

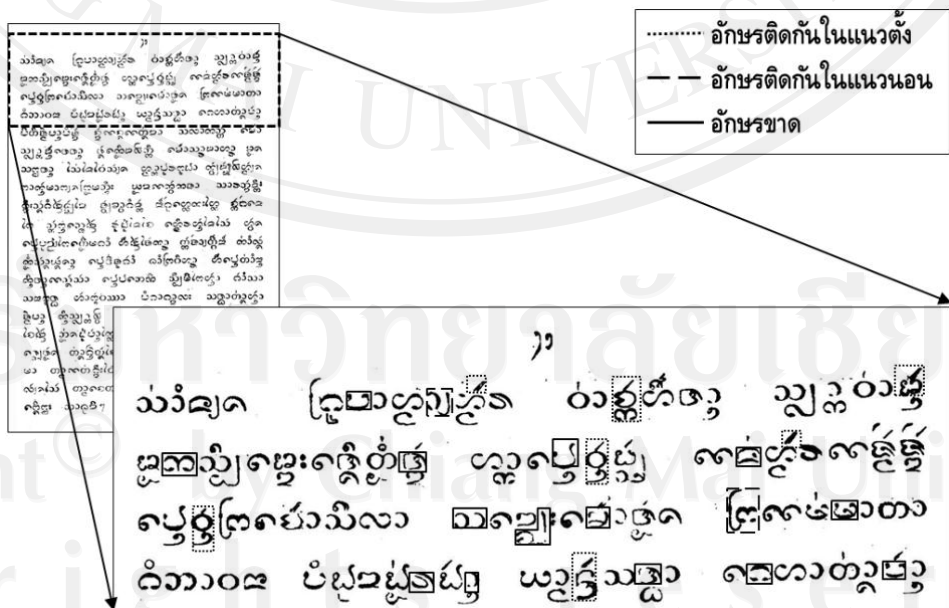
บทที่ 3 วิธีดำเนินการวิจัย

ในบทนี้กล่าวถึงวิธีดำเนินการวิจัย ซึ่งมีการดำเนินการทั้งหมด 3 ส่วน โดยส่วนแรกเป็นชุดข้อมูลที่ใช้ในการวิจัย ส่วนที่สองเป็นรายละเอียดกระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรกรรมล้านนาซึ่งได้นำทฤษฎีและวิธีการที่กล่าวไว้ในบทที่ 2 มาใช้ในงานวิจัย และส่วนที่สามเป็นการรู้จำตัวพิมพ์อักษรกรรมล้านนาด้วยวิธีการอื่น โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

3.1 ชุดข้อมูลที่ใช้ในการวิจัย

ในงานวิจัยนี้ใช้ข้อมูลภาพจากโครงการ e-60 วรรณพิมพ์ล้านนา ซึ่งเป็นโครงการที่รวบรวมวรรณกรรมที่พิมพ์ด้วยอักษรกรรมล้านนาประมาณปี พ.ศ. 2450 ถึง พ.ศ. 2490 และนำมาจัดเก็บในรูปแบบดิจิทัล จำนวนทั้งหมด 60 เล่ม (จิรบุท ไซจารุณิซ และคณะ, 2552)

ลักษณะของภาพเอกสาร เป็นภาพระดับสีเทาที่มีความกว้างอยู่ในช่วง 1,000 - 1,450 พิกเซล และมีความสูงอยู่ในช่วง 1,600 - 2,200 พิกเซล โดยภาพเอกสารถูกปรับปรุงคุณภาพเบื้องต้นแล้ว แต่ยังคงพบสัญญาณรบกวนปะปนอยู่ในเอกสารบ้าง ส่วนตัวอักษรถูกพิมพ์ขึ้นด้วยแม่พิมพ์ตะกั่วและเทคโนโลยีที่ยังมีข้อจำกัดในขณะนั้น ทำให้ลายเส้นของตัวอักษรบางตัวขาดหายไป หรือบางตัวอักษรมีลายเส้นหนาจนเกิดอักษรติดกัน ดังตัวอย่างในรูป 3.1 ซึ่งเป็นเอกสารในหมวดคร่าวขอเรื่องตำนานแลสร้างวัดสวนดอกไม้ นครเชียงใหม่ พิมพ์โดยโรงพิมพ์อเมริกัน เมื่อปี พ.ศ. 2474 จำนวน 29 หน้า

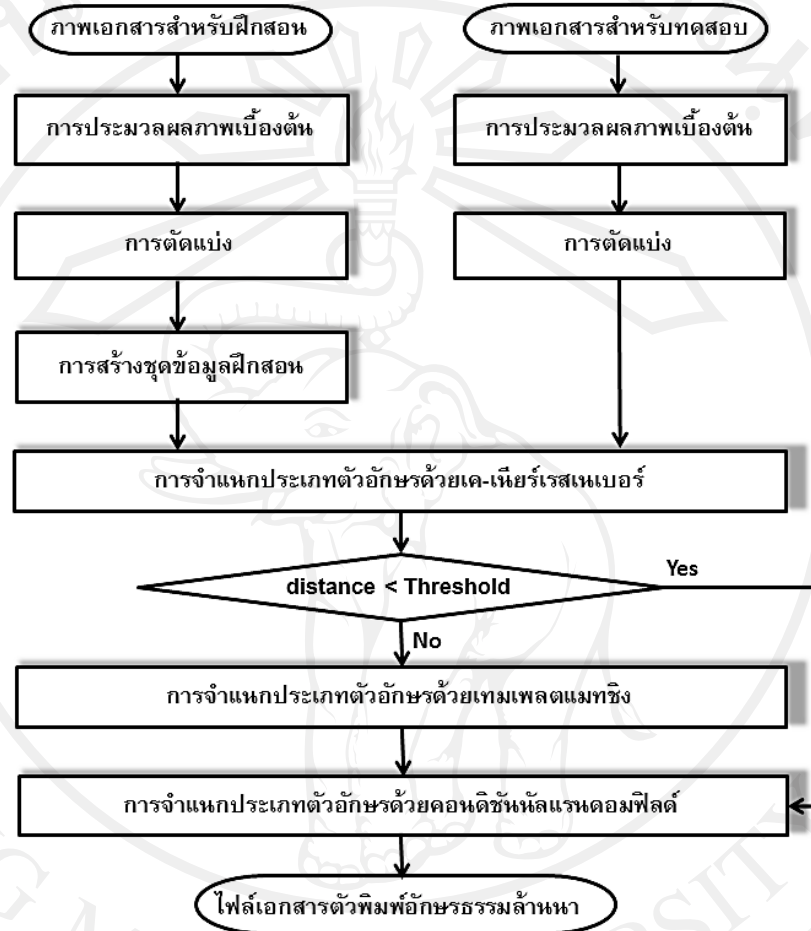


รูป 3.1 ตัวอย่างภาพเอกสารตัวพิมพ์อักษรกรรมล้านนา

3.2 กระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา

กระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนาที่นำเสนอ ประกอบด้วย 6 ขั้นตอน แสดง

ผังรูป 3.2



รูป 3.2 กระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา

ขั้นตอนแรก เริ่มจากการประมวลผลภาพเบื้องต้น เพื่อปรับปรุงคุณภาพและกำจัดส่วนที่ไม่เกี่ยวข้องในภาพ ต่อมาในขั้นตอนที่สอง การตัดแบ่ง เป็นการตัดแยกภาพให้เป็นบล็อกตัวอักษรเพื่อรู้จำทีละบล็อกตัวอักษร จากนั้นการสร้างชุดข้อมูลฝึกสอนในขั้นตอนที่สาม เพื่อให้ตัวจำแนกประเภทสามารถเรียนรู้จากกลุ่มตัวอย่างในชุดข้อมูลฝึกสอน และสามารถจำแนกข้อมูลทดสอบให้เป็นประเภทต่างๆ ได้ ขั้นตอนที่สี่ การจำแนกประเภทด้วยวิธีเค-เนียร์เรสเนเบอร์ เพื่อระบุว่าข้อมูลทดสอบแต่ละบล็อกเป็นตัวอักษรใด โดยผลลัพธ์ของขั้นตอนนี้ คือ สายลำดับของประเภทของบล็อกตัวอักษร แต่เนื่องจากลักษณะของเส้นตัวอักษรในภาพเอกสารไม่สมบูรณ์ ขาดจากกัน หรือติดกัน อีกทั้งประเภทของชุดข้อมูลฝึกสอนไม่ครอบคลุมข้อมูลทดสอบทั้งหมด หากรู้จำด้วยวิธีเค-เนียร์เรสเนเบอร์เพียงขั้นตอนเดียวอาจมีความผิดพลาดสูง จึงมีขั้นตอนที่ห้า การจำแนกประเภท

ด้วยเทมเพลตเมทซิง และขั้นตอนที่หก การจำแนกประเภทด้วยคอนดิชันนัลแรนดอมฟีลด์ เพื่อจำแนกประเภทซ้ำอีกครั้ง กำหนดให้ค่าเทรซโฮลด์ คือค่าระยะห่างระหว่างบล็อกกับข้อมูลฝึกสอนที่ยอมรับได้ ถ้าจำแนกประเภทด้วยวิธีเค-เนียร์เรสเนเบอร์แล้วระยะห่างระหว่างบล็อกกับข้อมูลฝึกสอนน้อยกว่าค่าเทรซโฮลด์ แสดงว่าผลการจำแนกประเภทนั้นมีโอกาสผิดพลาดน้อย ดังนั้นอักษรกรรมล้านนาที่จำแนกได้จะถูกตรวจสอบความถูกต้องด้วยการจำแนกด้วยคอนดิชันนัลแรนดอมฟีลด์ โดยการพิจารณาตัวอักษรรอบข้าง แต่สำหรับกรณีที่จำแนกบล็อกแล้วระยะห่างระหว่างบล็อกกับข้อมูลฝึกสอนมากกว่าหรือเท่ากับค่าเทรซโฮลด์ แสดงว่าผลการจำแนกประเภทนั้นมีโอกาสผิดพลาดสูง ดังนั้นบล็อกจะถูกจำแนกซ้ำอีกครั้งด้วยวิธีเทมเพลตเมทซิงก่อน แล้วจึงตรวจสอบความถูกต้องของอักษรกรรมล้านนาที่จำแนกได้ โดยการจำแนกด้วยคอนดิชันนัลแรนดอมฟีลด์

3.2.1 การประมวลผลภาพเบื้องต้น

การประมวลผลภาพเบื้องต้นเป็นขั้นตอนการปรับปรุงคุณภาพของรูปภาพ เพื่อลดองค์ประกอบอื่นๆ ที่ไม่เกี่ยวข้อง ซึ่งช่วยลดความผิดพลาดที่อาจเกิดขึ้นในกระบวนการรู้จำได้ในงานวิจัยนี้ได้แบ่งเป็น 3 ขั้นตอน คือ การแปลงเป็นภาพสองระดับ การกำจัดสัญญาณรบกวน และการปรับความเอียงของเอกสาร

