

บทที่ 3

แนวคิดในการแก้ไขปัญหาและขั้นตอนการพัฒนา

จากปัญหาข้างต้นเมื่อพิจารณาปัญหาในการเตรียมข้อมูลเพื่อฝึกสอนให้กับคอมพิวเตอร์ได้เรียนรู้ซึ่งเป็นไปได้ยากที่จะเตรียมข้อมูลฝึกสอนได้ครบถ้วนเนื่องจากจำนวนรุ่นรถยนต์มีจำนวนมาก ดังนั้นผู้วิจัยจึงมีแนวทางแก้ไขโดยการนำเสนอบทบาทที่มีการดึงข้อมูลภาพตัวอย่างของรถยนต์จากเว็บไซต์เอ็นจินหรือเว็บไซต์เกี่ยวกับรถยนต์ เช่น เว็บไซต์รถมือสอง เว็บไซต์บริษัทผู้ผลิตรถยนต์ซึ่งข้อมูลจากเว็บไซต์เอ็นจินจะถูกปรับปรุงตลอดเวลาเมื่อมีการเปลี่ยนแปลงข้อมูลใหม่ นำมาทำการฝึกสอนให้กับคอมพิวเตอร์ได้เรียนรู้ และเมื่อพิจารณาในการรู้จำรถยนต์ผู้ทำการวิจัยได้เลือกพื้นที่ที่น่าสนใจโดยเลือกพื้นที่หน้ากระบังรถเพื่อจะนำมาสกัดคุณลักษณะเด่นเนื่องจากหน้ากระบังรถยนต์แต่ละรุ่นมีลักษณะรูปร่างความแตกต่างกัน ในการค้นหาพื้นที่หน้ากระบังรถยนต์ผู้วิจัยได้ออกแบบ 2 วิธี คือ

- 1) การค้นหาพื้นที่หน้ากระบังโดยอ้างอิงจากป้ายทะเบียนและตัวอักษรป้ายทะเบียน
- 2) การค้นหาพื้นที่หน้ากระบังโดยใช้ความเด่นจากการมองเห็น

ซึ่งในแบบที่สองเป็นการค้นหาพื้นที่หน้ากระบังโดยไม่อ้างอิงป้ายทะเบียนซึ่งเป็นอีกหนึ่งวิธีทางเลือกในการค้นหาพื้นที่หน้ากระบังสำหรับรถยนต์ที่ไม่ติดแผ่นป้ายทะเบียนหรือติดป้ายในที่ที่ไม่เหมาะสม เช่น ปกติแล้วป้ายทะเบียนจะถูกติดไว้ที่ตรงกลางของกันชนรถยนต์แต่บางครั้งเจ้าของรถยนต์นำไปติดที่อื่นที่ไม่ใช่ตรงกลางของกันชน เช่น ติดที่ตำแหน่งขวาของกันชน หรือใช้กับรูปภาพหรือข้อมูลที่ได้รับจากแอปพลิเคชันที่มีความเป็นส่วนตัว เช่น สตรีทวิวของกูเกิล (Street view of Google) ซึ่งรูปภาพรถยนต์ที่ได้จะถูกเซนเซอร์ป้ายทะเบียนของรถยนต์ทำให้ไม่สามารถตำแหน่งป้ายทะเบียนได้ ดังตัวอย่างในภาพที่ 3.1



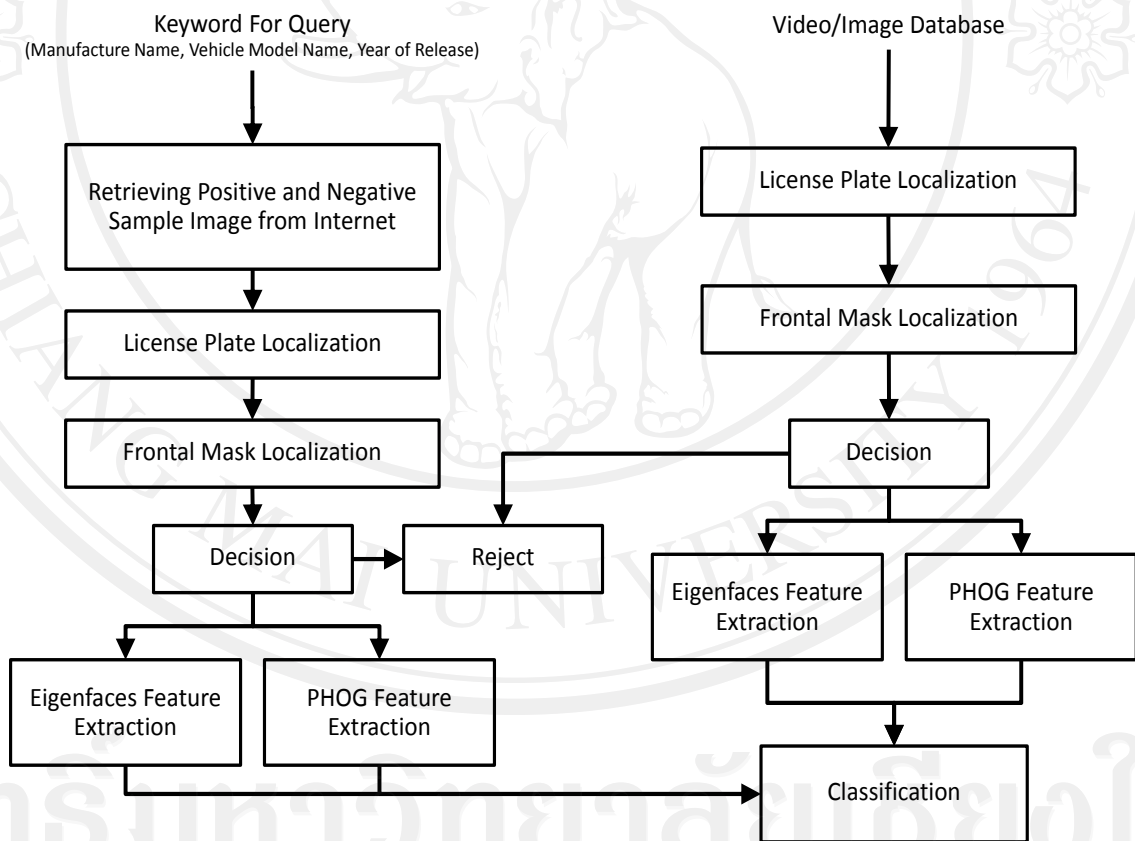
ภาพที่ 3.1 ตัวอย่างที่ไม่สามารถหาหน้ากระบังโดยอ้างอิงจากป้ายทะเบียน

ในส่วนของการรู้จำ จากแนวคิดที่ว่าหน้ากระจิงรถยนต์เปรียบเสมือนหน้าของคน ประกอบกับการวิจัยของ [6] ซึ่งทำการวิจัยการรู้จำใบหน้าคนและมีผลความแม่นยำในการรู้จำสูงทำให้ไอเคนเฟซถูกนำมาใช้ในการวิจัยนี้ นอกจากนี้ PHOG ยังเป็นการสกัดคุณลักษณะเด่นอีกวิธีหนึ่งซึ่งถูกนำมาใช้ในระบบรู้จำในการวิจัยนี้ด้วย เนื่องจากการสกัดคุณลักษณะเด่นวิธีนี้ถูกนิยมนำไปประยุกต์ใช้ในการรู้จำเกี่ยวกับรูปร่างของวัตถุ [5], [7] และให้ความแม่นยำในการรู้จำวัตถุสูง ดังนั้นการสกัดคุณลักษณะ PHOG จึงถูกนำมาประยุกต์ใช้ในระบบรู้จำนี้

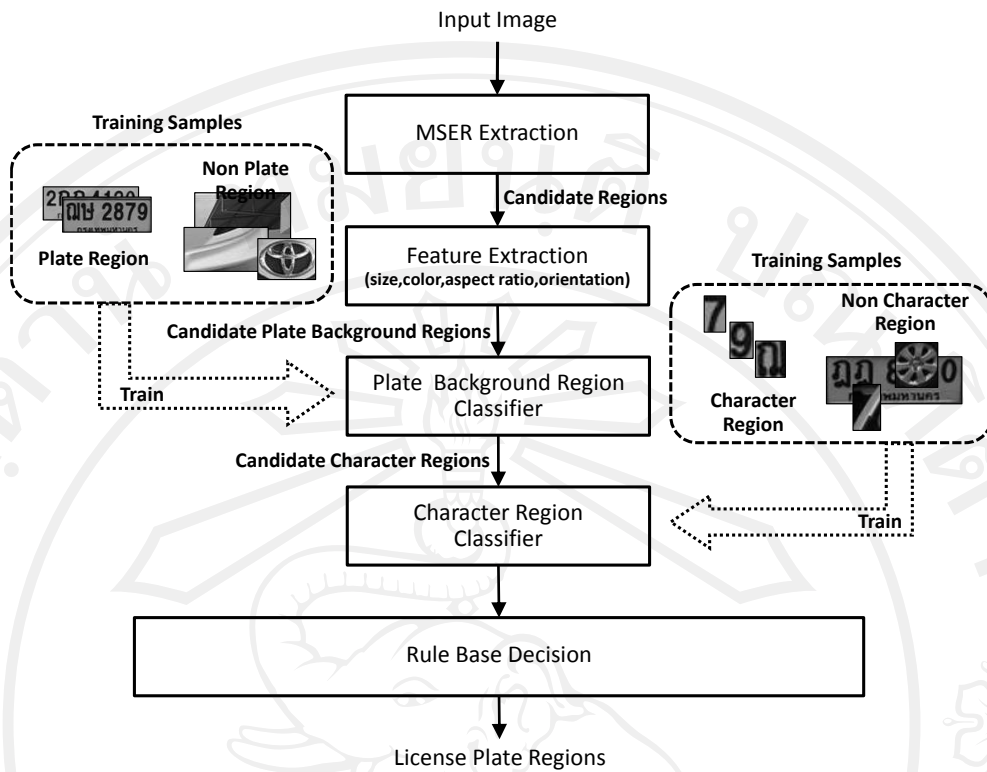
ในการทำงานของระบบค้นหาข้อมูลรถยนต์โดยใช้ไอเคนเฟซและ PHOG ระบบจะทำการดึงข้อมูลภาพรถยนต์ที่ถูกถ่ายจากด้านหน้าตรงซึ่งผู้ใช้ต้องการค้นหารถยนต์นั้น รวมถึงข้อมูลภาพรถยนต์ที่ไม่ต้องการค้นหาจากอินเทอร์เน็ต ข้อมูลภาพทั้งหมดที่ถูกดึงมาจากอินเทอร์เน็ตจะเป็นข้อมูลเพื่อฝึกสอนให้กับระบบ ระบบการสืบค้นข้อมูลรถยนต์จะทำการระบุตำแหน่งพื้นที่ที่เป็นป้ายทะเบียน ถ้าข้อมูลรูปภาพนั้นสามารถระบุตำแหน่งป้ายทะเบียนได้ พื้นที่หน้ากระจิงรถยนต์จะถูกค้นหาโดยวิธีการระบุตำแหน่งพื้นที่หน้ากระจิงโดยอ้างอิงจากตัวอักษรและป้ายทะเบียน แต่ถ้าระบบการสืบค้นข้อมูลรถยนต์ไม่สามารถหาพื้นที่ป้ายทะเบียนได้ ดังนั้นวิธีการระบุตำแหน่งพื้นที่หน้ากระจิงโดยใช้ความเด่นเชิงการมองเห็น จะถูกนำมาใช้ในการค้นหาพื้นที่หน้ากระจิงแทน เมื่อได้พื้นที่หน้ากระจิงขั้นต้นต่อมาคือ การสกัดคุณลักษณะเด่น การสกัดคุณลักษณะเด่น ไอเคนเฟซและ PHOG จะทำการสกัดคุณลักษณะเด่นเพื่อใช้ในการสร้างโมเดลรู้จำของระบบ หลังจากสร้างโมเดลในการรู้จำของรถยนต์นั้นแล้ว ในส่วนการใช้งานเมื่อรูปภาพหรือเฟรมวิดีโอรถยนต์ ที่ถูกส่งเข้ามาในระบบเพื่อทำการค้นหาของรถยนต์ รูปภาพนั้นจะถูกทำการระบุตำแหน่งพื้นที่ป้ายทะเบียน พื้นที่หน้ากระจิง สกัดคุณลักษณะเด่น หลังจากนั้นเครื่องมือการจำแนกจะทำการจำแนกว่ารถยนต์คันนั้นคือรุ่นเดียวกับรุ่นที่ต้องการค้นหาหรือไม่ ภาพรวมของระบบถูกแสดงในภาพที่ 3.2 รายละเอียดของแต่ละขั้นตอนถูกแสดงในหัวข้อถัดไป

3.1 การดึงภาพตัวอย่าง (Sample Image Retrieving)

ข้อมูลภาพที่จะนำมาฝึกสอนให้กับคอมพิวเตอร์สามารถถูกดึงข้อมูลได้จากการบริการเว็บเสิร์ชเอนจินหรือเว็บไซต์เกี่ยวกับรถยนต์ ระบบจะทำการดึงข้อมูลรูปภาพฝึกสอนโดยใช้ข้อมูลที่ได้จากคำที่ผู้ใช้ต้องการค้นหาของรถยนต์เช่น ผู้ใช้ต้องการค้นหารถยนต์ Honda Civic ปี 2012 ระบบจะใช้คำว่า “Honda Civic 2012 เพื่อ ไปดึงข้อมูลภาพมาฝึกสอน ซึ่งในงานนี้ได้นำภาพรถยนต์ 15 รูปแรกที่ได้จากการค้นหาของบริการเสิร์ชเอนจินของเว็บไซต์มือถือสอง ข้อมูลภาพฝึกสอนที่ได้จากการดึงข้อมูลของระบบนี้จะ ได้ข้อมูลภาพที่เป็นรุ่นเดียวกันกับรุ่นที่ผู้ใช้ต้องการค้นหา (Positive Samples) ส่วนภาพของรถยนต์รุ่นที่ผู้ใช้ไม่ต้องการค้นหา (Negative Samples) ระบบจะไปทำการค้นหาและดึงภาพมาฝึกสอนโดยกระบวนการสุ่มรุ่นรถยนต์ที่ไม่ต้องการค้นหาเพื่อนำมาเปรียบเทียบจำแนกรุ่นรถยนต์ สำหรับรูปภาพที่ถูกดึงมาไม่ได้ถ่ายจากด้านหน้า ภาพนั้นจะถูกปฏิเสธด้วยขั้นตอนการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียนและการระบุตำแหน่งหน้ากระจก



ภาพที่ 3.2 ภาพรวมของระบบ



ภาพที่ 3.3 รายละเอียดขั้นตอนการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียน

3.2 การระบุตำแหน่งป้ายทะเบียน (License Plate Localization)

ในการบอกตำแหน่งป้ายทะเบียนรถยนต์สามารถสรุปขั้นตอนได้ดังภาพที่ 3.3

3.2.1 การสกัดพื้นที่ตัวเลือก (Candidate Region Extraction)

ในการสกัดพื้นที่ตัวเลือก ผู้วิจัยได้ใช้วิธีการค้นหาพื้นที่ MSER เพื่อค้นหาพื้นที่ที่น่าจะเป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษรเนื่องจากพื้นที่ MSER คือกลุ่มหรือพื้นที่ของพิกเซลที่มีความเข้มสีเป็นเนื้อเดียวกันประกอบกับมีงานวิจัยหลากหลายได้นำการค้นหา MSER ไปประยุกต์ในงานการค้นหาตัวอักษรเป็นจำนวนมาก [8] ทางผู้วิจัยจึงใช้วิธีการค้นหาพื้นที่ MSER ในการสกัดหาพื้นที่ที่น่าจะเป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษรบนป้ายทะเบียน ดังภาพที่ 3.4 (ก) ได้แสดงรูปภาพอินพุตที่ถูกนำไปใช้ในการหาป้ายทะเบียน ส่วนภาพที่ 3.4 (ข) แสดงพื้นที่ที่ได้จากการค้นหา MSER หรือเรียกว่าพื้นที่ตัวเลือก

3.2.2 การสกัดหาคุณลักษณะเด่นของพื้นที่ตัวเลือก (Feature Extraction)

หลังจากผ่านขั้นตอนการสกัดพื้นที่ตัวเลือก ผลลัพธ์ที่ได้จะได้อัตราส่วนพื้นที่ป้ายทะเบียน พื้นที่ตัวอักษรและพื้นที่อื่นๆจำนวนมาก ดังนั้นจึงจำเป็นต้องมีการคัดกรองพื้นที่ที่เป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษร ผู้วิจัยจึงได้ค้นหาคุณลักษณะเด่นของป้ายทะเบียนและตัวอักษร โดยใช้คุณลักษณะเด่น 5 ลักษณะเด่นเพื่อใช้ในการคัดกรองพื้นที่ป้ายและตัวอักษร คุณลักษณะเด่นที่ใช้มีดังต่อไปนี้

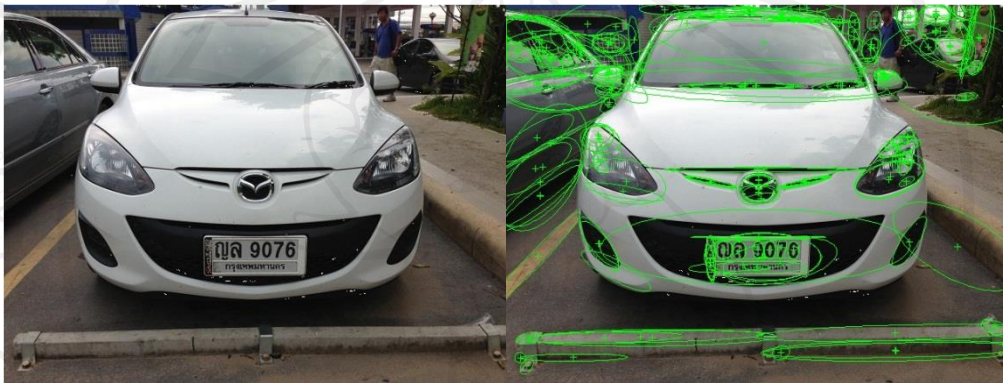
- 1) อัตราส่วนจำนวนพิกเซลสีดำที่อยู่ในพื้นที่ตัวเลือกกับจำนวนพิกเซลทั้งหมดในพื้นที่นั้น (Dark Pixel Density)
- 2) อัตราส่วนระหว่างความกว้างของพื้นที่ที่น่าจะเป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษรกับความกว้างของรูปภาพตั้งต้น (Normalize Width)
- 3) อัตราส่วนระหว่างความสูงของพื้นที่ที่น่าจะเป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษรกับความสูงของรูปภาพตั้งต้น (Normalize Height)
- 4) อัตราส่วนระหว่างความสูงกับความกว้างของพื้นที่ที่น่าจะเป็นป้ายทะเบียนและตัวอักษร (Aspect Ratio)
- 5) มุมของแกนหลัก (Major Axis) เมื่อวัดมาจากแกนแนวนอน (แกน x) ซึ่งได้จากการตีกรอบพื้นที่ของ MSER (Orientation)

3.2.3 การจำแนกพื้นที่ตัวเลือก (Candidate Region Classification)

ขั้นตอนต่อไปหลังจากทำการค้นหาคุณลักษณะเด่นของพื้นที่ตัวเลือก ไบนารีซัพพอร์ตเวกเตอร์แมชชีน (Binary Support Vector Machine) เป็นเครื่องมือการจำแนกซึ่งถูกนำมาใช้ในงานวิจัยนี้ โดยจะใช้เครื่องมือการจำแนกนี้ 2 ตัว ตัวที่ 1 ถูกนำมาใช้เพื่อจำแนกพื้นที่ตัวเลือกพื้นที่ไหนคือป้ายทะเบียน พื้นที่ไหนไม่ใช่ป้ายทะเบียน จากนั้นเมื่อพื้นที่ตัวเลือกไหนถูกคิดเครื่องหมายว่าเป็นป้าย ไบนารีซัพพอร์ตเวกเตอร์แมชชีนตัวที่ 2 จะถูกนำมาใช้เพื่อจำแนกพื้นที่ตัวเลือกที่ได้จากการค้นหา MSER ในป้ายว่าพื้นที่ไหนคือตัวอักษรป้ายทะเบียน พื้นที่ไหนไม่ใช่ตัวอักษร ไบนารีซัพพอร์ตเวกเตอร์แมชชีนจะทำการติดป้ายเครื่องหมายเพื่อจำแนกพื้นที่ตัวเลือกนั้นว่าพื้นที่ไหนคือตัวอักษร พื้นที่ไหนไม่ใช่ตัวอักษร ดังในภาพที่ 3.4 (ค) ได้แสดงตัวอย่างพื้นที่ตัวเลือกที่ระบบทำเครื่องหมายว่าเป็นป้ายและในภาพที่ 3.4 (ง) ได้แสดงตัวอย่างพื้นที่ตัวเลือกในป้ายที่ระบบทำเครื่องหมายว่าเป็นตัวอักษรป้ายทะเบียน

3.2.4 การเลือกพื้นที่ป้ายทะเบียน (License plate region selection)

หลังจากผ่านขั้นตอนการจำแนกพื้นที่ที่ตัวเลือกแล้ว พื้นที่ที่ถูกทำเครื่องหมายที่บอกว่า เป็นป้ายทะเบียนยังคงมีอยู่จำนวนมาก ดังนั้นเพื่อความแม่นยำในการเลือกพื้นที่ไหนคือพื้นที่ป้ายทะเบียนจึงใช้กฎในการเลือกพื้นที่เพิ่มเติมคือพื้นที่ที่ถูกทำเครื่องหมายป้ายทะเบียนนั้นจะต้องมีจำนวนตัวอักษรของป้ายทะเบียนมากที่สุดและตัวอักษรจะต้องอยู่ในช่วงค่าขีดแบ่งที่กำหนดไว้คือ 3-7 ตัวอักษร ถ้าพื้นที่ MSER ที่ไม่ได้ถูกทำเครื่องหมายว่าเป็นป้ายทะเบียนจะไม่ถูกนำมาประมวลผลในการเลือกป้ายทะเบียน ดังภาพที่ 3.4 (จ) ได้แสดงรูปตัวอย่างพื้นที่ที่ถูกเลือกให้เป็นป้ายทะเบียน



(ก)

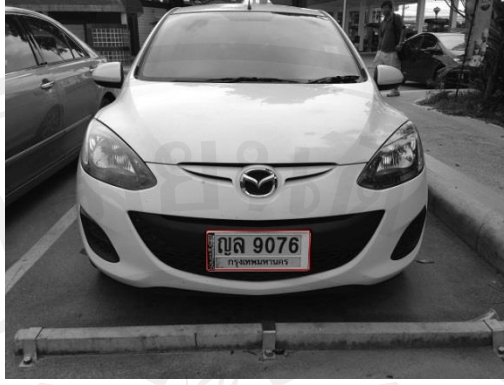
(ข)



(ค)

(ง)

ภาพที่ 3.4 ตัวอย่างการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียน (ก) ภาพอินพุต (ข) พื้นที่ที่ตัวเลือกหรือ MSER (ค) พื้นที่ที่ถูกระบุว่าเป็นป้าย (ง) พื้นที่ที่ถูกระบุว่าเป็นตัวอักษรป้ายทะเบียน (จ) พื้นที่ป้ายทะเบียน



(จ)

ภาพที่ 3.4 ตัวอย่างการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียน (ก) ภาพอินพุต (ข) พื้นที่ตัวเลือกหรือ MSER (ค) พื้นที่ที่ถูกระบุว่าเป็นป้าย (ง) พื้นที่ที่ถูกระบุว่าเป็นตัวอักษรป้ายทะเบียน (จ) พื้นที่ป้ายทะเบียน (ต่อ)

3.3 การระบุตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์ (Front Mask Localization)

ในขั้นตอนการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์ได้แบ่งออก 2 วิธี โดยวิธีที่หนึ่งคือการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์โดยอ้างอิงจากป้ายทะเบียนรถยนต์ และวิธีที่สองคือการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์โดยใช้ความเด่นเชิงการมองและ PHOG ทั้ง 2 วิธีนี้จะใช้วิธีการหา ROI ที่ต่างกัน ภาพที่ 3.5 ได้แสดงขั้นตอนการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์ซึ่งระบบจะทำการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียนก่อนจากนั้นระบบได้ใช้ตำแหน่งป้ายและความสูงของตัวอักษรเพื่อทำการค้นหาหน้ากระจก แต่ถ้าระบบไม่สามารถระบุตำแหน่งหน้ากระจกได้ ระบบจะใช้ความเด่นเชิงการมองในการระบุตำแหน่งหน้ากระจกแทนการอ้างอิงจากป้ายทะเบียน

3.3.1 การหา ROI ของวิธีการระบุหน้ากระจกโดยอ้างอิงจากป้ายทะเบียน

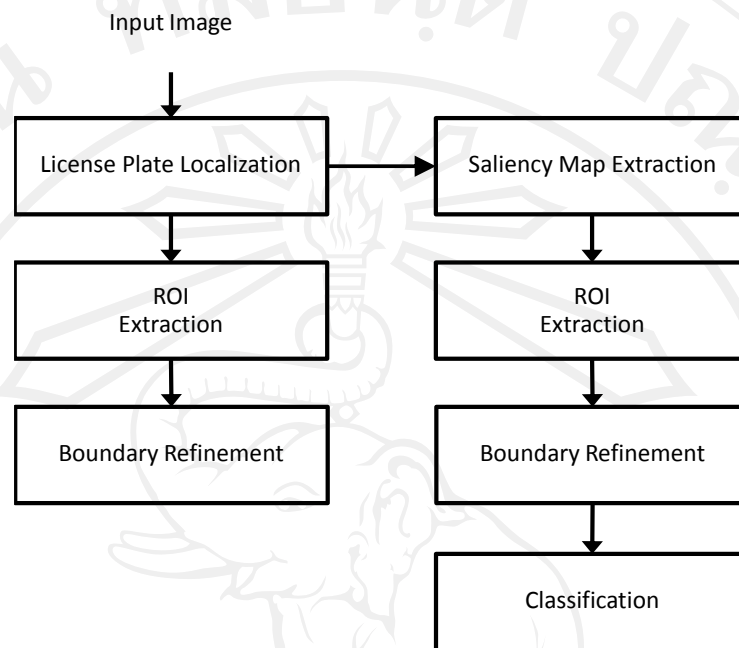
ในการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์โดยวิธีนี้สามารถบอกตำแหน่งหน้ากระจกได้จะต้องอาศัยผลลัพธ์ของขั้นตอนการระบุตำแหน่งป้ายทะเบียน ขอบด้านซ้ายของภาพหน้ากระจกคือคอลัมน์ที่หนึ่งของภาพ ขอบด้านขวาของภาพหน้ากระจกคือคอลัมน์สุดท้ายของภาพ ส่วนขอบด้านล่างและขอบด้านบนของหน้ากระจกถูกกำหนดตามสมการที่ 3.1 และ 3.2

$$y_U = x_U - pH \quad (3.1)$$

$$y_L = x_U \quad (3.2)$$

โดยที่ y_U คือขอบบนของพื้นที่หน้ากระจก y_L คือขอบล่างของพื้นที่หน้ากระจก x_U คือขอบบนของป้ายทะเบียน H คือความสูงตัวอักษรป้ายทะเบียนและ p คือพารามิเตอร์ที่สามารถ

ปรับค่าได้ ภาพที่ 3.6 แสดงพื้นที่ ROI ที่หาได้จากการอ้างอิงป้ายทะเบียนซึ่งพื้นที่ ROI ถูกตีกรอบด้วยเส้นสีเหลือง



ภาพที่ 3.5 ขั้นตอนการระบุตำแหน่งหน้ากระຈัง



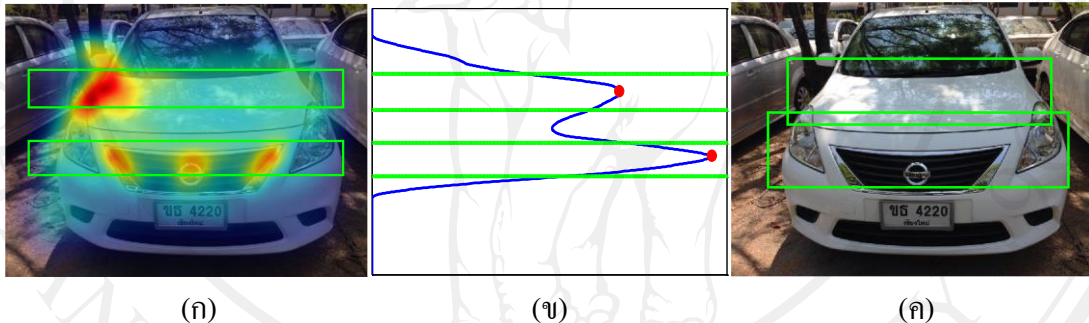
ภาพที่ 3.6 ตัวอย่าง ROI โดยอ้างอิงจากป้ายทะเบียน

3.3.2 การหา ROI ของวิธีการระบุหน้ากระจกโดยใช้ความเด่นเชิงการมอง

การบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์วิธีนี้เป็นวิธีการบอกตำแหน่งหน้ากระจกรถยนต์อีกทางเลือกหนึ่งสำหรับข้อมูลรูปภาพรถยนต์ไม่ติดแผ่นป้ายทะเบียน ติดแผ่นป้ายทะเบียนไม่ตรงตามสมมติฐานหรือป้ายทะเบียนถูกเซนเซอร์ ในงานวิจัยนี้ได้นำเสนอวิธีการหาแผนที่เด่นเพื่อทำการค้นหาพื้นที่ที่น่าจะเป็นหน้ากระจกหรือ ROI วิธีนี้ถูกนำไปประยุกต์ใช้มากมาย เช่น เกี่ยวกับการมองเห็นของหุ่นยนต์ [17], [21] Graph-Base Visual Saliency (GBVS) [22] ถูกนำมาประยุกต์ใช้ในงานนี้ ขั้นตอนการระบุหน้ากระจกโดยใช้ความเด่นเชิงการมอง มีดังนี้

1) การสกัดแผนที่เด่น (Saliency Map Extraction)

ผู้วิจัยได้ใช้ GBVS ในการสกัดแผนที่เด่น $S(i, j)$ ซึ่งได้มาจากการสกัดรูปภาพอินพุต แผนที่เด่นที่ได้นี้จะมีความเท่ากันกับรูปภาพอินพุต จากการสังเกตพบว่าพื้นที่บริเวณหน้ากระจกในแผนที่เด่นมีแนวโน้มที่มีค่าความเด่นที่สูงดังภาพที่ 3.7 (ก) จะสังเกตเห็นว่าบริเวณที่เป็นสีเหลืองแดงซึ่งเป็นพื้นที่ที่มีความเด่นสูงจะอยู่บริเวณหน้ากระจก



ภาพที่ 3.7 ตัวอย่างขั้นตอนการหา ROI โดยใช้ความเด่นเชิงการมอง (ก) แผนที่เด่นและพื้นที่ ROI (ข) การฉายแผนที่เด่นในแนวแกนตั้ง (ค) พื้นที่หน้ากระจกหลังจากปรับให้เหมาะสม

2) การสกัดพื้นที่ ROI (ROI Extraction)

หลังจากได้แผนที่เด่นจากการคำนวณของขั้นตอนก่อนหน้า การฉายแผนที่เด่นลงบนแกนตั้งจะถูกนำมาประยุกต์ใช้เพื่อบ่งบอกหรือตีกรอบพื้นที่ที่เป็น ROI การฉายแผนที่เด่นลงบนแกนตั้งสามารถถูกคำนวณได้ในสมการที่ 3.3

$$S_v(i) = \sum_j S(i, j) \quad (3.3)$$

ตัวอย่างของการฉายของแผนที่เด่นลงบนแกนตั้งได้มีการแสดงในภาพที่ 3.7 (ข) การตีกรอบพื้นที่ ROI จะดูจากจุดสูงสุดสัมพัทธ์ (Local Maximum) K ตัวซึ่งตำแหน่งของ

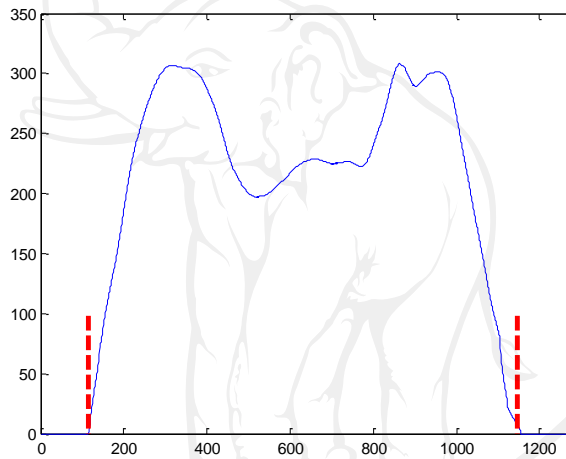
จุดสูงสุดสัมพัทธ์นี้จะถูกนำไปใช้เพื่อหาขอบบนและขอบล่างของพื้นที่ ROI โดยที่ตำแหน่งขอบด้านบนของ ROI U_k ของพื้นที่ ROI ที่ k จะถูกกำหนดโดยจุดกึ่งกลางของขอบขึ้นซึ่งได้รับการฉายของแผนที่เด่นก่อนที่จะถึงจุดสูงสุดสัมพัทธ์นั้นที่ซึ่ง $k = 1, 2, \dots, K$ ส่วนขอบล่าง ROI B_k ของพื้นที่ ROI ที่ k จะถูกกำหนดโดยจุดกึ่งกลางของขอบลงซึ่งได้รับการฉายแผนที่เด่นในแนวแกนตั้งหลังจากจุดสูงสุดสัมพัทธ์นั้น หลังจากได้ตำแหน่งขอบบนและขอบล่างของพื้นที่ ROI แล้ว ค่าความเด่นของพื้นที่ ROI k จะถูกฉายลงบนแกนนอน โดยคำนวณได้จากสมการที่ 3.4

$$S_H^{[k]}(j) = \sum_{i=U}^B S(i, j) \quad (3.4)$$

ซึ่งการฉายลงบนแกนนอนนี้เพื่อที่จะหาขอบด้านซ้ายและขอบด้านขวาของ ROI ขอบด้านซ้าย ROI L_k ของพื้นที่ ROI k จะถูกกำหนดโดยตำแหน่งด้านซ้ายของ $S_H^{[k]}$ ซึ่งมีค่ามากกว่าค่าขีดแบ่งและขอบด้านขวาของ ROI จะถูกกำหนดโดยตำแหน่งด้านขวาของ $S_H^{[k]}$ ซึ่งมีค่ามากกว่าค่าขีดแบ่ง ดังในภาพที่ 3.8 (ก) คือ ROI ซึ่งได้จากตำแหน่งขอบบนและขอบล่าง ส่วน 3.8 (ข) คือการฉายแผนที่เด่นไปยังแกนนอนเพื่อค้นหาขอบซ้ายและขอบขวาซึ่งตัดสินโดยค่าขีดแบ่งและรูปที่ 3.8 (ค) ผลลัพธ์ที่ได้จากการหา ROI จากรูปยังเห็นว่า ROI ที่ได้ยังคงไม่เหมาะสมในการนำไปใช้งานเนื่องจาก ROI ที่ได้ยังคงมีพื้นที่หลังติดเข้ามาในพื้นที่หน้ากระบังด้วย ดังนั้นจึงต้องมีการปรับพื้นที่หน้ากระบังที่ได้ให้เหมาะสมซึ่งถูกอธิบายในขั้นตอนต่อไป



(ก)



(ข)

ภาพที่ 3.8 ตัวอย่างขั้นตอนการหาขอบซ้ายและขวาของ ROI (ก) ROI ซึ่งได้จากตำแหน่งขอบบน และขอบล่างเท่านั้น (ข) การฉายแผนที่เด่นไปยังแกนอน (ค) ROI ซึ่งได้จากตำแหน่งขอบบน-ล่าง และขอบซ้าย-ขวา



(ค)

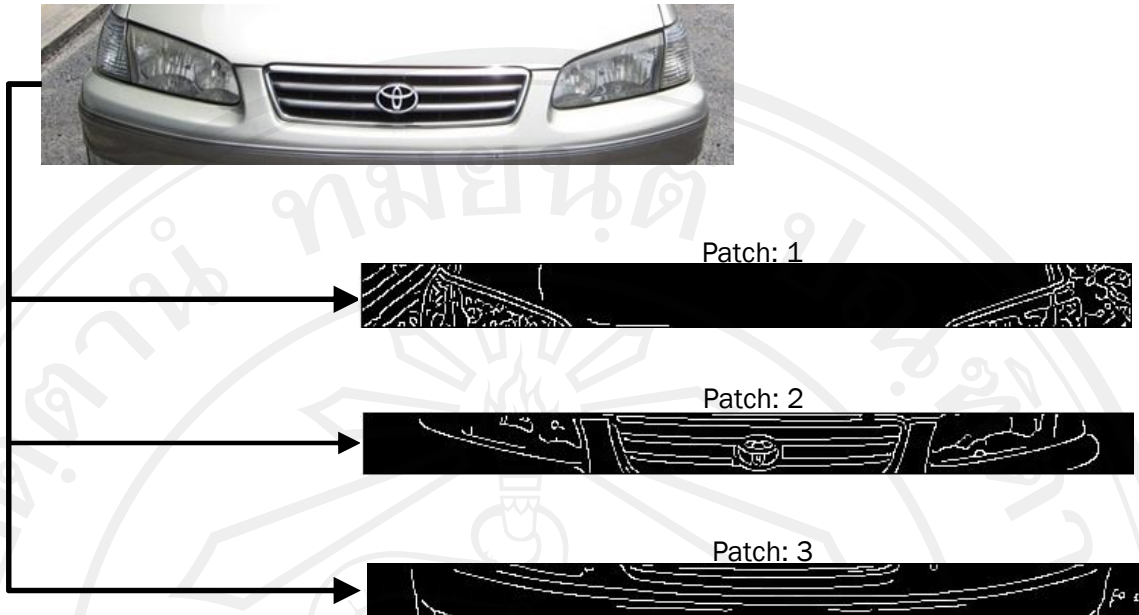
ภาพที่ 3.8 ตัวอย่างขั้นตอนการหาขอบซ้ายและขวาของ ROI (ก) ROI ซึ่งได้จากตำแหน่งขอบบน และขอบล่างเท่านั้น (ข) การฉายแผนที่เค้นไปยังแกนนอน (ค) ROI ซึ่งได้จากตำแหน่งขอบบน-ล่างและขอบซ้าย-ขวา (ต่อ)

3.3.3 การปรับขอบด้านซ้ายและขวา ROI ให้เหมาะสม (Left-Right Boundary Refinement)

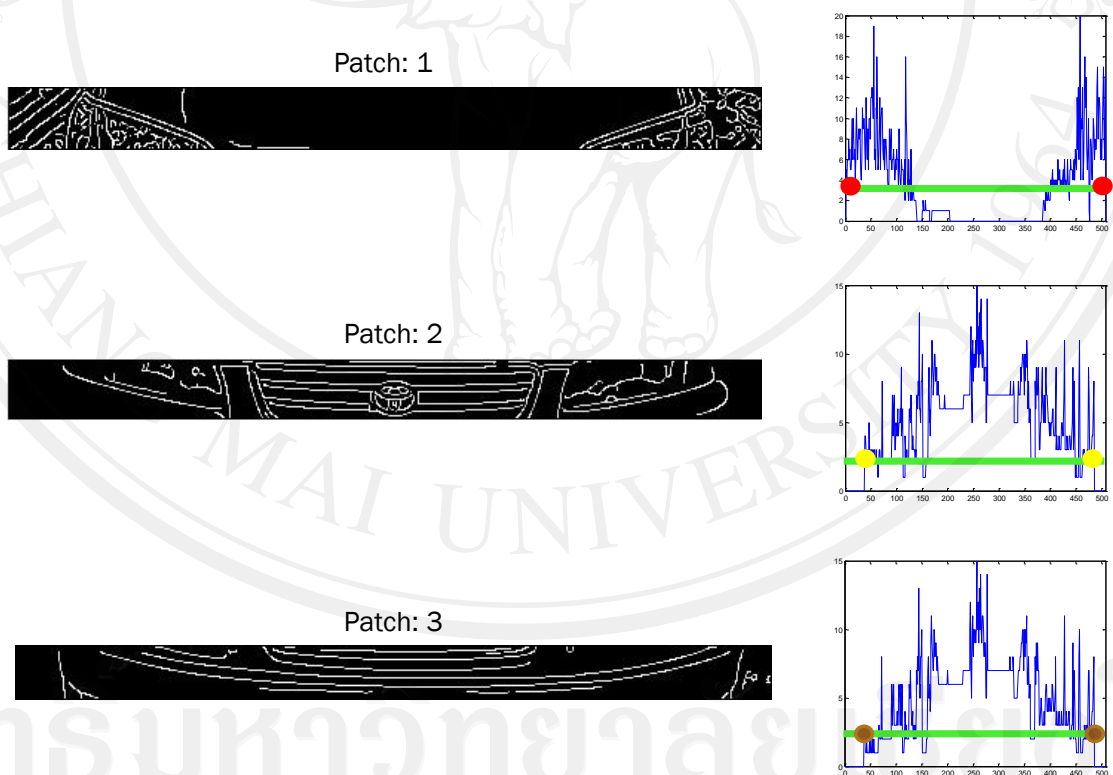
ในการปรับขอบซ้ายและขวาหน้ากระจกให้เหมาะสมผู้วิจัยได้ใช้วิธีการฉายภาพขอบและคุณสมบัติความสมมาตรในการปรับ เมื่อได้พื้นที่หน้ากระจกมาจากขั้นตอนก่อนหน้านี้ ให้หาภาพขอบของพื้นที่หน้ากระจก $E(i, j)$ จากนั้นระบบจะทำการแบ่งออกเป็นพื้นที่ย่อยๆ (Patch) จำนวน L ขนาด $\frac{N}{L} \times M$ ที่ซึ่ง M คือจำนวนคอลัมน์ของพื้นที่หน้ากระจกที่นำมาปรับขอบและ N คือจำนวนแถวของพื้นที่หน้ากระจกที่นำมาปรับซึ่งขึ้นอยู่กับขนาดหน้ากระจกอินพุต โดยตัวอย่างในภาพที่ 3.9 ได้แสดงภาพหน้ากระจกอินพุตและแสดงการแบ่งพื้นที่ย่อยภาพขอบของหน้ากระจกอินพุตซึ่งในตัวอย่างนี้ได้ทำการแบ่งพื้นที่ย่อยออกเป็น 3 พื้นที่

ในการปรับขอบนี้มาจากการตั้งสมมุติฐาน 4 ข้อ ดังนี้

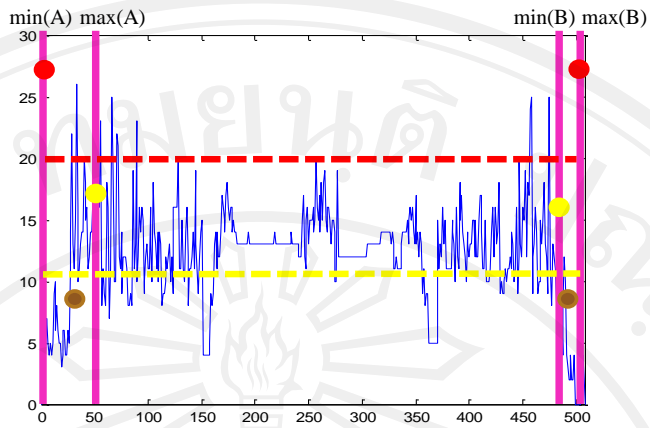
- 1) ในพื้นที่หน้ากระจกรถยนต์ควรมีส่วนประกอบของขอบจำนวนมาก
- 2) ขอบแนวตั้งของหน้ากระจกรถยนต์ถูกคาดหวังไว้สำหรับแยกหน้ากระจกกับพื้นหลัง
- 3) บางส่วนของพื้นหลังไม่ควรีขอบเข้ม (Strong Edge)
- 4) หน้ากระจกที่นำมาปรับขอบควรมีคุณสมบัติความสมมาตรในแนวตั้ง



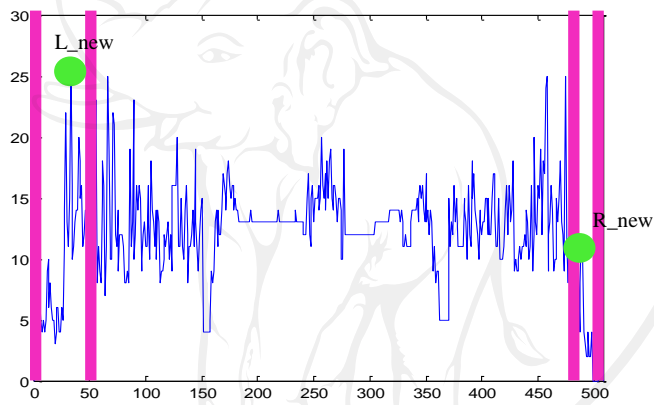
ภาพที่ 3.9 ตัวอย่างการแบ่งพื้นที่หน้ากระจังออกเป็นส่วนย่อย



ภาพที่ 3.10 ตัวอย่างการฉายภาพขอบลงบนแกนนอนในแต่ละพื้นที่ย่อยและแสดงตำแหน่งที่มีค่ามากกว่าค่าขีดแบ่งที่กำหนดไว้



ภาพที่ 3.11 ขอบเขตในการพิจารณาขอบซ้าย-ขวาของหน้ากระจัง



ภาพที่ 3.12 ตำแหน่งขอบหน้ากระจังซ้าย-ขวา

Symmetrical axis



ภาพที่ 3.13 หน้ากระจังหลังจากปรับขอบซ้าย-ขวา

หลังจากได้ทำการแบ่งพื้นที่ย่อยๆ ระบบจะทำการฉายภาพขอบลงบนแกนนอนในแต่ละพื้นที่ย่อย l นั้นจากนั้นระบบจะทำการค้นหาขอบซ้าย a_l และขอบขวา b_l ในแต่ละพื้นที่ย่อยที่ซึ่งค่าของ a_l และ b_l คือตำแหน่งที่มีค่าการฉายขอบภาพมากกว่าค่าขีดแบ่งที่กำหนด ดังตัวอย่างภาพที่ 3.10 ได้แสดงการฉายภาพขอบลงบนแกนนอนในแต่ละพื้นที่ย่อย ซึ่งในตัวอย่างนี้ได้กำหนดจำนวนพื้นที่ย่อยไว้เท่ากับ 3 นอกจากนี้ยังได้แสดงตำแหน่งที่มีค่าการฉายขอบมากกว่าค่าขีดแบ่งที่กำหนดในแต่ละพื้นที่ย่อยซึ่งก็คือจุดสีแดง เหลือง น้ำตาล ในภาพ กำหนดให้ $A = \{a_l\}$ และ $B = \{b_l\}$ คือเซตหรือช่วงของตำแหน่งที่มีค่าการฉายขอบมากกว่าค่าขีดแบ่งด้านซ้ายและขวาในแต่ละพื้นที่ย่อยตามลำดับดังตัวอย่างในภาพที่ 3.11 โดยที่ค่าสมาชิกของเซต A อยู่ในขอบเขตเส้นสีชมพู 2 เส้นด้านซ้ายมือภาพและค่าสมาชิกของเซต B อยู่ในขอบเขตเส้นสีชมพู 2 เส้นด้านขวามือภาพ เมื่อได้เซตช่วงตำแหน่งที่มีขอบเข้ของทั้งด้านซ้ายและด้านขวาของกระจังรด ให้ทำการหาค่าการฉายขอบที่มากที่สุดในช่วง $[\min(A) \max(A)]$ และ $[\min(B) \max(B)]$ ซึ่งตำแหน่งที่มีค่าการฉายขอบมากที่สุดคือขอบด้านซ้ายและด้านขวาของหน้ากระจังดังตัวอย่างภาพที่ 3.12 ได้แสดงการฉายภาพขอบหน้ากระจังอินพุตลงบนแกนนอนและตำแหน่งที่มีค่าที่มากที่สุดของการฉายขอบภาพในช่วง $[\min(A) \max(A)]$ และ $[\min(B) \max(B)]$ โดยตำแหน่งที่มีค่ามากที่สุดคือจุดสีเขียวในภาพซึ่งก็คือขอบซ้ายและขวาของหน้ากระจังรด ตำแหน่งขอบซ้ายและขวาสามารถคำนวณได้จากสมการที่ 3.6 และ 3.7

$$L_k = L_k + \arg \max_{\min(A) \leq j \leq \max(A)} E_H(j) \quad (3.6)$$

$$R_k = L_k + \arg \max_{\min(B) \leq j \leq \max(B)} E_H(j) \quad (3.7)$$

ตัวอย่างภาพที่ 3.13 คือภาพหน้ากระจังหลังจากปรับขอบซ้ายขวาเรียบร้อยแล้ว และจากการสมมุติฐานที่ว่าหน้ากระจังมีความสมมาตรในแนวตั้ง ดังนั้นแกนสมมาตรควรที่จะอยู่คอดลัมน์ตรงกลางของภาพหน้ากระจัง $(L_k + R_k)/2$ ในกรณีที่แกนสมมาตรไม่ได้อยู่ตรงกลางคอดลัมน์ ดังนั้นเราจะทำการเลื่อนขอบซ้ายและขอบขวาเพื่อให้แกนสมมาตรอยู่คอดลัมน์ตรงกลางโดยที่ Δ คือค่าที่ขอบเลื่อน ซึ่งถูกคำนวณโดยใช้คอนโวลูชันตนเอง (Self-Convolution) [21] ของ E_H ซึ่งถูกกำหนดดังสมการที่ 3.8

$$\Delta = \arg \max_i \sum_{j=L_k}^{R_k} \tilde{E}_H(j) \tilde{E}_H(i-j) \quad (3.8)$$

ที่ซึ่ง \tilde{E}_H คือฟังก์ชันนอร์มัลไลซ์ ค่าที่ขอบเลื่อนจะตอบสนองกับความล่าช้า (Lag) ที่มีค่ามากที่สุดของความสัมพันธ์ E_H กับ E_H ที่ถูกกลับด้าน-ถ้า Δ มีค่าเป็นบวก ขอบซ้ายจะถูกเลื่อน

ไปที่ตำแหน่งใหม่โดยคำนวณจากสมการที่ 3.9 แต่ในทางกลับกัน ถ้า Δ มีค่าเป็นลบ ขอบขวาจะถูกเลื่อนไปอยู่ตำแหน่งใหม่โดยคำนวณจากสมการที่ 3.10

