

### บทที่ 3

#### วิธีการดำเนินการวิจัย

ในบทนี้ได้นำเสนอวิธีการดำเนินการวิจัยซึ่งจะประกอบไปด้วย ขอบเขตการทดลอง เครื่องมือและซอฟต์แวร์ที่ใช้สำหรับการทดลอง การออกแบบการทดลองและวิธีการดำเนินการทดลองในแต่ละขั้นตอนตามลำดับ เพื่อใช้สำหรับเป็นแนวทางในการทำวิจัย และนำเสนอกระบวนการในการพัฒนาวิธีการประมาณเวลาในการเดินทางจากข้อมูลป้ายจราจรอัจฉริยะ

#### 3.1 ขอบเขตการทดลอง

ประกอบไปด้วย เส้นทางที่ใช้สำหรับการทดลองและเก็บข้อมูล ประเภทของยานพาหนะ ชนิดข้อมูลที่เก็บ วันและเวลาที่เก็บข้อมูล

**เส้นทางที่ใช้ในการทดลองและเก็บข้อมูล** ผู้วิจัยเลือกใช้เส้นทาง ดังนี้

- ถนนพญาไท จากถนนรางน้ำ ถึง แยกพญาไท Link ID 108 ระยะทาง 0.739 กิโลเมตร
- ถนนพญาไท จากแยกพญาไท ถึง แยกราชเทวี Link ID 102 ระยะทาง 0.543 กิโลเมตร
- ถนนพญาไท จากแยกราชเทวี ถึง แยกปทุมวัน Link ID 2209 ระยะทาง 0.673 กิโลเมตร
- ถนนสีลม จากหลังป้าย26(สีลม) ถึง แยกอารมย์ Link ID 2617 ระยะทาง 0.959 กิโลเมตร
- ถนนสีลม จากแยกอารมย์ ถึง แยกสุรศักดิ์ Link ID 2615 ระยะทาง 0.995 กิโลเมตร
- ถนนสีลม จากแยกสุรศักดิ์ ถึง แยกบางรัก Link ID 2609 ระยะทาง 0.283 กิโลเมตร
- ถนนพหลโยธิน จากหลังป้าย(ลาดพร้าว2)ถึง แยกลาดพร้าว Link ID 410 ระยะทาง 0.533 กิโลเมตร
- ถนนพหลโยธิน จากแยกลาดพร้าว ถึง ถนนวิภาวดี Link ID 215 ระยะทาง 0.221 กิโลเมตร
- ถนนพหลโยธิน จากถนนวิภาวดี ถึง แยกสะพานควาย Link ID 603 ระยะทาง 2.984 กิโลเมตร

- ถนนพหลโยธิน จากเซ็นทรัลลาดพร้าว ถึง แยกรัชโยธิน Link ID 608 ระยะทาง 1.192 กิโลเมตร
- ถนนพหลโยธิน จากแยกรัชโยธิน ถึง แยกเกษตร Link ID 608 ระยะทาง 1.532 กิโลเมตร

โดยที่ Link ID เป็นการกำหนดจากฐานข้อมูลของศูนย์เทคโนโลยีอิเล็กทรอนิกส์และคอมพิวเตอร์แห่งชาติ (NECTEC) ห้องปฏิบัติการระบบขนส่งและจราจรอัจฉริยะ (ITS)

สำหรับเกณฑ์ในการเลือกเส้นทางที่ใช้ทำการเก็บข้อมูลเวลาในการเดินทางคือ จะต้องเป็นเส้นทางที่มีข้อมูลระดับความติดขัดจากป้ายจราจรอัจฉริยะ และเป็นเส้นทางที่มีการเปลี่ยนแปลงของระดับความติดขัด ซึ่งเส้นทางที่เลือกจะเป็นเส้นทางที่มีความสำคัญ เป็นที่ตั้งของแหล่งธุรกิจการค้าขนาดใหญ่หรือเป็นเส้นทางที่เชื่อมต่อเพื่อนำไปสู่องค์กรต่างๆ เช่น โรงพยาบาล มหาวิทยาลัย สนามกีฬา เป็นต้น ทั้ง 4 เส้นทาง 11 Link ทำการเก็บข้อมูลทั้งหมดจำนวน Link ละ 35 ครั้ง

**ยานพาหนะ** ในการทดลอง ใช้ยานพาหนะประเภท รถยนต์ส่วนบุคคล

**ข้อมูลที่เก็บ** แบ่งออกเป็น 3 ชนิด คือ

- 1) ข้อมูลพิกัดของยานพาหนะ และเวลา ตามมาตรฐาน NMEA 0183 Version 2.3 ซึ่งจะใช้อุปกรณ์ GPS เชื่อมต่อกับคอมพิวเตอร์ในตู้เก็บ และโทรศัพท์มือถือ ด้วยสัญญาณบลูทูธ
- 2) เก็บข้อมูลเวลาในการเดินทางผ่านจุดที่กำหนดเป็นจุดเริ่มต้น ถึงจุดสิ้นสุดของเส้นทาง แต่ละ Link ID
- 3) ระดับความติดขัดจากป้ายจราจรอัจฉริยะ ณ เวลาเดินทาง ซึ่งข้อมูลระดับความติดขัดจะได้จากการตั้งกล้องดิจิตอลถ่ายภาพป้ายจราจรอัจฉริยะ และข้อมูลระดับความติดขัดจากฐานข้อมูลของศูนย์เทคโนโลยีอิเล็กทรอนิกส์และคอมพิวเตอร์แห่งชาติ (NECTEC) ห้องปฏิบัติการระบบขนส่งและจราจรอัจฉริยะ (ITS)

**วันและเวลาที่เก็บข้อมูล** สำหรับการทดลอง วันและเวลาที่เก็บข้อมูล คือ

วันจันทร์ - วันศุกร์ ตั้งแต่เวลา 06.30 -20.30 น.