(1) การแปลงเป็นภาพสองระดับ

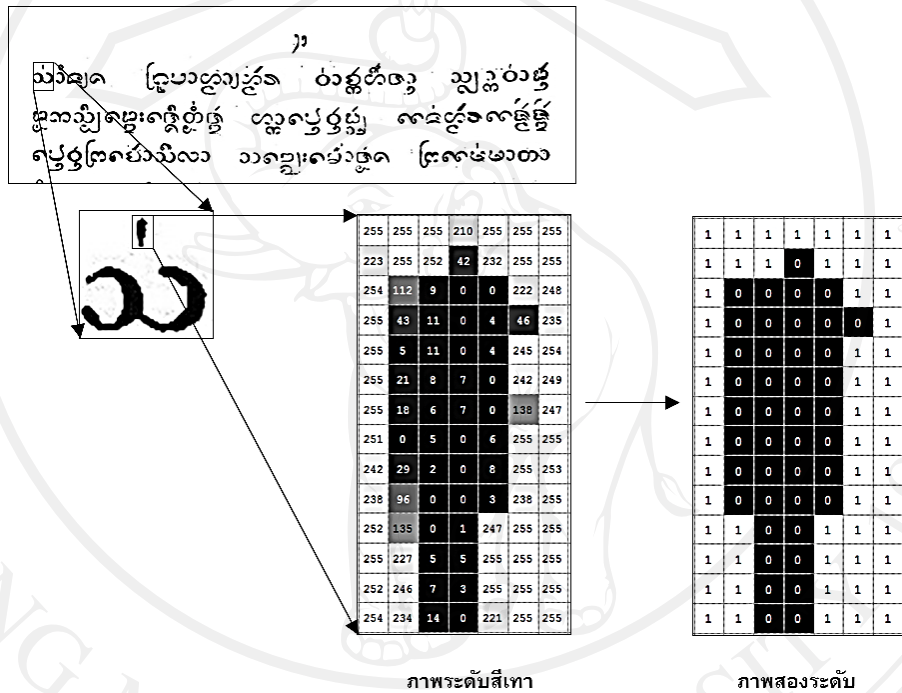
ภาพเอกสารที่นำมาประมวลผลเป็นภาพสีเทา 256 ระดับ ค่าระดับสีเทาของแต่ละพิกเซลมีค่าเป็นไปได้ในช่วง 0 ถึง 255 ซึ่งสิ่งที่ต้องการพิจารณาในเอกสารนี้ คือ ตัวอักษรสีดำที่มีค่าเข้าใกล้ 0 ดังนั้นเพื่อให้แยกตัวอักษรจากสีพื้นหลังในภาพและหาขอบเขตของตัวอักษรได้ จึงต้องแปลงภาพระดับสีเทาให้เป็นภาพขาวดำสองระดับ ในงานวิจัยนี้ได้ใช้วิธีการของโอลี เพื่อหาค่าเทรซโฮลด์ที่เหมาะสม แล้วแปลงภาพเป็นสองระดับ

จากรูป 3.3 ภาพระดับสีเทาบริเวณตัวอักษรไม้หยัก (-) มีค่าอยู่ในช่วง 0 ถึง 138 ส่วนพื้นหลังมีค่าเข้าใกล้ 255 เมื่อหาค่าเทรซโฮลด์ด้วยวิธีโอลี ได้ค่าเท่ากับ 0.509 แล้วคูณกับระดับภาพ คือ 255 ดังนั้นค่าเทรซโฮลด์ของภาพตัวอย่างเท่ากับ 130 ดังนั้นในภาพที่มีค่ามากกว่าหรือเท่ากับค่าเทรซโฮลด์ จะเปลี่ยนเป็น 1 และค่าที่น้อยกว่าค่าเทรซโฮลด์ จะเปลี่ยนเป็น 0

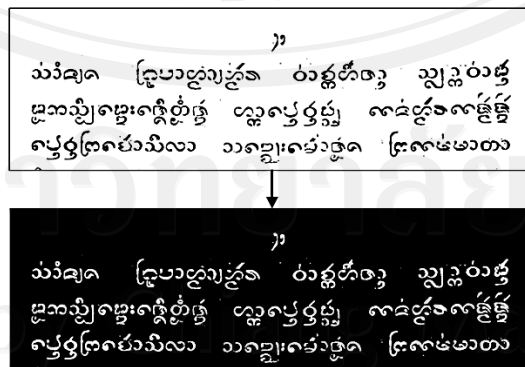
เนื่องจากการดำเนินการกับภาพสองระดับนั้นดำเนินการกับวัตถุที่สนใจในภาพ ซึ่งมีค่าเท่ากับ 1 ซึ่งเป็นสีขาว ดังนั้นเมื่อผ่านขั้นตอนการแปลงภาพเป็นสองระดับแล้ว ต้องกลับสีของพิกเซลทุกจุดในภาพ ซึ่งอธิบายได้ดังสมการ (3.1)

$$I_{bw}(x,y) = \begin{cases} 1 & \text{if foreground pixel} \\ 0 & \text{if background pixel} \end{cases} \quad (3.1)$$

โดยภาพ I_{bw} ที่มีขนาด $I_{width} \times I_{height}$ เป็นภาพขาวดำที่ตำแหน่ง x และ y ใดๆ เมื่อ $x \in \{1, 2, \dots, I_{width}\}$ และ $y \in \{1, 2, \dots, I_{height}\}$ จุดที่มีสีดำที่เป็นส่วนของตัวอักษรจะถูกเปลี่ยนเป็นสีขาว หรือเปลี่ยนค่าของพิกเซลจาก 0 เป็น 1 และจุดที่มีสีขาวที่เป็นส่วนของพื้นหลังจะถูกเปลี่ยนเป็นสีดำ หรือเปลี่ยนค่าของพิกเซลจาก 1 เป็น 0 เพื่อใช้ในขั้นตอนต่อไป ดังรูป 3.4



รูป 3.3 ตัวอย่างการแปลงเป็นภาพสองระดับ



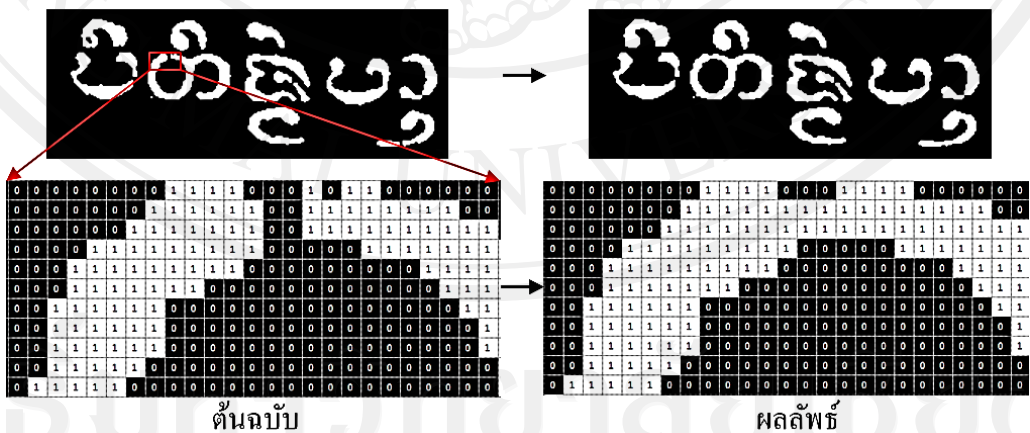
รูป 3.4 ตัวอย่างการกลับสีของภาพสองระดับ

(2) การกำจัดสัญญาณรบกวน

เนื่องจากเอกสารต้นฉบับมีความเก่าแก่ จึงทำให้ภาพเอกสารมีสัญญาณรบกวนปะปนมาด้วย ซึ่งสัญญาณรบกวนในที่นี้หมายถึงสัญญาณรบกวน 2 ประเภท คือ สัญญาณรบกวนจุดสีขาวที่ปรากฏในภาพเอกสารในตำแหน่งที่ควรจะเป็นสีดำ และสัญญาณรบกวนจุดสีดำที่ปรากฏในภาพเอกสารในตำแหน่งที่ควรจะเป็นสีขาว ในขั้นตอนนี้ประกอบด้วย 2 ขั้นตอนย่อย คือ การสร้างความสมบูรณ์ให้กับตัวอักษรด้วยการดำเนินการเชิงสัจฐานวิทยา และการกำจัดสัญญาณรบกวนด้วยการระบายป้ายให้องค์ประกอบที่เชื่อมต่อ

1) การสร้างความสมบูรณ์ให้กับตัวอักษร

เนื่องจากตัวอักษรในภาพมีจุดสีดำปรากฏในเส้นตัวอักษรสีขาว ทำให้เกิดช่องว่างภายในเส้นตัวอักษร บางตัวอักษรมีช่องว่างมากจนเส้นอักษรเกือบขาดจากกัน งานวิจัยนี้จึงใช้การดำเนินการเชิงสัจฐานวิทยาเพื่อสร้างความสมบูรณ์ให้กับตัวอักษร โดยอาศัยหลักการทางคณิตศาสตร์เกี่ยวกับรูปแบบและโครงสร้าง ซึ่งทำงานโดยนำสตรักเจอร์อิลิเมนต์ ประกอบด้วยค่า 0 หรือ 1 ขนาดหนึ่งไปวางบนภาพทีละตำแหน่งบนภาพ โดยใช้ตัวดำเนินการระหว่างสตรักเจอร์อิลิเมนต์กับภาพที่อยู่ใต้สตรักเจอร์อิลิเมนต์ แล้วนำผลลัพธ์มาปรับค่าที่ตำแหน่งนั้น ในงานวิจัยนี้ใช้การดำเนินการเชิงสัจฐานวิทยาแบบโคลสซิง และสตรักเจอร์อิลิเมนต์ที่มีความกว้าง 3 พิกเซล ยาว 3 พิกเซล จากการดำเนินการส่งผลให้ช่องว่างขนาดเล็กในตัวอักษรถูกเติมจนเต็ม เส้นเชื่อมต่อเป็นตัวอักษรเดียวกันเมื่อวัตถุอยู่ใกล้กันมาก และตัวอักษรมีขอบเรียบขึ้น โดยที่ขนาดไม่เปลี่ยนแปลง



