



โครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ระดับปริญญาตรี

เรื่อง

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่ม
เคลื่อน (K-Means)

COMPUTER INTERNSHIP RECOMMENDATION SYSTEM WITH
K-MEANS CLUSTERING

โดย

นายทินกฤต สิงห์แก้ว

มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน
ปีการศึกษา 2565



ใบรับรองโครงการวิทยาการคอมพิวเตอร์
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน^น
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 ผึ้นคำอ้าย)

อาจารย์ผู้รับผิดชอบบวิชา..... วันที่...../...../.....
(อาจารย์ปกรณ์ สุนทรเมธ)

ประธานหลักสูตร..... วันที่...../...../.....
(อาจารย์วรวิทย์ ผึ้นคำอ้าย)

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

ชื่อโครงการ	: ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัด กลุ่มเคลื่อน (K-Means)
อาจารย์ที่ปรึกษา	: ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.นงนุช เกตุยิ่ง
อาจารย์ที่ปรึกษาร่วม	: อาจารย์วรรธน์ ผันคำอ้าย
สาขาวิชา	: วิทยาศาสตร์
หลักสูตร	: วิทยาการคอมพิวเตอร์
ปีการศึกษา	: 2565

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering) เป็นระบบที่ช่วยแนะนำสถานประกอบการสำหรับการฝึกงานของนักศึกษามหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา ผ่านในรูปแบบของเว็บแอปพลิเคชันที่พัฒนาโดยใช้ Next.js เว็บเฟรมเวิร์ค (Web Framework) สำหรับพัฒนาเว็บแอปพลิเคชัน โดยให้นักศึกษาระบุรายละเอียด ความสนใจตามรูปแบบบุคลิกิจ หรือรูปแบบของงานเพื่อนำมาวิเคราะห์หาความคล้ายคลึงกับข้อมูลสถานประกอบการที่มีอยู่ในฐานข้อมูล ที่ผ่านกระบวนการจัดกลุ่มข้อมูลเคลื่อน (K-Means) ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ โดยการใช้เทคโนโลยีประมวลผลภาษาธรรมชาติ (Natural Language Processing) เพื่อจัดกลุ่มข้อมูลสถานประกอบการด้านคอมพิวเตอร์จากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทย ซึ่งการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคลื่อน (K-Means) อยู่ในกลุ่มของการเรียนรู้โดยไม่มีผู้สอน (Unsupervised Learning) โดยผลการทดลองใช้พบว่า นักศึกษาได้ใช้ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคลื่อน (K-Means) (Computer Internship Recommendation System With K-Means Clustering) และได้มีประสิทธิภาพที่ค่าเฉลี่ยค่าความพึงพอใจอยู่ที่ 4.01 ซึ่งอยู่ในระดับดี

กิตติกรรมประกาศ

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

ขอขอบพระคุณ ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. นงนุช เกตุย และอาจารย์วรวิทย์ พันคำข่าย อาจารย์ที่ปรึกษา และอาจารย์ประจำวิชาทุกท่าน ผู้ชี้งกรุณาว่าให้ความรู้ คำแนะนำแนวทางการสร้างผลงานสู่ความสำเร็จ และช่วยแก้ไขปัญหาอุปสรรคต่าง ๆ รวมทั้งตรวจทานแก้ไขรูปเล่มจนเสร็จสมบูรณ์ ขอขอบคุณบิดา มารดา ผู้มีพระคุณทุกท่าน เพื่อนนักศึกษา และบุคคลที่เกี่ยวข้องที่ยังไม่ได้กล่าวถึง ที่ได้ช่วยออกแบบความคิดเห็น ได้ให้ข้อแนะนำ และอำนวยความสะดวกในด้านต่าง ๆ ในการทำโครงการครั้งนี้ได้ ณ ที่นี่

สุดท้ายนี้ผู้ศึกษาหวังว่าโครงการฉบับนี้จะเป็นประโยชน์สำหรับมหาวิทยาลัย และนักศึกษามหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา น่าน และผู้ที่สนใจที่จะศึกษาต่อไป

สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อ	១
กิตติกรรมประกาศ	២
สารบัญ	៣
สารบัญตาราง	៤
สารบัญภาพ	៥
บทที่ 1 บทนำ	៦
1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา	៦
1.2 វัตถุประสงค์	៦
1.3 ขอบเขตของโครงการ	៦
1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	៧
1.5 อุปกรณ์เครื่องมือที่ใช้ในโครงการ	៧
1.6 นิยามศัพท์ที่ใช้ในโครงการ	៨
บทที่ 2 ทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	៩
2.1 ทฤษฎีและความรู้ที่เกี่ยวข้อง	៩
2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	១៨
บทที่ 3 ขั้นตอนการดำเนินงาน	២១
3.1 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล	២១
3.2 การทำงานของระบบ	២៨
3.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ	២៨
3.4 การออกแบบฐานข้อมูล	៣៥
3.5 การออกแบบหน้าจอ	៣៧
3.6 การใช้งานระบบ	៤១
บทที่ 4 ผลการดำเนินงาน	៤២
4.1 การวิเคราะห์และการตัดคำ (Word segmentation)	៤២
4.2 ขั้นตอนการใช้งานสำหรับผู้ใช้งาน	៥២
4.3 การวัดค่าความคล้ายคลึง	៥៥
บทที่ 5 สรุปผลการดำเนินงาน	៥៧
5.1 สรุปผลการดำเนินงาน	៥៧
5.2 สรุปปัญหาที่เกิดระหว่างการดำเนินงาน	៥៨
5.3 แนวทางพัฒนาระบบในอนาคต	៥៨

สารบัญ (ต่อ)

	หน้า
5.4 แบบประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้	58
เอกสารอ้างอิง	61
ภาคผนวก ก คู่มือการติดตั้งระบบ	64
1. การจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเทคนิคทางปัญญาประดิษฐ์เคมีน (K-Means)	65
2. การสร้างคลัสเตอร์ (Cluster) ของฐานข้อมูลมองโกรดีบี (MongoDB) บนเว็บไซต์	67
3. การสร้างฐานข้อมูลในโปรแกรมมองโกรดีบี (MongoDB)	69
4. การนำข้อมูลเข้าสู่ฐานข้อมูลมองโกรดีบี (MongoDB)	71
5. การใช้งาน Cloud computing ของ Amazon Web Services	74
6. การติดตั้งและใช้งาน Web API สำหรับคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity)	76
7. การติดตั้งและใช้งานเว็บแอปพลิเคชัน (Web application)	78
ภาคผนวก ข คู่มือการใช้งาน	80
1. ผู้ดูแลระบบ	81
2. ผู้ใช้งาน	83
3. Web API	85
ประวัติผู้ศึกษา	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 และแก้ไขข้อมูลบริษัท	31
12. อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การคนหาบริษัทด้วยความสนใจ	33
13. อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มใหม่	34
14. พจนานุกรมข้อมูลบริษัท	36
15. ตารางตัวอย่างการวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ	44
16. ผลการทดสอบความแม่นยำของการตัดคำ	45
17. แสดงการนับจำนวนบริษัทแต่ละประเทศในการจัดกลุ่มทั้งหมด 1,643 รายการ	49
18. แสดงจำนวน ค่าเฉลี่ยความพึงพอใจต่อระบบ	59
19. ขอเสนอแนะของผู้ใช้	60

สารบัญภาพ

ภาพที่	หน้า
1. ตัวอย่างการทำ Word segmentation	7
2. การกำหนดสุ่มกำหนดจุด Centroid	9
3. จุด Centroid ที่อยู่ต่ำรากางและจุดข้อมูลทุกจุดไม่เปลี่ยนแปลง	10
4. ตัวอย่างการจัดกลุ่มข้อมูลด้วย K-Means โดยที่เครื่องหมายกากราฟลีเดงคือจุด Centroid ของแต่ละกลุ่มข้อมูล	10
5. กราฟที่แสดงจำนวนข้อผิดพลาดเพื่อหาจพวนกลุ่มที่เหมาะสมที่สุด	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. พังก์ชันสำหรับใช้ลับตัวเลข และอักขระพิเศษ	24
13. พังก์ชันสำหรับใช้ลับคำที่ไม่สื่อความหมายและตัวเลขไทย	24
14. การวนซ้ำข้อมูลเพื่อตัดคำและทำความสะอาดข้อมูล	24
15. การเทรนและการทดสอบโมเดลการคำนวณค่า TF-IDF	25
16. ผลลัพธ์การคำนวณค่า TF-IDF	25
17. การเรียกใช้ไลบรารีสำหรับการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคลมีน (K-Means)	26
18. แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล	26
19. การเรียกใช้งานไฟล์ clustering.py เพื่อจัดกลุ่มข้อมูลและบันทึกผลลัพธ์	27
20. การนำเข้าข้อมูลลงฐานข้อมูล 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 ระบบแนะนำบริษัทสำหรับผู้คนตามความสนใจ	36
28. หน้าแรก	38
29. หน้าเกี่ยวกับ	38
30. หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด	39
31. หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด	39
32. หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท	40
33. หน้าแสดงข้อมูลบริษัท	40
34. ตัวอย่างผู้ลัพธ์จากการคุนหาด้วยความสนใจของผู้ใช้	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	52
50. หน้าแสดงผลลัพธ์การค้นหา	53
51. หน้าเกี่ยวกับ	53
52. หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด	54
53. หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด	54
54. หน้ารายละเอียดบริษัท	55
55. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity	55
56. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าความคล้ายคลึง	56
57. ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่คล้ายที่สุด	56
58. โค้ดคำสั่งในไฟล์ clustering.py ใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูล	65
59. แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล	66
60. แสดงการรันคำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน 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
71. หน้าต่างข้อมูลการเชื่อมต่อ Cluster กับ MongoDB compass	72

สารบัญภาพ (ต่อ)

ภาพที่	หน้า
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 มา�ัง Instance และใช้คำสั่ง cd final_project เพื่อเข้าไปยังโฟลเดอร์	76
81. สร้างไฟล์ใหม่ชื่อ .env และสร้างตัวแปรเพื่อกีบค่าเชื่อมต่อฐานข้อมูล	77
82. ตัวอย่างการรีมัตต์น Server Web API เพื่อคำนวณค่า Cosine similarity บน AWS	77
83. สร้างโปรเจคใหม่ใน Vercel	78
84. หน้าแสดงรายชื่อ Repository	78
85. หน้าการตั้งค่าโปรเจคก่อน 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 https://iamonze.tech/allcompanies	85
96. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง https://iamonze.tech/cluster/1	86
97. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง https://iamonze.tech/cluster	86
98. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง https://iamonze.tech/search	87
99. ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง https://iamonze.tech/searchcompany	87

บทที่ 1 บทนำ

1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา

ในระบบการศึกษาระดับปริญญาตรีนั้นรายวิชาที่มีในการศึกษาปีสุดท้ายของหลักสูตรคือ รายวิชาที่จะต้องให้นักศึกษาแต่ละคนนั้นออกแบบไปฝึกทำงานที่สถานประกอบการต่างๆ ในช่วงระยะเวลาหนึ่ง ซึ่งเป็นสิ่งที่มีความสำคัญและความท้าทายเนื่องจากเป็นการที่นักศึกษาจะได้ทดลองทำงานจริง สถานการณ์จริง สถานที่จริง ในสถานประกอบการที่นักศึกษาได้เลือก

ดังนั้นการเลือกสถานประกอบการสำหรับฝึกงานจึงเป็นเรื่องที่ต้องให้ความสำคัญเป็นอย่างมากเนื่องจากหากสถานประกอบการที่เลือกนั้นรูปแบบธุรกิจหรืองานที่ทำนั้น ตรงกันกับความสามารถของนักศึกษา ก็จะเป็นผลดี เนื่องจากความรู้และทักษะที่ได้จากการทำงานนั้นสามารถนำไปต่อยอดและใช้งานจริงเมื่อจบการศึกษาและเข้าทำงาน แต่หากสถานประกอบการที่เลือกนั้น รูปแบบธุรกิจหรืองานที่ทำไม่ตรงกับความต้องการหรือทักษะของนักศึกษาอาจทำให้การฝึกงานนั้นล้มเหลว หรืออาจไม่ได้ความรู้และทักษะที่ต้องการได้ และด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ในด้านของการประมวลผลภาษาธรรมชาตินี้พัฒนาการห้ามขึ้นมาก ทั้งในแง่ของเทคนิค เครื่องมือ และองค์ความรู้ ทำให้เกิดตัวอย่างการนำข้อมูลมาประมวลผลที่มีประสิทธิภาพมากมายในปัจจุบัน

ด้วยเหตุนี้จึงได้มีการเริ่มโครงการพัฒนาเว็บแอปพลิเคชันที่นักศึกษามีความสนใจในรูปแบบธุรกิจของสถานประกอบการนั้น เพื่อช่วยอำนวยความสะดวกแก่นักศึกษาฯลฯ เทคโนโลยีรวมคงคลานาน นาน 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 เว็บแอปพลิเคชันสามารถให้ข้อมูลบริษัทเพื่อการตัดสินใจในการฝึกงานได้

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

1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- 1.4.1 ได้พัฒนาเว็บแอปพลิเคชันสำหรับการค้นหาสถานประกอบการสำหรับผู้คน
- 1.4.2 สามารถนำระบบประมวลผลภาษาธรรมชาติมาใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูลได้อย่างแม่นยำ
- 1.4.3 เป็นช่องทางสำหรับการเลือกและหาข้อมูลของสถานประกอบการสำหรับออกผีกงานของนักศึกษา

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 ประมวลผลโดยที่ไม่ได้จำกัดขอบไว้แต่ให้คอมพิวเตอร์ประมวลผลและกำหนดเองว่าคำตอบควรจะเป็นลักษณะใดบ้าง

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

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

1.6.5 ช่องทางสำหรับการสื่อสารกัน (Application programming interface:API) ระหว่างเครื่องแม่ข่าย (Server) และ เครื่องลูกข่าย (Client) สร้างขึ้นมาเพื่อเป็นตัวกลางให้โปรแกรม หรือผู้ใช้ อ่านเข้าใจได้ต่อสื่อสาร เชื่อมต่อและเปลี่ยนข้อมูลกัน

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

1.6.7 สถานประกอบการ หมายถึง บริษัทที่ประกอบอาชีพทางด้านศาสตร์ของคอมพิวเตอร์ และเทคโนโลยีต่าง ๆ

1.6.8 ตรงกับความต้องการ หมายถึง การนำความต้องการของผู้ใช้มาเปรียบเทียบกับข้อมูลและคำนวณคาดคะเนความคล้ายคลึง

บทที่ 2

ทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

การศึกษาคนคว้าเพื่อจัดทำโครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเคเมิน (K-Means) ผู้ศึกษาได้ศึกษาคนคว้าเอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องตามหัวข้อลำดับต่อไปนี้

2.1 ทฤษฎีและความรู้ที่เกี่ยวข้อง

- 2.1.1 ทฤษฎี การประมวลผลภาษาธรรมชาติ หรือ Natural language processing
- 2.1.2 ทฤษฎี การตัดคำในภาษาไทยหรือ Word segmentation
- 2.1.3 ทฤษฎี การลอกติดความของข้อความด้วยเทคนิค TF-IDF
- 2.1.4 ทฤษฎี การจัดกลุ่มข้อความด้วยอัลกอริทึม K-Means
- 2.1.5 ทฤษฎี การหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมด้วยวิธี Elbow method
- 2.1.6 ทฤษฎี การคำนวณค่าความคล้ายคลึงด้วยเทคนิค 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 ในยุคนั้นวิธีการที่จะให้คอมพิวเตอร์เข้าใจภาษาของมนุษย์นั้นใช้ “Rule-based” เป็นการใช้ if-else ในโปรแกรมที่ตั้งไว้ตามคำที่กำหนด และในต่อมาประมาณปี 1981–2001 เริ่มมีการใช้ ML หรือ Machine learning ที่ใช้อัลกอริทึมในการประมวลผล เช่น Decision Tree เข้ามาช่วยในการประมวลผล และผีกาสอนคอมพิวเตอร์โดยข้อมูลที่เป็น Dataset ทำให้ความแม่นยำเพิ่มขึ้น และในยุคปัจจุบันยุคที่มี Deep Neural Network เนื่องจากปัจจุบันคอมพิวเตอร์มีความสามารถเรียนรู้เพิ่มขึ้นและปริมาณข้อมูลนั้นมีมากขึ้น ตาม ทำให้การใช้ Deep Neural Network มาสร้างโมเดลสำหรับการทำ NLP เป็นที่นิยมมากยกตัวอย่างเช่น word embeddings คือการหา semantic กับข้อความนั้นๆ

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 นั้นอยู่ในหลายรูปแบบครอบคลุมตัวถูกนำมายังในหลาย ๆ ด้านทั้ง Digital marketing, ทางการแพทย์ การแปลภาษา Chatbot และอื่น ๆ (ตาเยะ, 2022)

2.1.2 ทฤษฎี การตัดคำในภาษาไทย (Word segmentation)

การที่นำประโยชน์มาตัดคำออกเป็นคำ ๆ (Word segmentation) เนื่องจากในบางภาษา เช่น ภาษาไทยรูปแบบการเขียนนั้นไม่มีการเว้นวรรคของคำต่างจากภาษาอังกฤษที่ใช้การเว้นวรรคในแต่ละคำ ดังนั้นถ้าจะทำ NLP ที่เป็นภาษาไทยนั้นจำเป็นต้องทำ Word segmentation เพื่อให้ได้ชุดคำที่จะนำมายังงานต่อ 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           ..roject/report (-zsh)      #2
25% 4.3 GB main + *          | ~ /Desktop/final_project
└ python report.py
['นอน', 'ตากลม', 'ดู', 'ดาว']

~/d/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 “นอนตากลມดูดาว” ได้ผลลัพธ์ออกมาเป็น นอน, ตากลม, ดู, ดาว (L, 2019)

2.1.3 ทฤษฎี การสร้างใจความของข้อความด้วยเทคนิค TF-IDF

การทำ Term Frequency – Inverse Document Frequency (TF-IDF) เป็นเทคนิคที่พิจารณาองค์ประกอบของคำภาษาในประโยชน์คุณภาพมากจาก 2 องค์ประกอบต่อ กันคือ Term Frequency (TF) และ Inverse Document Frequency (IDF) ขององค์ประกอบแรก Term Frequency (TF) นั้นหมายถึงการที่หาคำที่มีการใช้ซ้ำบ่อยที่สุดในเอกสารนั้น ๆ ซึ่งแสดงไปถึงว่าคำนั้นเป็นคำที่มีความสำคัญมากเอกสารนั้น วิธีคำนวนค่าความถี่ของคำใช้การนำจำนวนครั้งของคำที่ปรากฏในเอกสารมาหารด้วยจำนวนคำทั้งหมดในเอกสาร เช่น ต้องการหาค่าความถี่ของคำว่าเว็บไซต์ในเอกสาร (CHAKRIT, 2019)

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

ตาราง 1 ตัวอย่างการคำนวนค่า Term Frequency ที่จำนวนคำทั้งหมดเท่ากับ 7

คำ	จำนวนคำ	Term Frequency	ผลลัพธ์
เว็บไซต์	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
มือถือ	4	$4 \div 7$	0.57
และ	3	$3 \div 7$	0.43

จากตัวอย่างจะเห็นได้ว่าคำว่าเว็บไซต์ปรากฏบ่อยในเอกสารทำให้มีค่า Term Frequency สูง จึงเรียกได้ว่าเป็นคำสำคัญของเอกสาร แต่การใช้ค่า Term Frequency เพื่อหาใจความสำคัญเพียงอย่างเดียวนั้นยังไม่ดีพอ จึงต้องใช้องค์ประกอบ Inverse Document Frequency (IDF) เข้ามาช่วยเพิ่มเติม Inverse Document Frequency (IDF) หมายถึง การคำนวณหน้าหนักของคำโดยการนำคำสำคัญคุ้นหูกาลหล่าย ๆ เอกสารหากคำนั้นมีค่า Inverse Document Frequency (IDF) ต่ำ แสดงว่าคำนั้นไม่ได้เป็นคำสำคัญของเอกสารทั้งหมด สมการที่ใช้คำนวณหาค่า Inverse Document Frequency (IDF)

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

ตาราง 2 ตัวอย่างการคำนวณค่า Inverse Document Frequency ที่จำนวนเอกสารเท่ากับ 10

คำ	จำนวนเอกสารที่ ปรากฏ	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

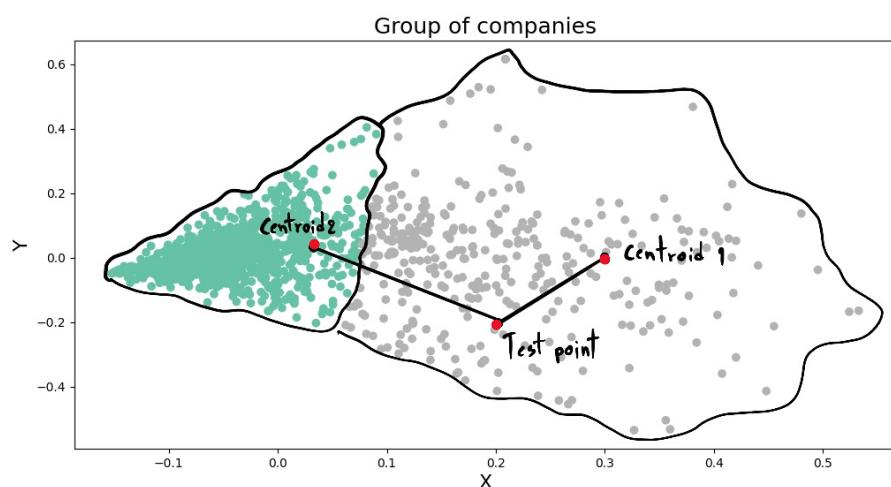
ดังตัวอย่างจะเห็นได้ว่าบางคำที่มีค่า TF-IDF สูงแต่ไม่ได้บ่งบอกถึงลักษณะของข้อความในเอกสาร เช่นคำว่า และ ซึ่งถือว่าเป็น Stop word ซึ่งเป็นคำที่ไม่สื่อความหมายโดยปกติแล้ว คำเหล่านี้มักถูกกรองออกก่อนที่จะมีการนำข้อความมาทำการประมวลผลทางภาษาจากตัวอย่างจะเห็นว่าเมื่อคำนวนหาค่า Term Frequency – Inverse Document Frequency (TF-IDF) โดยที่ตัดคำที่ไม่มีความหมายหรือ Stop word ออกแล้วจะเหลือคำว่า มือถือ เก็บไซต์ ออนไลน์ เรียงลำดับความสำคัญจากมากไปน้อยตามลำดับ (Patipan, 2020)

2.1.4 ทฤษฎี การจัดกลุ่มข้อความด้วยอัลกอริทึม K-Means

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

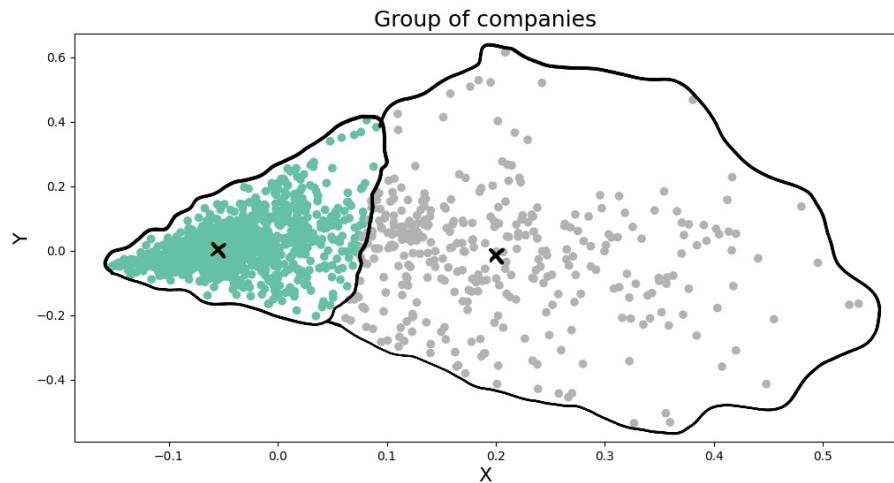
$$Distance = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$

ตัวอย่างการคำนวนค่าการกำหนดจุด Centroid เมื่อกำหนด k=2 ทำการสุมจุดข้อมูลจากข้อมูลทั้งหมด



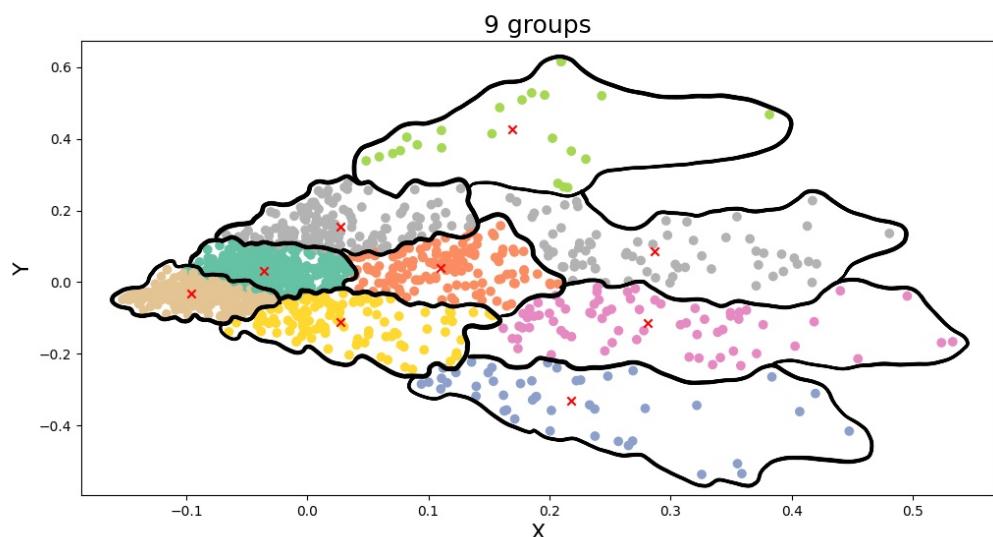
ภาพที่ 2 การกำหนดสุมกำหนดจุด Centroid

ทำการทำซ้ำการกำหนดจุด centroid จนกว่าตำแหน่งของข้อมูลทุกตัวจะไม่เปลี่ยนแปลง



ภาพที่ 3 จุด Centroid ที่อยู่ตรงกลางและจุดข้อมูลทุกจุดไม่เปลี่ยนแปลง

ทำการคำนวณและขยายจุด Centroid และหาค่าเฉลี่ยจนค่าเฉลี่ยไม่มีการเปลี่ยนแปลงจะได้จุดกึ่งกลางของข้อมูลในแต่ละกลุ่ม

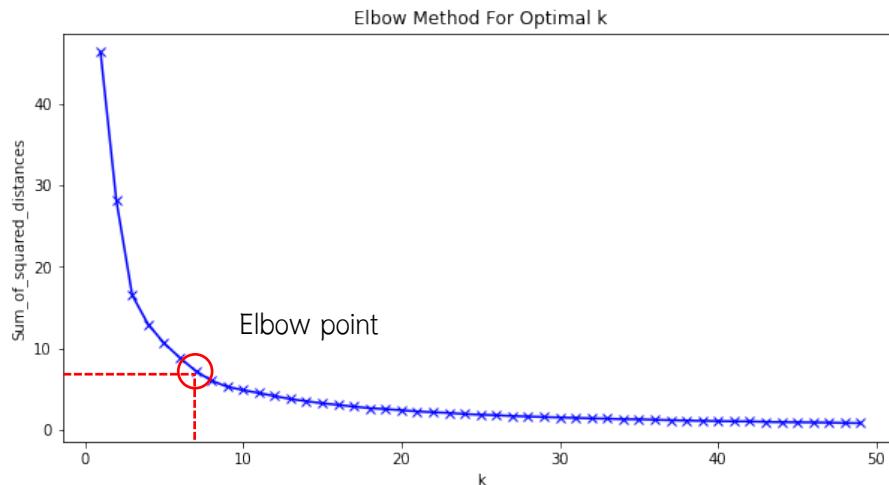


ภาพที่ 4 ตัวอย่างการจัดกลุ่มข้อมูลด้วย K-Means โดยที่เครื่องหมายกาลบทางสีแดงคือจุด Centroid ของแต่ละกลุ่มข้อมูล

2.1.5 ทฤษฎี การหาจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมด้วยวิธี Elbow method

Elbow method เป็นวิธีหนึ่งที่ใช้หาจำนวนของกลุ่มที่เหมาะสมสมด้วยการวัดข้อผิดพลาด (Error measurement) ผลรวมระยะห่างระหว่างข้อมูลกับจุด Centroid เมื่อข้อผิดพลาดน้อยลงความชันของเส้นโค้งจะแบบราบไปตามแกน X จนทำให้เกิดมุมลักษณะเหมือนกับข้อศอกก็จะถือว่าที่อยู่

ตรงมุมข้อศอกเป็นจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่เหมาะสมสมดังในภาพตัวอย่างภาพที่ 3 จะเห็นได้ว่าจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมคือ 4-5 กลุ่ม (Paul, 2021)



ภาพที่ 5 กราฟที่แสดงจำนวนข้อมูลแพดเพื่อหาจุดที่เหมาะสมที่สุด

2.1.6 ทฤษฎี การคำนวณค่าความคล้ายคลึงด้วยเทคนิค Cosine similarity

การวัดความเหมือนของ Vector 2 (Cosine Similarity) ว่าไปในทิศทางเดียวกันหรือไม่โดยที่เป็นการตัดขนาด หรือ Magnitude ของ Vector ออกไปหากค่าได้จากสมการนี้

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

อธิบายโดยง่ายคือเป็นการวัดระยะห่างระหว่าง Object A และ Object B ว่ามีความคล้ายกันแค่ไหนยกตัวอย่างเปรียบเทียบระหว่างคำว่า “ยินดีที่ได้รู้จักรับ” และ “ยินดีที่ได้รู้จักคะ” ทำการตัดเพื่อหาคำทั้งหมดก่อนครับ คือ [“ยินดี” , “ที่” , “ได้” , “รู้จัก” , “ครับ” , “คะ”] เราจะได้ Object A และ B เขียนเป็นชุดข้อมูล ได้ดังนี้ (Supalerk, 2020)

- A. “ยินดีที่ได้รู้จักรับ” = [1 , 1 , 1 , 1 , 1 , 0]
- B. “ยินดีที่ได้รู้จักคะ” = [1 , 1 , 1 , 1 , 0 , 1]

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

$$\text{similarity} = \frac{4}{0.8}$$

$$\text{similarity} = 0.8$$

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

คลาวด์เฟร์ (Cloudflare) คือ Global Network ที่ถูกออกแบบมาเพื่อให้ทุกสิ่งของคุณที่เชื่อมอยู่บนอินเทอร์เน็ต มีความปลอดภัย (Security) มีประสิทธิภาพ (Performance) และพร้อมใช้งาน (Availability) ซึ่ง Cloudflare จะทำหน้าที่เป็นตัวกลางระหว่างผู้เข้าใช้งานและ Server ที่เก็บข้อมูล โดยผู้เข้าใช้งานจะมาทั้งในรูปแบบของ Visitor, Crawlers & Bots และ Attackers แต่เมื่อใช้งาน Cloudflare การเข้าถึงทุกรูปแบบจะต้องผ่านระบบของ Cloudflare แทน โดย 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 ที่อยู่ใกล้ที่สุด โดย Cloudflare มี POPs ในไทยมากถึง 6 POPs และมากกว่า 200 POPs ทั่วโลก ช่วยให้เว็บไซต์สามารถใช้งานได้อย่างรวดเร็ว และเสถียร

2.1.10 ທາງວິ Cors

การอนุญาตการแบ่งปันข้อมูลกัน (Cross-Origin Resource Sharing:CORS) เป็นกลไกที่ใช้เพิ่มเติมเพื่อให้браузர์ได้รับสิทธิ์ในการเข้าถึงทรัพยากรที่เลือกจากเซิร์ฟเวอร์บนโดเมนอื่นมาแสดงบนหน้าเว็บบราวเซอร์ได้ คอมพิวเตอร์แต่ละเครื่องต้องมี Protocol ที่เหมือนกัน ถึงจะสื่อสารกัน รูปเรื่อง เว็บบราวเซอร์จะส่ง HTTP request เมื่อต้องการขอข้อมูลข้ามโดเมนหรือ port ที่ต่างกัน และต้องทำตามข้อตกลงการสื่อสาร (Protocol) เพราะปัจจุบันเรามักจะแยกผัง Front-end และ Back-end ออกจากกันเป็นคนละโดเมน ด้วยเหตุผลเรื่องความปลอดภัยของ Browsers HTTP การอนุญาตให้เข้าถึงแหล่งข้อมูลจะต้องอยู่โดเมนเดียวกันเท่านั้น เว้นแต่ร่วมแหล่งข้อมูลนั้นจะอนุญาตให้โดเมนของ Browsers สามารถเข้าถึงข้อมูลเหล่านั้นได้ (TAeng Trirong, 2017)

2.1.11 ទடៃកម្មវិធី Fastapi

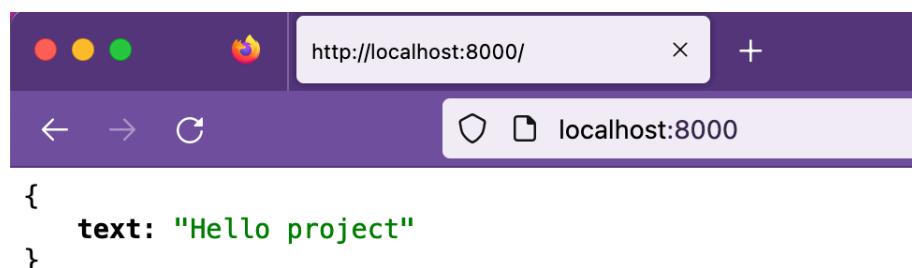
เฟรมเวิร์คสำหรับพัฒนาส่วนต่อประสานเครื่องแม่ข่ายกับเครื่องลูกข่ายด้วยภาษา Python (fastAPI) ถูกออกแบบมาให้ง่ายต่อการพัฒนา และสามารถที่จะสร้าง API ขึ้นมาได้อย่างรวดเร็ว โดยประสิทธิภาพการทำงานนั้นเร็ว FastAPI นั้นรองรับการทำงานแบบ Asynchronous และมีเจ้าตัว Uvicorn เป็นตัว run server ข้อดีของการใช้งาน fastAPI คือ (Natakorn, 2021)

- มีความเร็วของการทำงานเทียบเท่า Node.js และ Go
 - รูปแบบการเขียนฟังก์ชันต่าง ๆ เข้าใจง่ายต่อการศึกษา
 - 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 ผลลัพธ์แสดงค่าร่วง Hello project จาก fastAPI

2.1.12 ທາງໝົດ Git

ระบบการทำงานของ Git ไม่ได้อยู่แค่การตรวจสอบการแก้ไขเท่านั้น ยังสามารถรวมการแก้ไขทั้งหมดเข้าด้วยกันได้อย่างชั้นดูแลต เราเรียกชื่นตอนนี้ว่า CI (Continuous Integration) และในปัจจุบัน Git VCS (Version Control System) มีการควบรวมฟีเจอร์ที่ทำให้นักพัฒนาทำงานได้สะดวกมากขึ้น สามารถทำงานได้ตั้งแต่ชั้นตอนการพัฒนา ไปจนถึงการ Deploy งานขึ้นใช้งานบน Server เราเรียกชื่นตอนนี้ว่า CD (Continuous Deployment) รูปแบบการใช้งานของ Git มีด้วยกัน 2 รูปแบบ คือ (codebee, 2020)

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

2.1.13 ទடမ្វី Node.js

Node.js คือสภาพแวดล้อมการทำงานของภาษา JavaScript นอกเว็บเบราว์เซอร์ที่ทำงานด้วย V8 engine นั่นหมายความว่าเราสามารถใช้ Node.js ในการพัฒนาแอพพลิเคชันแบบ Command line และแอพพลิเคชัน Desktop หรือแม้แต่เว็บไซร์ฟเวอร์ได้ โดยที่ Node.js จะมี APIs ที่เราสามารถใช้สำหรับทำงานกับระบบปฏิบัติการ เช่น การรับค่าและการแสดงผล การอ่านเขียนไฟล์ และการทำงานกับเน็ตเวิร์ก เป็นต้น

Node.js ถูกพัฒนาและทำงานด้วยใช้ Chrome V8 engine สำหรับคอมโพล์ภาษา JavaScript ให้เป็นภาษาเครื่องด้วยการคอมโพล์แบบ Just-in-time (JIT) เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการทำงานของภาษา JavaScript จากที่แต่เดิมมันเป็นภาษาที่มีการทำงานแบบ Interpreted Node.js เป็นโปรแกรมที่สามารถใช้ได้ทั้งบน Windows, Linux และ Mac OS X นั่นหมายความว่าคุณสามารถเขียนโปรแกรมในภาษา JavaScript และนำไปรันได้ทุกระบบปฏิบัติการที่สนับสนุนโดย Node.js นี่เป็นแนวคิดของการเขียนครั้งเดียวแต่ทำงานได้ทุกที่ (Write once, run anywhere) ข้อดีอีกอย่างหนึ่งในการใช้ภาษา JavaScript ของ Node.js คือทำให้การพัฒนาเว็บไซต์ทำได้อย่างซึ้งสำหรับนักพัฒนาน้องจากพวกราสามารถใช้ภาษา JavaScript สำหรับทั้ง Front-end และ Back-end ได้โดยไม่ต้องศึกษาภาษาเฉพาะในแต่ละด้าน ตัวอย่างของการพัฒนาเว็บไซต์ในรูปแบบนี้ เช่น React.js ซึ่งเป็นไลบรารีโดย Facebook (ทำความรู้จักกับ Node.js, 2021)

2.1.14 ទម្រង់ Matplotlibs

Matplotlib เป็นโมดูลที่เป็นพื้นฐานของ Python สำหรับการวาดกราฟจากข้อมูลซึ่งจำเป็นมากสำหรับงานทางด้าน Data Analysis, Science, Engineering เป็นตัวช่วยในการวิเคราะห์ข้อมูลโดย

ใช้รูปแบบของกราฟตัวอย่างประเทกราฟที่มีให้เช่น 1.Scatter 2.Bar 3.Stem 4.Step และอื่น ๆ (หัด Python สำหรับคนเป็น Excel : ตอนที่ 8 – การสร้างกราฟด้วย Matplotlib)

2.1.15 ทฤษฎี Mongodb

MongoDB เป็น open-source document database โดยเป็นฐานข้อมูลแบบ NoSQL คือไม่มี relation (ความสัมพันธ์) ของตารางแบบ SQL ทั่วไป แต่จะเก็บข้อมูลเป็นแบบ JSON (JavaScript Object Notation) แทน การบันทึกข้อมูลทุกๆ record ใน MongoDB เราจะเรียกมันว่า Document ซึ่งจะเก็บค่าเป็น key และ value จะเห็นว่ามันก็คือ JSON (Chai, 2015) ตัวอย่างเช่น



```

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 }

```

ภาพที่ 8 ตัวอย่างข้อมูลแบบ JSON

โดยหลัก ๆ เหามากับองค์กรที่อยากจะเข้าถึงข้อมูลได้อย่างรวดเร็ว อีกทั้งยังเหมาะสมกับการทำ Big Data และอื่น ๆ ดังนี้ (PLC, 2022)

1. ตัว MongoDB สามารถที่จะสร้างเป็น Cluster เพื่อที่จะตอบสนองของคำว่า High Availability (HA) ได้ ซึ่งเราอาจจะเลือก Region ที่เรารายกับ Deploy บน Cloud Provider นั้นๆ ได้
2. ความรวดเร็วในการเข้าถึงข้อมูล เพราะว่าตัว Database ของมันไม่มี Schema ซึ่งจะต่างกับ SQL โดยพกนั้นจะอิงจากฐานข้อมูลที่มาจากการ Table
3. สามารถทำ Auto Scale ได้ไม่ว่าจะมีการใช้งานมากน้อยแค่ไหน ตัวมันก็สามารถ Adapt กับ Environment นั้นๆ ได้
4. รองรับ Multiple Cloud Provider ซึ่งข้อดีข้อนี้มันจะทำให้ Database ของเรา มี High Availability มากขึ้นโดยเราไม่จำเป็นที่จะต้องยึดติดกับ Cloud Provider เจ้าใดเจ้าหนึ่ง

2.1.16 ทฤษฎี Next.js

Next.js เป็น React Web Framework คล้าย ๆ กับ Create React App ที่ช่วยให้เราเขียนเว็บได้ลักษณะนี้ เพราะ Setup และ Config ให้เรียบร้อยครบถ้วน ยกตัวอย่างข้อดีของ Next.js เช่น (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 ส่วนใหญ่ ซึ่งทำให้ SEO คนผ่าน source เพื่อให้ได้ข้อมูลและจัดหมวดหมู่ได้ง่ายกว่า React ที่เป็น JavaScript มากกว่า ทำให้ Next.js เป็นที่นิยมในหลายบริษัท นอกจากนี้ ข้อดีก็คือ render ได้เร็วกว่า React เพราะ Next.js มีสิ่งที่เรียกว่า get static path ซึ่งการสร้าง path แบบ static แบบเว็บไซต์ html โดยไม่ต้องทำการเชื่อมต่อกับ back end เพื่อให้ได้ data ยิงไปกว่าหนึ่น Next.js สามารถรวมเข้ากับ backend ได้ง่ายๆ 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 ทำให้ไม่ไปเพิ่ม size ของ client side (freivation, 2021)

2.1.17 ทฤษฎี Numpy

Numpy เป็น Library(ไลบรารี) ที่รู้จัก และเป็นที่นิยมใช้ในการคำนวณ เช่น ใช้คำนวณ Matrix หรือ คำนวณกับ Array ในงาน Data Science, Data analytics และในการทำ Machine Learning (การเรียนรู้ของเครื่องจักร) หรือ Deep Learning (ดีพ เลิฟนิ่ง) ก็ยังคงต้องใช้ Numpy อยู่ดี Numpy เป็น Library พื้นฐานที่ใช้คำนวณทางคณิตศาสตร์ด้วยภาษา Python สามารถคำนวณ หรือดำเนินการทำตระกรากใน Array หลายมิติ หรือ Matrix ได้อย่างรวดเร็ว เพราะ Library เขียนด้วยภาษา C ที่ Compile ไว้แล้ว (mindphp, Numpy คืออะไร)

Numpy นั้นได้แรงบันดาลใจมาจาก MATLAB ดังนั้นผู้ที่มีประสบการณ์ด้าน MATLAB อยู่แล้วจะทำความเข้าใจ Numpy ได้ไม่ยาก โดยหลักการของ คือการนิยามตัวแปร array หลายมิติ ที่เราคุ้นเคยในคณิตศาสตร์ อาทิ เช่น เวกเตอร์ (1 มิติ) เมตริกซ์ (2 มิติ) เทนเซอร์ (3 มิติขึ้นไป) เป็นต้น และ operations ของมัน ในการทำความเข้าใจ Numpy นั้นเพื่อนๆ ควรมีความรู้พื้นฐาน Linear algebra พวก 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 Panel Data (ชุดข้อมูลหลายมิติ) มีจุดเด่นด้านการวิเคราะห์ข้อมูล (Data Analysis) และการทำความสะอาด (Data Cleaning) ซึ่งเป็น Process ที่สำคัญมากในการทำงานกับข้อมูล pandas มีความสามารถในการจัดการ และวิเคราะห์ข้อมูลได้อย่างมีประสิทธิภาพตั้งแต่ข้อมูลขนาดเล็กไปจนถึงข้อมูลขนาดใหญ่ ทำให้ pandas ตอบโจทย์งานในยุคที่ข้อมูลมีขนาดใหญ่มากขึ้น เรื่อยๆ ได้ ไม่มีปัญหาติดขัดเหมือนกับ Spreadsheets อื่นๆ (เช่น Excel หรือ Google Sheets ซึ่งจะ

ทำงานได้ช้าลงหากข้อมูลมีขนาดใหญ่ขึ้น) ขั้นตอนการเตรียมข้อมูลนั้นมีความสำคัญมาก และ Data Scientist อาจจะใช้เวลาส่วนใหญ่หมดไปกับขั้นตอนนี้ เพราะหากข้อมูลที่เตรียมได้ไม่ดีมีประสิทธิภาพการนำ Insights ไปใช้งาน หรือนำข้อมูลไปสร้างโมเดล ย่อมทำให้ได้ข้อมูลที่ไม่น่าเชื่อถือนั่นเอง

นอกจากนี้ เมื่อเปรียบเทียบกับ Tools วิเคราะห์ข้อมูลอื่นๆ อย่าง Excel หรือ Google Sheets อาจไม่ตอบโจทย์เต็มที่หากต้องการเชื่อมต่อกับแหล่งข้อมูลบางประเภท หรือทำ Automation (ระบบจัดการอัตโนมัติ) ในขณะที่ pandas ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของ Python นั้นสามารถใช้การเขียนโค้ดเพื่อปรับแต่ง หรือเชื่อมต่อกับโปรแกรมอื่นๆ ได้สะดวก (Panchart, 2021)

2.1.19 ทฤษฎี Pythainlp

ในส่วนของ Module pythainlp ก็เป็นเหมือนกันตัว library ที่รวมคำสั่งเกี่ยวกับที่เกี่ยวกับภาษาไทยใน Python ซึ่งก็เป็นตัวช่วยให้การทำงานเกี่ยวกับตัวของภาษาไทย มีประสิทธิภาพและสะดวกมากขึ้น ในการทำงานของ pythainlp ก็จะมีการทำงาน เช่น การตัดคำ การแปลไทยเป็นอังกฤษ และการเข้าถึงรหัส Soundex และยังมีการทำงานๆ ที่เกี่ยวกับตัวของภาษาไทย มีการแสดง เกี่ยวกับเซตของภาษาไทยทั้งหมด ยังมีในส่วนของการแยกตัวยاء เช่น เป็นส่วนของพยัญชนะ วรรณยุกต์ เป็นต้น ยังมีในส่วนของเลขไทย มีการเช็คว่าเป็นคำภาษาไทยรึไม่ มีการรับตัวอักษร ว่า เป็นภาษาไทยกี่เปอร์เซ็นต์ และยังมีส่วนของการแสดงคำอ่านที่เป็นพากเวลาและยังมีการจัดเรียงคำ ใน List ให้เรียงกันเป็นลำดับได้ เป็นต้น (mindphp, 2022) นอกจากนี้ยังใช้สำหรับประมวลผลข้อความ และการวิเคราะห์ทางภาษา คล้ายกับ NLTK แต่ใช้กับภาษาไทยโดยเฉพาะ มีฟังก์ชันการทำงานที่ หลากหลาย เช่น Character Set อักษรไทย คำไทย, เรียงคำภาษาไทย, Stop Words ภาษาไทย, ตัดคำภาษาไทย, วิเคราะห์ชนิดของคำทางไวยากรณ์, ตรวจตัวสะกด แก้คำผิด และอีกมากมาย (Surapong, 2020)

2.1.20 ทฤษฎี Scikit-learn

Scikit-learn (เรียกอีกอย่างว่า sklearn) นำเสนอแบบจำลองทางสถิติและการเรียนรู้ของเครื่องที่หลากหลาย แตกต่างจากโมดูลส่วนใหญ่ sklearn ได้รับการพัฒนาใน Python หากกว่า C แม้จะได้รับการพัฒนาใน Python ก็ตาม ประสิทธิภาพของ sklearn นั้นถูกกำหนดให้ใช้ NumPy สำหรับการทำนายการพิชณิตเชิงเส้นและอัรเรย์ที่มีประสิทธิภาพสูง (เจร์, 2021)

Scikit-Learn ถูกสร้างขึ้นโดยเป็นส่วนหนึ่งของโครงการ Summer of Code ของ Google และทำให้ชีวิตของนักวิทยาศาสตร์ข้อมูลที่มี Python เป็นศูนย์กลางนับล้านทั่วโลกฯ ยังขึ้น ส่วนนี้ของชีวิสสู่สู่เน้นไปที่การนำเสนอไลบรารีและมุ่งเน้นไปที่องค์ประกอบเดียว นั่นคือการแปลงชุดข้อมูล ซึ่งเป็นขั้นตอนสำคัญและสำคัญที่ต้องทำก่อนพัฒนาแบบจำลองการทำงาน Scikit-learn เป็นแพ็คเกจ Python โอเพ่นซอร์สพร้อมการวิเคราะห์ข้อมูลที่ซับซ้อนและคุณสมบัติการஆด มันมาพร้อมกับอัลกอริทึมในตัวมากมายที่จะช่วยให้คุณได้รับประโยชน์สูงสุดจากการวิทยาศาสตร์ข้อมูลของคุณไลบรารี 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 ต่างๆ และสามารถทำ Serverless Functions บน Cloud รวมทั้งยังสามารถ Integrate และสร้าง Workflow ผ่าน GitHub เพื่อทำ Automated Deployment โดยของคุณได้อย่างง่าย Vercel Inc. เดิมชื่อ Zeit เป็นแพลตฟอร์มคลาวด์ของอเมริกาในฐานะบริษัทผู้ให้บริการ บริษัทรักษาการของการพัฒนาเว็บไซต์ 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 แล้วคัดเลือกคำที่ตัวยากรวิเคราะห์น้ำหนักของคำ มาสร้างเป็นคลังคำที่แบ่งเป็น 4 คลาส ได้แก่ คลาสการขับขี่ คลาสผู้ขับขี่ และพนักงานผู้ให้บริการ คลาสยกพานะและอุปกรณ์ให้บริการ และคลาสเวลาและการเดินรถโดยใช้มอดูลการตัดคำภาษาไทย (Thai Word Segmentation) ด้วยชั้นความทั่วไปซึ่งอยู่ในรูปแบบประยุกต์มาแบ่งออกเป็นคลาสที่มีคุณลักษณะ (Term/Feature) เพื่อแยกส่วนของชั้นความอุปกรณ์จากกันก่อนนำไปประมวลผลในขั้นต่อไป แบ่งตามกระบวนการทำงานออกเป็น 3 กลุ่ม ได้แก่ 1) การตัดคำโดยใช้กฎ (Rule-Based Approach) 2) การตัดคำโดยใช้พจนานุกรม (Dictionary-Based Approach) 3) การตัดคำโดยใช้คลังคำที่มีความถูกต้อง ค่าความแม่นยำ ค่าความระลอก และความลับลึก และค่าประสิทธิภาพโดยรวมสูงที่สุด (จักรินทร์ สันติรัตนภักดี, 2021)

กุณิชัย วิเชียรไชย ศึกษาเรื่อง การเปรียบเทียบวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทยด้วยโครงสร้างการเขียนกับโครงสร้างพยานค์ งานวิจัยนี้นำเสนอการแบ่งแยกคำภาษาไทยโดยเทียบกับโครงสร้างการเขียนของภาษาไทยและอัลกอริทึมการแบ่งแยกคำภาษาไทยโดยโครงสร้างพยานค์ เพื่อศึกษาและเปรียบเทียบวิธีการประมวลผลของการแบ่งแยกคำภาษาไทยและประสิทธิภาพความถูกต้องของอัลกอริทึม โดยสามารถแบ่งงานวิจัยในการแบ่งแยกคำภาษาไทยได้เป็นดังนี้คือวิธีการใช้กฎ (Rule base approach) วิธีการใช้อัลกอริทึม (Algorithm ap-proach) วิธีการใช้พจนานุกรม (Dictionary base approach) และวิธีการใช้คลังข้อมูล (Corpus based approach) ผู้วิจัยจึงได้เสนอวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทย โดยใช้โครงสร้างการเขียนภาษาไทยเพื่อแก้ไขลดพื้นที่ในการจัดเก็บคำที่ในพจนานุกรม และวิธีการแบ่งแยกคำภาษาไทยด้วยโครงสร้างพยานค์เพื่อลดการสิ้นเปลืองพื้นที่ในการจัดเก็บพจนานุกรม ยกตัวอย่างการแบ่งแยกคำและพยานค์ของคำว่า “ประเทศไทย” จะสามารถแบ่งแยกคำ

ได้เป็น “ประเทศไทย” และแบ่งพยานค์ได้เป็น “ประเทศไทย” จากผลลัพธ์ในการแบ่งแยกคำนั้นยังขาดความถูกต้องในการแบ่งแยกคำซึ่งสามารถพัฒนาแนวคิดในการศึกษาและสร้างกฎเพื่อแบ่งแยกคำให้ถูกต้องมากยิ่งขึ้น (กุตติชัย, 2013)

ปราณีํ พึงวิชา อานันท์ ทับเที่ยง และธัญญา สัตยาภิธาน (2019) ศึกษาการแบ่งกลุ่มพฤติกรรมของผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ ผู้วิจัยเก็บรวบรวมข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่างจำนวน 400 คน ทำการวิเคราะห์แบ่งกลุ่ม ผู้บริโภคด้วยวิธีการจัดกลุ่มด้วยเคลื่อน (K-Means Clustering) เป็น 2 กลุ่ม ซึ่งมีลักษณะเฉพาะในแต่ละกลุ่ม จากการวิเคราะห์ความแตกต่างระหว่างกลุ่มของหัตคนคดีด้านพฤติกรรมการซื้อและด้านส่วนประสมทางการตลาดที่มีผลต่อการตัดสินใจซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์เมื่ออยู่ต่างกลุ่มกัน โดยการวิเคราะห์ความแปรปรวนทางเดียว(One-way ANOVA) พบว่า ด้านพฤติกรรมการซื้อทั้ง 2 กลุ่ม มีความถี่ในการซื้อต่างๆแพชั่นไม่แตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ .05 ส่วนตัวแปรอื่น ๆ นั้นมีความแตกต่างกัน จากการวิเคราะห์แบ่งกลุ่มผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องประดับผ่านเครือข่ายสังคมออนไลน์ด้วยวิธี K-mean clustering สามารถจำแนกเป็น 2 กลุ่มโดยแต่ละกลุ่มนี้มีลักษณะเฉพาะดังนี้ กลุ่มที่ 1 : กลุ่มกระเปาหนักจ่ายได้ถ้าชอบไม่ค่อยชอบออกสื่อ ลักษณะด้านประชากรศาสตร์ โดยส่วนใหญ่เป็นคน Generation X เพศหญิงมากกว่าเพศชาย มีระดับการศึกษาสูงกว่าปริญญาตรี กลุ่มที่ 2 : กลุ่มวัยสะอ่อน ชอบออกสื่อ ซื้อน้อยแต่บ่อยครั้ง ลักษณะด้านประชากรศาสตร์ โดยส่วนใหญ่เป็นคน Generation Y เพศหญิงมากกว่าเพศชาย ล้วนใหญ่มีระดับการศึกษาสูงแต่จะน้อยกว่ากลุ่ม 1 โดยมีระดับปริญญาตรีมากที่สุดโดยส่วนใหญ่เป็นพนักงานบริษัทเอกชน (ปราณีํ พึงวิชา, 2019)

ธงชัย คล้ายคลึง วุฒิชัย สง่างาม กิตติวงศ์ สุธรรมโน และพันธุ์พงศ์อภิชาตกุลศ (2019) ศึกษาเรื่อง เทคนิคการคัดเลือกกลุ่ม หลอดรายอาหารสำหรับรับแพนการติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้า พลังงานแสงอาทิตย์ บนหลังคาเพื่อเพิ่มค่าครรชนีประสิทธิภาพการใช้พลังงานไฟฟ้า บทความนี้ต้องการนำเสนอเทคนิควิธีการคัดเลือกกลุ่มหลอดในต่อสาธารณะที่มีความเหมาะสมสำหรับรับติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้าจากพลังงานแสงอาทิตย์กรณีที่ติดตั้งบนหลังคาของอาคารในศูนย์กลางมหาวิทยาลัยเทคโนโลยีราชมงคลล้านนา ในการวิเคราะห์การตัดสินใจด้วยวิธีการ K-Means Clustering เริ่มต้นด้วยการจัดแบ่งข้อมูลออกเป็น K กลุ่ม กำหนดจุดศูนย์กลางเริ่มต้นจำนวน K จุดขึ้นตอนต่อไปคือการสร้างกลุ่มข้อมูลและความสัมพันธ์กับจุดศูนย์กลางที่ใกล้มากที่สุด จากผลการวิเคราะห์การใช้พลังงานไฟฟ้าทั้งหมด 34 อาคารด้วยวิธีการ K-Mean Clustering ทำให้สามารถแยกแยะจัดกลุ่มหลอดรายอาหารได้อย่างมีประสิทธิภาพซึ่งแบ่งได้ 3 กลุ่มโดยกลุ่มที่ 3 จำนวน 19 อาคารนั้นเป็นกลุ่มอาคารที่มีความเหมาะสมทั้งด้านพฤติกรรมการใช้พลังงานไฟฟ้าและมีพื้นที่รองรับการติดตั้งระบบผลิตไฟฟ้าจากพลังงานแสงอาทิตย์บนหลังคาได้ (Thongchai Klayklueng, 2019)

วรารการ ประดิษฐ์กุล ปราลี มณีรัตน์ และ นิเวศ จิระวิชิตชัย (2021) ศึกษาเรื่อง ระบบแนะนำรายนต์ให้กับลูกค้าโดยการวิเคราะห์จากการอ้างอิงถึงพฤติกรรมของผู้ใช้ (Collaborative Filtering) กรณีศึกษาบริษัท โตโยต้า บัสส์ จำกัด ผู้วิจัยได้พัฒนาระบบแนะนำรายนต์ให้กับลูกค้าโดยการวิเคราะห์จากการอ้างอิงถึงพฤติกรรมของผู้ใช้ เพื่อช่วยให้ลูกค้าได้รับการแนะนำรุ่นรถยนต์ที่

เหમาະສມ ตรงตามความต้องการของลูกค้า ผู้วิจัยใช้อัลกอริทึมการหาความคล้ายคลึงกันของผู้ใช้ โดยวิเคราะห์จากลูกค้าที่มีพฤติกรรมใกล้เคียงกันด้วยสมการการหาความคล้ายโคไซน์ ซึ่งเป็นฟังก์ชันในภาษา Python ในการพัฒนาระบบแนะนำรายนี้ให้กับลูกค้า ด้วยสมการความคล้ายโคไซน์ (cosine similarity) จากการทดลองเมื่อนำข้อมูลมาจัดลำดับคะแนนความชอบของผู้ใช้แต่ละคน เพื่อเป็นการเพิ่มความเร็วให้อัลกอริทึมของวิธีการกรองแบบร่วมมือ อีกทั้งระบบจะนำค่าความคล้ายคลึงโคไซน์ของผู้ใช้ในระบบกับผู้ใช้เป้าหมายมาทดสอบความแม่นยำของระบบด้วยค่าเฉลี่ยความคลาดเคลื่อนสมบูรณ์ พบร่วมกับ 0.97 เมื่อกำหนดค่า k ไว้เท่ากับ 5 สรุปได้ว่าระบบมีประสิทธิภาพในการแนะนำร้านเดียวกันและความแม่นยำอยู่ในระดับที่ดี (Warakorn Pradiskul, 2021)

บทที่ 3

ขั้นตอนการดำเนินงาน

การจัดทำโครงการทางวิทยาการคอมพิวเตอร์ ระบบแนะนำบริษัทสำหรับผู้ประกอบการตามความสนใจด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ ผู้จัดทำจึงได้กำหนดขั้นตอนการดำเนินงานดังนี้

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

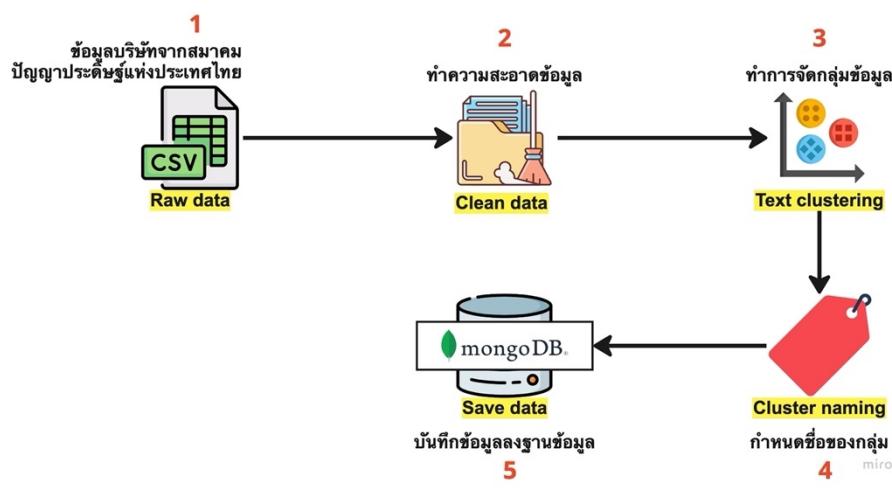
3.1 การเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูล

ตาราง 4 การวิเคราะห์ข้อมูล

ข้อมูล	จำนวน	หน่วย
จำนวนข้อมูลสถานประกอบการทั่วหมด	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

จากการที่ 9 แสดงการเตรียมและวิเคราะห์ข้อมูลได้ดังนี้

- ข้อมูลบริษัทจากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทยโดยเป็นไฟล์ข้อมูลแบบ CSV (Comma-Separated Value)
- ทำความสะอาดข้อมูลลบข้อมูลที่ไม่มีความหมายในตัว ลบตัวเลขที่ไม่จำเป็น แก้คำพิมพ์ผิดและอักษรพิเศษต่าง ๆ
- จัดกลุ่มข้อมูลด้วยวิธี K-Means clustering
- ตั้งชื่อของกลุ่มข้อมูลโดยอ้างอิงจากประเภทงานด้านใดๆ จากเว็บไซต์ th.jobsdb.com
- นำผลการจัดกลุ่มจัดเก็บลงฐานข้อมูล (MongoDB)

3.1.1 การนำเข้าข้อมูลไฟล์ .csv เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูล

- ดาวน์โหลดโปรเจคจาก 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 เป็นคลาสของภาษาไพธอนที่ใช้แสดงข้อมูลตัวอักษรต่าง ๆ
 7. Numpy ใช้ในการสร้างอาร์เรย์สำหรับการใช้งานในการอ่านข้อมูล

ภาพที่ 11 การอ่านข้อมูลจากไฟล์และกำหนดตัวกรองการตัดคำ

จากภาพที่ 11 แสดงการอ่านข้อมูลจากไฟล์ และการกำหนดตัวกรอกในการตัดคำทั้งคำที่ไม่สื่อความหมายในภาษาไทย ภาษาอังกฤษ ตัวเลขไทย และอักขระพิเศษ 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 และอักษรพิเศษ

จากภาพที่ 12 แสดงการลบตัวเลข และอักษรพิเศษออก จากประยุคที่รับเข้ามาและทำการเชื่อมประยุคและคืนค่ากลับออกไป

```

● ● ●
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 และอักษรพิเศษออกจากข้อมูลตัวแรกถึงตัวสุดท้าย 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 การทราบและการทดสอบโมเดลการคำนวณค่า TE-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 ผลลัพธ์การคำนวณค่า TE-IDF

จากภาพที่ 16 แสดงผลลัพธ์น้ำหนักแต่ละคำจากที่ผ่านการคำนวณด้วย TF-IDF และแสดง
ออกมานี้เป็นตารางข้อมูลเรียงลำดับข้อมูลตั้งแต่ประยุคแรกถึงสุดท้าย

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 Scikitlearn เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูลโดยมีรายละเอียดดังนี้

1. KMeans เป็นการเรียกใช้ลักษณะที่มีสำหรับการจัดกลุ่ม
2. PCA (Principle Components Analysis) ซึ่งเป็นวิธีการลด dimension ของ Feature ลงช่วยลดTHONความซ้ำซ้อนของข้อมูลทำให้เรา 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

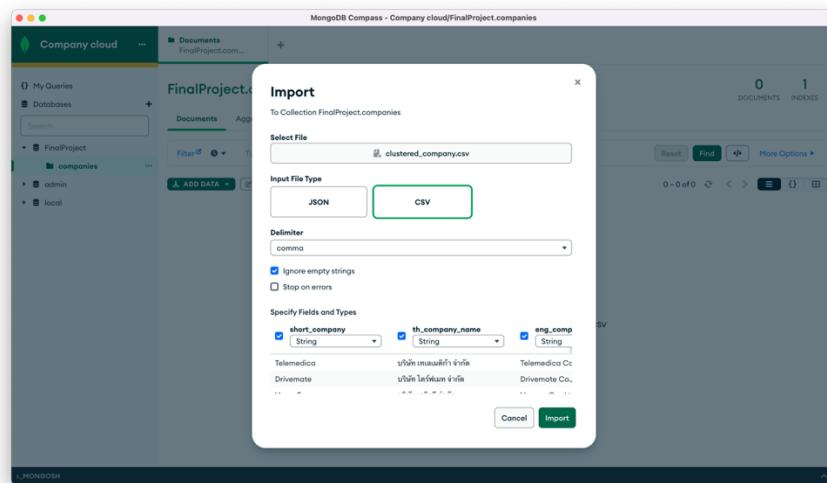
4. เมื่อกำหนดค่าการจัดกลุ่มเรียบร้อยเรียกใช้ไฟล์ clustering.py ใน Terminal เพื่อทำการจัดกลุ่มและบันทึกผลลัพธ์

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/desktop/final_project
..final_project (-zsh) ⌘1 ..project/report (-zsh) ⌘2 +
15% 4.4 GB main
~/desktop/final_project main ↵ backup_finalproject 11:37:48
python clustering.py
```

ภาพที่ 19 การเรียกใช้งานไฟล์ clustering.py เพื่อจัดกลุ่มข้อมูลและบันทึกผลลัพธ์

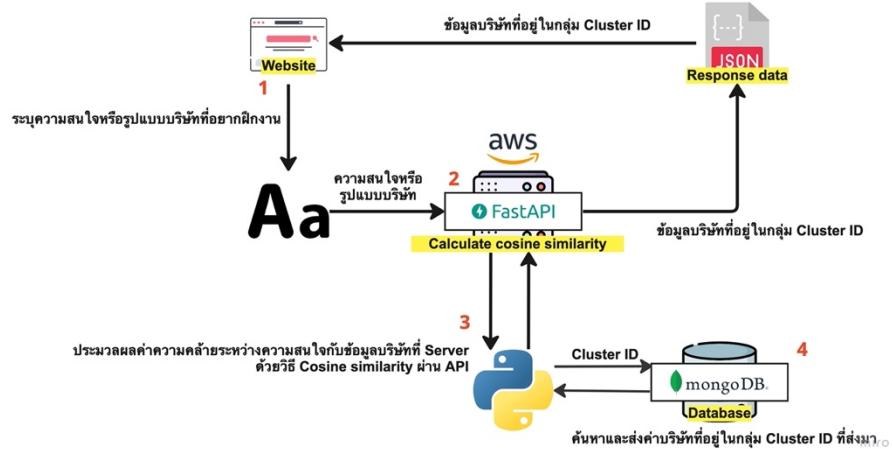
3.1.4 การนำเข้าข้อมูล Clustering เข้าสู่ฐานข้อมูล

1. นำเข้าข้อมูลลงฐานข้อมูล MongoDB โดยใช้โปรแกรม MongoDB Compass
2. เชื่อมต่อ MongoDB Compass กับ Mongodb Atlas
3. นำเข้าข้อมูลด้วยไฟล์ .CSV ที่เป็นผลลัพธ์จากการจัดกลุ่มข้อมูล



ภาพที่ 20 การนำเข้าข้อมูลลงสู่ฐานข้อมูล MongoDB

3.2 การทำงานของระบบ



ภาพที่ 21 การทำงานของระบบ

จากการที่ 21 แสดงการทำงานของระบบได้ดังนี้

1. Website ใช้ระบุความสนใจเพื่อส่งค่าไปประมวลผลความคล้ายคลึงกับข้อมูลบริษัท
2. Server ใช้ประมวลผลความคล้ายคลึงกันระหว่างความสนใจที่ได้รับมาและข้อมูลบริษัทที่อยู่ในฐานข้อมูลด้วยเทคนิค Cosine similarity โดยภาษา Python และส่งค่ากลับไปเป็น Cluster ID
3. เมื่อได้ Cluster ID แล้วนำไปค้นหาบริษัทที่ Cluster ID ตรงกันในฐานข้อมูลและคืนค่า Response API เป็นข้อมูลในรูปแบบ JSON ที่มีข้อมูลบริษัทที่อยู่ใน Cluster ID นั้น
4. mongoDB เป็นฐานข้อมูลที่เก็บข้อมูลบริษัทไว้ และรอให้เซิร์ฟเวอร์เรียกใช้ข้อมูลเพื่อนำไปแสดงผล

3.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ

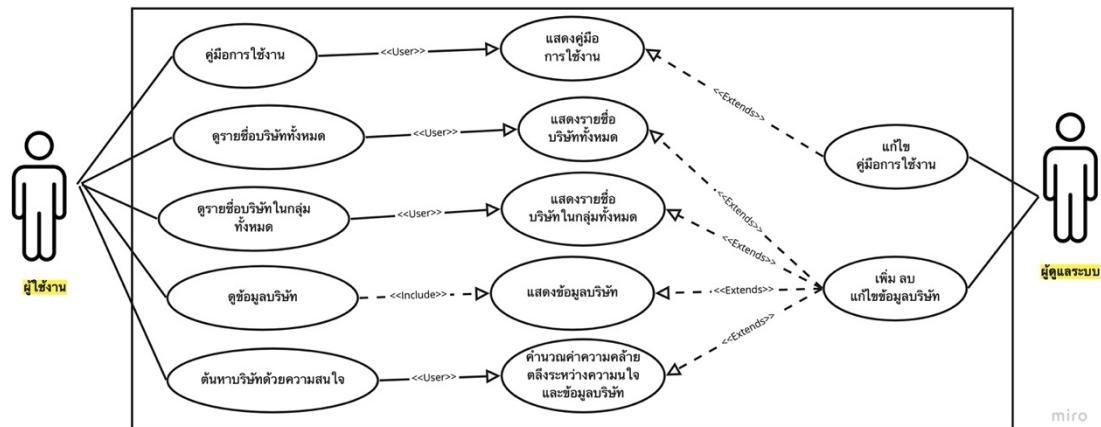
3.3.1 การวิเคราะห์ระบบ

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

3.3.2 ผู้ใช้และแผนผัง (Use Case Diagram)

ผู้ใช้และแผนผัง (Use Case Diagram) คือแผนภาพที่ใช้แสดงปฏิสัมพันธ์ระหว่างระบบงานและลิ้งก์ที่อยู่นอกระบบงาน และแสดงให้เห็นถึงส่วนประกอบทั้งหมด หรือ ภาพรวมของระบบ เป็นรากฐานในการเริ่มต้นการวิเคราะห์ระบบ โดยคุณภาพที่สำคัญที่สุดคือ ความชัดเจนและถูกต้อง

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"> ผู้ใช้งานเปิดเว็บไซต์เข้าไปยังหน้ารายชื่อบริษัททั้งหมด ดูรายชื่อบริษัททั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล
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"> ผู้ใช้งานเปิดเว็บไซต์เข้าไปยังหน้ากลุ่มบริษัทที่ต้องการ ดูรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด
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"> ผู้ใช้งานคลิกที่เมนูชื่อของบริษัทที่ต้องการดูข้อมูล ดูข้อมูลบริษัท
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"> 1. ผู้ใช้งานพิมพ์ความสนใจหรือรูปแบบธุรกิจที่ช่องค้นหาและ 2. แสดงรายชื่อบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่ระบบแนะนำ 3. ผู้ใช้คลิกเลือกบริษัทเพื่อดูข้อมูลบริษัท
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 10 คำอธิบาย Use case แก้ไขคุณมีการใช้งาน

Use case id:	6
Use case name:	แก้ไขคุณมีการใช้งาน
Actor:	ผู้ดูแลระบบ
Scenario:	การแก้ไขคุณมีการใช้งาน
Trigger event:	None
Brief Description:	แก้ไขคุณมีการใช้งาน
Purpose:	เพื่อแก้ไขคุณมีการใช้งาน
Pre-condition:	เมื่อต้องการแก้ไขคุณมีการใช้งาน
Main flow:	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ดูแลระบบแก้ไขข้อมูลคุณมีการใช้งาน 2. Deploy เพื่ออัปเดตระบบ
Alternate/Exceptional Flow:	None

ตาราง 11 คำอธิบาย Use case เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท

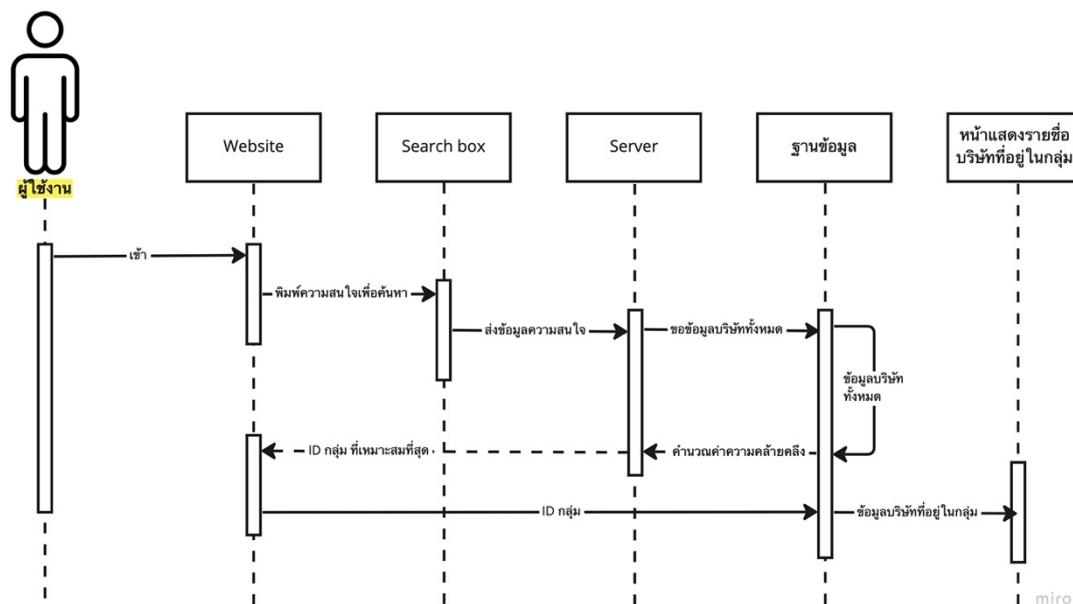
Use case id:	7
Use case name:	เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Actor:	ผู้ดูแลระบบ
Scenario:	การเพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท
Trigger event:	None
Brief Description:	เพิ่ม ลบ แก้ไขข้อมูลบริษัท

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 ซีเคแวนซ์ไดอะแกรม (Sequence Diagram)

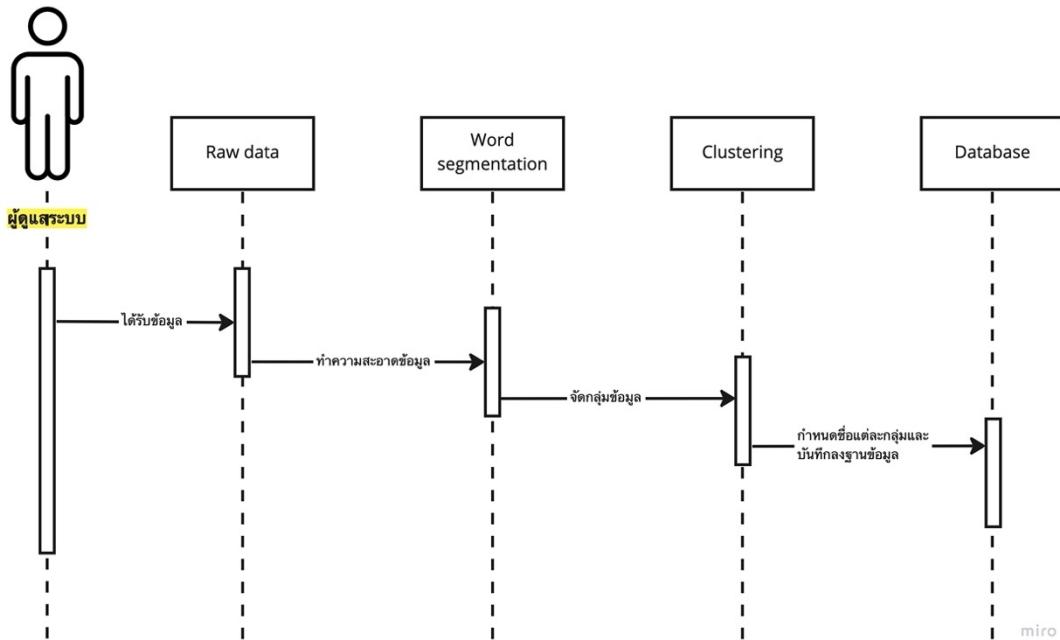
Sequence Diagram เป็นหนึ่งในแผนผังการทำงานแบบ Unified Modeling Language (UML) ใช้สำหรับการสร้างแบบจำลองเชิงรัตตุ โดยข้อแตกต่างจากแผนผังรูปแบบ UML อื่น คือเป็น แผนผังการทำงานที่แสดงลำดับการปฏิสัมพันธ์ (Sequence of interactions) ระหว่างรัตตุที่แสดงภายในระบบต่างๆ อาทิ เช่น การส่งข้อความ (messaging) ที่มีการรับส่งข้อมูลระหว่างผู้ใช้ Sequence Diagram เป็นแผนผังการทำงานที่ประกอบไปด้วยคลาส (Class) หรือรัตตุ (Object) เส้นประที่ใช้เพื่อแสดงลำดับเวลา และเส้นที่ใช้เพื่อแสดงกิจกรรมที่เกิดขึ้นจากคลาสหรือรัตตุในแผนผังการทำงานภายใน Sequence Diagram จะใช้สีเหลี่ยมแทนสมือนคลาสและรัตตุโดยภายในจะมีชื่อของคลาส หรือรัตตุประกอบอยู่ในรูปแบบ [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 ขอข้อมูลบริษัททั้งหมดจากฐานข้อมูลเพื่อนำมาเก็บไว้รอคำนวนคาดคะเนคล้ายคลึง
ข้อมูลบริษัททั้งหมด	ข้อมูลบริษัททั้งหมดในฐานข้อมูล ส่งให้ Server
คำนวนคาดคะเนคล้ายคลึงระหว่างความสนใจของผู้ใช้และข้อมูลบริษัท	คำนวนคาดคะเนคล้ายคลึงระหว่างความสนใจของผู้ใช้และข้อมูลบริษัท
ID กลุ่มที่เหมาะสมที่สุด	คืนค่า ID ของกลุ่มบริษัทที่คล้ายกับความสนใจของผู้ใช้
ID กลุ่ม	ส่งค่า ID ของกลุ่มไปยังฐานข้อมูลเพื่อขอข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มนั้น ๆ
ข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่ม	แสดงรายชื่อบริษัทที่อยู่ในกลุ่มในหน้าเว็บ



ภาพที่ 24 Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดกลุ่มบริษัทใหม่

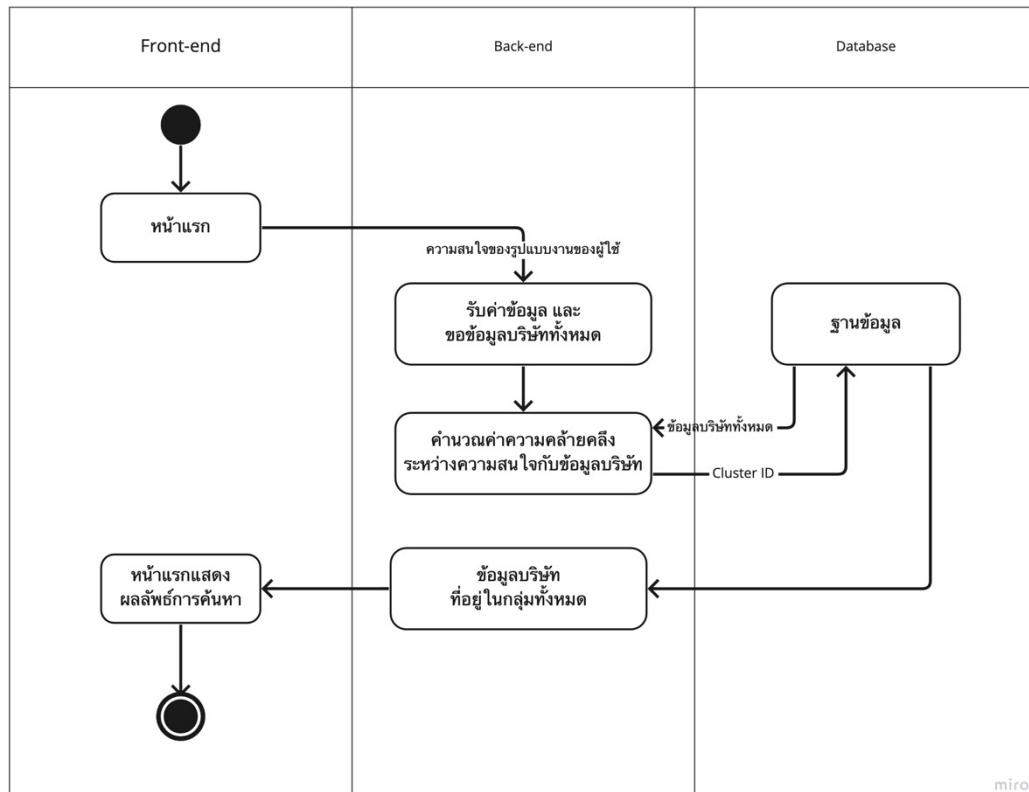
ตาราง 13 อธิบายเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นใน Sequence Diagram การเพิ่มข้อมูลและจัดลุ่มใหม่

เหตุการณ์ที่เกิดขึ้น	คำอธิบาย
ได้รับข้อมูล	ได้รับข้อมูลดิบที่จะนำมาใช้งาน
ทำความสะอาดข้อมูล	นำข้อมูลดิบมาทำการลบตัวเลข คำที่ไม่มีความหมายในตัว คำສากผิด
จัดลุ่มข้อมูล	ทำการหาคำสำคัญและทำการจัดลุ่มข้อมูล
กำหนดชื่อแต่ละกลุ่มและบันทึกลงฐานข้อมูล	กำหนดชื่อของกลุ่มและบันทึกข้อมูลลงฐานข้อมูลเพื่อใช้ในเว็บไซต์

3.3.4 แอคทิวิตี้ไดอะแกรม (Activity Diagram)

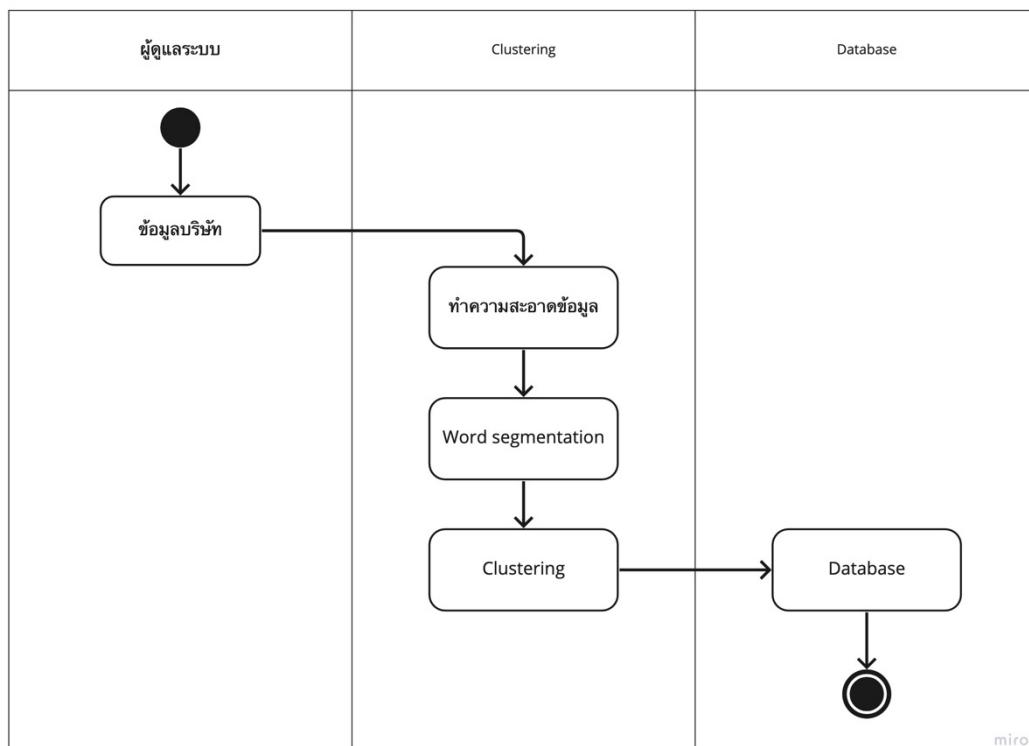
Activity Diagram หรือแผนภาพกิจกรรม ใช้อธิบายกิจกรรมที่เกิดขึ้นในลักษณะกราฟิกการให้ผลของการทำงาน (Workflow) จะมีลักษณะเดียวกับ Flowchart โดย ขั้นตอนในการทำงานแต่ละขั้นจะเรียกว่า Activity ดังภาพที่ 16 และภาพที่ 17 มีรายละเอียดดังนี้ การใช้งาน Activity Diagram

- อธิบายกราฟิกการให้ผลของการทำงาน (Workflow)
- แสดงขั้นตอนการทำงานของระบบ



ภาพที่ 25 Activity Diagram ของผู้ใช้งาน

จากภาพที่ 25 แสดงขั้นตอนการทำงานของระบบเมื่อผู้ใช้คนหากข้อมูลด้วยความสนใจของผู้ใช้การทำงานจะเริ่มต้นจากการที่ผู้ใช้ระบุความสนใจ จากนั้นทำการส่งข้อมูลไปคำนวณความคล้ายคลึงกัน API และเรียกข้อมูลบริษัทที่มีความคล้ายมากที่สุดมาแสดงผลหน้าเว็บไซต์



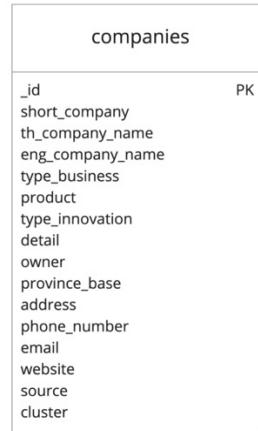
ภาพที่ 26 Activity Diagram ของผู้ดูแลระบบ

จากภาพที่ 26 แสดงการทำงานของการจัดกลุ่มข้อมูลเพื่อนำไปใช้ในระบบโดยการทำงานเริ่มต้นที่น้ำข้อมูลที่ได้เก็บรวบรวมลงในไฟล์จากนั้นทำการทำ Word segmentation และทำการจัดกลุ่มข้อมูล สุดท้ายบันทึกข้อมูลเพื่อนำไปนำเข้าลงฐานข้อมูล MongoDB

3.4 การออกแบบฐานข้อมูล

3.4.1 แบบจำลองโครงสร้างของฐานข้อมูล (Entity–Relationship Diagrams:ER Diagram)

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



ภาพที่ 27 ER Diagram ระบบແນະນຳບົມບົນດີ່ນໂລຍໍປ່ານພາປະຕິມູ້ງ
ດ້ວຍເຕັກໂນໂລຢີປ່ານພາປະຕິມູ້ງ

3.4.2 ພຈນານຸກຮມຂອ່ມູນ (Data Dictionary)

หลັງຈາກທີ່ວິເຄຣະທີ່ຮະບບແລ້ວ ຜູ້ຄຶກຂາໄດ້ອອກແບບສູານຂໍ້ອ່ມູນ ໂດຍອອກແບບ ໂຄງຮສ້າງຂອງຮະບບ ຊື່ງປະກອບໄປດ້ວຍຕາຮາງ ຈຳນວນ 1 ຕາຮາງ ແລະໄດ້ອໍອົບາຍ ຊື່ອ ຕາຮາງ(File Name), ດຳອົບາຍ(Description), ຂໍ້ອ່ມູນ(Field Name), ຜົນດີຂອງຂໍ້ອ່ມູນ(Type), ຂາດທີ່ເກີບ(Length), ລັກຂະນະທີ່ເກີບຄໍາ(Format), ຜົນດີຂອງຄື່ງ(Key) ດັ່ງຕ້ອໄປນີ້

ຕາຮາງ 14 ພຈນານຸກຮມຂອ່ມູນບົມບົນດີ່ນ

File name: companies					
Description: ຕາຮາງເກີບຂໍ້ອ່ມູນບົມບົນດີ່ນ					
Field name	Type	Length	Format	Description	Key
_id	String	50	ຕົວອັກສອນ	ຮັບສປບົມບົນດີ່ນ	Primary key
short_company	String	50	ຕົວອັກສອນ	ຊື່ບົມບົນດີ່ນ	Null
th_company_name	String	50	ຕົວອັກສອນ	ຊື່ບົມບົນດີ່ນ ຖະໜາດໄທ	Null
eng_company_name	String	50	ຕົວອັກສອນ	ຊື່ບົມບົນດີ່ນ ຖະໜາດອັງກັນ	Null
type_business	String	50	ຕົວອັກສອນ	ປະເກດ ອົງກິຈ	Null
product	String	255	ຕົວອັກສອນ	ປະເກດ ສິນຄາ	Null

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 นั้นเป็นส่วนสำคัญที่จะเชื่อมต่อกับผู้ใช้งานโปรแกรมหรือเก็คีส์ที่ส่วนที่ผู้ใช้งานจะเห็น สังการ และ โต้ตอบได้ ซึ่งจะมั่งเน้นการออกแบบในทางด้านของหน้าตา ปุ่ม ช่องที่ใช้พิมพ์สำหรับคนหา ขนาด ตัวอักษร สี และรูปภาพเป็นต้น

การออกแบบหน้าจอสำหรับการค้นหาสถานะกอบการสำหรับฝึกงานด้วยเทคโนโลยี ปัญญาประดิษฐ์นั้น จะเน้นในแพลตฟอร์มที่เป็นหน้าจอคอมพิวเตอร์หรือ Desktop เป็นหลัก โดยมี รายละเอียดดังนี้

3.5.1 หน้าแรก

The screenshot shows a web application interface. At the top, there is a header with a logo labeled "Intern assistant" (marked with a red circle 1), navigation links for "ເກີຍກັບ", "ຮາຍເຊື່ອສານປະກອບກາງກົດເຫດ", and "ຂວາດທູ່ສານປະກອບກາງ". Below the header is a search bar with a placeholder "ຄົນຫາສານປະກອບກາງ" and a purple "ຄົ້ນຫາ" button. The main content area is titled "ຄົນຫາສານປະກອບກາງ" and contains the text "ສະບຽບຮາຍເຊື່ອຕົວສານສະບັບໃຫ້ຢາກເຄິຍຈານ". A red circle 2 highlights the search bar. Below the title, there is a section titled "ສານປະກອບກາງ ບໍລິສັດໃຈ" with a blue exclamation mark icon. A red circle 3 highlights this section. The page displays six business profiles in a grid:

- Ernsler - Schmeler**
192 Screeching Street, West Malling, BD72 6RG
Joe@toppid.org
07183 776 242
Online marketing
- Luettggen - Hintz**
400 Kindly Road, Llandover, W27 1TF
Diarum@fuel.co.uk
07223 538 213
Online marketing
- Stehr, Doyle and Schultz**
430 Payment Avenue, Surrey, TS77 7HA
Harley@wealthy.co
07154 387 563
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

ກາພທີ 28 ນັ້ນແກ່

จากກາພທີ 28 ແສດງກາຣອອກແບບໜັ້ນແກ່ຂອງເວັບໄຊຕີ່ຈຶ່ງປະກອບໄປດ້ວຍລ່ວມປະກອບດັ່ງນີ້
ໝາຍເລີຂ 1 ເມື່ອໜີ້ຫຼັກສາມາຮັດເຊື່ອມໂຍງໄປຍັງໜັ້ນແສດງຮາຍລະເຂີຍດຂອງເວັບໄຊຕີ່ ນັ້ນສານ
ປະກອບກາຮ່າງໜົມ ແລະໜັ້ນສານປະກອບກາຮແຕ່ລະປະເກາທ
ໝາຍເລີຂ 2 ເປັນໜີ້ສໍາຮັບຮະບຸຄວາມສນໃຈຂອງຜູ້ໃຊ້ເພື່ອນຳໄປຄົ້ນຫາກລຸ່ມບຣິ່ນທີ່ມີຄວາມຄລ້າຍ
ໝາຍເລີຂ 3 ເປັນກາຣແນະນຳບຣິ່ນທີ່ນໍາສຳເນົາໃຈຈາກທີ່ອຟູ້ໃນຈູ້ານຂໍ້ມູນ

3.5.2 ນັ້ນເກີຍກັບ

The screenshot shows a web application interface. At the top, there is a header with a logo labeled "Intern assistant" (marked with a red circle 1), navigation links for "ເກີຍກັບ", "ຮາຍເຊື່ອສານປະກອບກາງກົດເຫດ", and "ຂວາດທູ່ສານປະກອບກາງ". Below the header is a section titled "ເກີຍກັບ" with a blue exclamation mark icon. A red circle 1 highlights this section. The page displays a diagram illustrating a data processing workflow:

ນາ້ນເຂົ້າຂອ້ານຂູ້ອໍານັດເພື່ອກ່າວເຈັດກຸນ → ດໍາເກີນ ID ຂອງອຸ່ນຕົມນີ້ເຖິງກາລຸ່ມຂູ້ອໍານັດ → ດໍາເກີນ

The diagram shows a flow from a CSV file icon to a central processing block, which then connects to a database icon.

ກາພທີ 29 ນັ້ນເກີຍກັບ

ໝາຍເລີຂ 1 ຕີ່ອກາຣອືບຍາຍຮາຍລະເຂີຍດເກີຍກັບຮະບົບແລະຮູ່ປະກອບກາຮັດໃນສ່ວນຕ່າງໆ

3.5.3 หน้าแสดงรายชื่อปริษท์ในกลุ่มทั้งหมด

The screenshot shows a user interface for managing a group. At the top, there is a header bar with the 'Intern assistant' logo, a search bar, and navigation links for 'ເກົ່າວັນ', 'ຮາຍເຊື່ອສານປະກອບການກົດໝາດ', and 'ຂັ້ນຕົວຢ່ານປະກອບການ'. Below the header, a title 'ແນວດໍາເນີນ: Online marketing' is displayed. A red circle with the number '1' is overlaid on the first item in a list of users. The list contains 25 entries, each with a name and a small profile picture. The names 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, Dibbert And Schuster, Ferry - Howe, Konopelski Group, Rutherford - Denesik, Grant And Sons, Wilkinson - Hegmann, Conn - Bergstrom.

ກາພທີ່ 30 หน้าแสดงรายชื่อປະລິຫຼາດໃນກຸ່ມທັງໝົດ

หมายเหตุ 1 แสดงรายชื่อປະລິຫຼາດທີ່ທີ່ອຸ່ນໃນກຸ່ມທີ່ເລືອກດູ້ທັງໝົດແລະສາມາດຄລິກເພື່ອອ່ານໄລຍະເອີ້ນດ

3.5.4 หน้าแสดงรายชื่อປະລິຫຼາດທັງໝົດ

The screenshot shows a user interface for managing all users. At the top, there is a header bar with the 'Intern assistant' logo, a search bar, and navigation links for 'ເກົ່າວັນ', 'ຮາຍເຊື່ອສານປະກອບການກົດໝາດ', and 'ຂັ້ນຕົວຢ່ານປະກອບການ'. Below the header, a title 'ສານປະກອບການກົດໝາດ' is displayed. A red circle with the number '1' is overlaid on the first item in a list of users. The list contains 25 entries, each with a name and a small profile picture. The names 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, Dibbert And Schuster, Ferry - Howe, Konopelski Group, Rutherford - Denesik, Grant And Sons, Wilkinson - Hegmann, Conn - Bergstrom.

ກາພທີ່ 31 หน้าแสดงรายชื่อປະລິຫຼາດທັງໝົດ

หมายเหตุ 1 รายชื่อປະລິຫຼາດທັງໝົດທີ່ອຸ່ນໃນຈຸ່ານຂອມູລແລະສາມາດຄລິກດູ້ຂອມູລປະລິຫຼາດໄດ້

3.5.5 หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท

ค้นหาสถานประกอบการ
ไม่พบผลลัพธ์ตามเงื่อนไขที่คุณพิมพ์

1 X ค้นหา

2 ! หมวดหมู่: Online marketing

Ernsner - Schmeler	ก่อตั้งมา 10 ปี	Von, Kunde And Stracke	ก่อตั้งมา 10 ปี
Tramp LLC	ก่อตั้งมา 10 ปี	Bode And Sons	ก่อตั้งมา 10 ปี
Gusikowski - Considine	ก่อตั้งมา 10 ปี	Grady, Huels And Runte	ก่อตั้งมา 10 ปี
Dicki, Welch And Rippin	บ้าน	Balistreri Inc	บ้าน
Boyer - Daugherty	สำนักงาน	Cartwright, Goyette And Watsica	สำนักงาน

ภาพที่ 32 หน้าแสดงผลลัพธ์รายชื่อบริษัท

หมายเลขอ 1 ช่องสำหรับระบุความสนใจของผู้ใช้เพื่อค้นหาบริษัทที่คล้ายคลึง

หมายเลขอ 2 ผลลัพธ์รายชื่อบริษัทที่มีความคล้ายคลึงกับความสนใจที่ผู้ใช้ระบุ

3.5.6 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท

1 **Ernsner - Schmeler**
Online marketing

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

3 รายละเอียดของบริษัท
Repellendus laudantium dignissimos delenit. Officiis et maiores quod veritatis dignissimos voluptatem possimus. Magni tempore sed. Animi eum voluptas dolorum esse amet quisquam. Tempore suscipit animi harum voluptatem impedit. Temporibus sed apertum impedit cum modi. Autem architecto est eveniet cum. Et dolores assumenda numquam qui qui. Debitis et perspicacis ad iste. Minima repudiandae dolor rerum et aut. Atque magni ullam assumenda a consecetur molestias tenetur dolore eveniet. Et qui ea quam ea quia. Expedita libero enim ut. Vitae iusto sed molestiae ut optio dolor perferendis perferendis. Praesentium ipsum provident qui ut error beatiae quibusdam. Et qui animi qui in voluptas sed.

SERVICE
API Github Document Article

ภาพที่ 33 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท

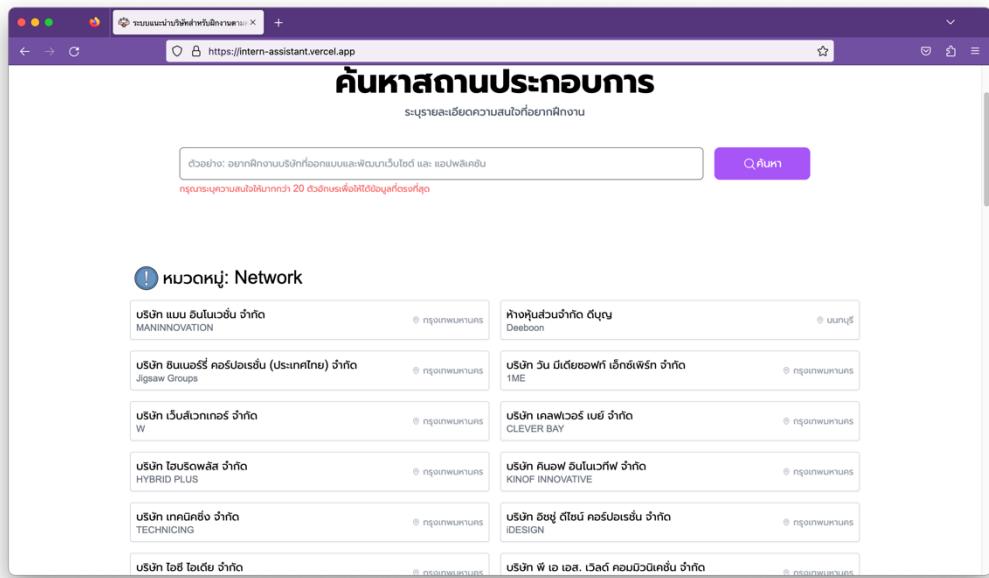
หมายเลขอ 1 แสดงชื่อบริษัท

หมายเลขอ 2 แสดงรายละเอียดข้อมูลที่อยู่ ข้อมูลการติดต่อของบริษัท

หมายเลขอ 3 แสดงข้อมูลรายละเอียดรูปแบบธุรกิจที่บริษัทดำเนินกิจการอยู่

3.6 การใช้งานระบบ

1. ระบุความสนใจในรูปแบบธุรกิจ หรือสิ่งที่อยากรับในการฝึกงานลงในช่องค้นหา
2. เมื่อได้ผลลัพธ์บริษัทที่มีความคล้ายคลึงกับสิ่งที่ค้นหาแล้วผู้ใช้สามารถทำการพิจารณา บริษัทเพื่อเลือกตัดสินใจในการฝึกงานได้



ภาพที่ 34 ตัวอย่างผลลัพธ์จากการค้นหาด้วยความสนใจของผู้ใช้

บทที่ 4

ผลการดำเนินงาน

การทำงานของระบบแนะนำบริษัทสำหรับผู้ใช้งานตามความสนใจด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ 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 นั้นมีขั้นตอนอยู่ในการทำร่วมด้วยหลายขั้นตอนหลังจากทำความลักษณะของข้อมูล คือการหาคำสำคัญของแต่ละประโยคในที่นี่คือรายละเอียดธุรกิจของแต่ละบริษัท การกำจัดคำที่ไม่สื่อความหมายหรือ Stop word ออกไปจากประโยคเพื่อให้ได้ประโยคที่มีเนื้อหาใจความดีที่สุด และอีกขั้นตอนสำคัญคือการหาคีย์เวิร์ดของแต่ละประโยคเพื่อที่จะได้ทราบว่าประโยคนั้น ๆ กำลังสื่อถึงเรื่องไหนเป็นสำคัญด้วยเทคนิค TF-IDF ที่เป็นการหาหนังสือของคำนั้น ๆ ในประโยค

ในการทำงานประมวลผลเกี่ยวกับการประมวลผลภาษาธรรมชาติจำเป็นต้องมีการตัดคำออกเป็นคำ ๆ เพื่อจะได้ง่ายและนำไปเข้าสู่กระบวนการต่าง ๆ ได้อย่างง่ายโดยปกติแล้วการตัดคำในภาษาอังกฤษนั้นสามารถตัดได้โดยใช้การเว้นวรรคเป็นเงื่อนไขในการตัด แต่ในภาษาไทยนั้นการเขียนนั้นไม่ได้มีการเว้นวรรคคำให้มีอนุญาติอย่างกตัญหากทำให้การตัดคำนั้นจะใช้เว้นวรรคมาตัดคำตลอดไม่ได้ จำเป็นต้องใช้อัลกอริทึมอื่น ๆ เช่นมาช่วย เช่นการใช้ Dictionary-based, Maximum Matching เป็นต้น

และในภาษา Python ก็มีเครื่องมือที่สามารถช่วยอำนวยความสะดวกในการตัดคำภาษาไทยอย่าง Pythainlp ที่ผู้วิจัยได้เลือกใช้ในโครงงานนี้ในไลบรารีนั้นสามารถตัดคำได้หลาย Engine ด้วยกันและในแต่ละตัวเลือกก็ใช้อัลกอริทึมต่างกันยกตัวอย่างเช่น newmm, longest, newmm-safe, mm, icu, deepcut, attacut เป็นต้น

1. การวัดค่าความแม่นยำในการตัดคำ

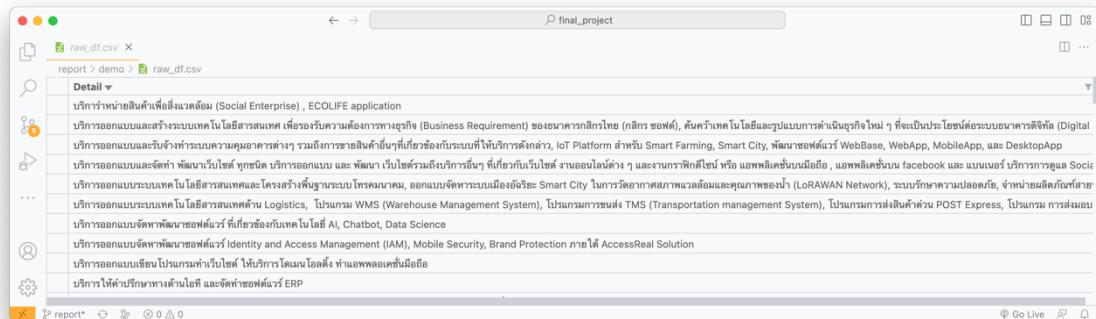
ก่อนที่จะเลือก Engine มาใช้ตัดคำจำเป็นต้องมีการวัดค่าความถูกต้องเพื่อที่จะได้ผลลัพธ์ที่ตรงกับความต้องการมากที่สุดและในโครงงานนี้ผู้วิจัยได้เลือก Engine มาทดสอบด้วยกันจำนวน 3 ตัวเลือกดังนี้

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

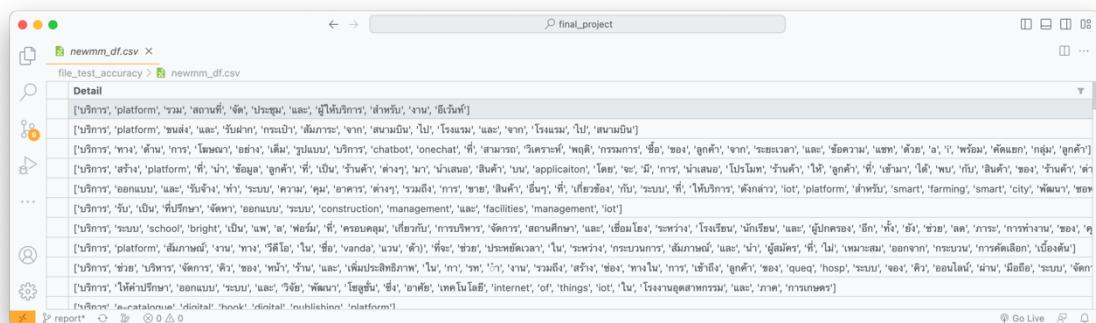
2. deepcut – wrapper for DeepCut, learning-based approach

3. longest – dictionary-based, Longest Matching

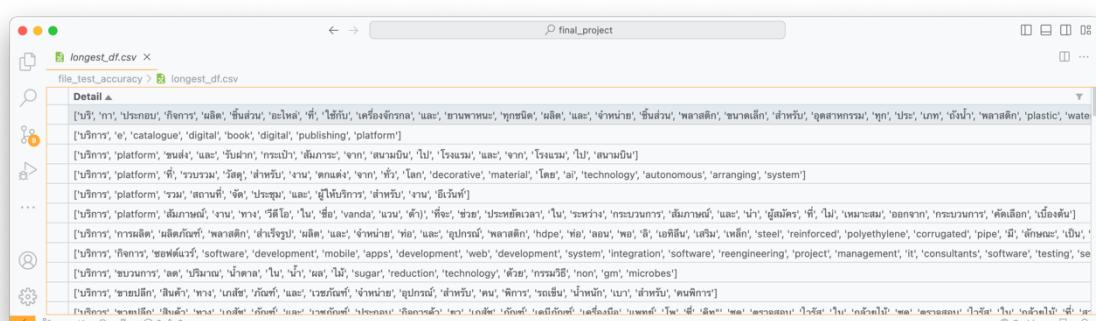
วิธีทำ Sobel คือทำการสูมเลือกประโยชน์มาจำนวน 100 ประโยชน์ ทำการตัดคำในแต่ละประโยชน์โดยไม่ใช้ตัวช่วย ใช้ไลบรารี่ Pythainlp ในแต่ละ Engine ตัดคำและนำมาระบบประยุกต์ผู้วิจัยตัดໄว้โดย Engine ไหนที่มีความเหมือนกับที่ผู้วิจัยตัดໄว้มากที่สุดก็จะถือว่ามีความใกล้เคียงกับความต้องการของผู้วิจัยมากที่สุด



ภาพที่ 35 ตัวอย่างข้อมูลต้นฉบับ



ภาพที่ 36 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine newmm



ภาพที่ 37 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine longest

ภาพที่ 38 ตัวอย่างการตัดคำโดยใช้ Engine deepcut

ยกตัวอย่างการทำการทำทดสอบการตัดคำโดยใช้ Engine newmm, longest และ deepcut โดยที่ใช้วิธีเทียบการตัดคำโดยที่ผู้วิจัยทำการตัดคำเองและนำไปเทียบกับการใช้โลบรารีตัดคำ โดยนับจำนวนเฉพาะคำที่โลบรารีตัดตรงกับผู้วิจัยด้วยเหตุนี้จึงถือว่า Engine ได้มีการตัดคำที่ตรงกับผู้วิจัยมากที่สุดจะถือเป็นตรงกับมุขย์มากที่สุด

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 ความแม่นยำอยู่ที่ 83.04% และความแม่นยำน้อยที่สุดคือ deepcut ที่ความแม่นยำ 76.65% ดังภาพที่ 29 ดังนั้นโครงการนี้จึงใช้ Engine newmm ในการตัดคำเพื่อนำไปประมวลผลต่อในขั้นตอนอื่น ๆ

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/Documents/final_project
..final_project (-zsh)  #1 ..final_project (-zsh) #2 +
python calculate_accuracy.py
newmm: 90.99%
deepcut: 76.65%
longest: 83.04%
```

ภาพที่ 39 ผลการวัดความแม่นยำในการตัดคำของ Engine ในไลบรารี Pythainlp

4.1.2 การคำนวณค่า TF-IDF

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

	aaa	ab	abap	abeam	ablerex	abroad	academic	acceptance	access	accessories	...	ໄອທີ	ໄອສ ຕຽນ	ໄອ ເຕັມ	ໄອ ແພດ	ໄອ ໂນບາຍ	ໄອ ໂກ	ໄອ ໂຕ	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

เมื่อได้ชุดของประยุคที่ทำการตัดคำเรียบร้อยแล้วจึงนำเข้าสู่กระบวนการลบคำที่เป็น Stop word หรือคำที่ไม่สื่อความหมายออกและตัวอักษรพิเศษต่าง ๆ ด้วยฟังก์ชันในไลบรารี Pythainlp และ nltk ยกตัวอย่างเช่น

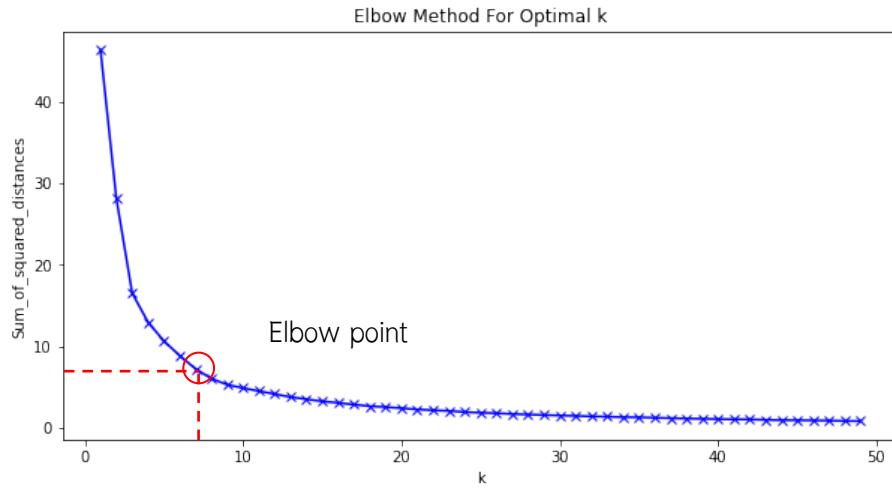
ประยุคเริ่มต้น: บริการ Platform รวมสถานที่จัดประชุมและผู้ให้บริการสำหรับงานอีเว้นท์ที่ดีที่สุด
คำที่ไม่สื่อความหมาย (Stop word): รวมจัดและที่ที่สุด

ประยุคใหม่: บริการ Platform สถานที่ประชุมผู้ให้บริการสำหรับงานอีเว้นท์ดี

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/Documents/final_project
..final_project (~zsh)
└─ 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

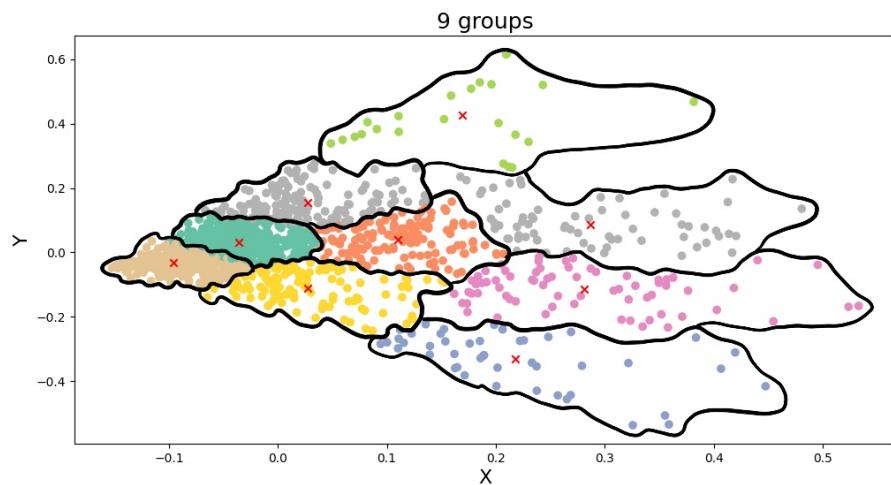
การจัดกลุ่มของข้อมูลหรือการทำ Text clustering นั้นโครงงานนี้จะใช้เทคนิค K-Means มาใช้ในการจัดกลุ่มโดยเลือกจำนวนกลุ่มจากการทำ Elbow method เพื่อหาจำนวนกลุ่มที่ดีที่สุด โดยจำนวนกลุ่มที่เหมาะสมจะอยู่ที่บริเวณส่วนโคงคล้ายข้อศอกในที่นี้จะประมาณกลุ่มได้ 6-9 กลุ่ม



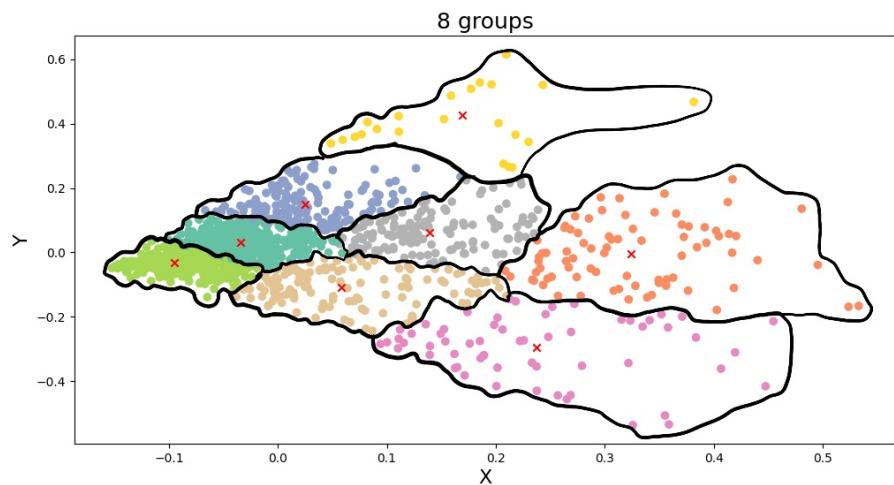
ภาพที่ 42 การทำ Elbow method

จากนั้นทำการทดลองจัดกลุ่มข้อมูลด้วยจำนวนกลุ่มที่แตกต่างกันแต่ละชุดเดียวกัน ทำการทดลองจัดกลุ่มจำนวน 4 กลุ่มได้ดังนี้

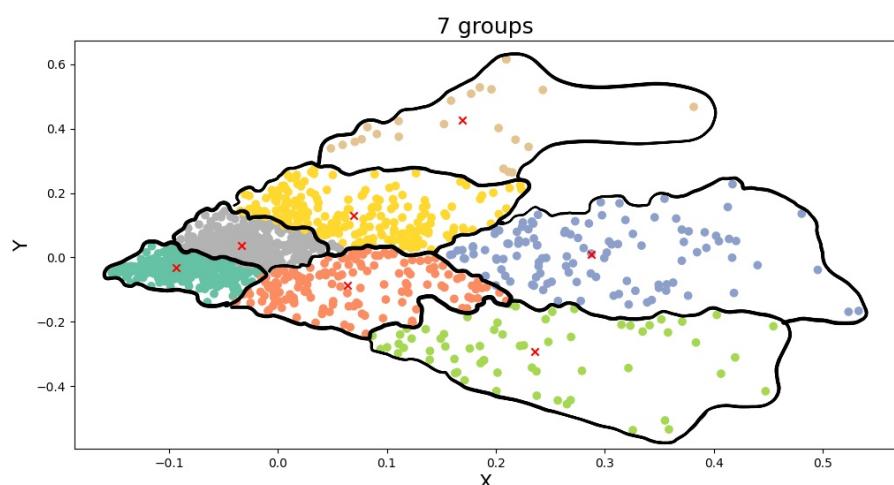
1. จำนวน 9 กลุ่ม พบร่วมของเขตของข้อมูลค่อนข้างแคบมากและมีกลุ่มที่มีเนื้อหาซ้ำกันมากกว่า 1 กลุ่ม
2. จำนวน 8 กลุ่ม พบร่วมของเขตของข้อมูลค่อนข้างแคบและเนื้อหาบางส่วนจะปะปนอยู่ในกลุ่มอื่นๆที่มิได้กลุ่มเดียวกัน
3. จำนวน 7 กลุ่ม พบร่วมของเขตของข้อมูลค่อนข้างดีและเนื้อหานอกกลุ่มนั้นมีประมาณกันน้อยมากและไม่มีกลุ่มที่มีเนื้อหาซ้ำกัน
4. จำนวน 6 กลุ่ม พบร่วมของเขตของข้อมูลกว้างมากและทำให้ใน 1 กลุ่มนั้นมีเนื้อหาที่มากกว่า 1 อย่างทำให้ไม่สามารถระบุแน่ชัดได้ว่าเกี่ยวกับเรื่องใดเป็นหลัก



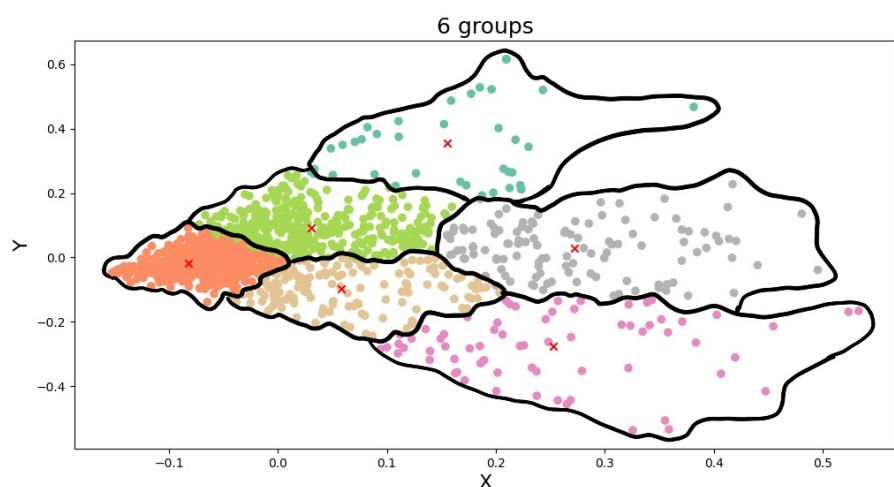
ภาพที่ 43 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 9 กลุ่ม



ภาพที่ 44 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 8 กลุ่ม



ภาพที่ 45 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 7 กลุ่ม



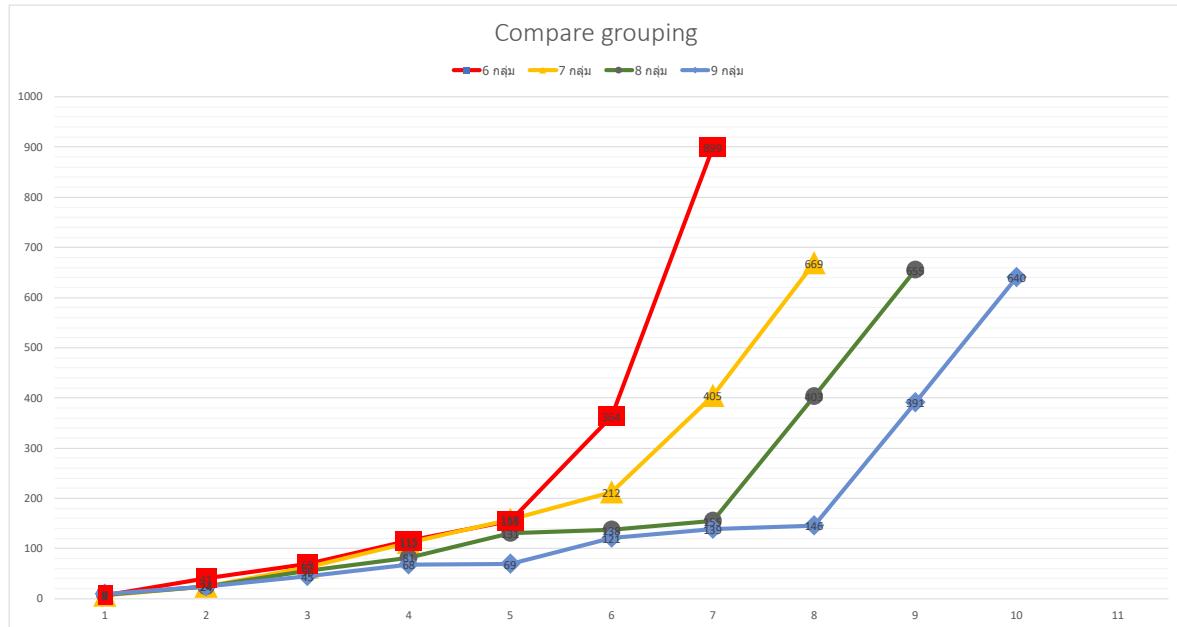
ภาพที่ 46 จัดกลุ่มข้อมูลจำนวน 6 กลุ่ม

ทำการทดลองนับจำนวนรายการบริษัทแต่ละประเภทในแต่ละกลุ่มเพื่อศูนย์เฉลี่ยและการ
กระจายตัวของข้อมูลบริษัท

ตาราง 17 แสดงการนับจำนวนบริษัทแต่ละประเภทในการจัดกลุ่มทั้งหมด 1,643 รายการ

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

	- กลุ่ม 9 มี 24 รายการ	
--	------------------------	--



ภาพที่ 47 เปรียบเทียบอัตราการเติบโตการจัดกลุ่มข้อมูล

จากภาพที่ 43-46 จะเห็นได้ว่าการกระจายตัวของข้อมูลนั้นมีความแตกต่างกันสังเกตได้จากสีที่ระบุตำแหน่งของกลุ่มในแต่ละภาพโดยเฉพาะเมื่อเปรียบเทียบการแบ่งกลุ่มที่ 6 และ 8 จะเห็นว่าขอบเขตของข้อมูลของการแบ่ง 6 กลุ่มนั้นมีความกว้างมากและห่างไกลจากจุดกึ่งกลางของข้อมูล (Centroids point) ซึ่งประมาณได้ว่าการแบ่งกลุ่มที่จำนวน 6 กลุ่มนั้นอาจไม่ได้ประสิทธิภาพความแม่นยำมากพอยังไนแต่ในตรงกันข้ามการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 9 กลุ่มนั้นจะเห็นได้ว่าขอบเขตของข้อมูลนั้นเล็กมากจนถึงทับซ้อนกันในแต่ละกลุ่มถึงแม้ขอบเขตของข้อมูลจะอยู่ใกล้จุดกึ่งกลางของข้อมูล ดังนั้นผู้วิจัยจึงตัดตัวเลือกการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 6 กลุ่มออกเหลือเพียง 7 8 และ 9 กลุ่ม

และจากภาพ 51 จะเห็นได้ว่าการเติบโตของข้อมูลเมื่อนำมาปริมาณบริษัทในแต่ละประเภทมาเรียงจากน้อยไปมากนั้น อัตราการเติบโตของการจัดกลุ่มข้อมูลที่ 7 กลุ่มนั้นมีอัตราการเติบโตที่คงที่มากที่สุด

จากนั้นทดลองทำการสุมเรียกข้อมูลในแต่ละกรณีออกมาเพื่อประกอบการตัดสินใจที่จะเลือกจำนวนกลุ่มของข้อมูล

จากการทดลองสุมเรียกข้อมูลหลาย ๆ ครั้งพบว่าจำนวนของการจัดกลุ่มที่มีค่าข้อมูลทับซ้อนกันน้อยที่สุดอยู่ที่ 7 กลุ่มทำให้ผู้วิจัยเลือกที่จะแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 7 กลุ่มแต่ทั้งนี้ก็ยังมีข้อมูลที่ทับซ้อนกันอยู่บ้างเล็กน้อยซึ่งอยู่ในระดับที่รับได้ และเมื่อทำการแบ่งกลุ่มข้อมูลเรียบร้อยแล้วก็สามารถบันทึกข้อมูลพร้อมกับ ID ของกลุ่มเพื่อนำไปนำเข้าฐานข้อมูลและใช้งานต่อไป

4.1.3 การกำหนดชื่อกลุ่ม

เมื่อได้ข้อมูลที่สมบูรณ์อยู่ในฐานข้อมูลแล้วนั้นการแสดงผลข้อมูลของกลุ่มจากหน้าเว็บไซต์จำเป็นต้องมีการตั้งชื่อกลุ่มเนื่องจากข้อมูลที่ได้จากการจัดกลุ่มคือ ID ซึ่งคือตัวเลขตั้งแต่ 0–6 เนื่องจากทำการกำหนดจำนวนกลุ่มไว้ที่ 7 กลุ่มดังนั้นเพื่อให้การแสดงผลในหน้าเว็บไซต์และให้การเรียกกลุ่มงานขึ้นจึงทำการตั้งชื่อกลุ่มโดยชื่อจะอยู่ในประเภทของเทคโนโลยีเนื่องจากข้อมูลที่มีนั้นเป็นบริษัทที่ทำเกี่ยวกับอุตสาหกรรมเทคโนโลยีหรือบริษัททางด้านไอที การตั้งชื่อของกลุ่มข้อมูลนั้นได้ทำการอ้างอิงชื่อจากประเภทงานโดยที่จากเว็บไซต์ th.jobsdb.com เป็นหลักซึ่งมีอยู่ 18 ประเภท รายชื่อประเภทงานโดยที่มีในเว็บไซต์ th.jobsdb.com มีดังนี้

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

แต่ในโครงการนี้มีกลุ่มข้อมูลเพียง 7 กลุ่มดังนั้นจึงต้องเลือกประเภทงานที่ตรงกับข้อมูลในกลุ่มมากที่สุดเท่านั้น โดยวิธีที่ใช้เลือกคือการสุมข้อมูลในแต่ละกลุ่มตั้งแต่ 0–6 มาและตรวจดูว่าควรจะได้ชื่อกลุ่มเป็นประเภทงานไหน

จากการทำการสุมเรียกข้อมูลดูทั้ง 7 กลุ่ม รายชื่อประเภทงานที่สามารถใช้ตั้งชื่อกลุ่มข้อมูลโดยอ้างอิงของเว็บไซต์ th.jobsdb.com มีดังนี้

1. Data analysis
2. Online marketing
3. Software

4. Hardware

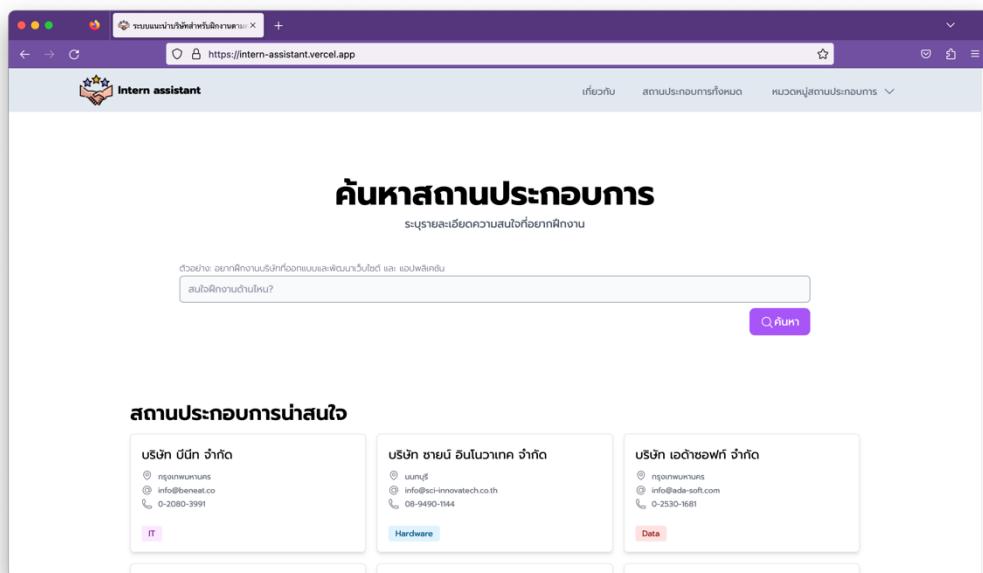
5. Network

6. IT

7. Other

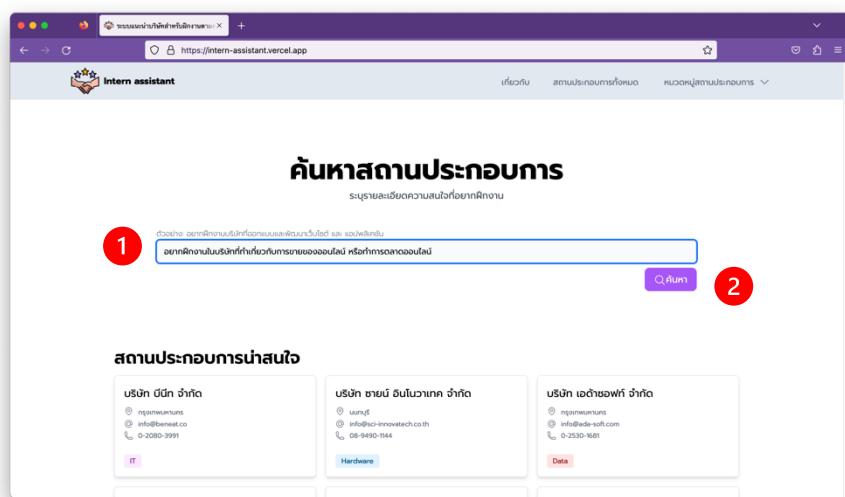
4.2 ขั้นตอนการใช้งานสำหรับผู้ใช้งาน

4.2.1 หน้าแรกเว็บไซต์ Intern-assistant



ภาพที่ 48 หน้าแรกเว็บไซต์ Intern–assistant

4.2.2 ค้นหาบริษัท



ภาพที่ 49 ค้นหาบริษัท

หมายเลขอ 1 พิมพ์ค้นหาบริษัทที่ต้องการฝึกงานด้วยรายละเอียดความสนใจรูปแบบธุรกิจ
หมายเลขอ 2 กดปุ่มค้นหา

4.2.3 หน้าแสดงผลลัพธ์การค้นหา

บริษัท	ประเภท	จำนวนผู้ใช้งาน
บริษัท สลับเว็บ เทค จำกัด	Software	100+
บริษัท นาโนเดิล จำกัด	Software	10+
บริษัท แอดวานซ์ เอเจนซี จำกัด	Software	100+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+
บริษัท เมดิคอล จำกัด	Software	10+

ภาพที่ 50 หน้าแสดงผลลัพธ์การค้นหา

หมายเลขอ 1 ชื่อของกลุ่มข้อมูล

หมายเลขอ 2 รายชื่อบริษัททั้งหมดที่อยู่ในกลุ่ม

4.2.4 หน้าเกี่ยวกับ

Concept ของเว็บไซต์นี้คือการทำนายข้อมูลเบื้องต้นของบริษัทต่างๆ ที่มีอยู่ในฐานข้อมูลของประเทศไทย (K-Means clustering) ว่ากันในภาษาไทยและสรุปเป็นบัญชีของบริษัทที่สามารถใช้งาน ของบริษัทขนาดกลางและขนาดใหญ่ที่มีฐานข้อมูลขนาดใหญ่ ทำให้เป็นไปได้สะดวกและรวดเร็วในการค้นหาข้อมูลที่ต้องการ

บทบาทของคุณ
คุณสมบัติ: บอกศักยภาพที่พร้อมนำไปใช้ในบริษัทต่างๆ หรือเป็นเครื่องมือที่ช่วยให้บริษัทต่างๆ สามารถตัดสินใจได้ดีขึ้น
ผลลัพธ์: รับเข้ามาในรูปแบบ Software

ระบบการทำงาน
 กระบวนการการทำงานคือการนำข้อมูลที่ได้จากการจัดเก็บ นำเข้าสู่ระบบวิเคราะห์เพื่อการจัดกลุ่ม นำเข้าสู่ระบบและบันทึกฐานข้อมูล นำเข้าสู่ระบบและบันทึกฐานข้อมูล

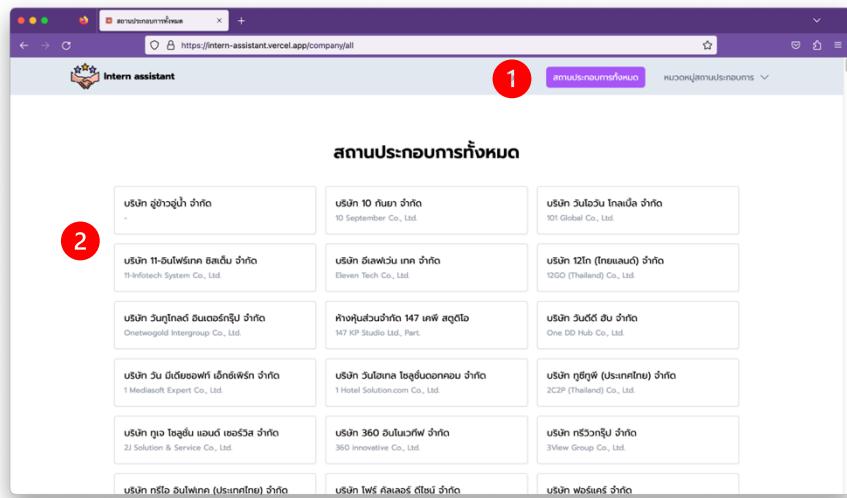
```

graph LR
    A[CSV File] --> B[Data Processing]
    B --> C[Database]
    
```

ภาพที่ 51 หน้าเกี่ยวกับ

หมายเลขอ 1 เม뉴หน้าเกี่ยวกับ แสดงข้อมูลเกี่ยวกับระบบและการทำงาน

4.2.5 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด

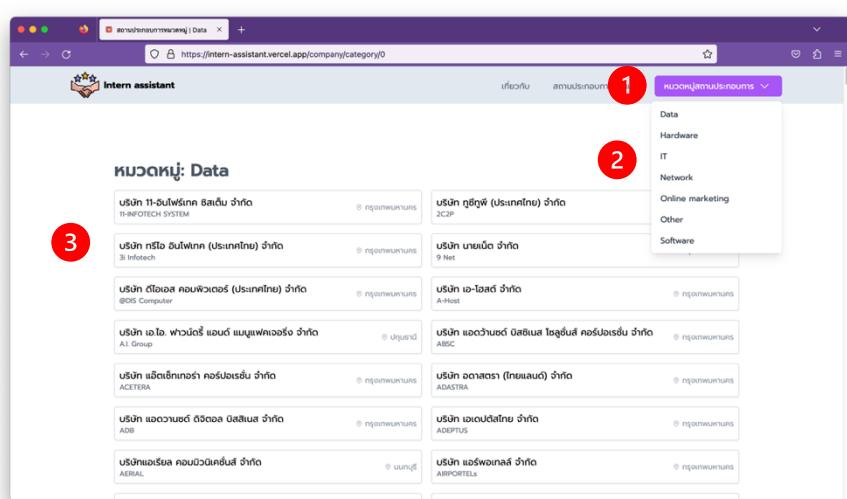


ภาพที่ 52 หน้าแสดงรายชื่อบริษัททั้งหมด

หมายเลขอ 1 เม뉴หน้ารายชื่อบริษัททั้งหมด

หมายเลขอ 2 รายชื่อบริษัททั้งหมด

4.2.6 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด



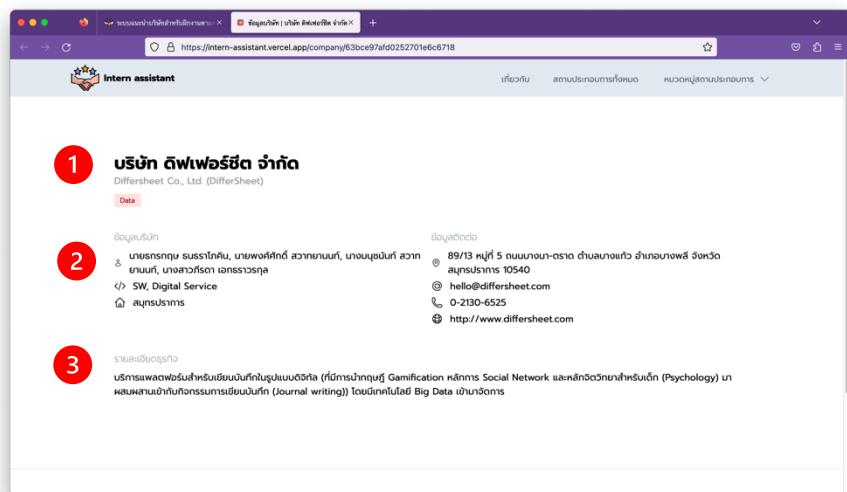
ภาพที่ 53 หน้าแสดงรายชื่อบริษัทในกลุ่มทั้งหมด

หมายเลขอ 1 เมนูรายชื่อคู่ลู่มบริษัท

หมายเลขอ 2 รายชื่อคู่ลู่มบริษัท

หมายเลขอ 3 รายชื่อบริษัทในกลุ่ม

4.2.7 หน้ารายละเอียดบริษัท



ภาพที่ 54 หน้ารายละเอียดบริษัท

4.3 การวัดความคล้ายคลึง

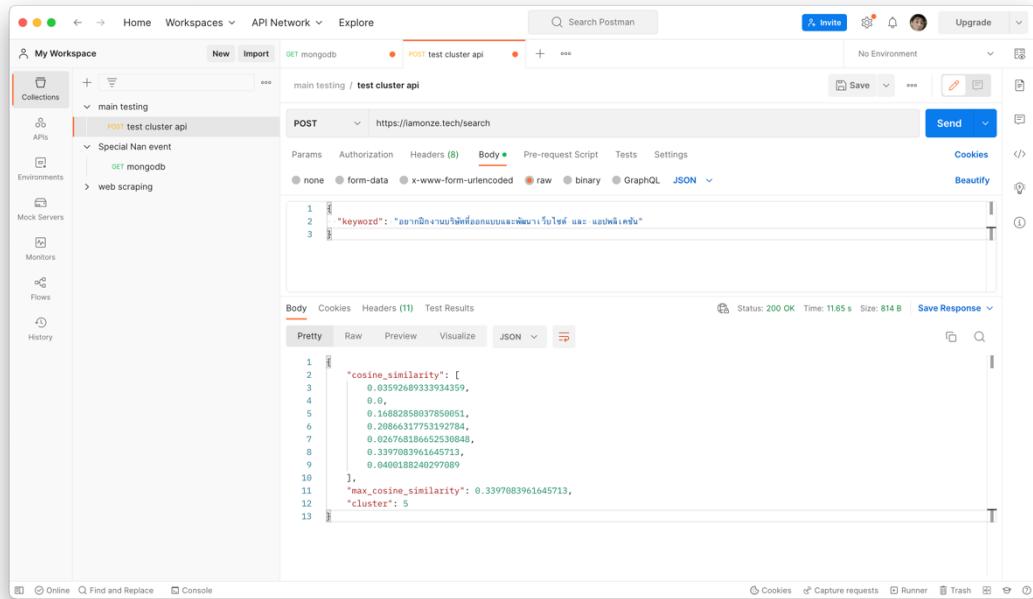
Cosine similarity เป็นเทคนิคที่นำมาใช้หาความคล้ายคลึงระหว่างความสนใจของผู้ใช้และข้อมูลบริษัทที่อยู่ในฐานข้อมูลยิ่งค่า Cosine similarity เข้าใกล้ 1 แสดงว่าประโยชน์มีความคล้ายคลึงกับข้อมูลบริษัทในกลุ่มนั้นมากดังภาพที่ 49

```
onze@Tinngrits-MacBook-Pro:~/desktop/final_project
..final_project (-zsh) ❶ ..final_project (-zsh)
python cosine_similarity.py
Keyword: ออกรายงานเบื้องต้น react js ทำเว็บไซต์ตัวเอง การตลาดออนไลน์ SEO
cluster: 6
cosine similarity: 0.07871941760441518
~/desktop/final_project ➜ develop !3 ?2
```

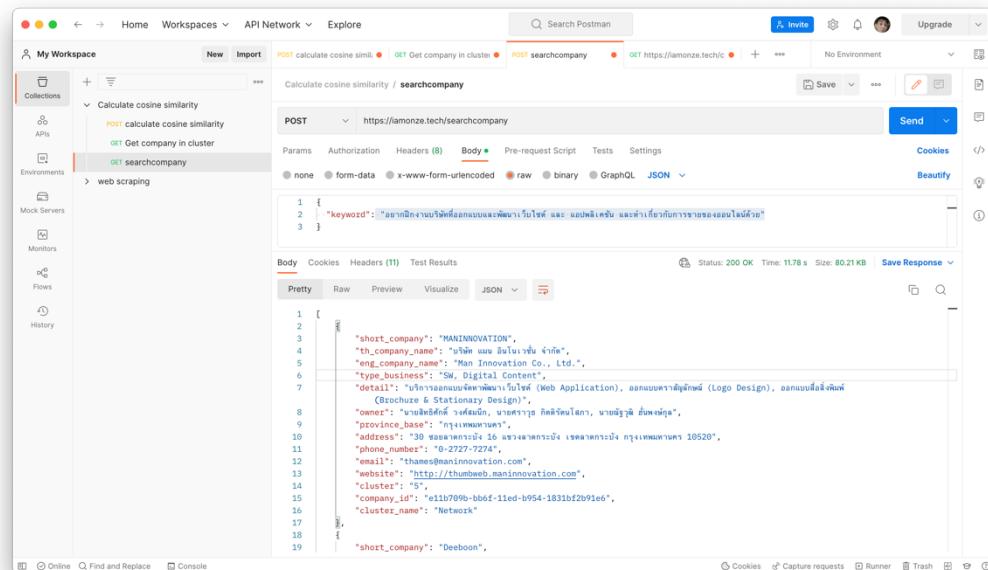
ภาพที่ 55 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity

4.3.1 การหากลุ่มที่มีความคล้ายคลึงมากที่สุด

1. คำนวณค่า Cosine similarity ทุกกลุ่มจากความสนใจของผู้ใช้งาน API ที่สร้างไว้เพื่อคำนวณโดยเฉพาะ



ภาพที่ 56 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าความคล้ายคลึง



ภาพที่ 57 ตัวอย่างการคำนวณค่า Cosine similarity ผ่าน API และคืนค่าเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่คล้ายที่สุด

บทที่ 5

สรุปผลการดำเนินงาน

การพัฒนาระบบแนะนำบริษัทสำหรับผู้ใช้งานตามความสนใจ ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ ในครั้งนี้สามารถสรุปการดำเนินงาน ปัญหาที่เกิดขึ้นระหว่างการดำเนินงาน ข้อเสนอและแนวทาง พัฒนาต่อไปได้ดังนี้

5.1 สรุปผลการดำเนินงาน

จากการการดำเนินงานได้นำข้อมูลบริษัทจากสมาคมปัญญาประดิษฐ์แห่งประเทศไทยมาทำการจัดกลุ่มโดยใช้เทคนิคการจัดกลุ่มข้อมูล (K-Means) และใช้เทคนิคการคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ในการหาความคล้ายคลึงของความสนใจรูปแบบงานของผู้ใช้กับข้อมูลบริษัทได้ผลสรุปดังนี้

การจัดกลุ่มข้อมูลทั้งหมดจำนวน 4 กลุ่มได้แก่การจัดกลุ่มข้อมูลที่ 6 7 8 และ 9 กลุ่มได้ผลสรุปดังนี้ กรณีแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 6 กลุ่มนั้นมีอสูรเมืองเรียกข้อมูลดูแล้วพบว่าขอบเขตข้อมูลนั้นกว้าง เกินไปและมีข้อมูลทับซ้อนกันจำนวนมาก กรณีแบ่งข้อมูลที่ 7 กลุ่มพบว่ามีอสูรเมืองเรียกดูข้อมูล ข้อมูล มีความทับซ้อนกันมากและขอบเขตของข้อมูลก็อยู่ในระดับที่เหมาะสมอยอมรับได้ กรณีแบ่งกลุ่มที่ 8 กลุ่มพบว่ามีความคล้ายคลึงกับการแบ่งกลุ่มที่ 7 กลุ่มแต่ขอบเขตของข้อมูลบางกลุ่มนั้นแคบ เกินไปทำให้มีเนื้อหาที่ซ้ำกันกับกลุ่มอื่น และกรณีแบ่งกลุ่มข้อมูลที่ 9 กลุ่มพบว่าขอบเขตของข้อมูลนั้นแคบที่สุดและแต่ละกลุ่มนั้นมีความทับซ้อนกันค่อนข้างมากจึงเกิดกลุ่มที่มีเนื้อหาแบบเดียวกันแต่อยู่คนละกลุ่ม

ซึ่งจะเห็นได้ว่ากรณีการแบ่งกลุ่มที่ 6 และ 9 กลุ่มนั้นขอบเขตของเนื้อหานั้นอยู่ในระดับที่ไม่ด้อยดีนักเมื่อเทียบกับการแบ่งกลุ่มที่ 7 และ 8 กลุ่ม และในการทดลองวิธี Elbow method จุดที่อยู่ตรงมุมอยู่ระหว่างจุดที่ 7-8 ผู้วิจัยจึงเลือกเปรียบเทียบกันและหาข้อสรุปได้ว่าเลือกแบ่งกลุ่มที่ 7 กลุ่มเป็นการแบ่งกลุ่มข้อมูลที่มีประสิทธิภาพมากที่สุดจากการสุ่มเรียกดูข้อมูลของแต่ละกรณีเพื่อมาใช้ในการพัฒนาระบบ

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 ข้อมูลใหม่แล้วต้องทำการตั้งใช้ให้กับกลุ่มข้อมูลใหม่ เพราะเมื่อมีข้อมูลที่เปลี่ยนไปเนื้อหาบริษัทในกลุ่มเดิมก็อาจเปลี่ยนไปยกตัวอย่างเช่น กลุ่มที่ 0 เดิมเป็นกลุ่มของ Network แต่เมื่อมีการเพิ่มข้อมูลใหม่และทำการ Clustering ใหม่กลุ่ม 0 ก็อาจจะกลายเป็น Data เพราะเนื้อหาในกลุ่มนั้นเปลี่ยนไป หรืออาจมีกลุ่มเพิ่มเติมขึ้นมากนอกเหนือจากปัจจุบัน

5.2.3 ข้อมูลที่ได้รับมาเมื่อมีคำที่สักดิจันไม่สามารถแก้ไขได้ด้วยผู้พัฒนาเอง การทำ Clustering นั้นอาจจะไม่ได้แยกแยะข้อมูลได้ดียกตัวอย่างเช่น ประโยชน์ที่มีคำว่าแอปพลิเคชัน อาจจะอยู่คละกลุ่มกับประโยชน์ที่มีคำว่า แอพพลิเคชัน

5.3 แนวทางพัฒนาระบบในอนาคต

5.3.1 พัฒนาความแม่นยำในการจัดกลุ่มข้อมูล

5.3.2 พัฒนาให้สามารถแนะนำตำแหน่งงานในบริษัทได้

5.3.3 เพิ่มชุดข้อมูลให้มากขึ้นเพื่อเพิ่มความแม่นยำของเว็บไซต์

5.3.4 พัฒนาความเร็วของอัลกอริทึมในการคำนวณความคล้ายคลึง (Cosine similarity)

5.3.5 พัฒนาขั้นตอนการเรียนรู้ข้อมูลให้ง่ายขึ้น

5.3.6 พัฒนาให้รองรับการกรองตัวเลือกที่จะค้นหา

5.3.7 พัฒนาเว็บไซต์ให้มีความปลอดภัยมากขึ้น

5.4 แบบประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้

จากการประเมินความพึงพอใจของผู้ใช้ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ (Computer Internship Recommendation System With Artificial Intelligence Technology) สามารถสรุปผลได้ดังนี้

การกำหนดเกณฑ์การพิจารณา

เกณฑ์การพิจารณาระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ 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
เกณฑ์การประเมินได้ดังนี้**

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 แสดงจำนวน ค่าเฉลี่ยความพึงพอใจต่อระบบ

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
ความเหมาะสมของรูปแบบของหน้าจอแจ้งเตือนต่างๆ	5	7	5	0	0	4	ดี
ความพึงพอใจในภาพรวม	5	9	3	0	0	4.12	ดี
ค่าเฉลี่ยรวม						4.01	ดี

จากตารางที่ 18 พบว่าผู้ใช้มีความพึงพอใจต่อระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ โดยภาพรวมอยู่ในเกณฑ์ประเมินที่ดี มีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 4.01

ขอเสนอแนะ

สามารถสรุปความพึงพอใจและขอเสนอแนะของผู้ใช้ที่มีต่อ ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ ได้ดังนี้

ตาราง 19 “**ขอเสนอแนะของผู้ใช้**

ข้อที่	ขอเสนอแนะ
1	ควรจะมีฟังก์ชันที่ให้เลือกจังหวัดว่าเรารออยากลงของจังหวัดไหน เพื่อบางคนอยากทำงานใกล้บ้าน
2	อยากรู้ว่ามีการเลือกโซนของภาคอย่างภาคเหนือหรือภาคอีสานแต่โดยรวมทำได้ดีแล้ว
3	ต้องทำให้มีใช้งาน ใช้งานได้ง่ายกว่านี้ และการค้นหาบางอย่างก็ไม่ตรงกับความต้องการที่ค้นหาเท่าไหร่

เอกสารอ้างอิง

- ตาเยะ, ช. (2022, 6 28). NLP គីអេប្បា . Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/គីអេប្បា/73-គីអេប្បា/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 គីអេប្បា. (n.d.). Retrieved from amazon: <https://aws.amazon.com/th/what-is/api/>
- บทความ E-R Diagram គីអេប្បា. (2014). Retrieved from 9experttraining: <https://www.9experttraining.com/articles/បទការណ៍-e-r-diagram-គីអេប្បា>
- (2022, 3 12). Retrieved from Use Case Diagram: <https://www.mindphp.com/បទការណ៍/31-គាមរូ/ថ្ងៃពី/6870-use-case-diagram.html>
- ការវិគរាជ់របបនៃការអកបែប System Analysis and Design (មិស៊ែតុម ឧណាចិត និង ឌីជីនី). (2022, 3 30). Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/បទការណ៍/31-គាមរូ/ថ្ងៃពី/4084-system-analysis-and-design.html>
- mindphp. (n.d.). NumPy គីអេប្បា. Retrieved from mindphp: <https://www.mindphp.com/បទរើន/អនុលោន/83-python/8492-what-is-the-numpy.html>
- ធាតុការណ៍ក្នុង Node.js. (2021, 3 1). Retrieved from marcuscode: <http://marcuscode.com/tutorials/nodejs/introducing-nodejs>
- CSS គីអេប្បា ? អីប្រាប់មិនអីដែលខ្សោយ. (2016, 3 16). Retrieved from wynnsoft: <https://www.wynnsoft-solution.net/th/article/view/80/>
- Cloudflare គីអេប្បា ឯកសារបញ្ជាក់ប្រព័ន្ធផ្លូវការនៃក្រុងគណន៍។ (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). เทคนិកការគិតផ្ទាល់នូវលិខិតនៃការត្រួតពិនិត្យការងារនៃក្រុងគណន៍ដែលបានគេបង្ហាញឡើង។ Load Clustering Technique Application to PV Solar Rooftop Installation Planning for Improving Energy Efficiency, 134–148.
- រារិនីយ ឃុំវិចាតា, ន. ធន. (2019). គិតការងារបែងការលិខិតនៃការការពារក្រុងគណន៍ផ្លូវការនៃក្រុងគណន៍ដែលបានគេបង្ហាញឡើង។ Clustering of Jewellery Purchasing Behaviour through Social Network, 213–224.
- ឈានីនុវត្ត ស៊ិនិត្តិនក៍, គ. ន. (2021). ការអកបែបនៃការបានគេបង្ហាញឡើងនៃការការពារក្រុងគណន៍ដែលបានគេបង្ហាញឡើង។ ការអកបែបនៃការបានគេបង្ហាញឡើងនៃការការពារក្រុងគណន៍ដែលបានគេបង្ហាញឡើង, 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 มีจุดเด่นและนำไปใช้ประโยชน์ในด้านใดได้บ้าง. 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). เข้าถึงและจัดการข้อมูลได้ง่ายๆ ด้วย 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 อายากจะกิน Pizza (โดยใช้ Jaccard Similarity และ Cosine Similarity). Retrieved from medium: <https://medium.com/data-cafe-thailand/เมื่อสาย-data-อายากจะกิน-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). ลักษณะความสำคัญของข้อมูลความด้วยเทคนิคการประมวลผลทางภาษา 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

គម្រោង

ການພັນວານ ກ
ຄູ່ມືອກາຮຕິດຕັ້ງ

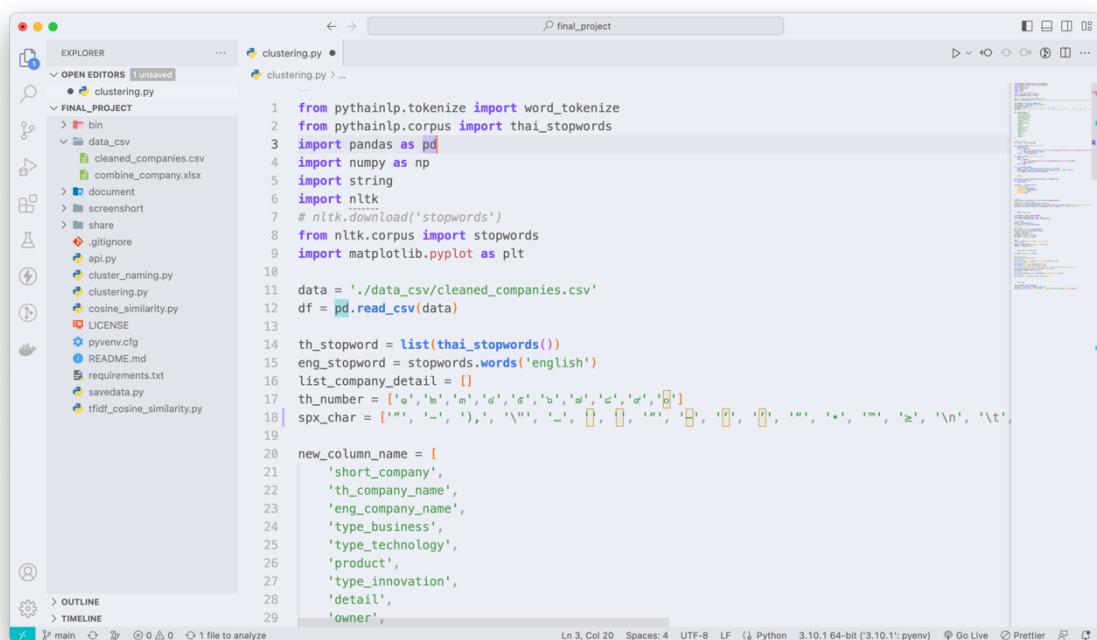
การเตรียมข้อมูลและติดตั้งโปรแกรมสำหรับการพัฒนาระบบแนะนำบริษัทสำหรับฝึกงานตามความสนใจ ด้วยเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์

1. การจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเทคนิคทางปัญญาประดิษฐ์เคลื่อน (K-Means)

1.1 ทำการดาวน์โหลด Repository จาก https://github.com/slapexs/final_project ด้วยการใช้คำสั่ง `git clone https://github.com/slapexs/final_project` เมื่อดาวน์โหลดมาไว้ในเครื่อง

1.2 บันทึกไฟล์ข้อมูลบริษัทนามสกุล .csv ในไฟล์เอกสาร data.csv

1.3 เนื้อโค้ด clustering.py ในโปรแกรม Text editor



ภาพที่ 58 โค้ดคำสั่งในไฟล์ clustering.py ใช้ในการจัดกลุ่มข้อมูล

1.4 ทำการกำหนดจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่ต้องการลงในตัวแปร k

