เป็นเว็บ API ที่ทำหน้าที่ให้ข้อมูลที่ต้องการและมีหน้าที่ในการคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ข้อมูลที่สามารถดึงโดยใช้คำขอได้มีดังนี้

#### 3.1 ข้อมูลบริษัททั้งหมดในฐานข้อมูล

```

{
  "short_company": "Telematica",
  "th_company_name": "บริษัท เทเลมาติก้า จำกัด",
  "eng_company_name": "Telematica Co.,Ltd.",
  "type_business": "SM, Digital Service",
  "product": "Software, Application",
  "type_innovation": "Innovate",
  "detail": "บริษัท Platform รายใหญ่ ให้บริการทาง บริษัท ผลิตชุดน้ำยาดูแลเชื้อเพลิงห้าห้อง สำหรับเครื่องจักรที่ใช้กําลังไฟฟ้าและเครื่องจักรที่ใช้กําลังไอน้ำ เช่น เครื่องจักรน้ำชา ไวนิลเจล และเครื่องจักรอื่นๆ ที่ต้องการ"
}

```

ภาพที่ 95 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/allcompanies>

จากภาพที่ 95 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/allcompanies> ด้วย เมธอด GET เพื่อขอข้อมูลบริษัททั้งหมดในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

#### 3.2 ข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่กำหนด

```

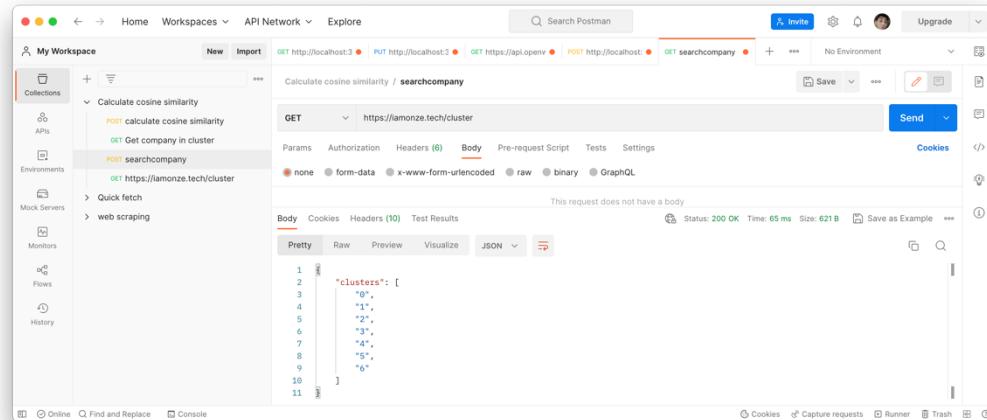
{
  "short_company": "SOFTLAVU",
  "th_company_name": "บริษัท ซอฟต์ลาฟ จำกัด",
  "eng_company_name": "Softlavu Co., Ltd.",
  "type_business": "SM, SW",
  "detail": "บริษัทผู้พัฒนาซอฟต์แวร์ (Online Platform - Web/Mobile Application) สำหรับจัดการ (Business Management Software) ของร้าน LavuPOS (Lavu's Point of Sale System)",
  "owner": "นายสมศักดิ์ นาวาภรณ์ สถาบัน",
  "province_base": "กรุงเทพมหานคร",
  "address": "ถนนสุขุมวิท แขวงคลองเตย เขต 59/19 หมู่ 2 แขวงคลองเตย ตำบลคลองเตย อำเภอคลองเตย"
}

```

ภาพที่ 96 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/company/1>

จากภาพที่ 96 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/company/1> ด้วย เมธอด GET เพื่อขอข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่ 1 ทั้งหมดในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

### 3.3 ขอ<sup>ว</sup>มูลรายการรหัสของกลุ่ม (Cluster ID) ทั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล

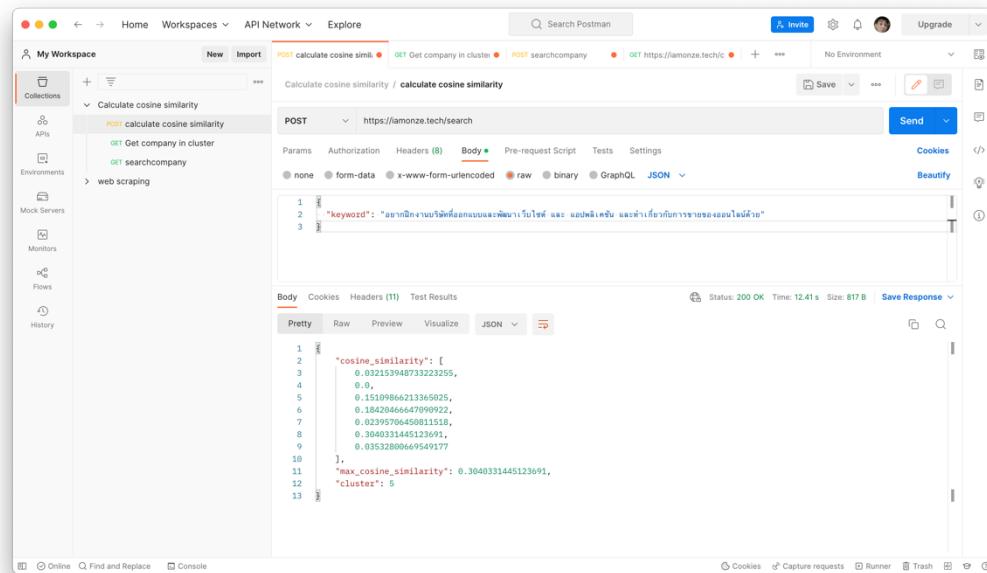


ภาพที่ 97 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/cluster>

จากภาพที่ 97 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/cluster> ด้วยเมธอด GET เพื่อขอ<sup>ว</sup>มูลรายการรหัสของกลุ่มข้อมูล (Cluster ID) ทั้งหมดในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