รูป 3.5 ตัวอย่างการสร้างความสมบูรณ์ให้กับตัวอักษรด้วยการดำเนินการเชิงสัจฐานวิทยา

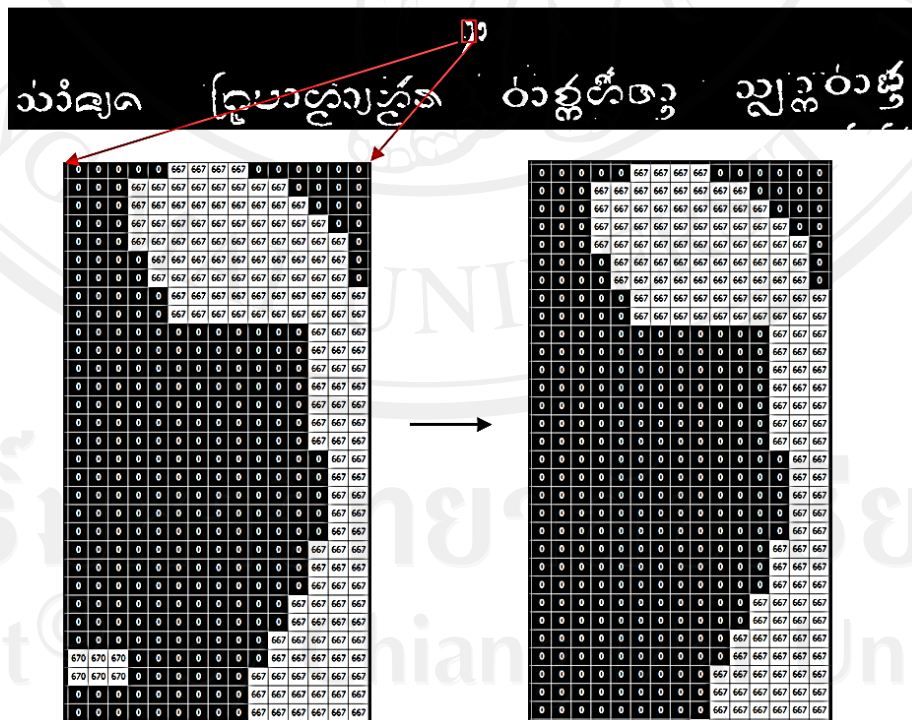
จากรูป 3.5 ตัวอักษรต้นฉบับในกรอบสี่เหลี่ยม คือ อักษร ว ที่ตำแหน่งใกล้เคียงกัน มีเส้นอักษรขาดจากกัน เมื่อผ่านขั้นตอนการสร้างความสมบูรณ์ให้กับตัวอักษรด้วยการดำเนินการเชิงสัจฐานวิทยา ทำให้เส้นอักษรที่ขาดสามารถเชื่อมต่อกันได้ และช่องว่างในตัวอักษร

ถูกเติมให้เต็ม นอกเหนือจากตัวอักษรในกรอบแล้ว อักษร - ที่เส้นขาดจากกัน เมื่อดำเนินการเชิง
 สันฐานวิทยา เส้นถูกทำให้เชื่อมต่อกันเช่นเดียวกัน หากไม่มีการดำเนินการเชิงสันฐานวิทยา
 ขึ้นส่วนเล็กๆ ที่ขาดอาจถูกกำจัดออกไปในขั้นตอนการกำจัดสัญญาณรบกวน เนื่องจากมีขนาด
 ใกล้เคียงกับสัญญาณรบกวน

2) การกำจัดสัญญาณรบกวน

สัญญาณรบกวน คือ พิกเซลขนาดเล็กที่ไม่ต้องการพิจารณา ดังนั้นการกำจัด
 ออกจากภาพ จึงใช้จำนวนของวัตถุเป็นตัวแยกแยะว่า วัตถุนั้นเป็นตัวอักษรหรือสัญญาณรบกวน ใน
 งานวิจัยนี้ใช้วิธีการระบายป้ายให้องค์ประกอบที่เชื่อมต่อแบบ 8 ทิศทาง เพื่อหาขนาดของวัตถุแต่ละ
 ชิ้นในภาพ เมื่อระบายหมายเลขให้กับพิกเซลทั้งหมดแล้วนั้น หมายเลขอันดับสูงสุดหมายถึงจำนวน
 วัตถุทั้งหมดที่อยู่ภายในภาพ และจำนวนของพิกเซลที่ถูกกำหนดด้วยหมายเลขเดียวกัน หมายถึง
 จำนวนของวัตถุนั้น จากนั้นพิจารณาจำนวนพิกเซลที่ถูกกำหนดด้วยหมายเลขแต่ละตัว ถ้ามีค่าน้อย
 กว่า N พิกเซล วัตถุหมายเลขที่กำลังถูกพิจารณานั้นจะถูกกำจัดออก

จากรูป 3.6 ภาพต้นฉบับมีพิกเซลสัญญาณรบกวนที่ถูกระบุด้วยหมายเลข 670 ส่วน
 พิกเซลตัวอักษร ๗ ถูกระบุเป็นหมายเลข 667 กำหนดค่า N เท่ากับ 30 สัญญาณรบกวนหมายเลข 670
 มีจำนวน 6 พิกเซล ซึ่งน้อยกว่าค่า N ดังนั้นจะถูกกำจัดออกโดยการเปลี่ยนค่าให้เท่ากับ 0



ต้นฉบับ ผลลัพธ์
 รูป 3.6 ตัวอย่างการกำจัดสัญญาณรบกวนด้วยการระบายป้ายให้องค์ประกอบที่เชื่อมต่อ

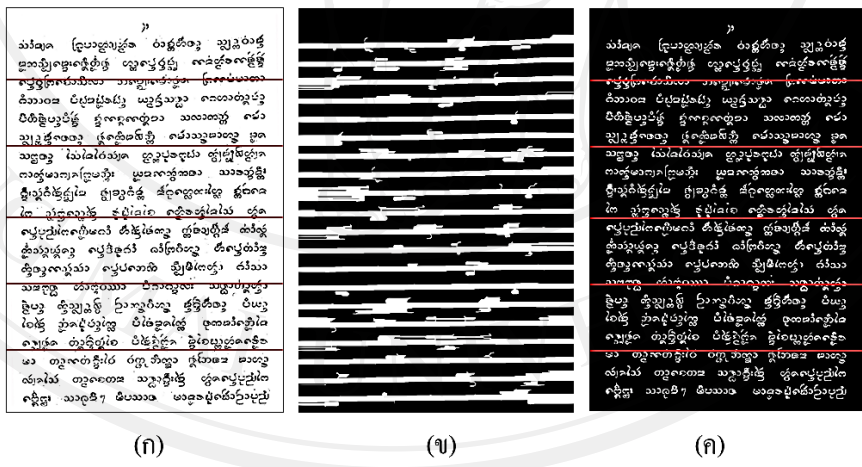
(3) การปรับความเอียงภาพ

ปัญหาเอกสารเอียงอาจเกิดจากขั้นตอนการสแกนเอกสาร หรือเอกสารต้นฉบับมีความเอียงอยู่แล้ว แม้ว่าภาพเอกสารมีความเอียงเพียง 1 องศา อาจส่งผลกระทบต่อการใช้ตัวอักษร จึงต้องมีการปรับมุมเอียงเอกสารให้ตรง โดยแบ่งเป็น 2 ขั้นตอน คือ การหามุมเอียงของเอกสาร และการปรับมุมเอกสาร

1) การหามุมเอียงของเอกสาร

ในงานวิจัยนี้หามุมเอียงของเอกสาร โดยการปรับให้เรียบด้วยการนับความยาวเพื่อเชื่อมต่ออักษรที่อยู่ในบรรทัดเดียวกันให้รวมเป็นวัตถุชิ้นเดียวกัน ดังสมการ (2.6)

กำหนดให้ $I_{run-length}(x, y)$ คือภาพ $I_{bw}(x, y)$ ที่ถูกปรับให้เรียบด้วยการนับความยาว และ C เท่ากับ 50 เพื่อเป็นเงื่อนไขการปรับให้เรียบด้วยการนับความยาว จากนั้นใช้วิธีการระบายป้ายให้ห้องค์ประกอบที่เชื่อมต่อ เพื่อหามุมเอียงของแต่ละบรรทัด แล้วหาตัวแทนของมุมเอียงสำหรับทั้งเอกสาร โดยหาได้จากค่ามัธยฐานมุมเอียงของทุกบรรทัด ในหน้าเอกสาร ถ้ามุมเอียงที่ได้เป็นค่าบวก หมายถึง ภาพเอกสารเอียงไปในทิศทวนเข็มนาฬิกา ถ้ามุมเอียงเป็นค่าลบ หมายถึง ภาพเอกสารเอียงไปในทิศตามเข็มนาฬิกา



รูป 3.7 ตัวอย่างการปรับให้เรียบด้วยการนับความยาวเพื่อหามุมเอียงของแต่ละบรรทัด

จากรูป 3.7 (ก) ภาพต้นฉบับเอียงไปในทิศทวนเข็มนาฬิกา เมื่อปรับให้เรียบด้วยการนับความยาว ดังรูป 3.7 (ข) และหาค่ามัธยฐานได้เท่ากับ 1.854 องศา

2) การปรับมุมเอกสาร

หลังจากได้มุมเอียงของภาพเอกสาร ภาพเอกสารจะถูกปรับความเอียงให้ตรง โดยการหมุนภาพในทิศทางตรงกันข้ามกับมุมที่หาได้

เมื่อมุมที่หาได้มีค่าเป็นลบ ต้องหมุนภาพในทิศทางทวนเข็มนาฬิกา ดังสมการ (3.2)

$$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \quad (3.2)$$

เมื่อมุมที่หาได้มีค่าเป็นบวก ต้องหมุนภาพในทิศทางตามเข็มนาฬิกา ดังสมการ (3.3)

$$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \quad (3.3)$$

จากรูป 3.8 (ก) ภาพต้นฉบับถูกปรับมุมเอกสารให้ไปในทิศทางเข็มนาฬิกา 1.854 องศา ทำให้บรรทัดตัวอักษรในภาพเอกสารเอียงน้อยลงและง่ายต่อการตัดแบ่งบรรทัด ซึ่งเป็นขั้นตอนต่อไป

3.2.2 การตัดแบ่ง

หลังจากปรับปรุงคุณภาพของภาพให้เหมาะสมแล้ว ภาพจะถูกตัดแบ่งเพื่อสกัดให้ได้เฉพาะส่วนที่เป็นตัวอักษร โดยการตัดแบ่งประกอบด้วย 3 ขั้นตอน คือ การตัดแบ่งบรรทัด การตัดแบ่งบล็อกตัวอักษร และการหาจุดแบ่งระดับของบล็อกตัวอักษร มีรายละเอียดดังต่อไปนี้

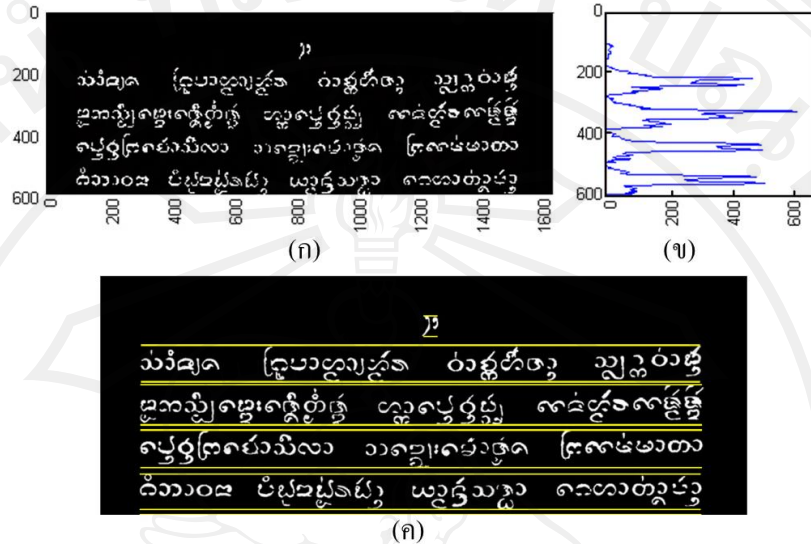
(1) การตัดแบ่งบรรทัด

การตัดแบ่งบรรทัดในภาพเอกสารใช้วิธี โพรเจกชัน โปรไฟล์ในแนวนอน (Horizontal projection profiles) ซึ่งเป็นการหาผลรวมของพิกเซลที่เป็นตัวอักษรหรือพิกเซลที่มีค่าเท่ากับ 1 ในแต่ละแถวของภาพเอกสาร โดยฮิสโตแกรมของโพรเจกชัน โปรไฟล์ในแนวนอนจะเกิดส่วนที่มีค่าน้อยมากจนเข้าใกล้ค่า 0 สลับกับส่วนที่มียอดสูง ซึ่งส่วนที่มีค่าเข้าใกล้ค่า 0 คือ บริเวณช่องว่างระหว่างบรรทัด และส่วนที่มียอดสูง คือ ส่วนของบรรทัดของตัวอักษร การสร้างกราฟฮิสโตแกรมของโพรเจกชัน โปรไฟล์ในแนวนอนทำได้ดังสมการ (3.4)

$$H(y) = \sum_{i=1}^{I_{width}} I_{bw}(i, y) \quad (3.4)$$

โดยกำหนดให้ $H(y)$ เป็นโพรเจกชัน โปรไฟล์ในแนวนอนแต่ละแถว ซึ่งการโพรเจกชัน โปรไฟล์ในแนวนอน ทำให้ทราบตำแหน่งขอบเขตความสูงแต่ละบรรทัด และจำนวนบรรทัดในเอกสาร จากรูป 3.8 (ก) คือภาพต้นฉบับ รูป 3.8 (ข) คือฮิสโตแกรมของโพรเจกชัน โปรไฟล์ใน

แนวนอน โดยแกน x หมายถึง จำนวนพิกเซล และแกน y หมายถึง ตำแหน่งแถวของภาพเอกสาร และผลลัพธ์การตัดแบ่งบรรทัดแสดงดังรูป 3.8 (ก)



รูป 3.8 การตัดแบ่งบรรทัดด้วยโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวนอน

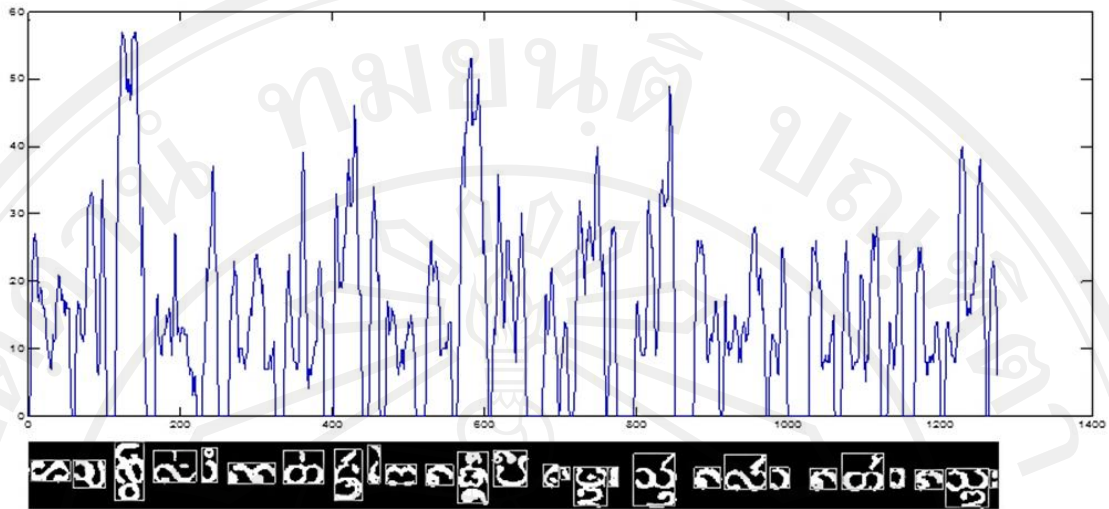
(2) การตัดแบ่งบล็อกตัวอักษร

หลังจากการตัดแบ่งภาพเอกสารให้เป็นบรรทัดแล้ว ต่อมาเป็นการตัดแยกแต่ละบรรทัดให้เป็นตัวอักษรเพื่อเข้าสู่การจำแนก แต่ในงานวิจัยนี้จะไม่ตัดแยกให้เป็นอักษรเดี่ยว เนื่องจากการตัดแยกภาพอาศัยหลักการเชื่อมต่อกันของพิกเซลและช่องว่างรอบตัวอักษร ส่งผลให้ตัวอักษรที่มีลายเส้นขาดอาจถูกตัดแยกออกเป็นหลายส่วน ซึ่งนำไปสู่การรู้จำที่ผิดพลาด ในขั้นตอนนี้จึงเป็นการตัดแยกตัวอักษรให้เป็นบล็อก โดยการโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้ง ซึ่งตำแหน่งที่มีค่าโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้งเท่ากับ 0 จะเป็นตำแหน่งที่ถูกตัดแบ่ง ผลของการตัดแบ่งอาจได้อักษรเพียงตัวเดียว หรือเป็นกลุ่มของตัวอักษร ขอบเขตที่ตัดแบ่งได้ในขั้นตอนนี้เรียกว่าบล็อกตัวอักษร กราฟฮิสโตแกรมของโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้งทำได้ดังสมการ (3.5)

$$VL_n(x) = \sum_{i=1}^{Ln_{height}} L_n(x, i) \tag{3.5}$$

ให้ VL_n เป็นฮิสโตแกรมของโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้งแถวที่ x ของภาพเอกสารบรรทัดที่ n

จากรูป 3.9 เป็นตัวอย่างการตัดแบ่งบล็อกด้วยโปรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้ง โดยส่วนที่เป็นมีค่าเป็น 0 ในแกน x คือตำแหน่งที่จะถูกตัดแบ่งเป็นบล็อก และกรอบสี่เหลี่ยมที่ล้อมรอบตัวอักษร คือผลลัพธ์การตัดแบ่งบล็อก ซึ่งพบได้ทั้งตัวอักษรเดี่ยวและกลุ่มตัวอักษร



รูป 3.9 การตัดแบ่งบล็อกตัวอักษรด้วยโพรเจกชันโพรไฟล์ในแนวตั้ง

(3) การหาจุดแบ่งระดับของตัวอักษร

การหาจุดแบ่งระดับของตัวอักษร คือ การหาขอบเขตบนและขอบเขตล่างของตัวอักษรระดับกลางแต่ละบรรทัด เพื่อแบ่งระดับของตัวอักษรแต่ละตัวที่อยู่ในบล็อกกว่าอยู่ในระดับกลาง บน หรือล่าง ซึ่งมีขั้นตอนดังต่อไปนี้

- 1) ใช้วิธีโพรเจกชันโพรไฟล์ในแนวนอนสำหรับภาพเอกสารแต่ละบรรทัด ซึ่งหาได้จากสมการ (3.6) โดยกำหนดให้ HL_n เป็นฮิสโตแกรมของโพรเจกชันโพรไฟล์ในแนวนอนของภาพเอกสารแถวที่ y ของบรรทัดที่ n

$$HL_n(y) = \sum_{i=1}^{L_n^{width}} L_n(i,y) \quad (3.6)$$

- 2) หาค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน (σ) ของ HL_n ดังสมการ (3.7) โดยที่ $\overline{HL_n}$ เป็นค่าเฉลี่ยของ HL_n

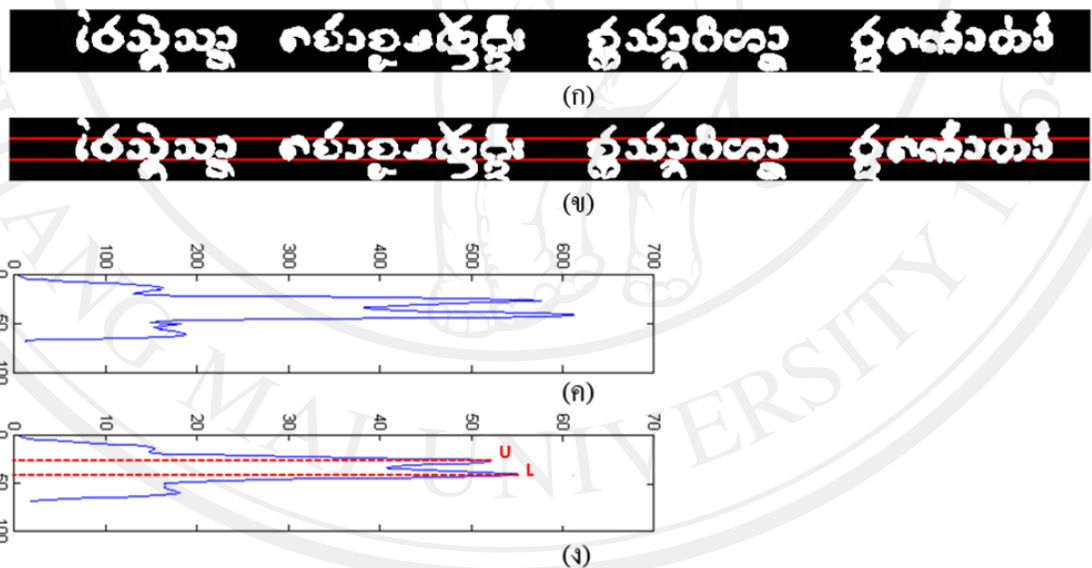
$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{L_n^{height}} \sum_{y=1}^{L_n^{height}} (HL_n(y) - \overline{HL_n})^2} \quad (3.7)$$

- 3) คำนวณหาค่าเกาส์เซียนของ HL_n เพื่อปรับฮิสโตแกรมของ HL_n ให้เรียบดังสมการ 3.8

$$g(HL_n) = \frac{1}{\sqrt{2 \cdot \pi \cdot \sigma}} \cdot e^{-\frac{HL_n^2}{2\sigma^2}} \tag{3.8}$$

- 4) คำนวณหาตำแหน่งของค่าสูงสุดเฉพาะที่ของภาพ L_n จำนวน 2 ค่า ซึ่งเป็นตำแหน่งขอบเขตบนและขอบเขตล่างของตัวอักษรที่อยู่ในระดับกลาง

ตัวอย่างการหาจุดแบ่งระดับของตัวอักษรแสดงดังรูป 3.10 โดยรูป 3.10 (ก) เป็นภาพบรรทัดของตัวอักษรธรรมล้านนาที่ต้องการหาจุดแบ่งระดับ เมื่อใช้วิธีโพเรจชันโพรไฟล์ในแนวนอนของภาพบรรทัดได้ฮิสโตแกรมดังรูป 3.10 (ค) หลังจากนั้นปรับฮิสโตแกรมให้เรียบขึ้นด้วยค่าเกาส์เซียนได้ผลลัพธ์ดังรูป 3.10 (ง) ซึ่งค่าสูงสุดเฉพาะที่ที่มีค่ามากที่สุด 2 ค่า ในที่นี้ขอบเขตระดับบนคือ U มีค่าเท่ากับ 25 และขอบเขตล่าง คือ L มีค่าเท่ากับ 47 และสามารถกำหนดจุดเพื่อแบ่งระดับตัวอักษรได้ดังรูป 3.10 (ข)



รูป 3.10 การหาจุดแบ่งระดับของตัวอักษร

3.2.3 การสร้างชุดข้อมูลฝึกสอน

ในขั้นตอนการจำแนกประเภทตัวอักษร ตัวจำแนกประเภทจะเรียนรู้จากกลุ่มตัวอย่างในชุดข้อมูลฝึกสอน เพื่อให้จำแนกข้อมูลทดสอบเป็นประเภทต่างๆ ได้ ดังนั้นก่อนการจำแนกชุดข้อมูลทดสอบ จำเป็นต้องมีการสร้างชุดข้อมูลฝึกสอนที่ประกอบด้วยตัวอย่างของตัวอักษรแต่ละประเภท ในงานวิจัยนี้สร้างชุดข้อมูลฝึกสอนด้วยการจัดกลุ่มแบบเคมีน โดยแบ่งกลุ่มข้อมูลจากความคล้าย โดยไม่มีการกำหนดประเภทข้อมูลไว้ก่อน ซึ่งช่วยให้แยกหมวดหมู่ของตัวอักษรได้ใน

ระดับหนึ่ง จากนั้นผู้วิจัยจึงแยกประเภทให้ละเอียดและตรวจสอบความถูกต้องอีกครั้ง พร้อมกำหนดประเภทให้ข้อมูลแต่ละกลุ่ม

หลังจากการสร้างชุดข้อมูลฝึกสอน ได้แบ่งหมวดอักษรธรรมล้านนาตามหน้าที่และตำแหน่ง ซึ่งแบ่งเป็น 12 หมวด เพื่อสะดวกแก่การจำแนกประเภท มีรายละเอียดดังนี้

- (1) พยัญชนะระดับกลาง (Consonant middle level : CM)
เป็นพยัญชนะที่อยู่ในระดับกลาง ซึ่งสามารถเทียบเคียงได้กับอักษรไทย ก-ฮ มีรูปที่พบ 32 ประเภท
- (2) พยัญชนะชั้นไม่เปลี่ยนรูป (Consonant lower level : CL)
เป็นพยัญชนะที่อยู่ใต้พยัญชนะต้น ทำหน้าที่เป็นตัวสะกด ซึ่งมีรูปเหมือนพยัญชนะระดับกลาง แต่มีขนาดย่อมกว่า มีรูปที่พบ 19 ประเภท
- (3) พยัญชนะชั้นเปลี่ยนรูป (Transformation consonant : TC)
เป็นพยัญชนะที่อยู่ใต้พยัญชนะตัวต้น ทำหน้าที่เหมือนพยัญชนะชั้นไม่เปลี่ยนรูป แต่มีรูปที่เปลี่ยนไปไม่เหมือนพยัญชนะระดับกลาง หรือมีหางที่ยาวขึ้นไปเท่ากับพยัญชนะต้น มีรูปที่พบ 11 ประเภท
- (4) อักษรพิเศษระดับกลาง (Special consonant : SC)
เป็นอักษรพิเศษที่อยู่ในระดับกลาง มีรูปที่พบ 7 ประเภท
- (5) สระและอักษรพิเศษระดับบน (Upper vowel and special character : UV)
เป็นสระหรืออักษรพิเศษที่วางอยู่บนพยัญชนะระดับกลาง มีรูปที่พบ 9 ประเภท
- (6) สระระดับกลาง (Middle vowel : MV)
เป็นสระที่วางระดับเดียวกับพยัญชนะระดับกลาง ซึ่งมีทั้งประเภทที่วางอยู่ด้านหน้าหรือด้านหลังพยัญชนะ มีรูปที่พบ 5 ประเภท
- (7) สระระดับล่าง (Lower vowel : LV)
เป็นสระที่อยู่ใต้พยัญชนะ ซึ่งอาจอยู่ด้านใต้พยัญชนะต้น กรณีไม่มีพยัญชนะชั้นหรือกรณีที่มีพยัญชนะชั้นจะอยู่ใต้พยัญชนะชั้น มีรูปที่พบ 2 ประเภท
- (8) วรรณยุกต์ (Tone : To)
เป็นวรรณยุกต์กำกับเสียง ซึ่งวางอยู่บนพยัญชนะ มีรูปที่พบ 2 ประเภท
- (9) ตัวเลขโหรา (Lanna Number : NL)
เป็นเลขแบบที่นิยมใช้ในการเขียนเอกสารทุกชนิด มีรูปที่พบ 10 ประเภท
- (10) กลุ่มอักษรหลายระดับ (Group Character : GC)
เป็นกลุ่มอักษรที่ประกอบด้วยตัวอักษรตั้งแต่ 2 ตัว ซึ่งอาจเป็นได้ทั้งพยัญชนะ

ระดับกลาง หรืออักษรพิเศษระดับกลางที่อยู่ร่วมกับพยัญชนะซ้อน สระ หรือวรรณยุกต์ มีรูปที่พบ 1052 ประเภท

(11) กลุ่มอักษรระดับบน (Group Upper Character : GU)

เป็นกลุ่มอักษรที่ประกอบด้วยตัวอักษรตั้งแต่ 2 ตัว ที่มีเพียงสระระดับบนหรือวรรณยุกต์ มีรูปที่พบ 11 ประเภท

(12) กลุ่มอักษรระดับล่าง (Group Lower Character : GL)

เป็นกลุ่มอักษรที่ประกอบด้วยตัวอักษรตั้งแต่ 2 ตัว ที่มีเพียงสระระดับล่าง พยัญชนะซ้อนไม่เปลี่ยนรูป หรือพยัญชนะซ้อนเปลี่ยนรูป มีรูปที่พบ 10 ประเภท

ชุดข้อมูลฝึกสอนตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนาที่จัดกลุ่มได้ ยกเว้นตัวอักษรในหมวด GC GU และ GL เนื่องจากมีประเภทจำนวนมาก แสดงดังตาราง 3.1

ตาราง 3.1 ชุดข้อมูลฝึกสอนตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา

ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ	ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ
CM01	๐	1.88	1164	CM02	๑	1.32	196
CM04	๒	1.34	477	CM05	๓	0.70	85
CM06	๔	1.76	10	CM07	๕	1.40	1794
CM08	๖	1.34	574	CM10	๗	1.35	418
CM11	๘	0.71	73	CM13	๙	1.00	156
CM14	๑๐	1.37	878	CM15	๑๑	1.35	30
CM18	๑๒	1.80	82	CM19	๑๒	1.75	693
CM20	๑๓	1.37	173	CM21	๑๓	1.36	538
CM22	๑๔	1.38	349	CM23	๑๔	1.37	466
CM24	๑๕	1.30	1175	CM25	๑๕	0.91	313
CM26	๑๖	1.34	202	CM27	๑๖	0.70	31

ตาราง 3.1 ชุดข้อมูลฝึกสอนตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา (ต่อ)

ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ	ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ
CM28	๓	1.38	1211	CM29	๓'	0.71	34
CM30	๓๓	1.75	214	CM31	๓๓'	1.40	1725
CM32	๕	1.76	307	CM33	๕๓'	1.36	2010
CM34	๖	1.85	589	CM35	๖๓'	1.33	721
CM38	๖๖	1.83	1339	CM39	๖๖'	1.84	611
CM40	๖๖๖	0.74	1	CM41	๖๖๖'	1.34	802
CL01	๗	1.76	182	CL02	๗๓'	1.31	126
CL04	๗๓	1.31	224	CL07	๗๓๓'	1.44	779
CL08	๗๓๓	1.30	232	CL14	๗๓๓๓'	1.22	38
CL15	๗๓๓๓	1.34	11	CL18	๗๓๓๓๓'	1.77	18
CL19	๗๓๓๓๓	1.62	126	CL21	๗๓๓๓๓๓'	1.58	23
CL22	๗๓๓๓๓๓	1.40	12	CL33	๗๓๓๓๓๓๓'	1.38	349
CL34	๗๓๓๓๓๓๓	1.79	80	CL35	๗๓๓๓๓๓๓๓'	1.36	400
CL36	๗๓๓๓๓๓๓๓	1.42	22	CL38	๗๓๓๓๓๓๓๓๓'	1.78	26
CL39	๗๓๓๓๓๓๓๓๓	1.82	9	LV01	๗	1.02	395
LV02	๗	1.09	284	MV01	๗	0.50	636
MV02	๗	0.86	3969	MV05	๗	1.21	5888
MV06	๗	2.21	1169	MV07	๗	0.48	224
MV09	๗	0.33	3348	NI01	๗	0.49	39
NI02	๗	0.35	67	NI03	๗	0.39	59

ตาราง 3.1 ชุดข้อมูลฝึกสอนตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา (ต่อ)

ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ	ประเภท	อักษร ธรรม	อัตราส่วนความกว้าง ต่อความสูงเฉลี่ย	จำนวน ที่พบ
NI04	๕	0.48	36	NI05	๖	0.47	37
NI06	๖	0.44	19	NI07	๗	0.58	97
NI08	๐	0.93	5	NI09	๘	0.49	19
NI10	๐	0.83	5	SC03	๓	0.34	516
SC07	๓	1.36	322	SC08	๔	0.92	148
SC09	๓	0.69	112	SC11	๕	2.23	39
SC12	๓	0.75	32	SC13	๖	0.49	202
TC02	๒	1.57	947	TC03	๗	0.96	320
TC05	๓	1.55	28	TC06	๘	1.55	222
TC07	-	0.46	547	TC08	-	0.26	13
TC09	๒	0.96	108	TC11	๕	0.94	34
TC12	๒	0.94	16	TC13	๘	1.72	1195
TC14	๒	0.90	30	To01	-	0.45	841
UV01	๑	1.19	536	UV02	๑	1.50	230
UV04	๑	1.35	9	UV05	๑	1.66	7
UV06	๑	1.47	924	UV08	๑	0.98	573
UV09	๑	1.02	5	UV10	๑	0.90	78
UV11	๑	1.02	1978				

จากตาราง 3.1 พบว่า ตัวอักษรเดี่ยวส่วนมากมีความกว้างมากกว่าความสูง และจำนวน

ที่พบขึ้นอยู่กับความถี่ของการปรากฏในหน้าเอกสาร แต่มีบางตัวอักษรที่ความถี่ของการปรากฏในหน้าเอกสารมาก แต่ตัวอักษรมักติดกับตัวอักษรอื่น หรือมีลายเส้นขาด จึงทำให้มีจำนวนที่พบในชุดข้อมูลฝึกสอนน้อย

3.2.4 การจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

ในขั้นตอนนี้เป็น การจำแนกประเภทบล็อกตัวอักษร โดยใช้เค-เนียร์เรสเนเบอร์ ซึ่งมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

(1) ประเภทอักษรธรรมดาสำหรับการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

เนื่องจากในขั้นตอนนี้เป็น การแยกประเภทบล็อกตัวอักษร ซึ่งบล็อกต้องประกอบด้วยอักษรที่อยู่ในระดับกลางอย่างน้อย 1 ตัวอักษร ดังนั้นในชุดข้อมูลฝึกสอนจึงไม่พบตัวอักษรบางประเภท เช่น สระระดับบน วรรณยุกต์ สระระดับล่าง พยัญชนะซ้อน เป็นต้น โดยชุดข้อมูลฝึกสอนสำหรับการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์มีทั้งหมด 6 หมวด รวม 1,108 ประเภท จำนวน 20,917 ตัวอย่าง แสดงดังตาราง 3.2

ตาราง 3.2 ประเภทอักษรธรรมดาสำหรับการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

หมวด	CM	SC	MV	GC	NL	TC
จำนวน	32	7	6	1,052	10	1

(2) การสกัดคุณลักษณะสำหรับการจำแนกประเภทโดยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