วันเสาร์ - วันอาทิตย์ ตั้งแต่เวลา 10.00 - 20.00 น.

เหตุผลที่เวลาในการเก็บข้อมูลในวันเสาร์ และวันอาทิตย์จะเริ่มขึ้นตั้งแต่เวลา 10.00 น. เพราะว่าในช่วงเวลาตอนเช้าของทั้งสองวัน ระดับความตึงเครียดจะมีการเปลี่ยนแปลงน้อยมาก ถ้าออกไปเก็บก็จะได้แต่ระดับความตึงเครียดเฉยๆ ผู้วิจัยจึงเลือกใช้เวลาการเก็บข้อมูลเริ่มต้นตั้งแต่เวลาดังกล่าว

### 3.2 เครื่องมือและซอฟต์แวร์ที่ใช้

3.2.1 โทรศัพท์เคลื่อนที่ ในการทดลองใช้โทรศัพท์เคลื่อนที่ ที่เป็นระบบปฏิบัติการ Symbian จำนวน 3 เครื่อง

ภาพที่ 3.1

แสดงภาพโทรศัพท์เคลื่อนที่ระบบปฏิบัติการ Symbian



3.2.2 อุปกรณ์นำร่องสัญญาณดาวเทียม หรืออุปกรณ์ GPS ที่สามารถเชื่อมต่อสัญญาณบลูทูธ (Bluetooth GPS) จำนวน 4 เครื่อง

ภาพที่ 3.2

แสดงภาพอุปกรณ์ GPS ประเภทเชื่อมต่อสัญญาณบลูทูธ



3.2.3 นาฬิกา เป็นนาฬิกาสำหรับดูเวลา จำนวน 1 เครื่อง

3.2.4 กล้องดิจิทัลสำหรับบันทึกข้อมูล ระดับความชัดชัดจากป้ายจราจรอัจฉริยะ

3.2.5 คอมพิวเตอร์ที่ใช้สำหรับเก็บข้อมูล เป็นคอมพิวเตอร์โน้ตบุ๊ก ระบบปฏิบัติการ

Windows XP Home

ซอฟต์แวร์ที่ใช้สำหรับการวิจัย แบ่งออกเป็น 2 ประเภท

1) ซอฟต์แวร์สำหรับโทรศัพท์เคลื่อนที่ Cellular Probe ใช้สำหรับเก็บข้อมูลอุปกรณ์ GPS ที่เชื่อมต่อกับโทรศัพท์เคลื่อนที่

2) ซอฟต์แวร์สำหรับคอมพิวเตอร์มี 4 โปรแกรม

- โปรแกรม Weka เวอร์ชัน 3.6.0 สำหรับประมวลผลทางสถิติ
- โปรแกรม PostgreSQL 8.3 ติดต่อฐานข้อมูล
- โปรแกรม Quantum GIS แสดงผลข้อมูล GPS

- โปรแกรม GPS Diagnostics ใช้สำหรับเก็บข้อมูลจาก อุปกรณ์ GPS ที่เชื่อมต่ออินเทอร์เน็ต