#### 3.4 การส่งคำเพื่อคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity)

##### 1. ส่งกลับข้อมูลมาเป็นผลลัพธ์ค่าความคล้ายคลึงและรหัสกลุ่ม (Cluster ID)



ภาพที่ 98 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/search>

จากภาพที่ 98 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/search> และแนบข้อมูลรายละเอียดความสนใจของผู้ใช้เป็นรายเพื่อคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ด้วยเมธอด

POST และผลลัพธ์ที่คืนค่ากลับมาจะเป็นค่าความคล้ายคลึงของแต่ละกลุ่ม และรหัสกลุ่มข้อมูลที่มีความคล้ายคลึงมากที่สุด

## 2. ส่งกลับข้อมูลมาเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่มีความคล้ายมากที่สุด

The screenshot shows the Postman application interface. In the center, there is a request configuration window for a POST method to the URL <https://iamonze.tech/searchcompany>. The 'Body' tab is selected, showing a JSON object with a single key-value pair: "keyword": "ออกแบบงานวัสดุเพื่อสนับสนุนพัฒนาเรื่อง...". Below the request window, the 'Test Results' section displays the API response in a JSONpretty format. The response includes company details such as name, type, business, owner, province, phone number, email, website, cluster ID, and cluster name. The response status is 200 OK.

```

{
  "short_company": "MANINNOVATION",
  "th_company_name": "บริษัท แมนโนเวชั่น จำกัด",
  "eng_company_name": "Man Innovation Co., Ltd.",
  "type_business": "SM_ Digital Content",
  "detail": "บริษัทแมนโนเวชั่น จำกัด (Web Application), ออกแบบตราстиลล์ (Logo Design), ออกแบบเอกสาร (Brochure & Stationary Design)",
  "owner": "นายวิวัฒน์ วงศ์เมือง, นายวรรยา ตันตีพิพาก, นายพัชรัฐ อันดอนุกุล",
  "province_base": "กรุงเทพมหานคร",
  "address": "ชั้น 1 ห้อง 101 ถนนสุขุมวิท แขวงคลองเตย เขตคลองเตย กรุงเทพมหานคร 10150",
  "phone_number": "+66-2727-7224",
  "email": "thanee@maninnovation.com",
  "website": "http://thunweb.maninnovation.com",
  "cluster": "5",
  "company_id": "e11b709b-bbbf-11ed-b954-1831bf2091e6",
  "cluster_name": "Network"
},
{
  "short_company": "Deeboon",
}

```

ภาพที่ 99 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/searchcompany>

จากภาพที่ 99 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/searchcompany> และแนบข้อมูลรายละเอียดความสนใจของผู้ใช้ไปด้วยเพื่อคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity) มีลักษณะคล้ายกับการทำงานในภาพที่ 98 แต่ผลลัพธ์ที่คืนค่ากลับมาจะเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่มีความคล้ายมากที่สุด

## ประวัติผู้ศึกษา



**ชื่อ-นามสกุล :** นายทินกร ลิงห์แก้ว

**รหัสนักศึกษา :** 64342205007-7

**วันเดือนปีเกิด :** 22 สิงหาคม พ.ศ. 2541

**ที่อยู่ปัจจุบัน :** 209 ม.5 ต.ร่องกว้าง อ.ร่องกว้าง จ.แพร่ 54140

**E-mail :** tinngrit@outlook.com

### ประวัติการศึกษา

**พ.ศ. 2554 – พ.ศ. 2557 :** สำเร็จการศึกษาระดับมัธยมศึกษาตอนต้น  
โรงเรียนร่องกว้างอนุสรณ์ จ.แพร่

**พ.ศ. 2557 – พ.ศ. 2560 :** สำเร็จการศึกษามัธยมศึกษาตอนปลาย  
โรงเรียนร่องกว้างอนุสรณ์ จ.แพร่

**พ.ศ. 2560 – พ.ศ. 2563 :** สำเร็จการศึกษาระดับประกาศนียบัตรวิชาชีพชั้นสูง  
สาขาวิชาเทคโนโลยีคอมพิวเตอร์  
สาขางานคอมพิวเตอร์ซอฟต์แวร์  
วิทยาลัยเทคนิคแพร่

**พ.ศ. 2564 – ปัจจุบัน :** กำลังศึกษาระดับปริญญาตรี สาขาวิชาศาสตร์  
หลักสูตรวิทยาการคอมพิวเตอร์  
คณะวิทยาศาสตร์และเทคโนโลยีการเกษตร  
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน