โครงงานคอมพิวเตอร์ 1

การพัฒนาตัวแบบจำแนกประเภทข้อมูล สภาพทางเศรษฐกิจครัวเรือน ด้วยเทคนิคเหมืองข้อมูล

นำเสนอเค้าโครงงานโดย

นางสาวปิยวรรณ เรือนธรรม รหัสนักศึกษา 62102105106 อาจารย์ที่ปรึกษา อาจารย์ ดร.นิภาพร ชนะมาร สาขาคอมพิวเตอร์ หลักสูตรวิทยาการคอมพิวเตอร์ คณะวิทยาศาสตร์และเทคโนโลยี มหาวิทยาลัยราชภัฎสกลนคร

เนื้อหาที่นำเสนอ

- 1. หลักการและเหตุผล
- 2. วัตถุประสงค์ของโครงงาน
- 3. ขอบเขตของโครงงาน
- 4. เอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง
- 5. แผนการดำเนินงาน
- 6. ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ
- 7. กรอบการดำเนินงาน
- 8. บรรณานุกรม



ปัญหาความยากจน



การประยุกต์ใช้เทคนิคเหมืองข้อมูล



การแก้ปัญหา

🖈 วัตถุประสงค์ของโครงงาน

เพื่อพัฒนาแบบจำแนกประเภทข้อมูลเศรษฐกิจครัวเรือนของคนในชุมชนด้วยการประยุกต์ใช้

- เทคนิคตันไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)
- เทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม (Artificial Neural Networks ANN)
- เทคนิคนาอีฟเบย์ (Naive Bayes)

\$

ขอบเขตของโครงงาน

🔳 ด้านข้อมูล

ข้อมูลประชากรจากภาคครัวเรือนเฉพาะครัวเรือนในเขตพื้นที่ชนบท ของจังหวัดสกลนคร ซึ่งมี 20 หมู่บ้าน 12 ตำบล 12 อำเภอ โดยช่วงเวลาที่ทำการเก็บรวบรวมข้อมูล คือ ปี พ.ศ.2563 –2564 และจาก ฐานข้อมูลสภาพทางเศรษฐกิจครัวเรือนเป้าหมายตามโครงการจ้างงาน ประชาชนที่ได้รับผลกระทบจาก สถานการณ์การระบาดของโรคติดเชื้อไวรัสโคโรน่า 2019 (COVID -19) มีการเก็บข้อมูลจากฐานเศรษฐกิจ ชุมชนซึ่งมีการเก็บข้อมูลออกเป็น 10 ส่วน

- ประชากรที่ใช้ในการศึกษา ได้แก่ ครัวเรือนตำบลที่อยู่ในช่วงปี พ.ศ. 2561 2563 ได้มาจากข้อมูล
 12 ตำบล ซึ่งมีจำนวน 17,933 ครัวเรือน
- กลุ่มตัวอย่างที่ใช้ในการศึกษาและวิเคราะห์ข้อมูล ได้แก่ กลุ่มครัวเรือนบ้านในช่วงปี พ.ศ. 2561-2563
 ได้มาจากการเลือกแบบเจาะจง (Purposive Sampling) จำนวน 3,233 ครัวเรือน

📌 ขอบเขตของโครงงาน

🕶 ด้านเทคนิค

การศึกษาครั้งนี้ได้ประยุกต์ใช้เทคนิคทางด้านการทำเหมืองข้อมูล ดังนี้

- 1) เทคนิคตันไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)
- 2) เทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม (Artificial Neural Networks ANN)
- 3) เทคนิคนาอีฟเบย์ (Naive Bayes) สำหรับพัฒนาหาตัวแบบที่เหมาะสมในการจำแนกประเภทข้อมูลสภาพทางเศรษฐกิจครัวเรือน
- 4) ใช้กระบวนการ CRIPS-DM (Cross Reference Industry Standard for Data Mining) ในการวิเคราะห์ข้อมูลและสร้างตัวแบบโมเดล

📌 ขอบเขตของโครงงาน

🔻 ด้านเครื่องมือในการพัฒนา

🗪 ซอฟต์แวร์

การศึกษาครั้งนี้ได้ทำการทดลองดำเนินการผ่านโปรแกรม RapidMiner Studio เวอร์ชัน 9.10 เป็นโปรแกรมที่ออกแบบมาสำหรับการวิเคราะห์ข้อมูล ของบริษัท RapidMiner คือซอฟต์แวร์ Data Science ใช้สำหรับการเตรียมข้อมูล การเรียนรู้เครื่อง การเรียนรู้ลึก การทำเหมืองข้อความ และ การวิเคราะห์การทำนาย (Predictive Analysis) เป็นซอฟต์แวร์ที่ช่วยในการจัดส่งข้อมูล และลด ข้อผิดพลาดจนแทบจะไม่จำเป็นต้องเขียนโค้ดเพิ่ม

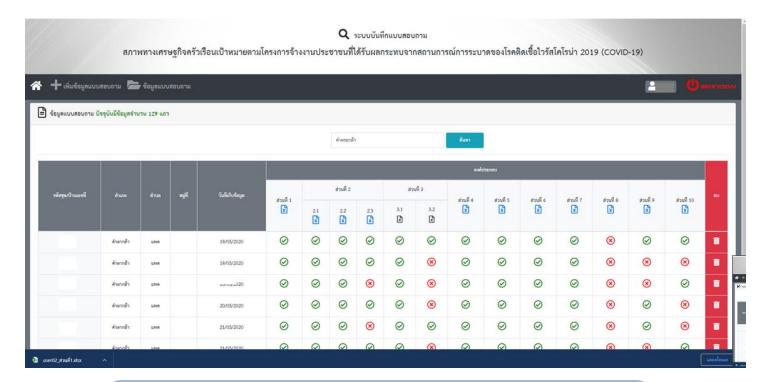
🖿 ฮาร์ดแวร์

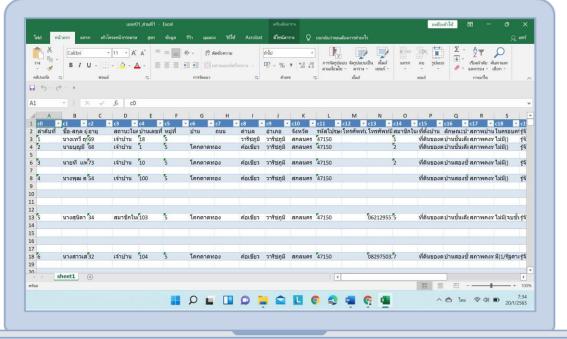
โน็ตบุ๊ค Lenovo



แผนการดำเนินงาน

- 1. กำหนดหัวข้อและนำเสนอหัวข้อ
- 2. ค้นหาปัญหา โอกาสและเป้าหมาย
- 3. ศึกษาทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง
- 4. เสนอเค้าโครงโครงงาน
- 5. ศึกษาและวิเคราะห์ข้อมูล
- 6. ทำความเข้าใจข้อมูลและเตรียมข้อมูล
- 7. ดำเนินการพัฒนาโมเดล
- 8. ประเมินประสิทธิภาพการพัฒนาโมเดล
- 9. จัดทำเอกสารประกอบโครงงาน
- 10. นำเสนอโครงงานจบ





ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

ได้พัฒนาตัวแบบโมเดล และทราบถึงประสิทธิภาพความถูกต้องแม่นยำในการจำแนกประเภท ข้อมูลสภาพทางเศรษฐกิจครัวเรือนด้วยเทคนิคเหมืองข้อมูล เพื่อสนับสนุนหรือเป็นข้อมูลประกอบการ ตัดสินใจในการพัฒนาชุมชนท้องถิ่นสำหรับนักวิจัย



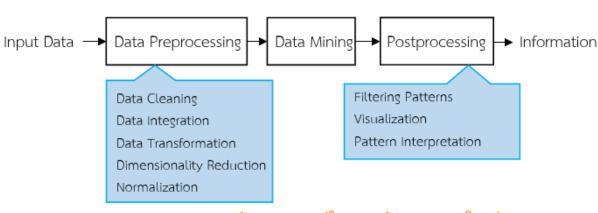
การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining)

คือ กระบวนการที่กระทำกับข้อมูลจำนวนมากเพื่อค้นหา รูปแบบและความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในชุด ข้อมูลนั้น ในปัจจุบันการทำเหมืองข้อมูลได้ถูกนำไปประยุกต์ใช้ในงานหลายประเภท ทั้งในด้านธุรกิจที่ช่วยใน การตัดสินใจของผู้บริหาร ในด้านวิทยาศาสตร์และการแพทย์ รวมทั้งในด้านเศรษฐกิจและสังคมต่าง ๆ

เป็นขั้นตอนหนึ่งของกระบวนการค้นพบองค์ความรู้ในฐานข้อมูลขนาดใหญ่ (Knowledge Discovery

In Database: KDD) ที่นำข้อมูลดิบ (Raw Data) มาผ่านกระบวนการต่างๆ จนได้สารสนเทศ (Information)

หรือองค์ความรู้ที่สามารถใช้ประโยชน์ได้



กระบวนการค้นหาความรู้ในฐานข้อมูลขนาดใหญ่

การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) มี 2 ประเภท คือ

1. Supervised Learning การเรียนรู้แบบมีผู้สอน

การจำแนกประเภทข้อมูล (Data Classification)

- ต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)
- โครงข่ายประสาทเทียม (Artificial Neural Networks ANN)
- นาอีฟเบย์ (Naive Bayes)

2. Unsupervised Learning การเรียนรู้แบบไม่มีผู้สอน

- กฎความสัมพันธ์ (Association Rule)
- การแบ่งกลุ่มข้อมูล (Clustering Algorithm)
- Time Series Algorithm



การจำแนกประเภทข้อมูล (Data Classification)

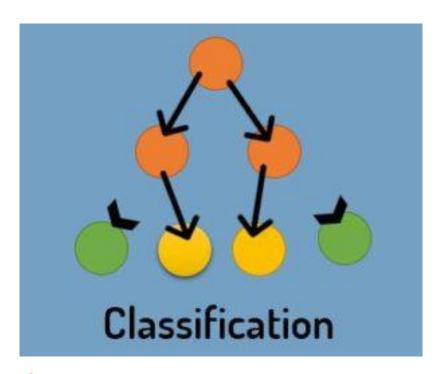
เป็นกระบวนการทำเหมืองข้อมูลชนิดหนึ่งที่มีการเรียนรู้แบบมีผู้สอน (Supervised Learning) โดยมีขั้นตอนหลัก ๆ อยู่ 2 ขั้นตอน คือ

1. การสร้างแบบจำลอง (Model Construction)

โดยเซตของตัวอย่างที่ใช้สร้างแบบจำลองจะเรียกว่าชุดข้อมูลสอน (Training Set) ซึ่งแต่ละตัวอย่างจะมีคุณลักษณะบอกค่าประเภท ไว้ล่วงหน้า

2. การนำแบบจำลองที่ได้ไปใช้ (Model Usage)

สำหรับการจำแนก ประเภท ตัวอย่างในอนาคตโดยจะต้องมีการ ประมาณค่าความแม่นยำ (Accuracy)



โครงสร้างการจำแนกประเภทข้อมูล (Classification)



■ เทคนิคต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)

เป็นหนึ่งในเทคนิคการทำเหมืองข้อมูลในรูปแบบ วิธีการจัดหมวดหมู่ ที่รู้จักกันดีที่สุดโดยมักใช้ ตรวจสอบข้อมูลและสร้างต้นไม้เพื่อการพยากรณ์ สำหรับโครงสร้างของต้นไม้ตัดสินใจจะมีลักษณะ คล้ายโครงสร้างต้นไม้ทั่วไป โดยการแตกแขนง ไปตามเงื่อนไข หรือเส้นทางของกิ่งไม้และข้อมูล ที่คาดคะเนไว้ว่าจะเกิดขึ้น ซึ่งจะใช้กฎในรูปแบบ "ถ้า (เงื่อนไข) แล้ว (ผลลัพธ์)"(If-then Rule) มาประกอบการสร้างโครงสร้างต้นไม้ตัดสินใจ

โหนดราก (Root Node) ราก กิ่ง (Branch) โหนด เงื่อนไข เงื่อนไข (Node) ผล ผล ผล ผล ใบ (Leaf) ใบ (Leaf)

โครงสร้างต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)

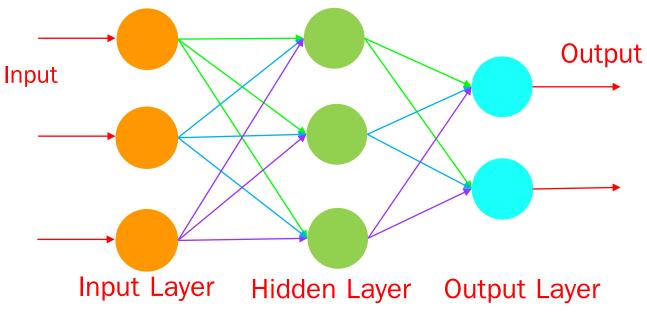


แทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม (Artificial Neural Networks – ANN)

แบบจำลองทางคณิตศาสตร์ที่เลียนแบบกระบวนการทำงานของระบบประสาทในมนุษย์

- ชั้นรับข้อมูลเข้า
 - หรืออินพุตเลเยอร์ (Input Layer)
- ชั้นช่อน หรือฮิดเดนเลเยอร์ (Hidden Layer)
- 🖚 ชั้นส่งข้อมูลออก

หรือเอาต์พุตเลเยอร์ (Output Layer)



โครงสร้างโครงข่ายประสาทเทียม (Artificial Neural Networks - ANN)



เทคนิคนาอีฟเบย์ (Naive Bayes)

เครื่องจักรเรียนรู้ที่อาศัยหลักการความน่าจะเป็นตามทฤษฎีของเบย์ (Bayes Theorem) ซึ่งมีอัลกอริทึมที่ไม่ซับซ้อน เป็นขั้นตอนวิธีในการจำแนกข้อมูล โดยการเรียนรู้ปัญหาที่เกิดขึ้นเพื่อนำมาสร้างเงื่อนไขการจำแนกข้อมูลใหม่ หลักการ ของนาอีฟเบย์ใช้การคำนวณหาความน่าจะเป็นในการทำนายผลเป็นเทคนิคในการแก้ปัญหาแบบจำแนกประเภทที่ สามารถคาดการณ์ผลลัพธ์ได้ จะทำการวิเคราะห์ความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรเพื่อใช้ในการสร้างเงื่อนไขความน่าจะเป็น สำหรับแต่ละความสัมพันธ์เหมาะกับกรณีของเชตตัวย่างที่มีจำนวนมากและคุณสมบัติ (Attribute) ของตัวอย่างไม่ขึ้นต่อ กัน โดยกำหนดให้ความน่าจะเป็นของข้อมูลเท่ากับสมการ

$$P(A \mid B) = \frac{P(B \mid A)P(A)}{P(B)}$$



ความแม่นยำ (Accuracy)