### 3.3 การออกแบบการทดลอง

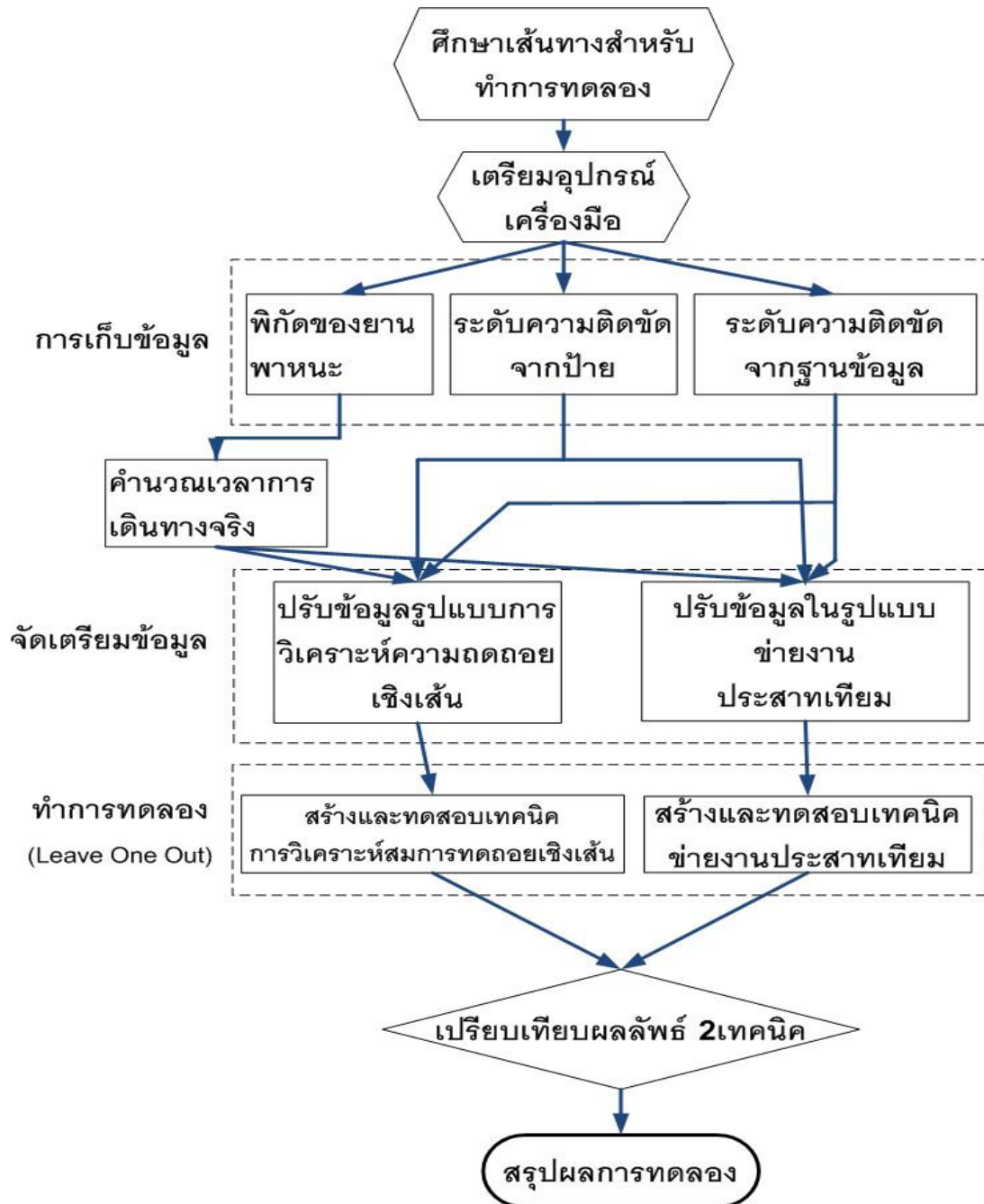
จากสมมติฐานงานวิจัยคือ ป้ายจราจรอัจฉริยะ สามารถใช้ในการประมาณเวลาในการเดินทางได้ ดังนั้นผู้วิจัยจึงออกแบบการทดลอง โดยทำการเก็บข้อมูลเวลาการเดินทางจริง โดยเก็บข้อมูลบนเส้นทางที่มีการใช้งานในชีวิตประจำวัน โดยใช้รถยนต์ส่วนตัว ในช่วงเวลาต่าง ๆ ของวัน ทำการเก็บข้อมูลเวลาการเดินทางจากอุปกรณ์ GPS และเก็บข้อมูลจากลักษณะการทำงานของป้ายจราจรอัจฉริยะคือระดับความติดขัด ซึ่งข้อมูลระดับความติดขัดจะได้จาก 1)ผู้วิจัยทำการตั้งกล้องดิจิตอลถ่ายภาพป้ายจราจรอัจฉริยะ 2)ข้อมูลระดับความติดขัดจากฐานข้อมูลของศูนย์เทคโนโลยีอิเล็กทรอนิกส์และคอมพิวเตอร์แห่งชาติ (NECTEC) ห้องปฏิบัติการระบบขนส่งและจราจรอัจฉริยะ (ITS) ซึ่งข้อมูลระดับความติดขัดจะตรงกับเวลาการเดินทางจริง หลังจากนั้นจึงนำข้อมูลทั้งสองคือ เวลาการเดินทางและระดับความติดขัด เข้าสู่เทคนิคที่หนึ่งคือ กระบวนการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น และเทคนิคที่สองคือถ่ายภาพงานประสาทเทียม เพื่อหาวิธีการหรือรูปแบบการประมาณเวลาในการเดินทางจากทั้งสองเทคนิค แล้วนำผลลัพธ์ มาเปรียบเทียบหาประสิทธิภาพที่ดีที่สุดของแต่ละเทคนิค แต่ด้วยในทางปฏิบัติ มีข้อจำกัดของปริมาณชุดข้อมูลเวลาการเดินทาง ผู้วิจัยไม่สามารถเก็บข้อมูลเวลาการเดินทางได้มากเพราะข้อจำกัดจากหลายด้าน จึงเก็บได้แค่เพียง 35 ครั้งในทุก ๆ เส้นทาง ซึ่งจำนวนชุดข้อมูลขนาดนี้ ผู้วิจัยจึงเลือกใช้เทคนิครูปแบบสำหรับทั้ง 2 เทคนิคคือ Leave one out Cross validation (Mitchell, 1997)

### 3.4 โครงสร้างวิธีการทดลอง

เริ่มต้นจากเก็บข้อมูลเวลาการเดินทาง พร้อมกับระดับความติดขัด ณ เวลาการเดินทางซึ่งแหล่งที่มาได้อธิบายในหัวข้อ 3.3 โดยระดับความติดขัดจากป้ายจราจรอัจฉริยะกับระดับความติดขัดของฐานข้อมูลจาก NECTEC นั้น มีความแตกต่างกัน คือ ระดับความติดขัดจากป้ายจราจรอัจฉริยะ มีความถี่ในการ Update เร็วกว่า ขณะที่ระดับความติดขัดจากฐานข้อมูลของ NECTEC จะมีความถี่ในการอัปเดตเฉลี่ย 5 นาที เนื่องจากต้นทางของข้อมูลระดับความติดขัด จะมาจากบริษัท Genius Joint Venture ซึ่งเป็นบริษัทลูกของ บริษัท Forth Corp Public ส่งข้อมูลมายังทางกรุงเทพมหานคร แล้วจึงส่งต่อมายัง NECTEC อีกที และทางกรุงเทพมหานครได้ให้เหตุผลว่าทำไมถึงต้อง Update ทุก 5 นาที เนื่องจากเครือข่ายอินเทอร์เน็ตของ บริษัท Genius ยังไม่ดีพอ (อยู่ในขั้นทดลอง) ถ้าเครือข่ายอินเทอร์เน็ตดีกว่านี้ ก็จะสามารถอัปเดตได้ถี่กว่าปัจจุบันได้

แต่ข้อมูลระดับความติดขัดจากฐานข้อมูลของ NECTEC จะสามารถทราบถึงเวลาของสถานะระดับความติดขัด ว่าเป็นสถานะนี้มานานเท่าไร ซึ่งข้อมูลระดับความติดขัดจากทั้งสองแหล่งข้อมูล มีข้อดีข้อเสียต่างกัน ผู้วิจัยจึงเลือกใช้ข้อมูลทั้งสองชุดในการทดลองแล้วเลือกเอาผลลัพธ์ที่ดีที่สุด หลังจากที่ได้ชุดข้อมูลครบ จึงเข้าสู่กระบวนการจัดเตรียมข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบของทั้ง 2 เทคนิค ต่อจากนั้นจึงนำผลลัพธ์ที่ได้มาเปรียบเทียบ และในขั้นตอนสุดท้ายคือทำการสรุปผลการทดลอง แสดงดังภาพที่ 3.3

ภาพที่ 3.3  
แสดงโครงสร้างวิธีทำการทดลอง



### 3.5 วิธีดำเนินการทดลอง

**ขั้นตอนที่ 1** ศึกษาเส้นทาง สำหรับทำการทดลองและเก็บข้อมูล โดยจุดเริ่มต้นและจุดสิ้นสุดของเส้นทางได้ถูกกำหนดจากฐานข้อมูล ต่อจากนั้นทำการบันทึกข้อมูลพิกัดซึ่งจะได้ตำแหน่งเริ่มต้น และสิ้นสุดของถนน 2 ตำแหน่ง ของถนนหนึ่ง Link เพื่อจะเป็นเส้นทางอ้างอิงสำหรับไว้ใช้หาค่าเวลาในการเดินทางที่แท้จริง ซึ่งในทางปฏิบัติ จุดเริ่มต้นและจุดสิ้นสุดถูกกำหนดไว้แล้ว ซึ่งดูได้จากฐานข้อมูลของ NECTEC

**ขั้นตอนที่ 2** จัดเตรียมอุปกรณ์เครื่องมือพร้อมติดตั้งซอฟต์แวร์ให้พร้อมสมบูรณ์ หลังจากนั้นปรับเวลาคอมพิวเตอร์ และอุปกรณ์โทรศัพท์เคลื่อนที่ ที่เชื่อมต่อกับอุปกรณ์ GPS และนาฬิกาให้ตรงกัน

**ขั้นตอนที่ 3** ทำการเก็บข้อมูลทั้งหมด 11 Link ตลอดทั้งวัน โดยสำหรับอุปกรณ์ GPS ที่ได้เชื่อมต่อกับคอมพิวเตอร์โน้ตบุ๊กจะเก็บข้อมูลผ่านโปรแกรม GPS Diagnostics และโทรศัพท์เคลื่อนที่ทั้ง 2 ตัว จะเก็บข้อมูลผ่านโปรแกรม Cellular Probe ซึ่งข้อมูลที่เก็บเป็นข้อมูลของตำแหน่งยานพาหนะที่เคลื่อนที่ผ่านเส้นทางในการทดลอง ซึ่งจะอยู่ในรูปของประโยค GPRMC ตามมาตรฐาน NMEA 0813 แสดงตัวอย่างดังภาพที่ 3.4 ทั้งนี้เมื่อรถยนต์เคลื่อนที่ผ่านจุดเริ่มต้นและจุดสิ้นสุดของเส้นทาง โดยจะทำการบันทึกค่าเวลาจากนาฬิกาด้วย

จำนวนชุดข้อมูลที่ใช้ในการทดลอง คือ 35 ชุด ทั้งหมด 11 Link ซึ่งการจำนวนชุดข้อมูลที่เหมาะสมทางสถิติจะคำนวณได้จากสมการ

$$n = \left( 2z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{W} \right)^2 \quad (3.1)$$

แต่เนื่องจากข้อจำกัดทางด้านเวลา และค่าใช้จ่ายในการเก็บข้อมูลผู้วิจัยจึงต้องหาจุดที่เหมาะสมที่สุดของจำนวนข้อมูลคือเท่ากับ 35 ชุดข้อมูล



## ภาพที่ 3.4

ความหมายของประโยค GPRMCตามมาตรฐาน NMEA 0183

- RMC

**\$GPRMC,hhmmss.ss,A,llll.ll,a,yyyyy.yy,a,x.x,x.x,ddmmyy,x.x,a\*hh**

**RMC = Recommended Minimum Specific GPS/TRANSIT Data**

- 1 = UTC of position fix**
- 2 = Data status (V=navigation receiver warning)**
- 3 = Latitude of fix**
- 4 = N or S**
- 5 = Longitude of fix**
- 6 = E or W**
- 7 = Speed over ground in knots**
- 8 = Track made good in degrees True**
- 9 = UT date**
- 10 = Magnetic variation degrees (Easterly var. subtracts from true course)**
- 11 = E or W**
- 12 = Checksum**

ข้อมูลที่ใช้จากรูปแบบ GPRMC มีดังนี้

ตำแหน่งลำดับที่ 1 UTC (Universal Time Coordinate) เป็นเวลามาตรฐานที่ Prime Meridian (Longitude 0 องศา) ที่ลากผ่านเมือง Greenwich ประเทศอังกฤษ ดังนั้นจึงเรียกว่า GMT (Greenwich Mean Time) เวลา UTC ใช้เป็นเวลามาตรฐานของวงการดาราศาสตร์ อุตุนิยมวิทยา การเดินเรือ เป็นต้น เวลาในท้องถิ่นในแต่ละประเทศจะเทียบกับเวลา UTC นี้ โดยการบวกหรือลบกับ UTC Offset สำหรับแต่ละพื้นที่ โดยเวลาในประเทศไทยเท่ากับ UTC+7 (UTC Offset ประเทศไทยเท่ากับ +07 ชั่วโมง ตำแหน่งลำดับที่ 2 มี 2 สถานะคือ A = data valid และ V = data not valid ในที่นี้ข้อมูลที่มีสถานะ A ตำแหน่งลำดับที่ 3 เป็นตำแหน่งของ Latitude ของอุปกรณ์ GPS ในสถานะยืนยันตำแหน่ง (fix) ตำแหน่งลำดับที่ 5 เป็นตำแหน่งของ Longitude ของอุปกรณ์ GPS ในสถานะยืนยันตำแหน่ง (fix)

**ขั้นตอนที่ 4** ทำการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบเพื่อ การวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น โดยเริ่มจากการหาค่าเวลาในการเดินทางที่แท้จริง

การหาค่าเวลาในการเดินทางที่แท้จริง (True Travel Time)(ไพโรจน์ พาสพิชญ, 2550) ในแต่ละครั้งที่ยานพาหนะเคลื่อนที่ผ่านเส้นทางที่กำหนด เมื่อเคลื่อนที่ผ่านจุดที่กำหนดในขั้นตอนที่ 1 ผู้เก็บข้อมูลจะบันทึกเวลาที่เคลื่อนที่ผ่าน (Timestamp) ซึ่งทำให้ได้ค่าเวลา 2 ค่า คือ เวลาก่อนเข้า Link และสิ้นสุด Link แต่ค่าเวลาดังกล่าวอาจคลาดเคลื่อนเพราะเป็นการสังเกตของผู้เก็บข้อมูลขณะที่อยู่บนยานพาหนะที่เคลื่อนที่ จึงจำเป็นต้องตรวจสอบโดยการนำค่าเวลาทั้ง 2 ไปเปรียบเทียบกับเวลาและตำแหน่งในประโยค GPRMC

ต่อจากนั้นทำการระบุตำแหน่งนั้นลงบนแผนที่จำลองเพื่อดูว่าอยู่ใกล้เส้นทางอ้างอิงมากที่สุดหรือไม่ หากยังไม่ถูกต้องให้เลื่อนไปยังตำแหน่งถัดไป และทำซ้ำจนกระทั่งได้ตำแหน่งที่ถูกต้อง ซึ่งจะนำไปสู่เวลาที่ยานพาหนะเคลื่อนที่ผ่านเส้นทางอ้างอิงที่ถูกต้องด้วยเช่นกัน ทำยที่สุดเมื่อได้ค่าเวลาที่ถูกต้อง ณ จุดเริ่มต้นของ Link ไปถึงจุดสิ้นสุดของ Link เมื่อนำมาหาผลต่าง ก็จะทำให้ได้เวลาในการเดินทางที่แท้จริง

#### **การปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบสำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น**

ทำหลังจากได้ข้อมูลเวลาการเดินทางที่เป็นเวลาที่แท้จริง และข้อมูลระดับความติดขัด ณ เวลาเดินทางเรียบร้อยแล้วจัดเรียงไว้ในคอลัมน์ที่ 1 ส่วนคอลัมน์ที่ 2 คือระดับความติดขัดเฉลี่ยแสดงดังภาพที่ 3.5 เพื่อเตรียมเข้าสู่ขั้นตอนถัดไปคือการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น

เนื่องจากในส่วนของข้อมูลระดับความติดขัด เป็นตัวอักษรภาษาอังกฤษคือ H, M, L จำเป็นต้องทำการแปลงค่าเป็นตัวเลข เพื่อความสะดวกสำหรับการวิเคราะห์ ดังนั้นระดับความติดขัด H เท่ากับ 100, M เท่ากับ 50 และ L เท่ากับ 0 หลังจากนั้นจึงนำเอาตัวเลขที่แสดงถึงระดับความติดขัดมาหาค่าเฉลี่ยในแต่ละเส้นทาง

ภาพที่ 3.5

แสดงการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น

Congestion Level (Average)	Travel Time (3 Links) (sec.)	
50	1260	ตัวอย่างการเดินทางครั้งที่ 1
83.3	1870	
0	553	
0	578	
.	.	
.	.	
.	.	
50	1047	ตัวอย่างการเดินทางครั้งสุดท้าย

### การปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบสำหรับการป้อนข้อมูลงานประสาทเทียม

หลังจากได้ชุดข้อมูลทั้ง 35 ชุดในแต่ละเส้นทางแล้ว จึงทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบของไฟล์นามสกุล arff ซึ่งเป็นไฟล์สำหรับประมวลผลข้อมูลงานประสาทเทียมผ่านโปรแกรม Weka 3.6.0 โดยภายในไฟล์จะเป็นไฟล์สำหรับสร้าง และทดสอบข้อมูลงานประสาทเทียม ตามรูปแบบ Leave one out Cross Validation โดยแบ่งข้อมูลออกตามจำนวนชุดข้อมูล ใช้ส่วนที่เป็น n-1 สำหรับสอน โดยที่ n คือจำนวนชุดข้อมูล และอีก 1 ส่วนสำหรับทดสอบ จากนั้นนำผลลัพธ์ที่ได้นำไปทดสอบหาค่าความผิดพลาด ขั้นตอนของการใช้โปรแกรม Weka ดูได้จากภาคผนวก ก แต่เนื่องจากโหนดอินพุตสามารถใส่ระดับความติดขัดเป็นตัวอักษรได้เลยจึงไม่ต้องทำการแปลงเป็นตัวเลขเหมือนเทคนิคการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น

ภาพที่ 3.6

แสดงการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบสำหรับป้อนข่างานประสาทเทียม

Link ID (108)	Time Last Status(sec.)	Link ID (102)	Time Last Status(sec.)	Link ID (2209)	Time Last Status(sec.)	Travel Time (sec.)
H	7200	M	7200	L	7200	1200
M	7200	M	601	L	7200	1439
M	7200	M	7200	L	7200	1847
H	3900	M	7200	L	7200	1021
.	.	.	.	.	.	.
.	.	.	.	.	.	.
.	.	.	.	.	.	.
L	7200	L	7200	L	7200	428

ตัวอย่างครั้งที่ 1

ตัวอย่างครั้งสุดท้าย

**ขั้นตอนที่ 5** สร้างและทดสอบหาค่าผลลัพธ์การวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้น

**การสร้างและทดสอบการวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้น**

สำหรับสมการความสัมพันธ์เชิงเส้นของงานวิจัยนี้จะอยู่ในรูปของ

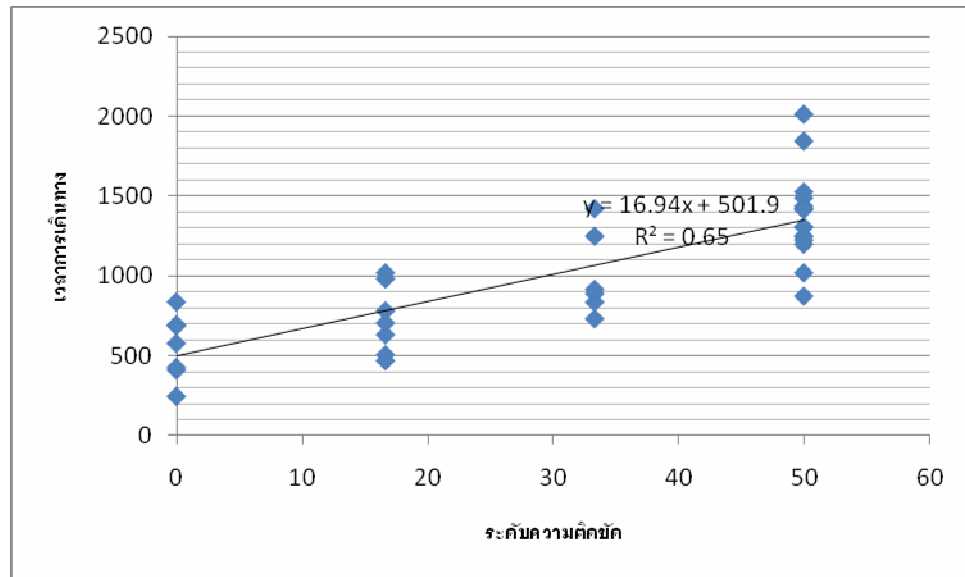
$$\text{Travel Time} = a (\text{Sum Congestion Level}) + b \quad (3.2)$$

โดยที่

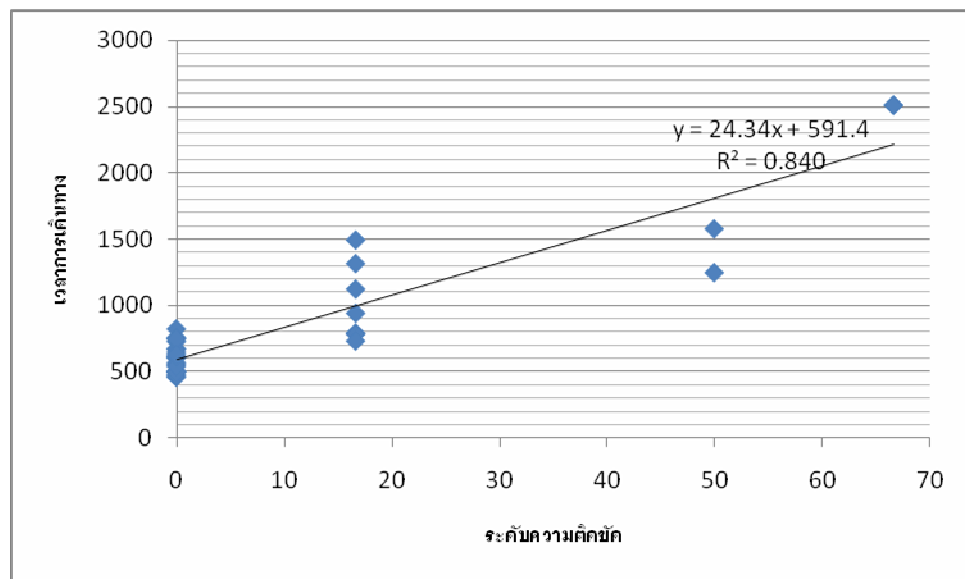
a คือ ความชันของเส้นตรง ซึ่งเป็นค่าที่แสดงถึงอัตราการเปลี่ยนแปลงของเวลาในการเดินทาง เมื่อผลรวมสะสมของระดับความติดขัดเปลี่ยนแปลงไป 1 หน่วย

b คือ ค่าส่วนตัดแกน Y หรือค่าเวลาในการเดินทางเมื่อ Sum Congestion Level ค่าเป็นศูนย์ โดยภายหลังจากการนำข้อมูลทั้ง 2 ชุด คือเวลาการเดินทาง กับ ระดับความติดขัดที่จัดเตรียมไว้ เข้าสู่การวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้น ซึ่งผู้วิจัยได้ใช้โปรแกรม Weka เวอร์ชัน 3.6.0 ทำการคำนวณ ผลลัพธ์ที่ได้คือ