คุณลักษณะที่ใช้สำหรับการจำแนก คือ บิตเมตริกซ์ของบล็อกตัวอักษร โดยภาพบล็อกตัวอักษรที่ปรากฏในเอกสารมีขนาดที่หลากหลาย จึงต้องเปลี่ยนขนาดบล็อกตัวอักษรให้มีขนาดเท่ากัน โดยในที่นี้เปลี่ยนให้ทุกบล็อกมีความกว้าง 44 พิกเซล และสูง 44 พิกเซล เมื่อแต่ละบล็อกอยู่ในรูปเวกเตอร์คุณลักษณะจะมีความยาวเท่ากับ 1,936

(3) การจำแนกประเภทโดยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

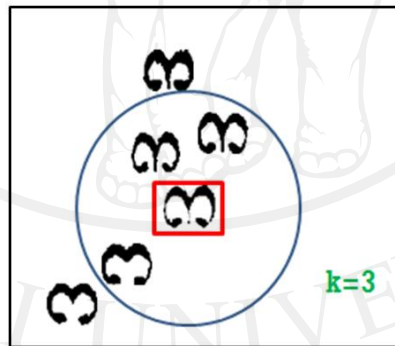
เค-เนียร์เรสเนเบอร์เป็นกระบวนการวิธีที่ใช้ในการจำแนกประเภท โดยใช้หลักการพิจารณาหาค่าความแตกต่างระหว่างข้อมูลทดสอบกับชุดข้อมูลฝึกสอน ซึ่งกำหนดให้ $D = \{(x_1, c_1), (x_2, c_2), \dots, (x_n, c_n)\}$ เป็นชุดข้อมูลฝึกสอน โดยที่ x_i คือเวกเตอร์คุณลักษณะของข้อมูล c_i คือประเภทของเวกเตอร์ x_i และ n คือ จำนวนข้อมูลฝึกสอน เมื่อ x' เป็นเวกเตอร์ของข้อมูลทดสอบที่ยังไม่ระบุประเภท สามารถทำนายหาประเภทของ x' ได้ดังขั้นตอนต่อไปนี้

- 1) คำนวณหาระยะทางแบบยูคลิดเนียนระหว่าง x' กับ x_i ทุกๆ ตัวในเซต D ดังสมการ (3.9)

$$dis(x_i, x') = \sqrt{\sum_{j=1}^f (x_{ij} - x'_j)^2} \quad (3.9)$$

- 2) หาเวกเตอร์ที่มีระยะทางน้อยที่สุด k อันดับแรก
 3) ตรวจสอบว่าในเวกเตอร์ k อันดับดังกล่าวเป็นข้อมูลประเภทใดมากที่สุด ให้เวกเตอร์ x' จัดอยู่ในประเภทนั้น

ตัวอย่างการจำแนกประเภทด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์ แสดงดังรูป 3.11 โดยตัวอักษรในกรอบสี่เหลี่ยม คือตัวอักษรที่ต้องการจำแนกประเภท เมื่อกำหนดให้ค่า k มีค่าเท่ากับ 3 จะพิจารณาเวกเตอร์ที่มีระยะทางน้อยที่สุด 3 อันดับแรก จากตัวอย่างนี้ผลของการจำแนกทำนายว่าอักษรนี้มีชนิดเป็น α ไม่ใช่ ω เนื่องจากมีจำนวนข้อมูลฝึกสอนประเภท α จำนวน 2 ตัว จากทั้งหมดที่พิจารณา 3 ตัว ซึ่งมากกว่าประเภท ω ที่มีเพียง 1 ตัว



รูป 3.11 ตัวอย่างการจำแนกประเภทด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

- (4) การจัดเรียงลำดับตัวอักษรหลังจากการจำแนกประเภทด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์

ผลลัพธ์ของการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์ คือประเภทของบล็อกตัวอักษรที่จำแนกได้ และ $dis(x_i, x')$ ซึ่งเป็นระยะทางที่ใกล้ที่สุดระหว่างบล็อกตัวอักษรกับข้อมูลฝึกสอน x_i เนื่องจากลักษณะของเส้นตัวอักษรในภาพเอกสารไม่สมบูรณ์ ขาดจากกันหรือติดกัน อีกทั้งประเภทของชุดข้อมูลฝึกสอนไม่ครอบคลุมข้อมูลทดสอบทั้งหมด หากรู้จำด้วยวิธีเค-เนียร์เรสเนเบอร์เพียงขั้นตอนเดียว อาจมีความผิดพลาดสูง จึงมีการกำหนดให้ค่าเทรชโฮลด์ของระยะทางระหว่างบล็อกกับข้อมูลฝึกสอนคือ dis_{th} ถ้า $dis(x_i, x') \leq dis_{th}$ แสดงว่าผลการจำแนกประเภทนั้นมีโอกาส

ผิดพลาดน้อย อักษรธรรมล้านนาที่จำแนกได้จะถูกตรวจสอบความถูกต้องด้วยคอนดิชันนัลแรน-คอมฟิลด์ แต่ถ้า $dis(x_i, x') > dis_{th}$ แสดงว่าผลการจำแนกประเภทนั้นมีโอกาสผิดพลาดสูง บล็อกอักษรนั้นจะถูกจำแนกซ้ำอีกครั้งด้วยเทมเพลตแมทซิง แล้วจึงตรวจสอบความถูกต้องของ อักษรธรรมล้านนาที่จำแนกได้ด้วยคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์

สำหรับทุกบล็อกที่มี $dis(x_i, x') \leq dis_{th}$ จะถูกจัดเรียงให้เป็นสายลำดับของ ตัวอักษรเดียวกันตามลำดับบรรทัด และตามลำดับบล็อกจากซ้ายไปขวา เพื่อจำแนกซ้ำด้วย คอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์ โดยแต่ละบล็อกจะเรียงตามรูปแบบการพิมพ์อักษรธรรมล้านนา ดังรูป 2.2 คือเรียงจาก ระดับที่ 1 ระดับที่ 2 ระดับที่ 3 ระดับที่ 4 และระดับที่ 5 สำหรับบล็อกที่เป็นกลุ่ม ตัวอักษรจะต้องมีการแปลงให้อยู่ในประเภทของตัวอักษรเดี่ยวโดยใช้ตารางสำหรับอ้างอิงระหว่าง ประเภทของบล็อกกับคุณลักษณะดังตาราง 3.3 จะทำให้ทราบอักษรเดี่ยวที่อยู่ภายในบล็อก พร้อมทั้งคุณลักษณะของอักษรนั้น 2 คุณลักษณะ คือ ระดับ และประเภทของตัวอักษรเดี่ยว เช่น ประเภท GC0036 คือ บล็อกกลุ่มอักษร ๕ ประกอบด้วย ๗ และ ๘ อยู่ในระดับที่ 1 และ ๖ อยู่ในระดับที่ 2 ตัวอย่างตารางอ้างอิงแสดงดังตาราง 3.3 เมื่อจัดเรียงลำดับตัวอักษรแล้วได้ผลลัพธ์เป็นสายลำดับ ประเภทของอักษรธรรมล้านนา คือ { MV09, CM14, To02} และได้ผลลัพธ์เป็นสายลำดับอักษร ธรรมล้านนา คือ {๗, ๘, ๖ }

ตาราง 3.3 การอ้างอิงระหว่างประเภทของบล็อกและตัวอักษรเดี่ยวภายในบล็อก

ประเภท	ลำดับที่	ระดับที่ 1	ระดับที่ 2	ระดับที่ 3	ระดับที่ 4	ระดับที่ 5
GC0036	1	MV09	-	-	-	-
GC0036	2	CM14	To02	-	-	-

3.2.5 การจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยเทมเพลตแมทซิง

บล็อกตัวอักษรจะถูกจำแนกซ้ำอีกครั้งด้วยเทมเพลตแมทซิง เมื่อระยะทางระหว่างบล็อก กับข้อมูลฝึกสอนมากเกินไปกว่าค่าที่ยอมรับได้ ซึ่งมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

(1) ประเภทอักษรธรรมล้านนาสำหรับการจำแนกด้วยเทมเพลตแมทซิง

การจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยเทมเพลตแมทซิง เรียกข้อมูลฝึกสอนแต่ละภาพว่า เทมเพลต และแบ่งชุดข้อมูลฝึกสอนเป็น 3 ระดับ คือ ระดับบน ระดับกลาง และระดับล่าง โดย ระดับบนประกอบด้วย 3 หมวด จำนวน 21 ประเภท รวม 312 ตัวอย่าง ระดับกลางประกอบด้วย 7 หมวด จำนวน 66 ประเภท รวม 894 ตัวอย่าง และระดับล่างประกอบด้วย 4 หมวด จำนวน 29 ประเภท รวม 690 ตัวอย่าง ประเภทตัวอักษรแต่ละระดับแสดงดังตาราง 3.4

ตาราง 3.4 ประเภทอักษรธรรมล้านนาสำหรับการจำแนกด้วยเทมเพลตแมทซิง

ระดับบน	หมวด	GU	To	UV					รวม
	จำนวน	11	1	9					21
ระดับกลาง	หมวด	CM	GC	GL	MV	NL	SC	TC	รวม
	จำนวน	32	2	3	5	10	7	7	66
ระดับล่าง	หมวด	CL	GL	LV	TC				รวม
	จำนวน	19	4	2	4				29

(2) การสกัดคุณลักษณะสำหรับการจำแนกประเภทด้วยเทมเพลตแมทซิง

เนื่องจากเทมเพลตแมทซิงใช้การวัดความคล้ายระหว่างพิกเซลแต่ละจุดของเทมเพลตกับบล็อกตัวอักษร ดังนั้นในงานวิจัยนี้จึงใช้บิดเมตริกซ์ของเทมเพลตและบล็อกที่ไม่ถูกปรับให้เป็นขนาดมาตรฐาน เพื่อเป็นเมตริกซ์คุณลักษณะของข้อมูลฝึกสอนและข้อมูลทดสอบ

(3) การจำแนกประเภทด้วยเทมเพลตแมทซิง

การจำแนกประเภทด้วยเทมเพลตแมทซิง เป็นการนำภาพเทมเพลตไปค้นหาในภาพบล็อกตัวอักษร ด้วยการวัดความคล้ายทุกๆ ตำแหน่งจากซ้ายไปขวาและจากบนลงล่าง ทำให้ใช้เวลาในการคำนวณมาก ในงานวิจัยนี้จึงแบ่งระดับบล็อกตัวอักษรออกเป็น 3 ระดับ ได้แก่ ระดับบน ระดับกลาง และระดับล่าง เพื่อความรวดเร็ว และลดความผิดพลาดในการเปรียบเทียบความคล้ายระหว่างภาพ