```

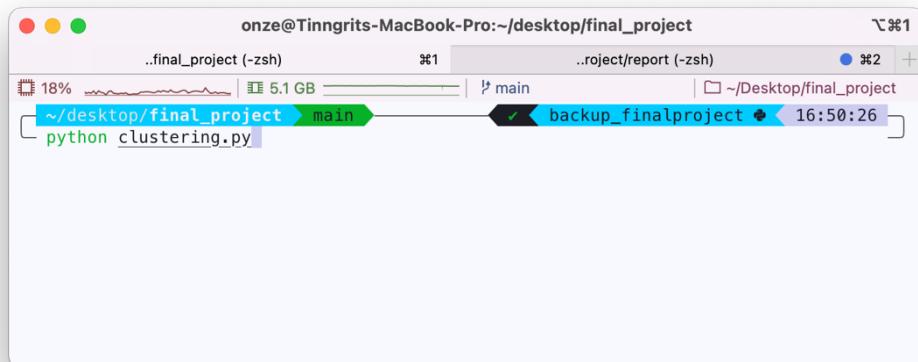
1 k = 7
2 kmeans = KMeans(n_clusters=k, random_state=1)
3 # Fit model
4 kmeans.fit(df_tfidf[['x_value', 'y_value']])
5 clusters = kmeans.labels_

```

ภาพที่ 59 แสดงกำหนดจำนวนกลุ่มที่ตัวแปร k และการจัดกลุ่มข้อมูล

จากภาพที่ 62 แสดงการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเคมีน (K-Means) โดยการที่กำหนดจำนวนกลุ่มข้อมูลที่ต้องการลงในตัวแปร k จากนั้นทำการจัดกลุ่มข้อมูลด้วยพัฒนา KMeans และคืนค่ากลับมาในตัวแปร kmeans และเก็บป้ายชื่อของกลุ่มลงในตัวแปร clusters

1.5 เรียกใช้ไฟล์เพื่อทำการจัดกลุ่มข้อมูล



ภาพที่ 60 แสดงการรันคำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal

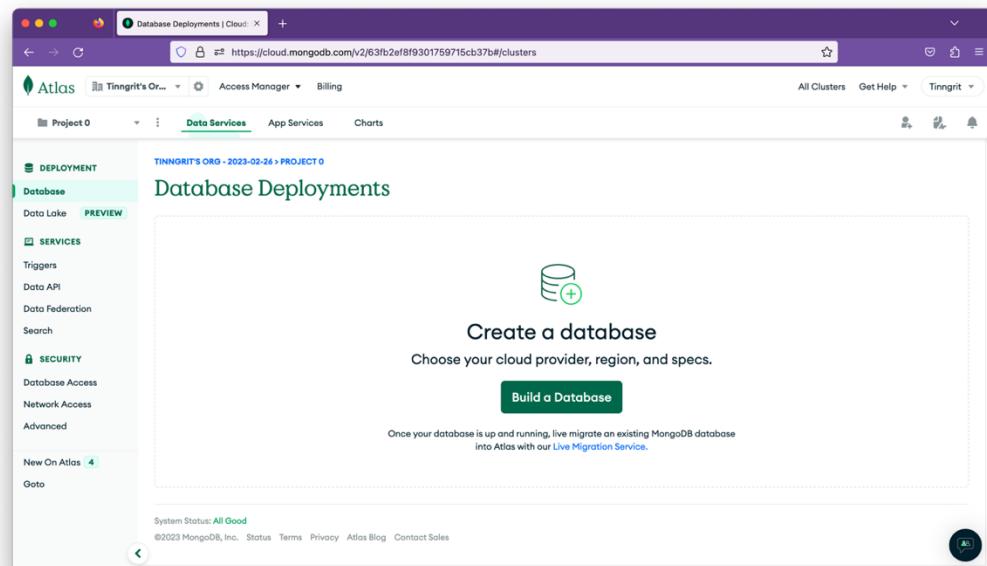
1.6 ได้ไฟล์ clustered_company.csv ในโฟลเดอร์ document ที่เป็นผลลัพธ์การจัดกลุ่มข้อมูล

h_company	Eng_compan	Type_business	Type_techno	Product	Type_innoval	Detail	Owner	Province_bas	Address	Phone_num	Email
บริษัท เทเลเมดิค้า	Telemedica Co.	SW, Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นางสาว กัญญา	กรุงเทพมหานคร	18,20 ซอยสุขุม 09-0004-000	support@oocci	
บริษัท ไดร์เมต้า	Drivemate Co.	SW	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นางสาว อัญญา	กรุงเทพมหานคร	1168 ถนนเพชรบุรี	0-2026-3238	contact@drive
บริษัท นิวเอนเน็ต	Venue Co., L	SW, Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นาย พีพันธ์	กรุงเทพมหานคร	ชั้น 201 อาคาร C	0-2120-6013	admin@venue
บริษัท ฮอปคาร์	Haucar Co., I	SW	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นาย ภูญชัย	กรุงเทพมหานคร	128/403 ชั้น 3	0-2080-3960	customers@hi
บริษัท ชิปเปป	Shippop Co., I	SW, Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นาย ภารวุฒิ	กรุงเทพมหานคร	128/239-240	09-2905-335	contact@ship
บริษัท และท่าอากาศยาน	Airports Co., SW	Digital Se	เทคโนโลยีสารสนเทศ	ผลิตภัณฑ์	บริการ	Platform	นาย ภารวุฒิ	กรุงเทพมหานคร	128/217 หมู่บ้าน	06-3216-669	center@airpor
บริษัท ฟู้ดสตอรี่	Food Stories L	HW/Smart Dev			บริการ	Platform	นาย เอกพิพัฒน์	กรุงเทพมหานคร	29/217 หมู่บ้าน	09-5652-555	info@foodstor
บริษัท บล็อก	Bulk Asia Co., SW				บริการ	Platform	นาย โน้ต	กรุงเทพมหานคร	ชั้น 14 อาคาร 2	0-2101-2851	support@bulk
บริษัท บล็อก จำกัด	Bulk One Gro	SW			บริการ	Platform	นาย พศิษฐ์	กรุงเทพมหานคร	ชั้น 14 อาคาร 2	0-2101-2851	support@bulk
บริษัท เซลล์สุกี้	Sellsuki Co., L	SW			บริการ	Platform	นาย อนุพัฒ์	กรุงเทพมหานคร	10/39 ชั้น 3 ชั้น 3	0-2026-3250	hello@sellsuki
บริษัท กอล์ฟดิกก์	Golfdigg Co., I	SW	Digital Se		บริการ	Platform	นาย ภูญชัย	กรุงเทพมหานคร	5 ซอยวังน้ำ 4 ตึก 4	08-9333-100	hello@golfdig
บริษัท ไอ-แอป	I-App Creator	SW	Digital Se		บริการ	Platform	นาย เอกชัย	กรุงเทพมหานคร	23/34-35 อาคาร	08-8668-333	support@iapp
บริษัท แม่น้ำพลัง	Energy Respo	HW/Smart Dev	Artificial Intelli		บริการ	Platform	นาย ไบร์ตัน	กรุงเทพมหานคร	408 อาคาร A	08-0264-614	contact@enne
บริษัท ทัชคอร์	Touchcore Co.	SW	Digital Co	Chatbot	บริการ	Platform	นาย อัคราภรณ์	กรุงเทพมหานคร	69/5 อาคาร A	0-240-25626	care@onechat
บริษัท ดิจิทัล	Visual Edu Co.	SW			บริการ	Platform	นาย อินโนว์	กรุงเทพมหานคร	264/121 ชั้น 7	0-6419-094	hi@dexi.co
บริษัท อินโฟเดด	Infofed Co., Lt	SW	Digital Co	Artificial Intelli	บริการ	Platform	นาย จิรภพ	กรุงเทพมหานคร	670 ถนนเพชรบุรี	08-8018-888	contact@infof
บริษัท นีสต็อก	OneStockholm	SW			บริการ	Platform	นาย เนสต์	กรุงเทพมหานคร	1-7 อาคารอสังหาริมทรัพย์	0-2026-3223	cs@onestock
บริษัท รีฟิน	Refinn Interna	SW	Artificial Intelli		บริการ	Platform	นาย มนัส	กรุงเทพมหานคร	897 ถนนเพชรบุรี	0-2080-3924	contact@refin
บริษัท ไพรีซ่า	Priceza Co., L	SW			บริการ	Shopppir	นาย อรุณรัตน์	กรุงเทพมหานคร	126/101 อาคาร 1	0-2860-6125	info@priceza
บริษัท สกิลแลนด์	Skilllane Edu	SW	Digital Se		บริการ	Platform	นาย ชีริษฐ์	กรุงเทพมหานคร	49/5 ถนนสุขุมวิท	08-1996-7156	info@SkillLan
บริษัท โลคัล	Local Alike Co.	SW			บริการ	Platform	นาย สมศักดิ์	กรุงเทพมหานคร	12 ซอยอินทนนท์	0-2115-9861	info@localalik
บริษัท มี.ช่า	Like Me Co., L	SW			บริการ	Platform	นาย ณัฐพัฒน์	กรุงเทพมหานคร	216 ถนนสุขุมวิท	09-2264-549	hi@ammonne
บริษัท อุ๊กบี	Ookbee Co., L	SW	Digital Co	Artificial Intelli	องค์กร	กระบวนการผลิต	นาย อุ๊กบี	กรุงเทพมหานคร	1104/207-209	0-2187-2701	member@ook
บริษัท จิตต้า	Jitta Dot Com	SW	Artificial Intelli		บริการ	Platform	นาย อุ๊กบี	กรุงเทพมหานคร	1111/127 หมู่บ้าน	0-2026-3707	wonderful@jitt
บริษัท ฟิกซี่	Fixy Co., Ltd.	SW	Digital Se		บริการ	Platform	นาย ภูริชัย	กรุงเทพมหานคร	599 ชั้น 3 ถนน	0-2165-0384	info@fixy.net
บริษัท โซเชียล	SocialMotion	SW	Digital Co		บริการ	Platform	นาย อารักษ์	กรุงเทพมหานคร	อาคารศูนย์ฯ ชั้น 4	06-2458-262	hello@socialg

ภาพที่ 61 แสดงไฟล์ clustered_company.csv

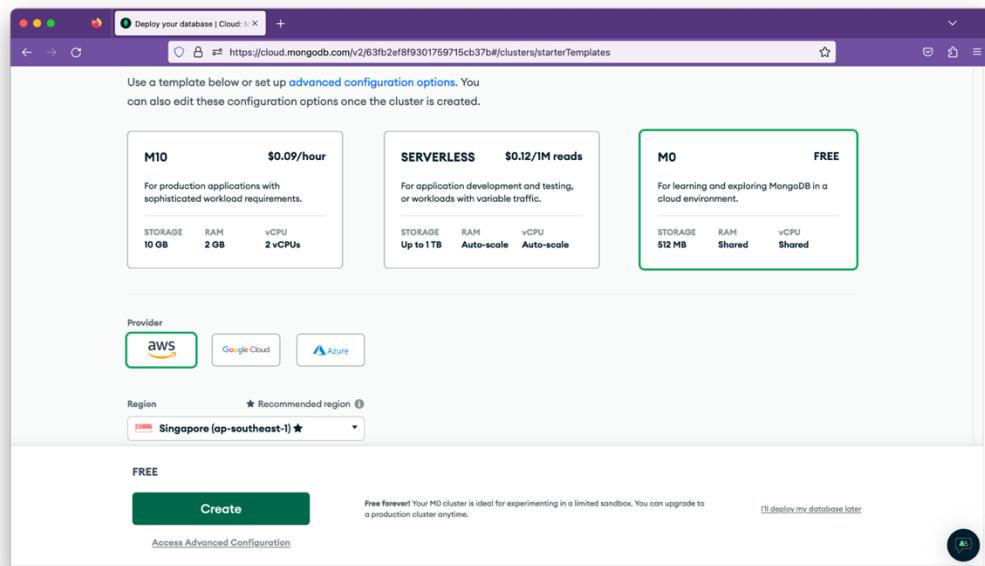
2. การสร้างคลัสเตอร์ (Cluster) ของฐานข้อมูลมองโกลดีบี (MongoDB) บนเว็บไซต์

- 2.1 การใช้งาน Cloud MongoDB เข้าเว็บไซต์ <https://www.mongodb.com/> จากนั้นเข้าสู่ระบบ
- 2.2 สร้าง Cluster โดยการกดปุ่ม Build a Database



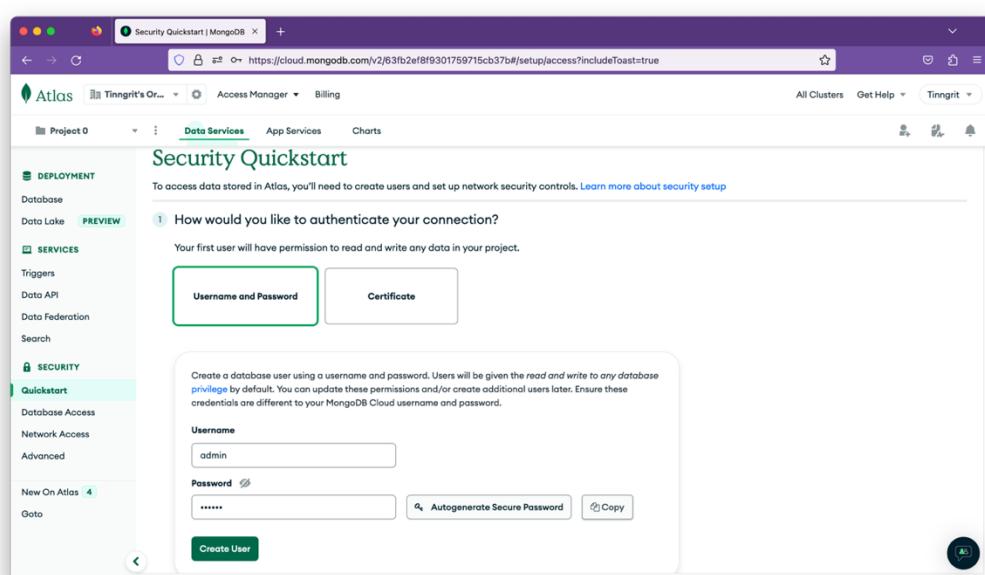
ภาพที่ 62 แสดงหน้าการจัดการ Cluster MongoDB

2.3 เลือกการตั้งค่าของ Cluster และตั้งชื่อ จากนั้นกดปุ่ม Create เพื่อสร้างฐานข้อมูลโดยที่เลือกผู้ให้บริการเป็น AWS และเลือกภูมิภาคเป็นประเทศไทย



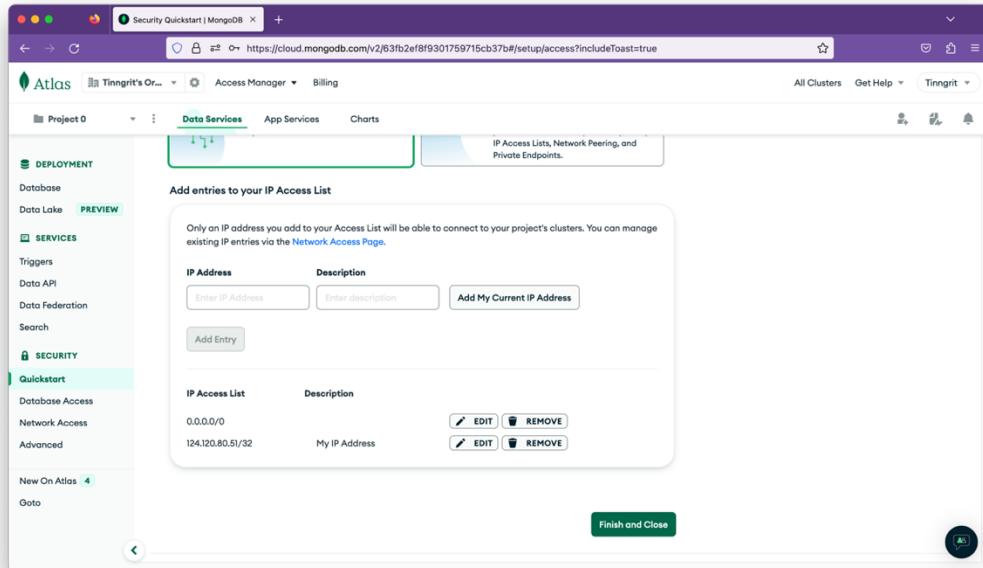
ภาพที่ 63 แสดงหน้าตั้งค่าและสร้าง Cluster MongoDB

2.4 สร้างบัญชีสำหรับใช้งานฐานข้อมูลตั้งค่า username และ password จากนั้นกดปุ่ม Create User



ภาพที่ 64 แสดงหน้าสร้างบัญชีสำหรับจัดการฐานข้อมูล

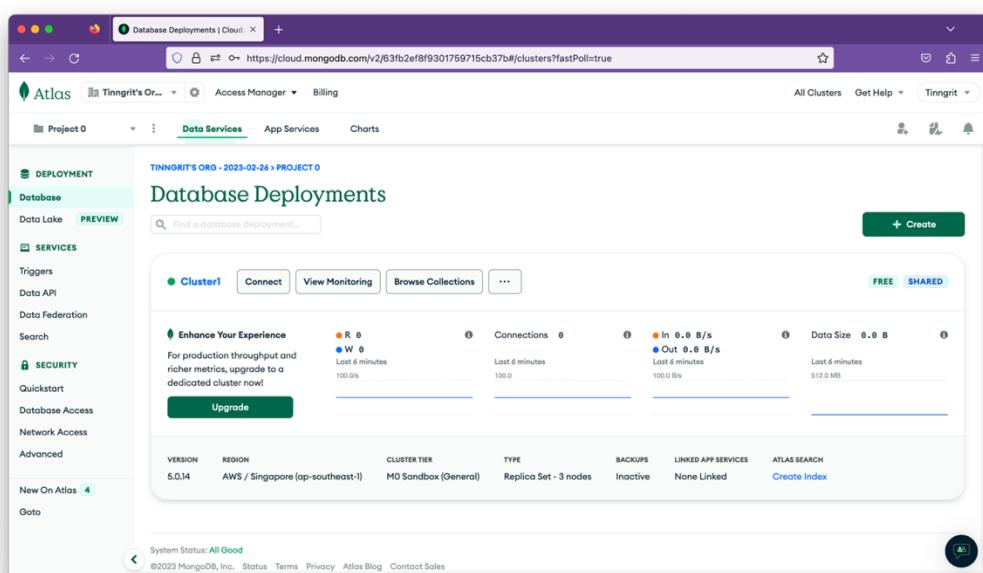
2.4 เพิ่มรายชื่อ IP address ที่สามารถเชื่อมต่อฐานข้อมูลได้ (กรณีเป็น 0.0.0.0 หมายถึงทุก IP address สามารถเชื่อมต่อเข้ามาได้) จากนั้นกดปุ่ม Add Entry และปุ่ม Finish and Close



ภาพที่ 65 แสดงหน้าเพิ่ม IP address ที่สามารถเชื่อมต่อฐานข้อมูลได้

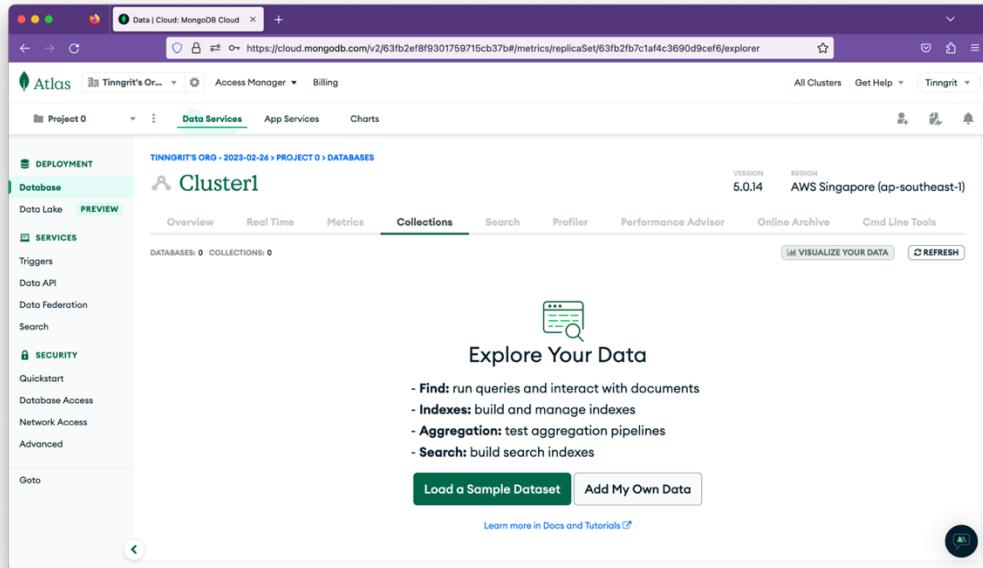
3. การสร้างฐานข้อมูลในโปรแกรม mongodtib (MongoDB)

3.1 สร้างฐานข้อมูลและ Collection กดที่ชื่อ Cluster



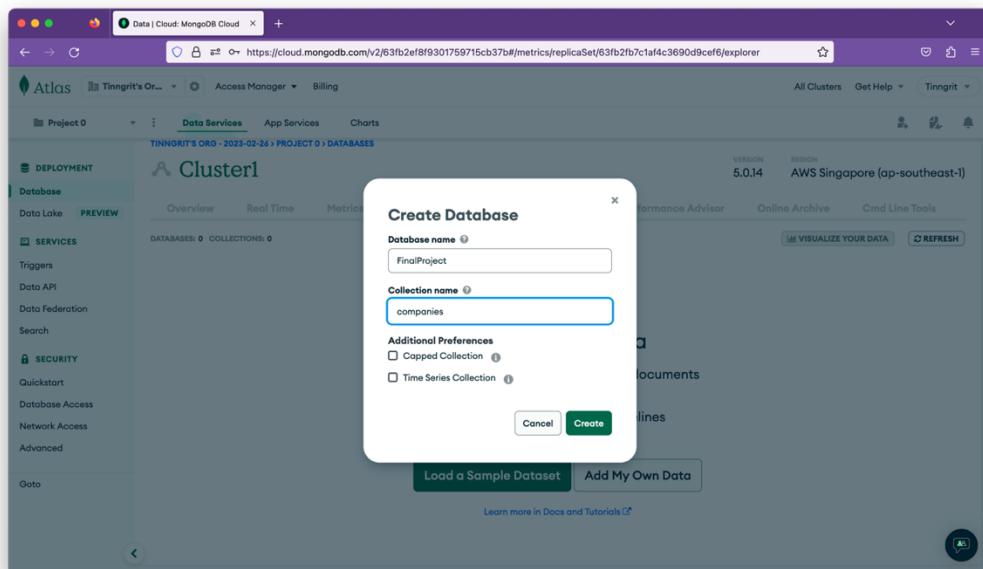
ภาพที่ 66 แสดงหน้าจัดการ Cluster MongoDB

3.2 ກົດທີ່ແກບເມື່ອ Collections ແລະ ກົດປຸ່ມ Add My Own Data ເພື່ອສ້າງຮູ້ນຂອ່ມູນ



ກາພທີ່ 67 ແສດງກາຮສ້າງຮູ້ນຂອ່ມູນ MongoDB

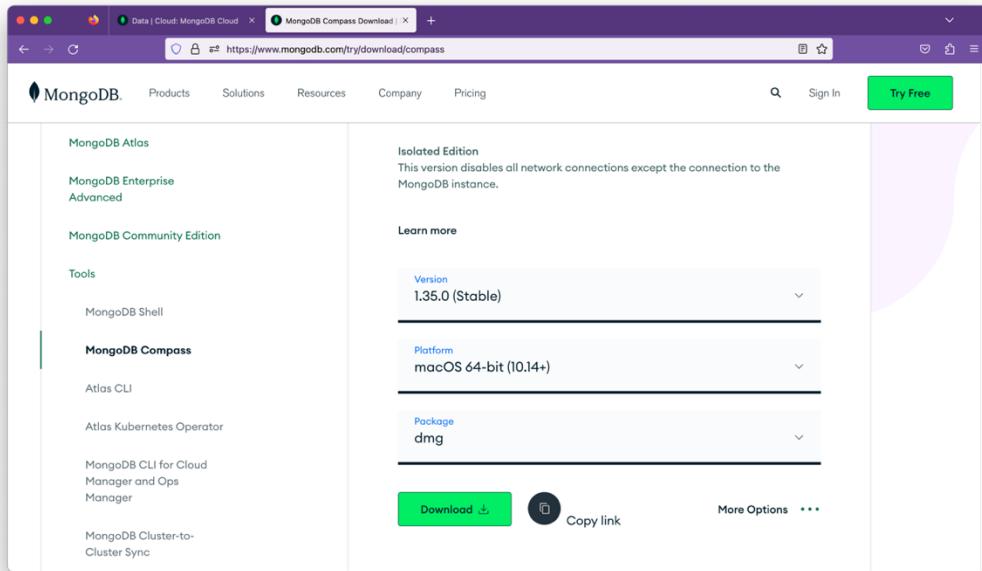
3.3 ກຳໜັດຂໍ້ອ່ານຂອ່ມູນແລະ ຂໍ້ອ Collection ທີ່ອຟູ້ໃນຮູ້ນຂອ່ມູນ



ກາພທີ່ 68 ແສດງໜ້າຕ່າງກາຮສ້າງຮູ້ນຂອ່ມູນແລະ Collection

3.3 ດາວນິໂລດໂປຣແກຣມ MongoDB compass ທີ່ເວັບໄຊຕີ

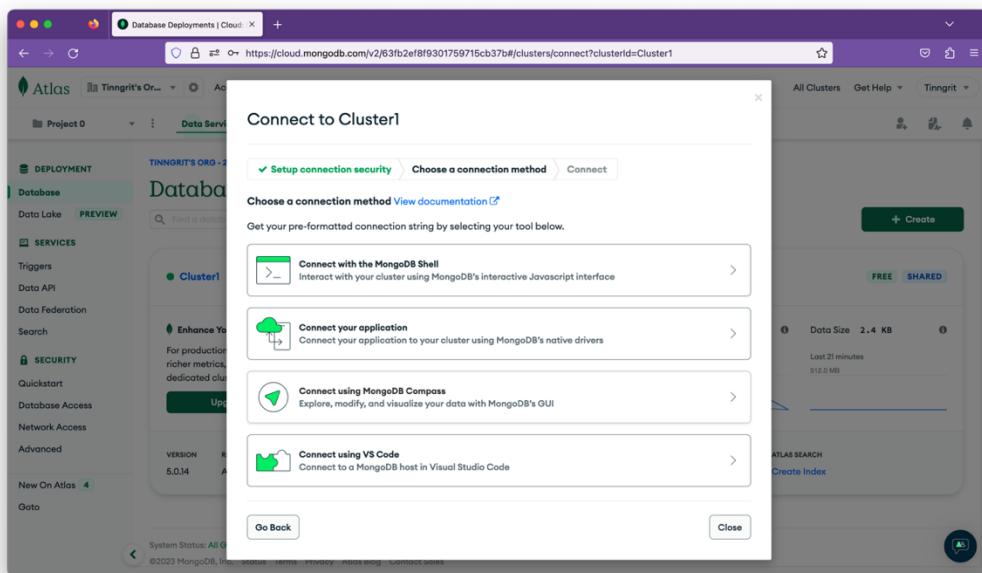
<https://www.mongodb.com/try/download/compass> ເລືອກ Version Platform ແລະ Package ຕາມຮຽບບັນດາການທີ່ໃໝ່ ແລະ ກົດປຸ່ມ Download



ภาพที่ 69 ตัวอย่างการเลือกตั้งค่าการดาวน์โหลดโปรแกรม MongoDB compass

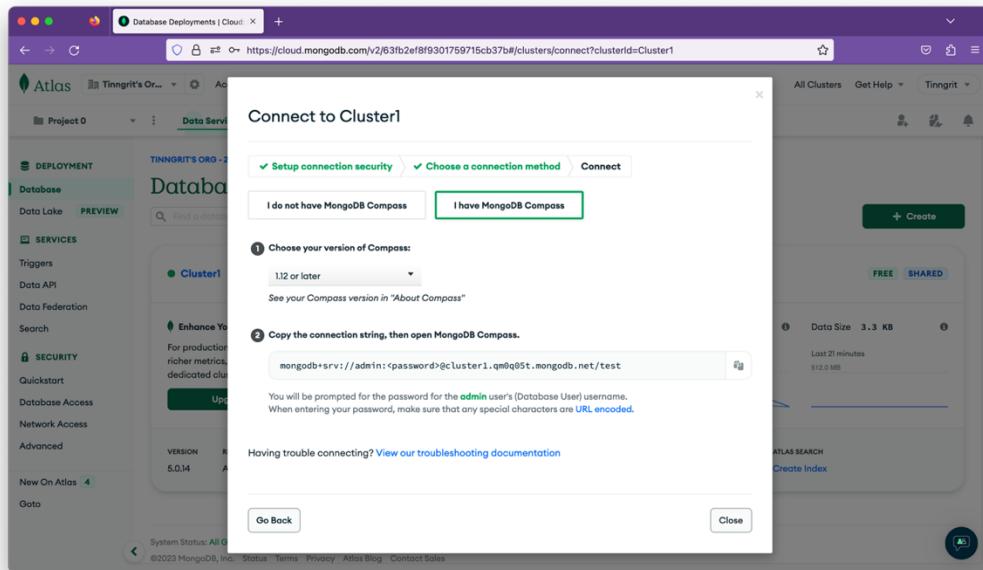
4. การนำข้อมูลเข้าสู่ฐานข้อมูลมองโกลดีบี (MongoDB)

4.1 เปิดเว็บไซต์หน้าจัดการ Cluster กดปุ่ม Connect และกดปุ่ม Connect using MongoDB Compass



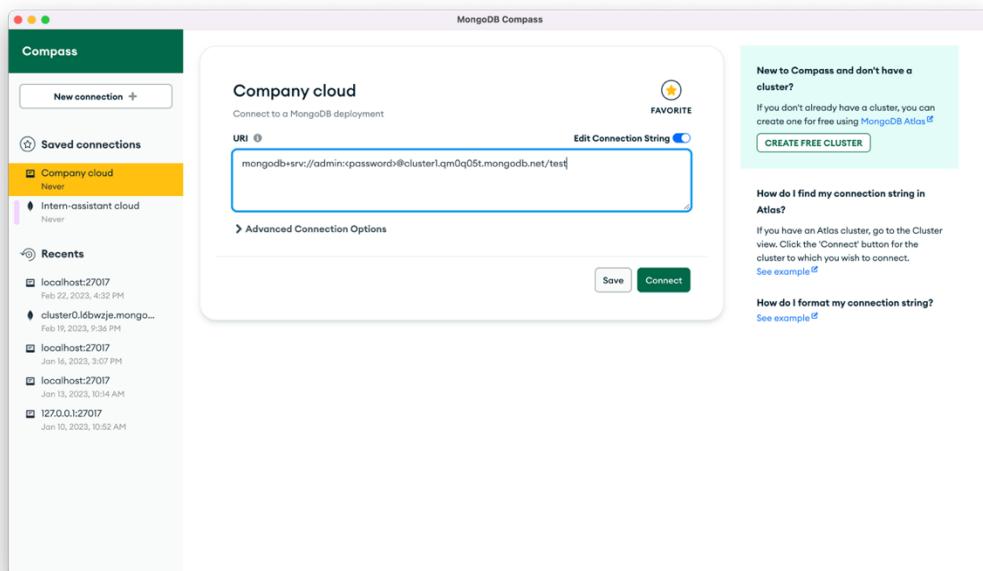
ภาพที่ 70 หน้าต่างเลือกเชื่อมต่อ กับ Cluster

4.2 กดปุ่ม I have MongoDB Compass และคัดลอก Connection string ให้ข้อ 2



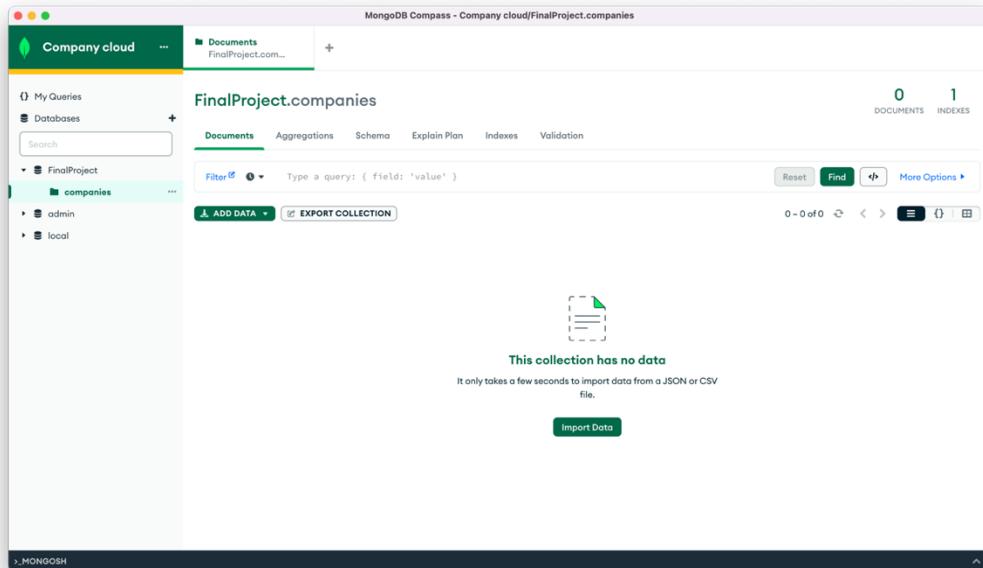
ภาพที่ 71 หน้าต่างของแอปพลิเคชัน MongoDB Compass ที่ใช้สำหรับการเชื่อมต่อ Cluster

4.3 เปิดโปรแกรม MongoDB compass และวางลิงค์การเชื่อมต่อที่ช่อง URI แก้ไข username และ password ให้ตรงกับที่สร้างบัญชีไว้จากนั้นกดปุ่ม Connect



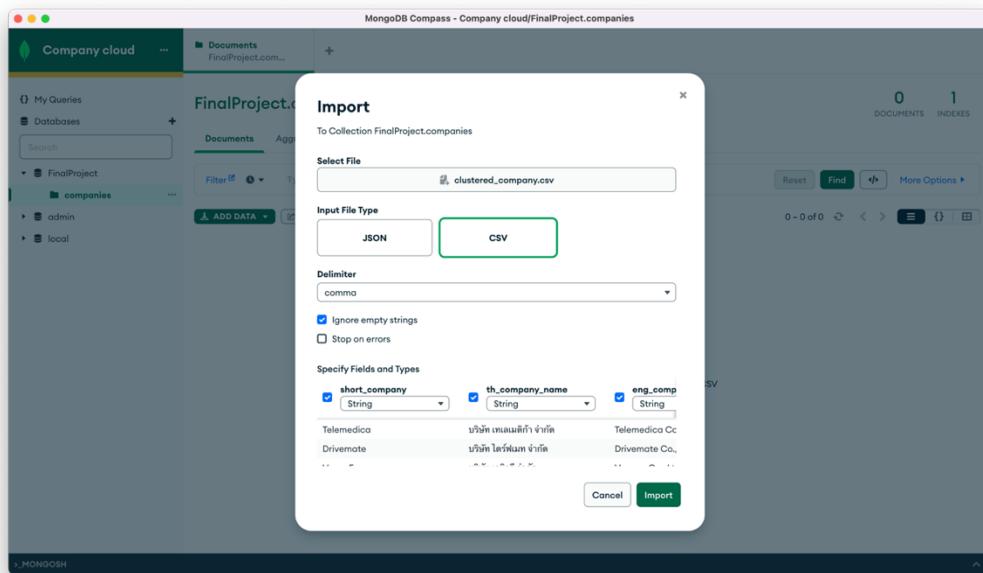
ภาพที่ 72 หน้าต่างโปรแกรม MongoDB compass สำหรับเชื่อมต่อ Cluster

4.4 เลือกฐานข้อมูลและ Collection ที่เมนูด้านซ้ายและกดปุ่ม Import Data



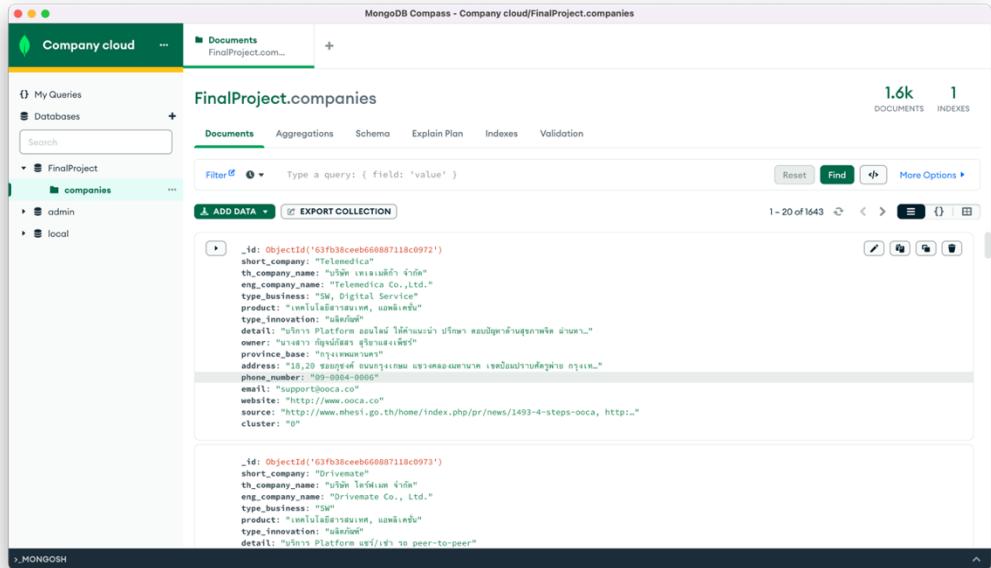
ภาพที่ 73 หน้าต่างโปรแกรมแสดงข้อมูลใน Collection

4.5 เลือกไฟล์ข้อมูลบริษัทที่จัดทำลุ่มแล้ว กดปุ่ม CSV เพื่อ Import ข้อมูลแบบไฟล์นามสกุล csv และกดปุ่ม Import และกดปุ่ม Done เพื่อเสร็จสิ้นกระบวนการ



ภาพที่ 74 หน้าต่าง Import ข้อมูลนามสกุลไฟล์ csv

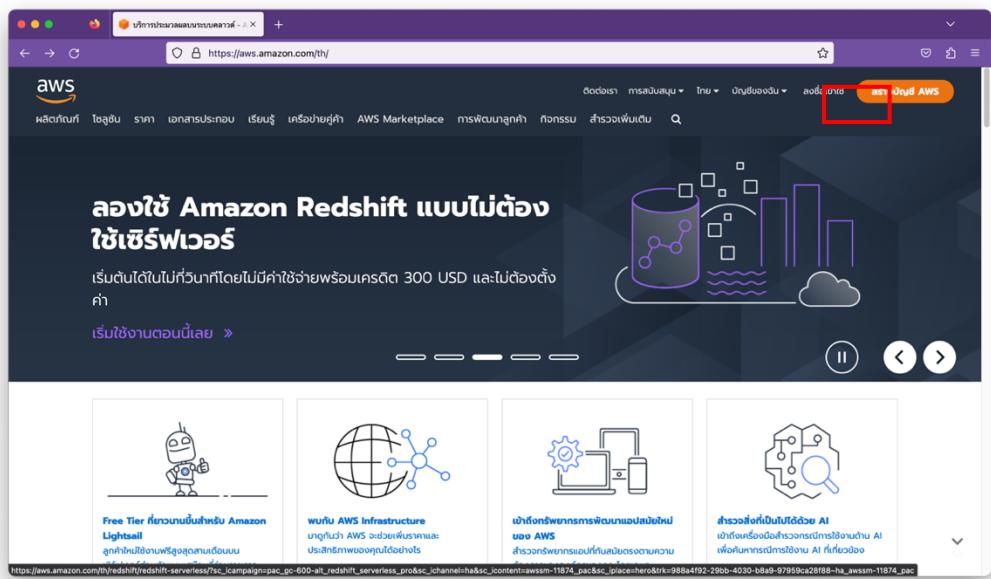
4.6 เมื่อ Import ข้อมูลสำเร็จจะได้ข้อมูลอยู่ใน Collection



ภาพที่ 75 หน้าต่างแสดงข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass

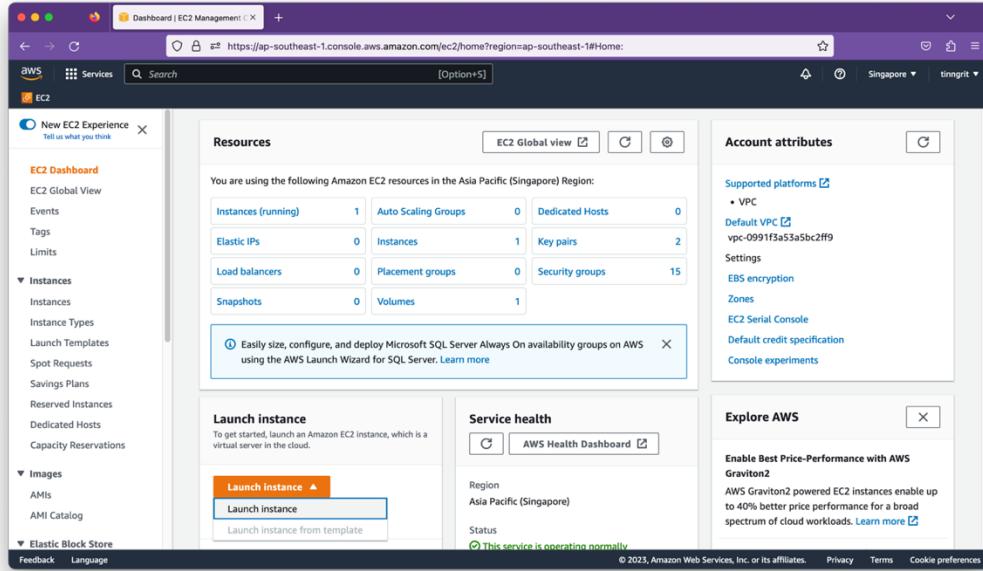
5. การใช้งาน Cloud computing ของ Amazon Web Services

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



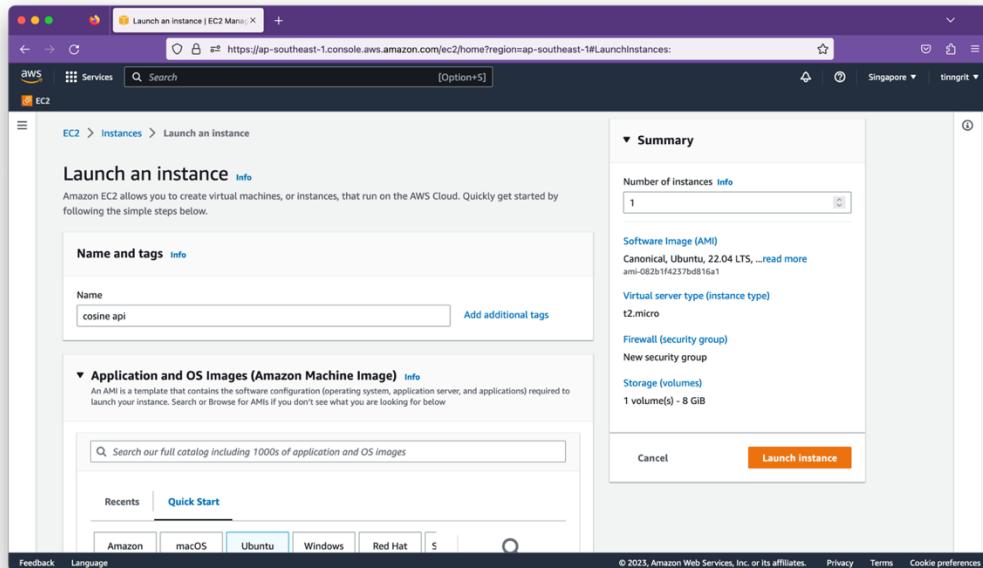
ภาพที่ 76 หน้าเว็บไซต์ Amazon Web Services

5.2 กดที่เมนู EC2 และกดปุ่ม Launch instance เพื่อสร้าง Instance ใหม่



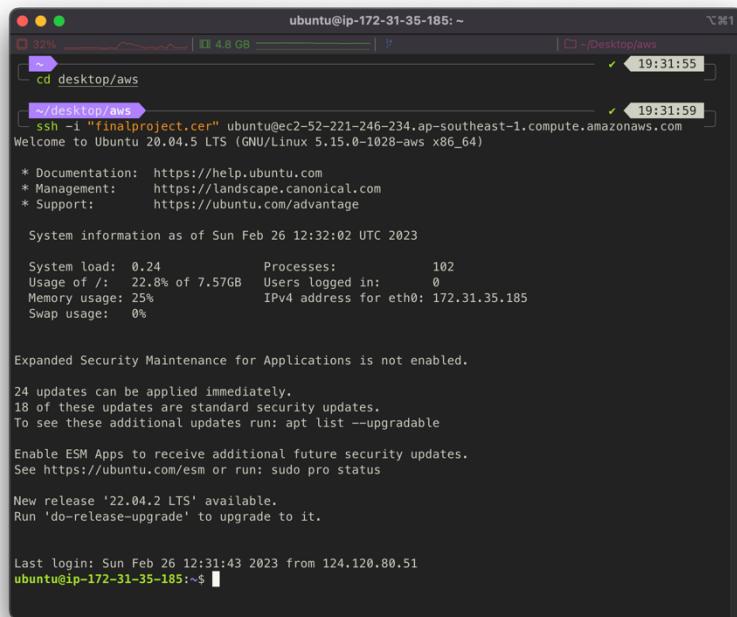
ภาพที่ 77 หน้าแสดงการเลือกสร้าง Instance ใหม่

5.3 ตั้งค่าเครื่อง Instance ตามต้องการและกดปุ่ม Launch instance เพื่อทำการสร้าง



ภาพที่ 78 หน้าแสดงการตั้งค่า Instance

5.4 ทำการเชื่อมต่อไปยัง Instance ด้วยวิธี SSH โดยใช้ Terminal