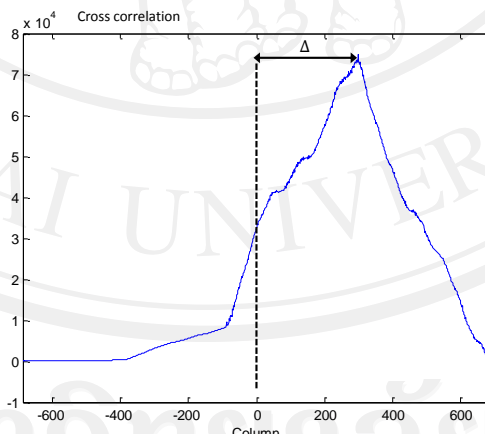
$$L_k = L_k + \Delta \quad (3.9)$$

$$R_k = R_k + \Delta \quad (3.10)$$

โดยแสดงตัวอย่างในภาพที่ 3.14 (ก) คือ ROI อินพุตที่จะนำมาปรับขอบให้แกนสมมาตรอยู่ตรงกลางภาพ จากนั้นทำการฉายภาพขอบของ ROI อินพุตไปยังแกนนอน เมื่อฉายภาพเสร็จแล้วต่อจากนั้นให้ทำการสหสัมพันธ์ไขว้ของสัญญาณที่ได้จากการฉายภาพขอบ โดยตำแหน่งที่มีค่าสูงสุดของการทำสหสัมพันธ์ไขว้คือตำแหน่งรูปหน้ากระจังทับกันพอดีซึ่งแสดงในภาพ 3.14 (ข) เมื่อสังเกตจากภาพที่ 3.14 (ข) ตำแหน่งของค่าสูงสุดที่ได้จากสหสัมพันธ์ไขว้จะอยู่ทางด้านขวาเมื่อเทียบกับตำแหน่งตรงกลางคือตำแหน่งที่ 0 ดังนั้นจุดศูนย์กลางของหน้ากระจังจะอยู่ทางด้านขวาของรูปเป็นระยะทาง Δ เมื่อวัดจากตำแหน่งศูนย์กลางของภาพกับตำแหน่งค่าสูงสุดที่ได้จากสหสัมพันธ์ไขว้ จากนั้นทำการเลื่อนขอบซ้ายไปยังขวามือโดยตำแหน่งขอบซ้ายเดิม x_L ทำการบวกกับค่าระยะทาง Δ ก็จะได้ตำแหน่งขอบซ้ายใหม่ x_{L_new} ดังแสดงในภาพ 3.14 (ค) ส่วนภาพที่ 3.14 (ง) คือผลลัพธ์ที่ได้จากการปรับแกนสมมาตรให้อยู่ตรงกลาง



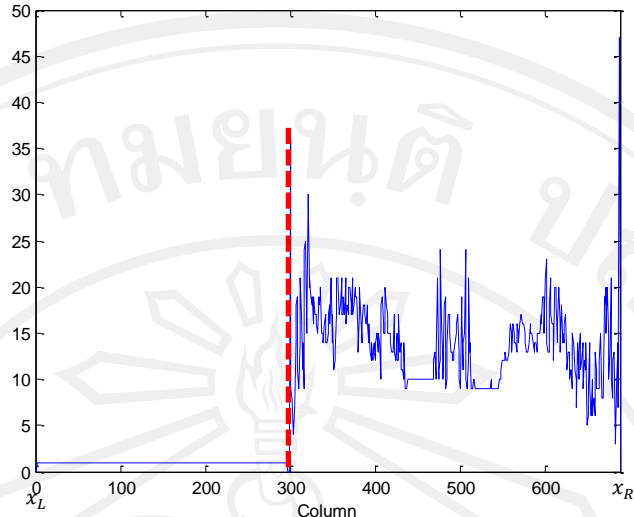
(ก)



(ข)

ภาพที่ 3.14 ตัวอย่างการปรับขอบซ้ายขวาเพื่อให้แกนสมมาตรอยู่ตรงกลางภาพ (ก) ROI อินพุต (ข) สหสัมพันธ์ไขว้ (ค) ปรับขอบด้านซ้ายเพื่อให้แกนสมมาตรอยู่ตรงกลางภาพ (ง)

ผลลัพธ์ที่ได้จากการปรับขอบซ้าย-ขวา



$$x_{L_new} = x_L + \Delta$$

(ก)



(ง)

ภาพที่ 3.14 ตัวอย่างการปรับขอบซ้ายขวาเพื่อให้แกนสมมาตรอยู่ตรงกลางภาพ (ก) ROI อินพุต (ข) สหสัมพันธ์ไขว้ (ค) ปรับขอบด้านซ้ายเพื่อให้แกนสมมาตรอยู่ตรงกลางภาพ (ง) ผลลัพธ์ที่ได้จากการปรับขอบซ้าย-ขวา (ต่อ)

3.3.4 การปรับขอบบนและล่าง ROI ให้เหมาะสม (Upper-Lower Boundary Refinement)

ในกรณีระบุตำแหน่งหน้ากระจกโดยใช้ความเด่นเชิงการมองและ PHOG ค่ามากที่สุดของการฉายความเด่นลงบนแกนตั้งและค่ามากที่สุดของการฉายขอบลงบนแกนตั้งจะถูกนำมาประยุกต์ใช้เพื่อค้นหาจุดอ้างอิงของหน้ากระจกยนต์ซึ่งสามารถคำนวณตำแหน่งค่ามากที่สุดของความเด่นและตำแหน่งค่ามากที่สุดของการฉายขอบบนแกนตั้งได้จากสมการที่ 3.11 และ 3.12 ตามลำดับ

$$XS_k = \arg \max_{U_k \leq i \leq B_k} \sum_{j=L_k}^{R_k} S(i, j) \quad (3.11)$$

$$XE_k = \arg \max_{U_k \leq i \leq B_k} \sum_{j=L_k}^{R_k} E(i, j) \quad (3.12)$$

โดยที่ XS_k คือตำแหน่งค่ามากที่สุดของความเด่นของการฉายลงบนแกนตั้งในพื้นที่หน้ากระจกที่ k และ XE_k ตำแหน่งค่ามากที่สุดของการฉายขอบลงบนแกนตั้งในพื้นที่หน้ากระจก

ที่ k เมื่อได้ตำแหน่งค่ามากที่สุดของทั้งสองแล้ว ตำแหน่งจุดอ้างอิงของพื้นที่หน้ากระຈັง k จะถูกปรับเปลี่ยนดังสมการที่ 3.13

$$X_k = (XS_k + XE_k) / 2 \quad (3.13)$$

X_k ตำแหน่งจุดอ้างอิงพื้นที่หน้ากระຈັง การใช้ตำแหน่งค่ามากที่สุดของการฉายความเด่นและตำแหน่งค่ามากที่สุดของการฉายของขอบเพื่อหาตำแหน่งจุดอ้างอิงของหน้ากระຈັงรถยนต์แต่ละรุ่นได้เนื่องจากอยู่บนสมมุติฐานที่ว่ารถยนต์รุ่นเดียวกันนั้นจะมีรูปแบบโครงสร้างเดียวกัน ดังนั้นเมื่อรถยนต์รุ่นเดียวกันถูกทำการค้นหาตำแหน่งกลางหน้ากระຈັงด้วยวิธีเดียวกันก็ควรที่จะได้ตำแหน่งตรงกลางเดียวกันในรถยนต์แต่ละรุ่นซึ่งได้แสดงตัวอย่างตำแหน่งจุดอ้างอิงที่คำนวณมาได้ของรถยนต์แต่ละรุ่นในภาพที่ 3.15 นอกจากนี้ก็เพื่อเพิ่มความทนทานในการหาหน้ากระຈັงอีกด้วย หลังจากนั้นความกว้างของขอบบนและขอบล่างจะหาได้จากความสัมพันธ์ของระยะห่างของขอบซ้ายและขอบขวาของหน้ากระຈັงที่ได้จากขั้นตอนก่อนหน้าซึ่งสามารถคำนวณได้จากสมการที่

3.14

$$H_k = q \times (R_k - L_k) \quad (3.14)$$

H_k คือความกว้างของขอบบนและขอบล่างของหน้ากระຈັง q พารามิเตอร์ปรับเปลี่ยนได้ ดังนั้นขอบบนและขอบล่างของหน้ากระຈັงสามารถคำนวณได้ดังสมการที่ 3.15 และ 3.16 โดยที่ U_k คือขอบบนของหน้ากระຈັงที่ k และ B_k คือขอบล่างของหน้ากระຈັงที่ k แต่ถ้าในกรณีที่มีป้ายทะเบียน ขอบบนและขอบล่างของหน้ากระຈັงจะ ได้จากการอ้างอิงตำแหน่งของป้ายทะเบียนและขนาดตัวอักษรป้ายทะเบียนดังสมการที่ 3.1 และ 3.2

$$U_k = X_k - H_k / 2 \quad (3.15)$$

$$B_k = X_k + H_k / 2 \quad (3.16)$$



(ก)



(ข)



(ค)

ภาพที่ 3.15 ตำแหน่งจุดอ้างอิงของรถยนต์แต่ละรุ่น (ก) Mazda 2 (ข) Mitsubishi Lancer Ex (ค)

Toyota Camry

3.3.5 การพิสูจน์ยืนยันพื้นที่สนใจ (ROI Verification)