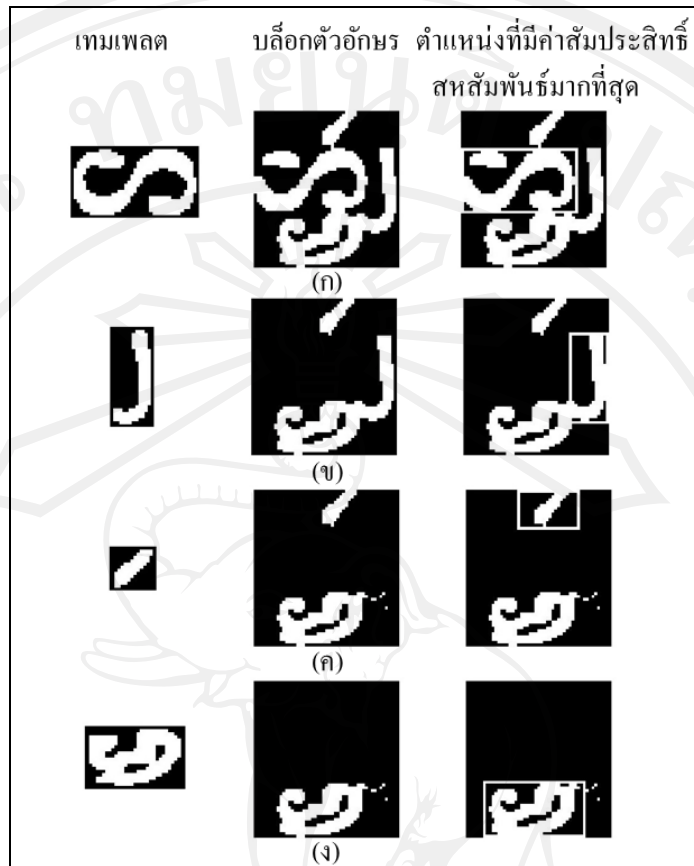
การจำแนกประเภทด้วยเทมเพลตแมทซิงสำหรับบล็อกกลุ่มตัวอักษร ในงานวิจัยนี้ใช้ตัววัดแบบสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ ดังสมการ (2.13) ซึ่งมีขั้นตอนดังนี้

- 1) เริ่มจากการจำแนกตัวอักษรในระดับกลางก่อน โดยนำเทมเพลตของตัวอักษรเดี่ยวทั้งหมดในชุดข้อมูลฝึกฝนระดับกลาง วัดความคล้ายทุกๆ ตำแหน่งบนภาพบล็อกตัวอักษรจากซ้ายไปขวา และจากบนลงล่างทั่วทั้งภาพ เพื่อค้นหาอักษรเดี่ยวระดับกลางที่ปรากฏอยู่ภายในบล็อกนั้น ประเภทของเทมเพลตที่มีค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์มากที่สุด จะถูกกำหนดให้เป็นประเภทของตัวอักษรเดี่ยวในบล็อกนั้น ซึ่งการวัดแบบสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์นี้อาจมีกรณีที่เทมเพลตของตัวอักษรขนาดเล็กวัดความคล้ายกับตัวอักษรตัวอื่นภายในบล็อกแล้วมีค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์มากกว่าประเภทของอักษรที่แท้จริง จึงมีการกำหนดเทรชโฮลด์สำหรับค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ที่น้อยที่สุดที่ยอมรับได้ คือ

0.5 และพิจารณาให้ความสำคัญกับพื้นที่ของเทมเพลตที่มีขนาดใหญ่กว่าขนาดเล็ก

- 2) จากนั้นสกัดตัวอักษรเดี่ยวที่ถูกจำแนกแล้วในบล็อกนั้นออก และวนซ้ำเพื่อใช้เทมเพลตในชุดข้อมูลฝึกฝนระดับกลางหาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์กับตัวอักษรเดี่ยวตัวอื่น จนกว่าในส่วนระดับกลางของบล็อกไม่มีอักษรใดปรากฏอยู่ โดยทราบจุดแบ่งระดับของบล็อกตัวอักษร ได้จากการหาจุดแบ่งระดับของตัวอักษร ดังหัวข้อ (3) ในขั้นตอนการตัดแบ่ง
- 3) จากนั้นจำแนกอักษรในระดับบน เหมือนขั้นตอนที่ 1) และ 2) แต่ใช้เทมเพลตของตัวอักษรเดี่ยวทั้งหมดในชุดข้อมูลฝึกฝนระดับบน วัดความคล้ายทุกๆ ตำแหน่งบนภาพบล็อกตัวอักษรจากซ้ายไปขวา และจากขอบบนสุดจนถึงจุดแบ่งขอบเขตระดับบนเท่านั้น
- 4) จำแนกอักษรในระดับล่าง เหมือนขั้นตอนที่ 1) และ 2) แต่ใช้เทมเพลตของตัวอักษรเดี่ยวทั้งหมดในชุดข้อมูลฝึกฝนระดับล่าง วัดความคล้ายทุกๆ ตำแหน่งบนภาพบล็อกตัวอักษรจากซ้ายไปขวา และจากจุดแบ่งขอบเขตระดับล่างจนถึงขอบล่างสุดของภาพเท่านั้น

ซึ่งตัวอย่างการจำแนกบล็อกตัวอักษรด้วยเทมเพลตแมทซิง แสดงดังรูป 3.12 โดยในรูป 3.12 (ก) ข้อมูลฝึกฝนที่หาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์แล้วมีค่ามากที่สุด คือ ‘๖’ อยู่ในประเภท CM39 จากนั้นอักษร ‘๖’ ถูกสกัดออกจากบล็อก ซึ่งในบล็อกยังปรากฏอักษรอื่นในส่วนระดับกลาง จึงวนซ้ำเพื่อหาตัวอักษรอื่น ซึ่งในรูป 3.12 (ข) ข้อมูลฝึกฝนที่หาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์แล้วมีค่ามากที่สุด คือ ‘๖’ อยู่ในประเภท TC07 จากนั้นอักษร ‘๖’ ถูกสกัดออกจากบล็อกซึ่งไม่ปรากฏอักษรใดอีกในส่วนระดับกลาง จึงจำแนกอักษรในระดับบนต่อ ในรูป 3.12 (ค) ข้อมูลฝึกฝนที่หาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์แล้วมีค่ามากที่สุด คือ ‘๖’ อยู่ในประเภท UV11 จากนั้นอักษร ‘๖’ ถูกสกัดออกจากบล็อก ซึ่งไม่ปรากฏอักษรใดอีกในส่วนระดับบน จึงจำแนกอักษรในระดับล่าง ในรูป 3.12 (ง) ข้อมูลฝึกฝนที่หาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์แล้วมีค่ามากที่สุด คือ ‘๖’ อยู่ในประเภท GD04 จากนั้นอักษร ‘๖’ ถูกสกัดออกจากบล็อก ซึ่งไม่ปรากฏอักษรใดอีกในส่วนระดับล่าง จึงสิ้นสุดการจำแนกบล็อก ผลลัพธ์ที่ได้ คือ อักษรระดับกลาง 2 ประเภท คือ CM39 และ TC07 อักษรระดับบน 1 ประเภท คือ UV11 และอักษรระดับล่าง 1 ประเภท คือ GD04



รูป 3.12 ตัวอย่างการจำแนกบล็อกตัวอักษรด้วยเทมเพลตแมทซิง

(4) การจัดเรียงลำดับตัวอักษรหลังจากการจำแนกประเภทด้วยเทมเพลตแมทซิง

จากขั้นตอนที่ (3) ในแต่ละบล็อกจำแนกได้ผลลัพธ์ คือ สายลำดับของประเภทตัวอักษรเดี่ยวระดับกลาง ระดับบน และตามด้วยระดับล่าง ซึ่งประเภทตัวอักษรแต่ละระดับยังไม่ได้ถูกจัดเรียงให้ถูกต้องให้เป็นสายลำดับของตัวอักษรเดี่ยวต่อกันตามลำดับบรรทัด และตามลำดับบล็อกจากซ้ายไปขวา เพื่อจำแนกซ้ำด้วยคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์ โดยแต่ละบล็อกจะเรียงตามรูปแบบการพิมพ์อักษรธรรมล้านนา ซึ่งมีขั้นตอนการจัดเรียงลำดับตัวอักษรของแต่ละบล็อกดังนี้

- 1) จัดเรียงลำดับอักษรระดับกลางก่อน โดยพิจารณาจากตำแหน่งขอบซ้ายสุดของตัวอักษรระดับกลางในภาพบล็อกนั้น เรียงตัวอักษรจากตัวอักษรที่มีตำแหน่งขอบซ้ายสุดที่มีค่าน้อยที่สุดไปมากที่สุด
- 2) จัดเรียงลำดับอักษรระดับบนของอักษรระดับกลางทีละตัว โดยพิจารณาจากตำแหน่งขวาสุด และซ้ายสุดของภาพอักษรระดับบนในภาพบล็อกนั้น ถ้าอักษรระดับบนมีตำแหน่งขอบขวาสุดน้อยกว่าตำแหน่งขอบขวาสุดของอักษรระดับกลางและตำแหน่งขอบซ้ายสุดมากกว่าตำแหน่งขอบซ้ายสุดของอักษร

ระดับกลาง ให้อักษรระดับบนนั้นเป็นอักษรระดับบนของอักษรระดับกลางที่กำลังพิจารณา หากอักษรระดับกลางที่พิจารณามีอักษรระดับบน 2 ตัว ให้เรียงลำดับอักษรระดับบน โดยพิจารณาจากตำแหน่งขอบบนสุดของอักษรระดับบน ถ้าตำแหน่งขอบบนสุดมีค่าน้อยกว่า ให้เป็นอักษรระดับที่ 2 ถ้าตำแหน่งขอบบนสุดมีค่ามากกว่า ให้เป็นอักษรระดับที่ 3

- 3) จัดเรียงลำดับอักษรระดับล่างของอักษรระดับกลางทีละตัว เหมือนขั้นตอนที่ 2) แต่ในกรณีที่อักษรระดับกลางที่พิจารณามีอักษรระดับล่าง 2 ตัว ให้เรียงลำดับอักษรระดับล่าง โดยพิจารณาจากตำแหน่งขอบล่างสุดของอักษรระดับล่าง ถ้าตำแหน่งขอบล่างสุดมีค่าน้อยกว่า ให้เป็นอักษรระดับที่ 4 ถ้าตำแหน่งขอบล่างสุดมีค่ามากกว่า ให้เป็นอักษรระดับที่ 5

จากรูป 3.12 เมื่อจัดเรียงลำดับตัวอักษรแล้วได้ผลลัพธ์เป็นสายลำดับของประเภทตัวอักษร {'CM39', 'UV11', 'GD04', 'TC07'} และเป็นสายลำดับอักษรธรรมล้านนา คือ {'๗', '๘', '๙', '๐'}

3.2.6 การจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์

การจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์เป็นการแปลงปัญหาการรู้จำเป็นปัญหาการติดป้ายกำกับให้ลำดับข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

- (1) ประเภทอักษรธรรมล้านนาสำหรับการจำแนกด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์

เนื่องจากการจำแนกด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์ได้รับข้อมูลนำเข้าจากการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์และเทมเพลตแมตซิง จึงมีประเภทอักษรธรรมล้านนาทั้งหมด 12 หมวด 116 ประเภท แสดงดังตาราง 3.5

ตาราง 3.5 ประเภทอักษรธรรมล้านนาสำหรับการจำแนกด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์