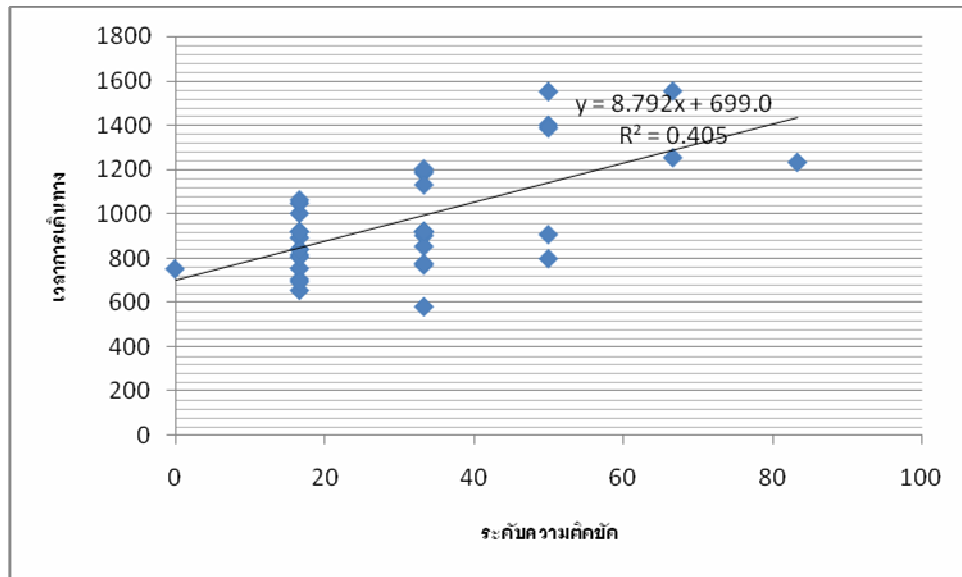
ภาพที่ 3.7  
กราฟแสดงค่า R Square เส้นทางที่ 1



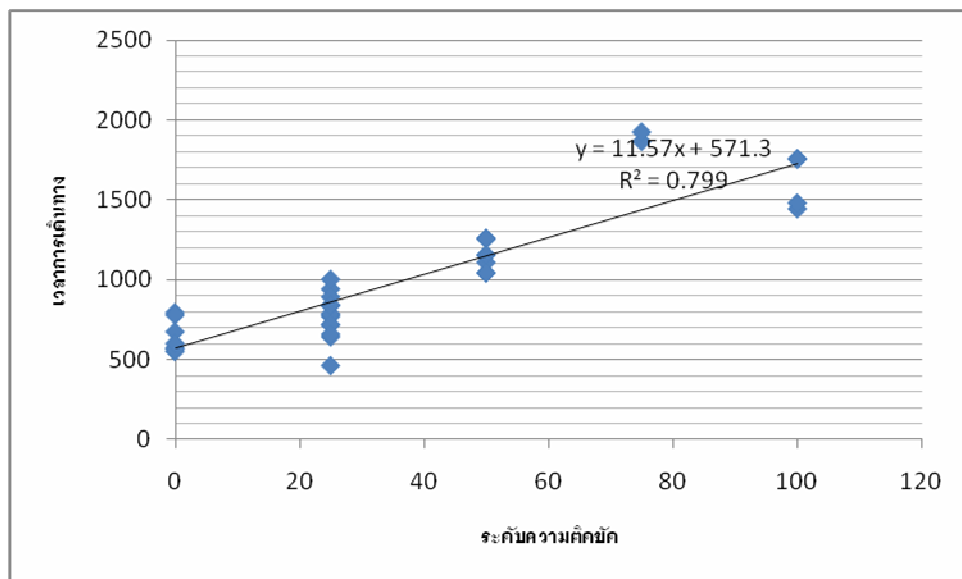
ภาพที่ 3.8  
กราฟแสดงค่า R Square เส้นทางที่ 2



ภาพที่ 3.9  
กราฟแสดงค่า R Square เส้นทางที่ 3



ภาพที่ 3.10  
กราฟแสดงค่า R Square เส้นทางที่ 4



ภาพที่ 3.11

ตัวอย่างตารางค่าประมาณเวลาการเดินทางจากสมการถดถอยเชิงเส้น  
เส้นทางที่ 1 Link ID 108, 102, 2209

<b>108</b>	<b>102</b>	<b>2209</b>	เวลาประมาณ (3 Links)
<b>L</b>	<b>L</b>	<b>L</b>	0:07:42
<b>L</b>	<b>L</b>	<b>M</b>	0:12:27
<b>L</b>	<b>L</b>	<b>H</b>	0:17:12
<b>L</b>	<b>M</b>	<b>L</b>	0:11:31
<b>L</b>	<b>M</b>	<b>M</b>	0:16:17
<b>L</b>	<b>M</b>	<b>H</b>	0:21:02
<b>L</b>	<b>H</b>	<b>L</b>	0:15:21
.	.	.	.
.	.	.	.
.	.	.	.
<b>H</b>	<b>H</b>	<b>M</b>	0:30:32
<b>H</b>	<b>H</b>	<b>H</b>	0:35:18