```
ubuntu@ip-172-31-35-185: ~
cd 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

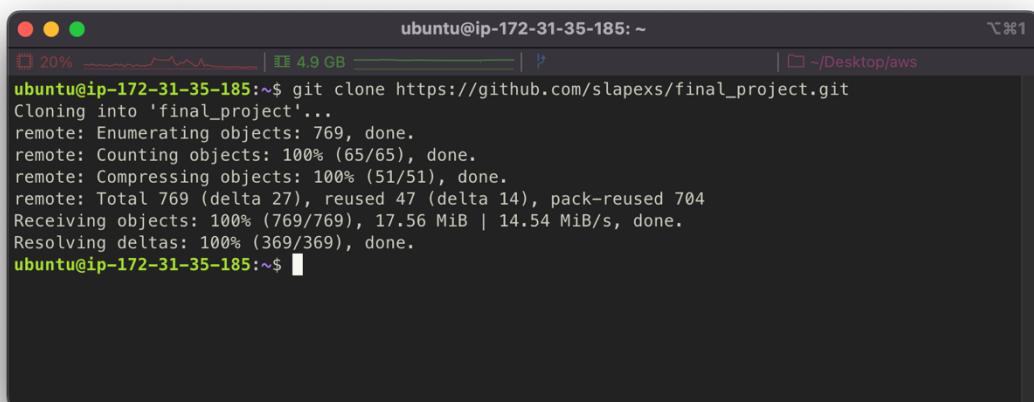
New release '22.04.2 LTS' available.
Run 'do-release-upgrade' to upgrade to it.

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



```
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 มาลง Instance และใช้คำสั่ง cd final_project เพื่อเข้าไปยังโฟลเดอร์

6.2 สร้างไฟล์ใหม่ในโฟลเดอร์ตั้งชื่อว่า .env และสร้างตัวแปรชื่อว่า MONGODB_USERNAME MONGODB_PASSWORD และ CLUSTER เพื่อใช้เก็บข้อมูลเชื่อมต่อฐานข้อมูล

```
MONGODB_USERNAME=your_mongodb_username
MONGODB_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 เพื่อรัน Server Web API

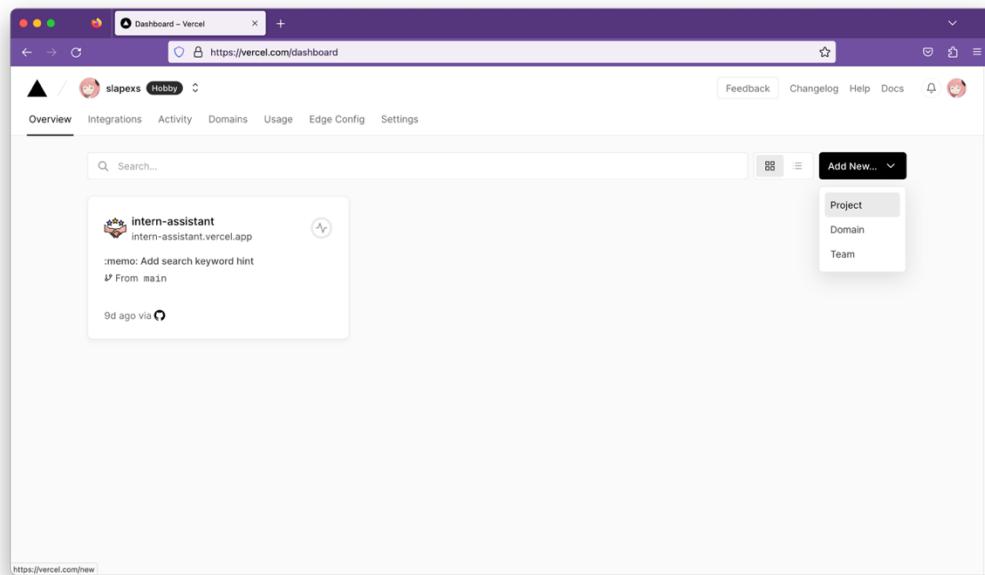
```
ubuntu@ip-172-31-35-185:~/final_project$ python3 -m uvicorn api:app
INFO:     Started server process [20995]
INFO:     Waiting for application startup.
INFO:     Application startup complete.
INFO:     Uvicorn running on http://127.0.0.1:8000 (Press CTRL+C to quit)
```

ภาพที่ 82 ตัวอย่างการเริ่มต้น Server Web API เพื่อคำนวณค่า Cosine similarity บน AWS

7. การติดตั้งและใช้งานเว็บแอปพลิเคชัน (Web application)

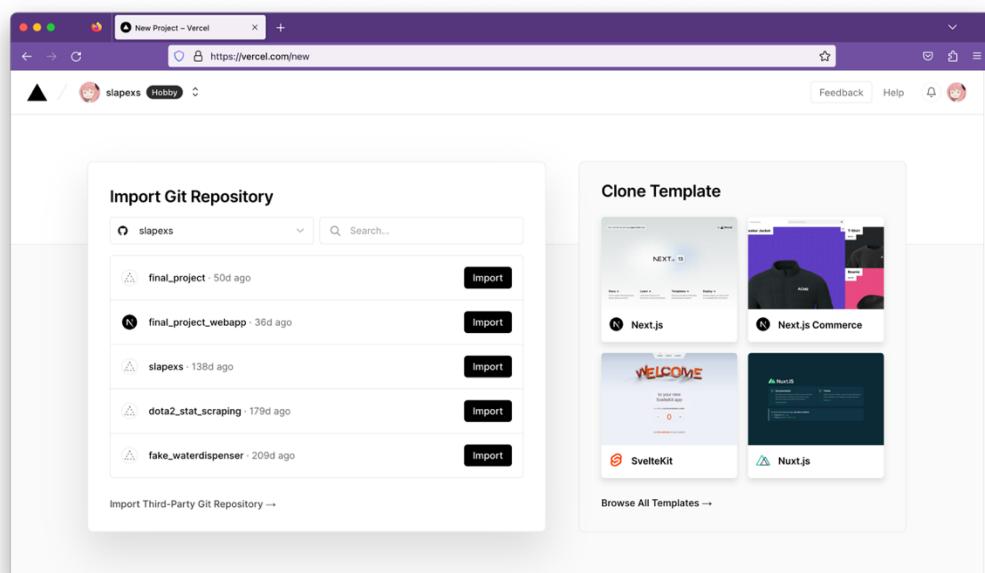
7.1 เข้าเว็บไซต์ <https://vercel.com> และเข้าสู่ระบบด้วยบัญชี Github

7.2 ทำการสร้างโปรเจคใหม่กดปุ่ม Add New และเลือก Project



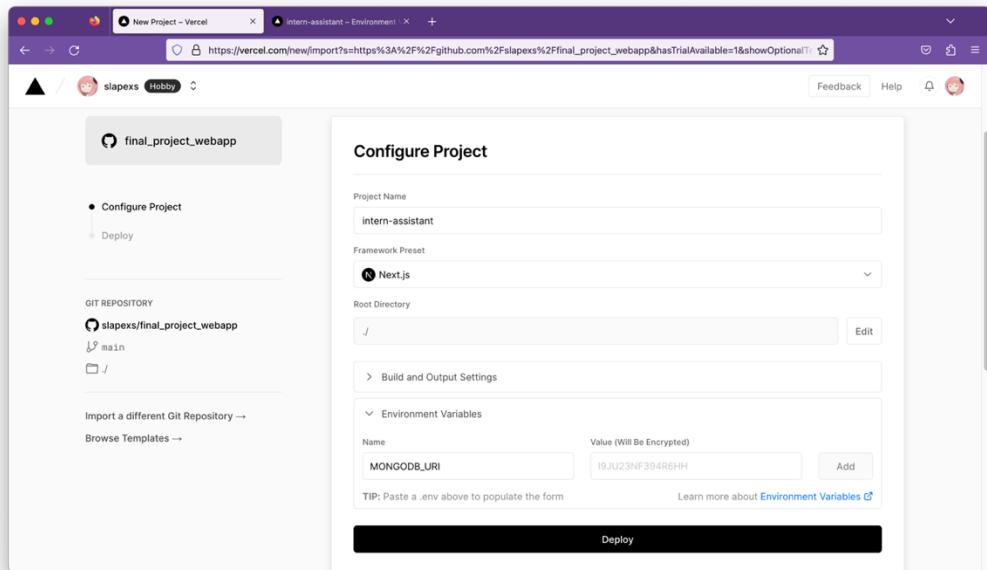
ภาพที่ 83 สร้างโปรเจคใหม่ใน Vercel

7.3 เลือก Repository ที่ต้องการจะ deploy และกดปุ่ม Import



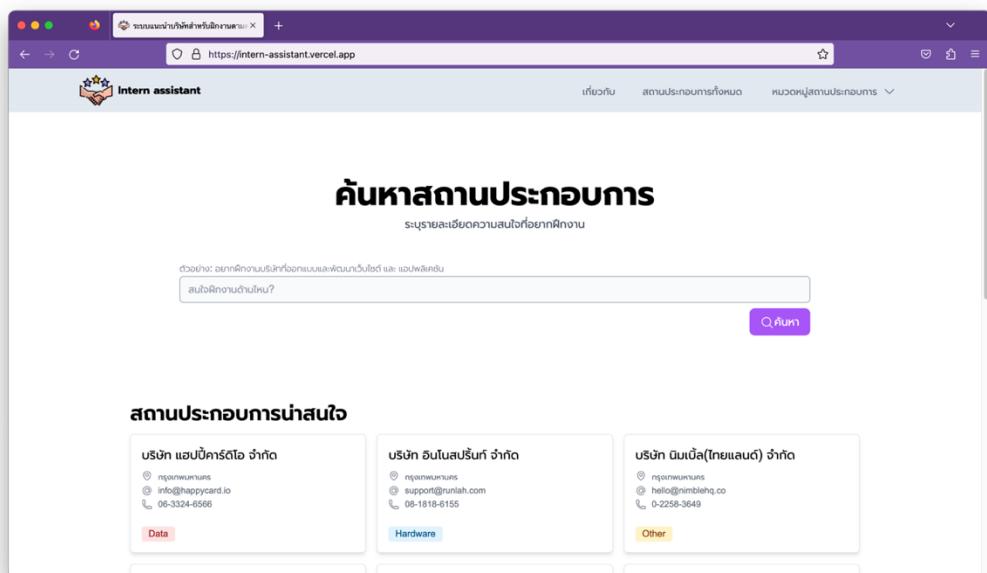
ภาพที่ 84 หน้าแสดงรายชื่อ Repository

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

កម្មីអការិច្ចាន

ภาคผนวก ข คู่มือการใช้งาน

ระบบแนะนำสถานที่ฝึกงานด้านคอมพิวเตอร์ ด้วยเทคโนโลยีการจัดกลุ่มเครื่อง (K-Means) สามารถแบ่งได้ 3 ส่วนดังนี้

1. ผู้ดูแลระบบ

1.1 การจัดกลุ่มข้อมูล

1 เปิดไฟล์ clustering.py ในโปรแกรม Text editor

2. ทำการกำหนดจำนวนของกลุ่มข้อมูลที่ตัวแปร k

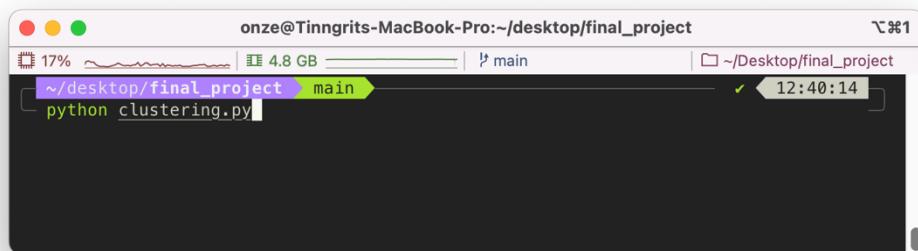
```

● ● ●
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

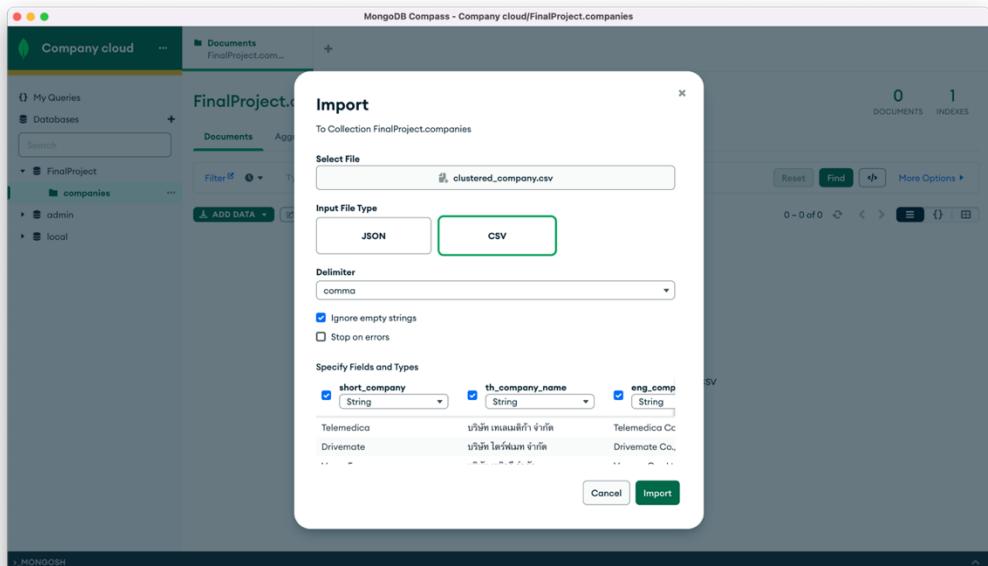


ภาพที่ 88 แสดงการใช้คำสั่งจัดกลุ่มข้อมูลใน Terminal

4. ได้ไฟล์ clustered_company.csv ในโฟลเดอร์ document ที่เป็นผลลัพธ์การจัดกลุ่มข้อมูล

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

The screenshot shows the MongoDB Compass interface with the database 'Company cloud' selected. Under the 'FinalProject' database, the 'companies' collection is highlighted. The interface shows two documents in the 'Documents' tab. The first document is for 'Telemedica' with the following fields:

- _id:** ObjectId("63fb38cced68887118c0972")
- short_company:** "Telemedica"
- th_company_name:** "บริษัท เทเลเมดิค้า จำกัด"
- eng_company_name:** "Telemedica Co.,Ltd."
- type_business:** "SM, Digital Service"
- product:** "imulusplatform, แพลตฟอร์ม"
- type_innovation:** "peer-to-peer"
- detail:** "แพลตฟอร์ม ให้เช่าบ้าน ปรึกษา และฝึกอบรมทางด้านสุขภาพ ผ่านแอป"
- owner:** "นายวิวัฒน์ ศรีธรรมชาติ"
- province_base:** "กรุงเทพมหานคร"
- address:** "18, 20 ถนนสุขุมวิท แขวงคลองเตยเหนือ เขตჩัย中途 กรุงเทพฯ"
- phone:** "+66 89 999 9999"
- email:** "support@ooca.co"
- website:** "http://www.ooca.co"
- source:** "http://www.msheis.go.th/home/index.php/pr/news/1493-4-steps-ooca, http://..."
- cluster:** "0"

The second document for 'Drivemate' has similar structure but different values.

ภาพที่ 91 ข้อมูลใน Collection ในโปรแกรม MongoDB compass

2. ผู้ใช้งาน

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

The screenshot shows the 'Intern assistant' website. At the top, there is a search bar with placeholder text 'ค้นหา' (Search) and a button labeled 'ค้นหา' (Search). Below the search bar, the text 'ระบุรายละเอียดความสนใจของคุณก่อน' (Specify your interests before proceeding) is displayed. The main area is titled 'ค้นหาสถานประกอบการ' (Search for business). It shows a grid of six cards representing different business categories:

- บริษัท ไทย ดอก คอบ จำกัด** (IT)
- บริษัท ชัยลพธ จำกัด** (Software)
- บริษัท บันเทิงบันดิต จำกัด** (Data)
- บริษัท ชลธรอาเจร์ จำกัด**
- บริษัท แอลปีซี จำกัด**
- บริษัท เอ็กซากอน แอลสี จำกัด**

ภาพที่ 92 หน้าเว็บไซต์ intern-assistant.vercel.app

2.2 เมื่อเจอรายชื่อบริษัทผู้ใช้สามารถดูข้อมูลบริษัทได้ตามต้องการ

ภาพที่ 93 หน้าแสดงผลลัพธ์เมื่อค้นหาบริษัท

2.3 ผู้ใช้สามารถดูข้อมูลบริษัทเพื่อประกอบการตัดสินใจในการเลือกสถานประกอบการเพื่อ ฝึกงานได้

ภาพที่ 94 หน้าแสดงข้อมูลบริษัท

3. Web API

เป็นเว็บ API ที่ทำหน้าที่ให้ข้อมูลที่ต้องการและมีหน้าที่ในการคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity) ข้อมูลที่สามารถคืนไปยังคำขอได้มีดังนี้

3.1 ข้อมูลปริษ्ठทั้งหมดในฐานข้อมูล

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

จากภาพที่ 95 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.teceh/allcompanies> ด้วยเมธอด GET เพื่อขอข้อมูลบริษัททั้งหมดในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

3.2 ข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่กำหนด

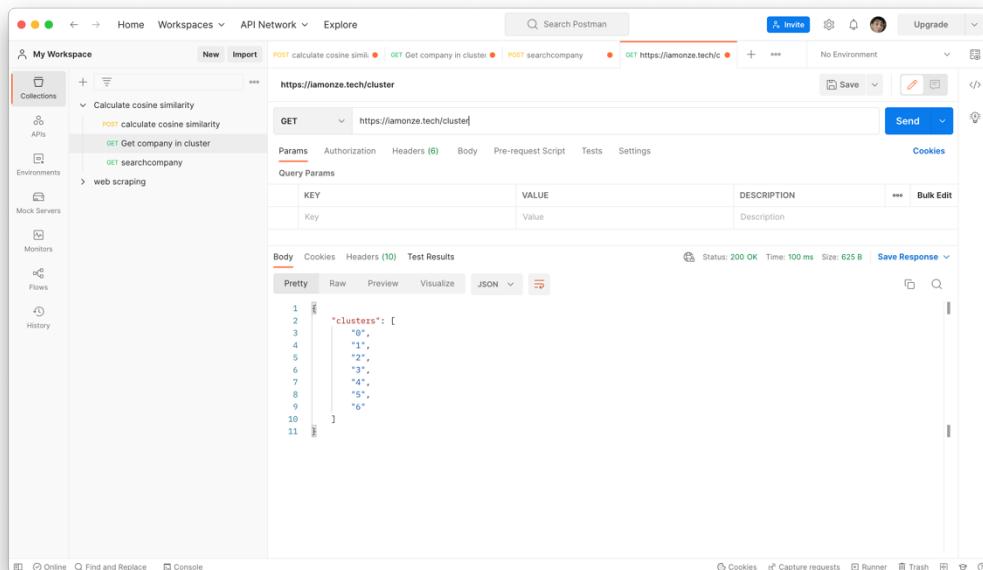
The screenshot shows the Postman application interface. On the left sidebar, there are sections for 'My Workspace' (Collections, APIs, Environments, Mock Servers, Monitors), 'New Import' (POST calculate cosine similarity, GET Get company in cluster, POST searchcompany), and 'Explore' (POST calculate cosine similarity, GET Get company in cluster). The main workspace displays a 'Calculate cosine similarity / Get company in cluster' collection. A specific GET request is selected, targeting the URL <https://lamonze.tech/company/1>. The request parameters are listed as 'Params': KEY (Key) and VALUE (Value). The response body is displayed in 'Pretty' format, showing the following JSON data:

```
1 {
2   "short_company": "SOFTLAVU",
3   "th_company_name": "บริษัท ซอฟต์แล็บ จำกัด",
4   "eng_company_name": "Softlavu Co., Ltd.",
5   "type_business": "MU, SW",
6   "detail1": "บริษัทค้าขายและบริการ (Business Management Software) ผ่านทาง LavuPOS (Lavu's Point of Sale System)",
7   "owner": "นายวิวัฒน์ พูลสวัสดิ์ ภานุวนันต์ อรุณรัตน์",
8   "province_base": "จังหวัดเชียงใหม่",
9   "address": "หมู่บ้าน Teain ถนน ๘๙ หมู่ ๑๖ ตำบลแม่撤 อำเภอแม่撤 จังหวัดเชียงใหม่ ๕๐๕๔๐",
10  "phone_number": "0-2105-4443 ext 1",
11  "email": "sale.softlavu@gmail.com",
12  "website": "http://softlavu.com/th",
13  "cluster": "1",
14  "company_id": "e1b9783-bb6f-41ed-a5cf-1831bf2b91e6",
15  "cluster_name": "Other"
16 },
17 {
18   "short_company": "Wyn",
19 }
```

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

จากภาพที่ 96 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.teceh/cluster/1> ด้วยเมธอด GET เพื่อขอข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่ 1 ทั้งหมด ในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

3.3 ข้อมูลรายการรหัสของกลุ่ม (Cluster ID) ทั้งหมดที่มีในฐานข้อมูล

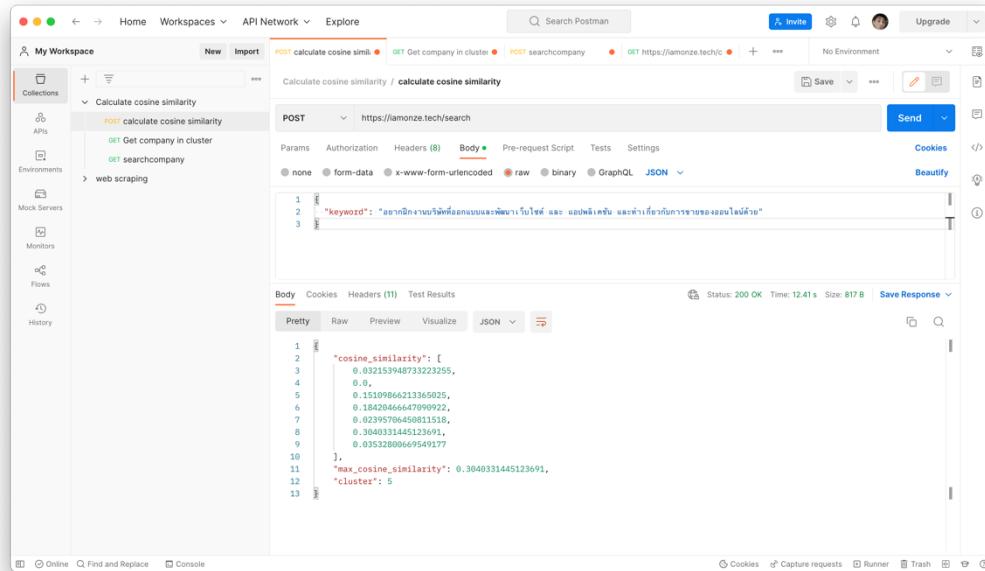


ภาพที่ 97 ตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/cluster>

จากภาพที่ 97 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.teceh/cluster> ด้วยเมธอด GET เพื่อขอข้อมูลรายการรหัสของกลุ่มข้อมูล (Cluster ID) ทั้งหมด ในฐานข้อมูลด้วยโปรแกรม Postman

3.4 การส่งค่าเพื่อคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity)

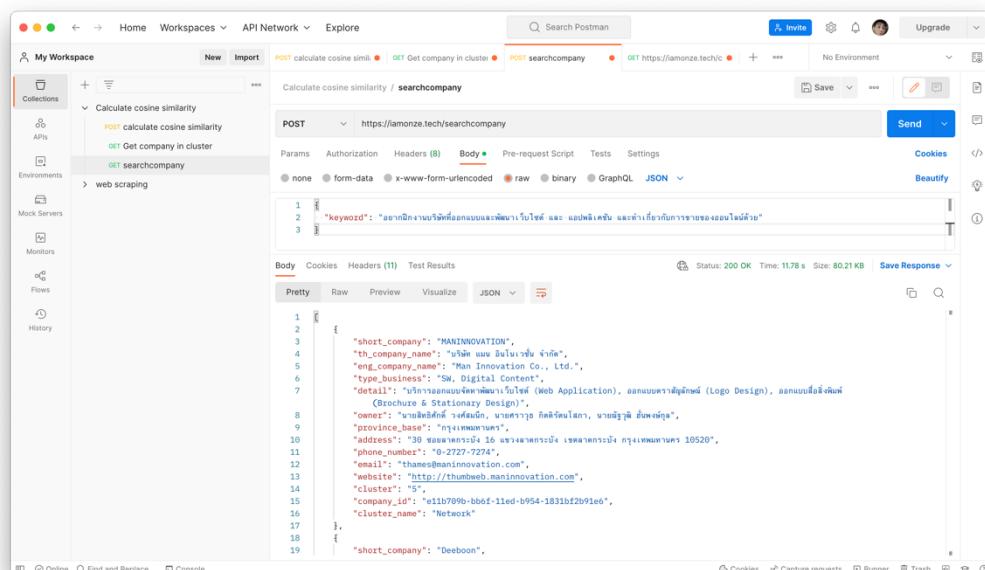
1. ส่งกลับข้อมูลมาเป็นผลลัพธ์ค่าความคล้ายคลึงและรหัสกลุ่ม (Cluster ID)



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

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

2. ส่งกลับข้อมูลมาเป็นข้อมูลบริษัทที่อยู่ในกลุ่มที่มีความคล้ายมากที่สุด



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

จากภาพที่ 99 แสดงตัวอย่างการส่งคำขอไปยัง <https://iamonze.tech/searchcompany> และแบบข้อมูลรายละเอียดความสนใจของผู้ใช้ไปด้วยเพื่อคำนวณค่าความคล้ายคลึง (Cosine similarity) มีลักษณะคล้ายกับการทำงานในภาพที่ 102 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