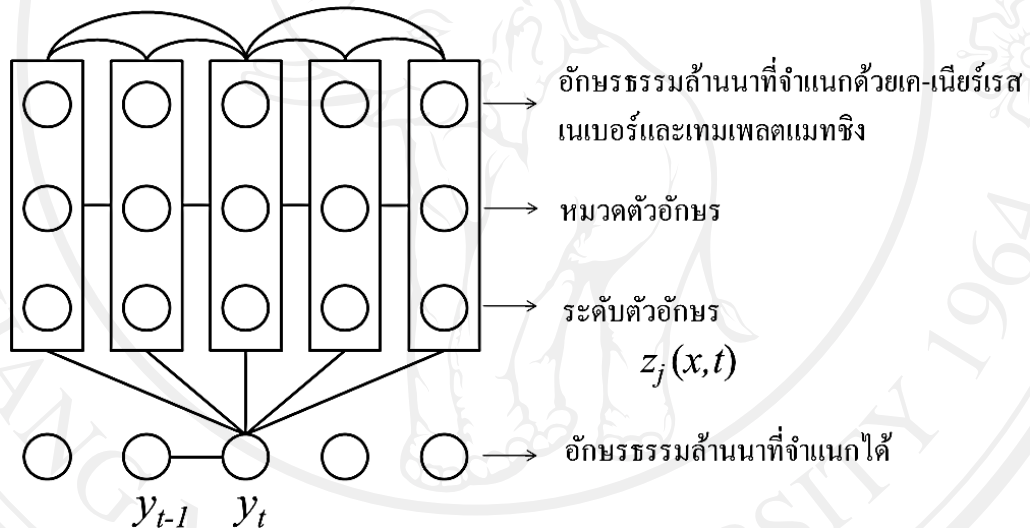
หมวด	CM	CL	MV	UV	LV	To	TC	SC	GC	GU	GL	NL
จำนวน	32	19	5	9	2	1	11	7	2	11	7	10

- (2) การสกัดคุณลักษณะสำหรับการจำแนกประเภทด้วยคอนดิชันนัลเรนดอมฟิลด์

ในงานวิจัยนี้ใช้ 2 คุณลักษณะ คือ หมวดของตัวอักษร และระดับของตัวอักษร ที่เป็นผลลัพธ์จากขั้นตอนการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์ และเทมเพลตแมตซิง

(3) การจำแนกประเภทด้วยคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์

ในขั้นตอนการจำแนกประเภทคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์นี้ ใช้ตัวแบบคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์แบบห่วงโซ่ตรง ตามสมการแจกแจงความน่าจะเป็นแบบมีเงื่อนไข ดังสมการ 2.16 โดยกำหนดให้ x เป็นสายลำดับอักษรธรรมล้านนาที่จำแนกได้จากเค-เนียร์เรสเนเบอร์และเทมเพลตแมทซิง และ y เป็นสายลำดับผลลัพธ์ที่ถูกตีพิมพ์เพื่อระบุประเภทอักษร โดยตัวแบบคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์จะทำนายประเภทของอักษรโดยการหาความน่าจะเป็นที่มากที่สุดจากตัวแบบฝึกฝน ตัวแบบเชิงรูปภาพของคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์สำหรับจากจำแนกประเภทอักษรธรรมล้านนาแสดงดังรูป 3.13 จากตัวอย่างพิจารณาในช่วง 2 ตัวอักษร ทั้งด้านหน้าและด้านหลังตัวอักษรที่ต้องการจำแนก ซึ่งใช้รูปแบบการพิจารณานี้ทั้งในชุดข้อมูลฝึกฝนและชุดข้อมูลทดสอบ



รูป 3.13 ตัวแบบของคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์สำหรับจากจำแนกประเภทอักษรธรรมล้านนา

โปรแกรมที่ใช้ในการจำแนกประเภทตัวอักษรด้วยคอนดิชันนัลแรนคอมฟิลด์คือ ซีอาร์เอฟพลัสพลัส ซึ่งเป็นโปรแกรมที่ได้รับการยอมรับว่ามีประสิทธิภาพ และถูกนำไปใช้งานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการตีพิมพ์สายลำดับข้อมูล ตัวอย่างผลลัพธ์การจำแนกด้วยซีอาร์เอฟพลัสพลัส แสดงดังรูป 3.14 โดยหลักที่หนึ่ง คือสายลำดับของอักษรธรรมล้านนาที่จำแนกได้จากเค-เนียร์เรสเนเบอร์และเทมเพลตแมทซิงซึ่งต้องการจำแนกซ้ำ หลักที่สอง คือระดับของตัวอักษร หลักที่สาม คือหมวดของตัวอักษร หลักที่สี่ คือสายลำดับอักษรธรรมล้านนาที่ต้องการ และหลักที่ห้า คือผลลัพธ์จากการจำแนกด้วยโปรแกรมซีอาร์เอฟพลัสพลัส

อักษรที่จะ จำแนกซ้ำ	ระดับของ ตัวอักษร	หมวดตัวอักษร	อักษรธรรม ล้านนาที่ถูกตัด	ผลลัพธ์จากการ จำแนกด้วยโปรแกรม ซีอาร์เอฟพลัสพลัส
๐	1	CM	๐	๐
	2	UV	๐	๐
๑	1	CM	๑	๑
	4	LV	๑	๑
๒	1	CM	๒	๒
	1	CM	๒	๒
๓	1	CM	๓	๓
	2	UV	๓	๓
๔	1	CM	๔	๔
	2	UV	๔	๔
๕	1	MV	๕	๕
	2	UV	๕	๕
๖	1	CM	๖	๖
	2	UV	๖	๖
๗	1	CM	๗	๗
	2	UV	๗	๗
๘	1	CM	๘	๘
	4	TC	๘	๘

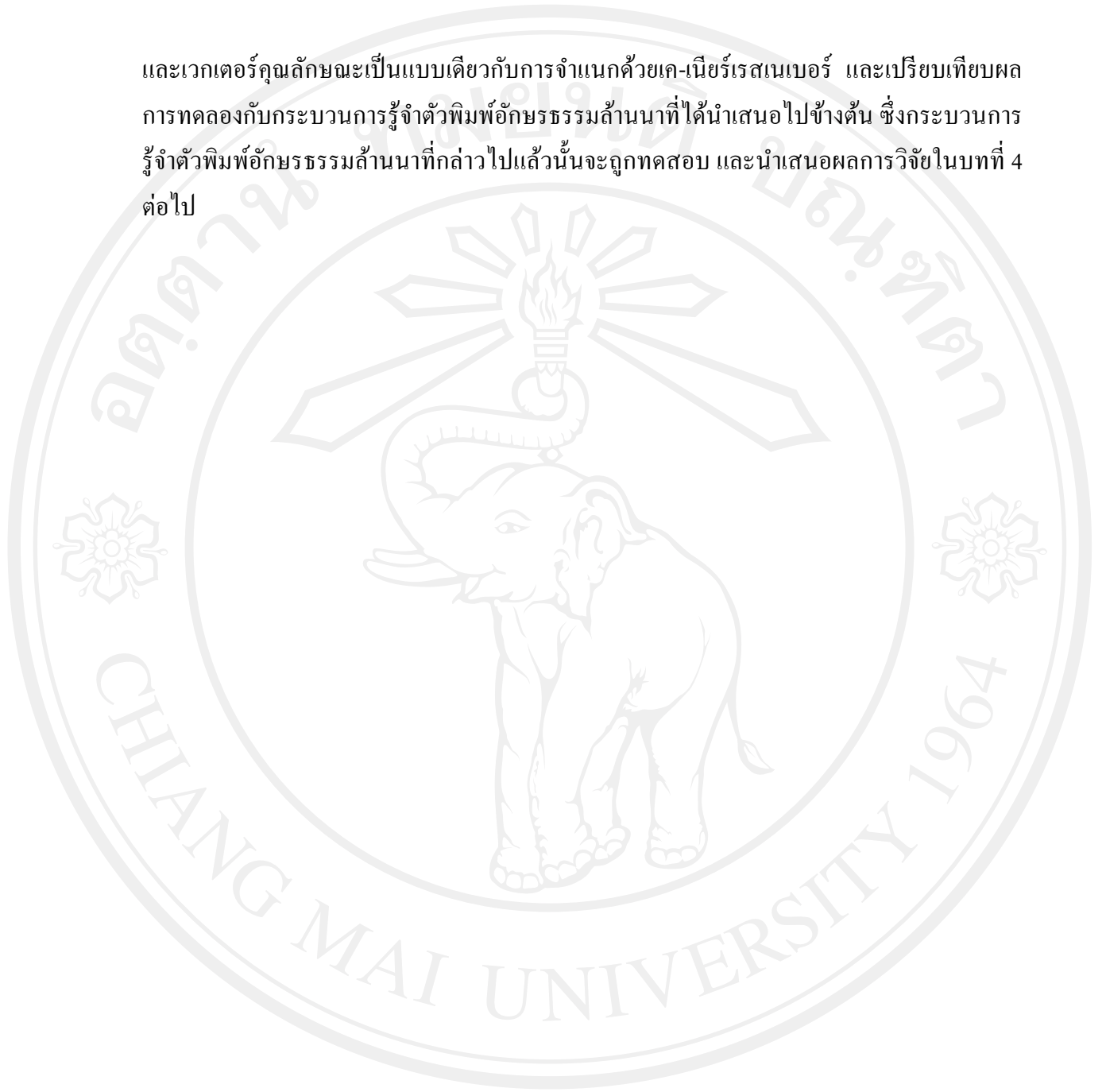
รูป 3.14 ตัวอย่างผลลัพธ์การจำแนกด้วยโปรแกรมซีอาร์เอฟพลัสพลัส

3.3 การรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนาด้วยซอฟต์แวร์แมชชีน

ซอฟต์แวร์แมชชีนเป็นกระบวนการวิธีจำแนกประเภทที่ถูกใช้งานอย่างแพร่หลาย และใช้ในการรู้จำตัวอักษรในหลายภาษา ซึ่งจัดเป็นเทคนิคที่ใช้ในการแก้ปัญหาทางด้านการรู้จำรูปแบบข้อมูล โดยอาศัยหลักการของการหาสัมประสิทธิ์ของสมการเพื่อสร้างเส้นแบ่งแยกกลุ่มข้อมูลที่ถูกป้อนเข้าสู่กระบวนการสอนให้ระบบเรียนรู้ โดยเน้นไปยังเส้นแบ่งแยกแยกกลุ่มข้อมูลได้ดีที่สุด ข้อมูลที่นำมาใช้ในการสอนให้ระบบเรียนรู้ ส่วนใหญ่มักเป็นข้อมูลแบบไม่เป็นเชิงเส้น ซึ่งสามารถแก้ปัญหาดังกล่าวด้วยการนำเคอร์เนลฟังก์ชันมาใช้

ในงานวิจัยนี้ใช้ไลบรารี LIBSVM สำหรับโปรแกรมแมทแล็บ เพื่อจำแนกตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนา โดยเริ่มจากการสร้างตัวแบบจากชุดข้อมูลฝึกสอน จากนั้นนำไปไฟล์แบบจำลองดังกล่าวไปใช้ในขั้นตอนการทดสอบการจำแนกตัวอักษรต่อไป ซึ่งชุดข้อมูลฝึกสอน

และเวกเตอร์คุณลักษณะเป็นแบบเดียวกับการจำแนกด้วยเค-เนียร์เรสเนเบอร์ และเปรียบเทียบผลการทดลองกับกระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนาที่ได้นำเสนอไปข้างต้น ซึ่งกระบวนการรู้จำตัวพิมพ์อักษรธรรมล้านนาที่กล่าวไปแล้วนั้นจะถูกทดสอบ และนำเสนอผลการวิจัยในบทที่ 4 ต่อไป



ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
Copyright© by Chiang Mai University
All rights reserved