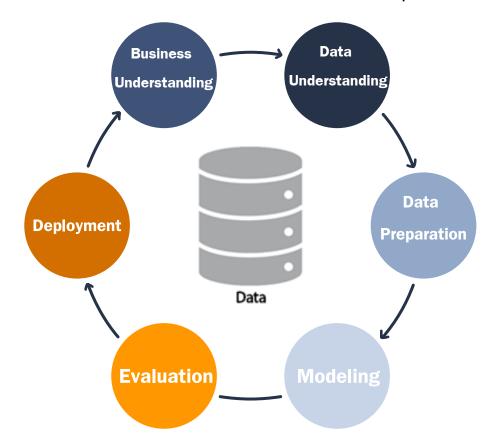
เกี่ยวข้องกับการวัดได้ใกล้เคียงกับค่าการตรวจมาตรฐานสูงสุด (Gold Standard) หรือค่าที่ตั้งใจจะวัด หรือค่าจริงหรือไม่ อีกนัยหนึ่งกล่าวได้ว่า ความแม่นยำ คือความถูกต้องของค่าที่วัดได้ เป็นความใกล้เคียงกับ ค่าจริงหรือใกล้เคียงกับค่าจากเครื่องมือมาตรฐาน

การวัดประสิทธิภาพโมเดลการจำแนกข้อมูลด้วย K-Fold Cross Validation
Cross-validation Test ใช้ในการทดสอบประสิทธิภาพของโมเดลเนื่องจากผลที่ได้มีความน่าเชื่อถือ การวัด ประสิทธิภาพด้วยวิธี Cross-validation นี้จะทำการแบ่งข้อมูลออกเป็นหลายส่วน (มักจะแสดงด้วยค่า k) เช่น 5-fold cross-validation คือ ทำการแบ่งข้อมูลออกเป็น 5 ส่วน โดยที่แต่ละส่วนมีจำนวนข้อมูลเท่ากัน หรือ 10-fold cross-validation คือ การแบ่งข้อมูลออกเป็น 10 ส่วน โดยที่แต่ละส่วนมีจำนวนข้อมูลเท่ากัน หลังจากนั้นข้อมูล 1 ส่วนจะใช้เป็นตัวทดสอบประสิทธิภาพของโมเดล ทำวนไปเช่นนี้ จนครบจำนวนที่แบ่งไว้



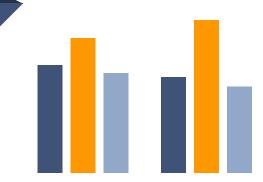
CRIPS-DM (Cross Reference Industry Standard for Data Mining)

เรียกว่า แนวคิดกระบวนการมาตรฐานอุตสาหกรรม ประกอบด้วย 6 ขั้นตอนหลัก ดังนี้



- 1) การทำความเข้าใจโจทย์ (Business Understanding)
- 2) การทำความเข้าใจข้อมูล (Data Understanding)
- 3) การเตรียมข้อมูล (Data Preparation)
- 4) การสร้างตัวแบบ (Modeling)
- 5) การประเมินผล (Evaluation)
- 6) การใช้งาน (Deployment)

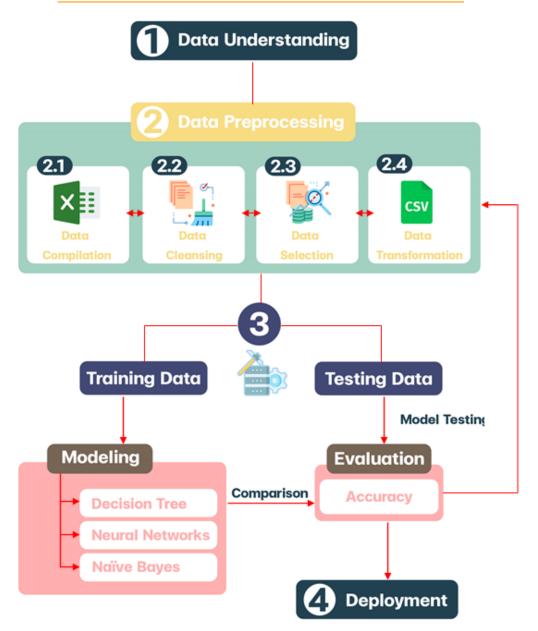




งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง (ต่อ)

<u>กรอบการดำเนินงาน</u>



ยงรณานุกรม



THANKS!