ในขั้นตอนนี้ใช้สำหรับในกรณีการหาหน้ากระดาษซึ่งไม่ได้อ้างอิงจากป้ายทะเบียนผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนก่อนหน้าคือพื้นที่ ROI จำนวน k แต่ในจำนวน k ROI นี้จะมีทั้งหน้ากระดาษจริงๆและไม่ใช่น้ำกระดาษ ดังนั้นระบบจึงจำเป็นต้องมีการพิสูจน์ทราบว่าพื้นที่ ROI จำนวน k พื้นที่ไหนคือน้ำกระดาษและพื้นที่ไหนที่ไม่ใช่น้ำกระดาษโดยในงานวิจัยนี้ การสกัดคุณลักษณะเด่น PHOG จะถูกนำมาใช้เพื่อทำการพิสูจน์ว่าพื้นที่นี้ใช่น้ำกระดาษรถยนต์หรือไม่ เครื่องมือจำแนกประเภทหลายเครื่องมือที่นิยมใช้ เช่น k-NN, Neuron Network, SVM ซึ่งสามารถนำมาประยุกต์ใช้ในการจำแนกได้ ซึ่งในงานวิจัยนี้ได้ใช้เครื่องมือจำแนก k-NN โดยกำหนด $k = 1$

3.4 การสกัดคุณลักษณะเด่นหน้ากระดาษรถยนต์สำหรับการรู้จำ (Feature Extraction)

เมื่อได้พื้นที่ที่เป็นหน้ากระดาษรถยนต์แต่ละรุ่นแล้ว ขั้นตอนต่อไปคือการสกัดคุณลักษณะพื้นที่หน้ากระดาษเพื่อให้สามารถจำแนกรุ่นรถยนต์จากพื้นที่หน้ากระดาษได้อย่างถูกต้องแม่นยำ การรวมคุณลักษณะเด่นที่ได้จากการสกัดคุณลักษณะเด่น ไอเกนเฟซและ PHOG จะถูกนำมาเป็นคุณลักษณะเพื่อจำแนกรุ่นของรถยนต์โดยที่การรวมคุณลักษณะเด่นของการสกัดคุณลักษณะจากสองวิธีนี้จะต้องมีการทำนอร์มัลไลซ์เนื่องจากคุณลักษณะเด่นที่ได้จากการสกัดสองวิธีนี้มีค่าที่แตกต่างกันมาก ทำให้ส่งผลกระทบต่อการทำงานไม่ถูกต้องและผิดพลาด วิธีการสกัดคุณลักษณะไอเกนเฟซทำตามขั้นตอนดังนี้

- 1) นำรูปฝึกสอนที่ถูกแปลงเป็นค่าระดับสีเทาและทำการเปลี่ยนให้เป็นเวกเตอร์คุณลักษณะ
- 2) จากนั้นนำชุดเวกเตอร์คุณลักษณะมาหาค่าเฉลี่ย
- 3) นำชุดเวกเตอร์ฝึกสอนไปลบค่าเฉลี่ยออกเพื่อให้แต่ละคุณลักษณะแสดงค่าคุณลักษณะที่ไม่เหมือนใครออกมา
- 4) จากนั้นชุดเวกเตอร์ของรูปฝึกสอนที่ลบค่าเฉลี่ยออกแล้วไปทำการหาเมตริกซ์แปรปรวนร่วมและหาค่าไอเกนและไอเกนเวกเตอร์
- 5) ทำการเลือกไอเกนเวกเตอร์ที่ต้องการนำมาใช้ในการรู้จำ
- 6) จากนั้นนำชุดเวกเตอร์คุณลักษณะมาทำการฉายลงบนไอเกนเวกเตอร์ซึ่งแต่ละรูปฝึกสอนจะมีคุณลักษณะเท่ากับจำนวนข้อมูลฝึกสอนซึ่งจะนำไปใช้ในการรู้จำต่อไป

ส่วนรูปทดสอบจะทำการหาคุณลักษณะ ไอเคนเฟซจะคล้ายกับการหาคุณลักษณะของรูปฝึกสอนโดยนำเวกเตอร์รูปทดสอบ มาทำเหมือนขั้นตอน 1, 3 และ 6 ดังนั้นรูปทดสอบแต่ละรูปจะมีคุณลักษณะเด่นเท่ากับคุณลักษณะเด่นของรูปฝึกสอน

วิธีการสกัดคุณลักษณะPHOG ทำตามขั้นตอนดังนี้

- 1) นำรูปภาพอินพุตมาทำการสกัดหาพื้นที่ที่ต้องการหาคุณลักษณะ
- 2) จากนั้นนำพื้นที่ที่ต้องการหาคุณลักษณะและถูกแปลงเป็นค่าสีให้เป็นระดับสีเทามาทำการคำนวณหาค่าเกรเดียนต์ในทิศทางแกนอนและแนวตั้ง
- 3) จากนั้นทำการคำนวณหาแมกนิจูดของเกรเดียนต์
- 4) เมื่อได้ค่าเกรเดียนต์ในแนวนอนและแนวตั้งแล้วให้ทำการคำนวณหาทิศของเกรเดียนต์และทำการกำหนดช่วงของทิศเกรเดียนต์
- 5) นำพื้นที่ที่ต้องการหาคุณลักษณะที่ถูกแปลงเป็นค่าสีให้เป็นระดับสีเทาทำการหาขอบภาพ
- 6) จากนั้นทำการสร้างฮิสโทแกรมเกรเดียนต์ในแต่ละพื้นที่โดยที่ค่าฮิสโทแกรมแต่ละแท่งคือค่าแมกนิจูดเกรเดียนต์ของขอบภาพ แท่งฮิสโทแกรมแต่ละแท่งคือช่วงของทิศที่กำหนด
- 7) ทำการนำฮิสโทแกรมที่ได้ในแต่ละพื้นที่มาทำการเชื่อมต่อกันซึ่งผลลัพธ์คือคุณลักษณะของ PHOG

3.5 การจำแนกหน้ากระจิงรู้รณยนต์ (Classification)

เครื่องมือการจำแนกที่นิยมใช้โดยทั่วไปมีอยู่หลากหลาย เช่น เครื่องมือการจำแนกการ k-NN, SVM, นิวรอนเน็ตเวิร์ก หลังจากที่ได้คุณลักษณะเด่นของหน้ากระจิง คุณลักษณะเด่นของหน้ากระจิงจะถูกส่งต่อไปที่ขั้นตอนการจำแนกเพื่อจำแนกรุ่นของรณยนต์ ในการวิจัยนี้ระบบได้ทำการดึงข้อมูลรุ่นของรณยนต์จากเว็บเสิร์ชเอนจินที่ต้องการค้นหาและรุ่นที่ไม่ต้องการค้นหาโดยที่รุ่นที่ไม่ต้องการค้นหาจะถูกดึงโดยการสุ่ม ข้อมูลหรือรูปภาพที่ได้มาทั้งหมดจะถูกส่งเข้าระบบเพื่อทำการค้นหาพื้นที่หน้ากระจิงและทำการสกัดคุณลักษณะเด่น จากนั้นเมื่อรูปภาพรณยนต์หรือเฟรมวิดีโอที่ต้องการระบุว่ารณยนต์นี้เป็นรุ่นเดียวกับที่ต้องการหาหรือไม่จะถูกส่งเข้าสู่กระบวนการเหมือนก่อนหน้านี้ ซึ่งก็คือกระบวนการหาพื้นที่ที่เป็นหน้ากระจิงและการสกัดคุณลักษณะ เมื่อได้คุณลักษณะเด่นแล้วจะถูกส่งต่อไปยังเครื่องมือจำแนกเพื่อจำแนกว่ารณยนต์ที่ต้องการระบุว่าเป็นรุ่นเดียวกับที่ต้องการหาหรือไม่ ในที่นี้ได้ใช้เครื่องมือการจำแนก k-NN โดยกำหนด $k=1$ การ

จำแนกหน้ากระดาษเป็นรุ่นเดียวกับที่ต้องการค้นหาหรือไม่ โดยที่อัตราส่วนระหว่างระยะห่างที่ใกล้ที่สุดของหน้ากระดาษที่ต้องการจำแนกกับหน้ากระดาษรุ่นที่ไม่ต้องการค้นหาที่ถูกระบุข้อมูลจากเส้นร่อนเงินกับระยะห่างที่ใกล้ที่สุดของหน้ากระดาษที่ต้องการจำแนกกับหน้ากระดาษรุ่นที่ต้องการค้นหาที่ถูกระบุข้อมูลจากเส้นร่อนเงินมีค่ามากกว่าหรือเท่ากับค่าขีดแบ่งจะถือว่าหน้ากระดาษคั่นนั้นคือรุ่นเดียวกับที่ต้องการค้นหาในทางตรงกันข้ามถ้าอัตราส่วนมีค่าน้อยกว่าค่าขีดแบ่งจะถือว่าหน้ากระดาษคั่นนั้นไม่ใช่ร่อนเงินรุ่นเดียวกับที่ต้องการค้นหา



ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
Copyright © by Chiang Mai University
All rights reserved