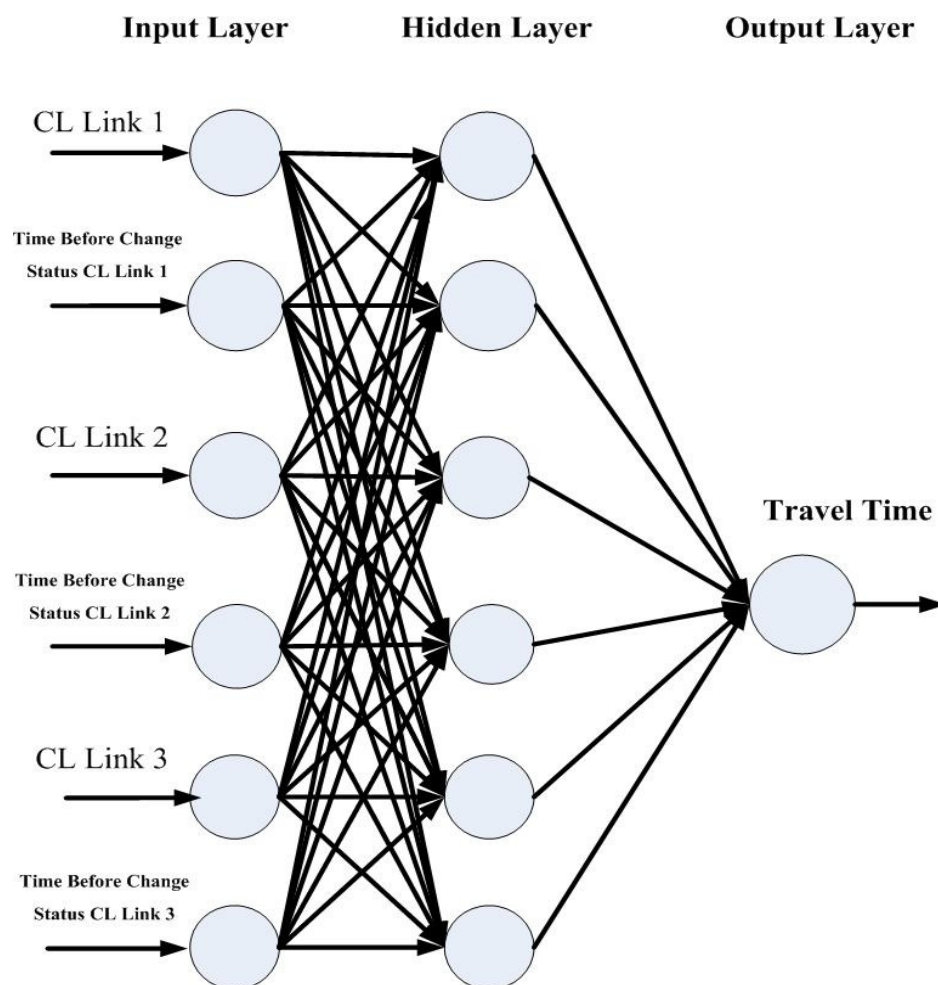
ตัวอย่างการคำนวณจากสมการ การวิเคราะห์ถดถอยเชิงเส้น ผู้วิจัยได้ทำการคำนวณ  
ทุกเหตุการณ์ (Combination) ที่มีความน่าจะเป็นที่จะเกิดทั้งหมด 35 เหตุการณ์ จาก 3 Links 1  
เส้นทาง ซึ่งการเจริญเติบโตของตัวเลข จะอยู่ในรูปแบบ  $3^n$  โดยที่ n คือจำนวน Links และเวลา  
ประมาณที่ได้ คำนวณจากสมการวิเคราะห์การถดถอยเชิงเส้นดังนี้

$$y = 16.944x + 501.99 \quad (3.3)$$

**ขั้นตอนที่ 6** สร้างและทดสอบข่ายงานประสาทเทียมโดยใช้ข้อมูลทั้งหมด 35 ชุดต่อ Link โดยเลือกใช้แนวทาง Leave one out Cross Validation เพราะจำนวนตัวอย่างที่มีน้อย โดยโครงสร้างข่ายงานประสาทเทียมแสดงดังภาพที่ 3.12

ภาพที่ 3.12

แสดงโครงสร้างข่ายงานประสาทเทียมเอาต์พุตเวลาการเดินทาง





### การสร้างและทดสอบข่ายงานประสาทเทียม

ข่ายงานประสาทเทียมแบบแพร่กระจายย้อนกลับหลายชั้น (Multilayer Backpropagation Neural Network) (Rumelhart และ McClelland, 1986) ได้ทำการสร้างคุณสมบัติพิเศษที่เพิ่มขึ้นคือ ทำให้ข่ายงานประสาทเทียมสร้างพื้นผิวการตัดสินใจแบบไม่เป็นเชิงเส้นได้ (Nonlinear Decision Surface) โดยที่สามารถแบ่งแยกตัวอย่างได้ดี กว่าพื้นผิวการตัดสินใจแบบเชิงเส้น (Linearly Decision Surface) อัลกอริทึมแบบแพร่กระจายย้อนกลับนั้น ได้ใช้กฎการเรียนรู้คือ กฎเดลต้า (Delta Rule) มีข้อดีที่การเรียนรู้จะลู่อู่เข้าสู่ระนาบหลายลักษณะ ทำให้ค่าผิดพลาดเกิดขึ้นน้อย และใช้หลักการเคลื่อนที่ลงตามความชัน (Gradient Descent) กฎเดลต้าจะหาเวกเตอร์น้ำหนักที่ให้ค่าผิดพลาดของตัวอย่างสอนน้อยที่สุด โดยการคำนวณทางคณิตศาสตร์ จึงต้องใช้ฟังก์ชันกระตุ้นที่สามารถหาอนุพันธ์ได้ เช่น ฟังก์ชันเชิงเส้น (Linear Function) หรือ ฟังก์ชันซิกมอยด์ (Sigmoid Function)

โครงสร้างข่ายงานประสาทเทียมสำหรับการวิจัย มีองค์ประกอบต่าง ๆ ดังนี้

**Input Layer** ประกอบไปด้วยข้อมูลสำคัญที่ได้จากการเก็บข้อมูล โดยงานวิจัยนี้ใช้เวลาการเดินทาง และความเร็ว แต่ละ **Link** ที่ปรากฏบนเส้นทางในการทดลอง 1 โหนด เท่ากับ 1 **Link** พร้อมกับระดับความติดขัด

**Hidden Layer** เป็นชั้นที่เป็นส่วนสำคัญสำหรับ ข่ายงานประสาทเทียมแบบแพร่กระจายย้อนกลับ มีหน้าที่ปรับค่าน้ำหนักผิดพลาดจากข้อมูลสอน ที่เรียกว่า การเรียนรู้ของข่ายงานประสาทเทียม จากงานวิจัยส่วนใหญ่จะใช้จำนวนโหนด ในชั้นซ่อนเท่ากับจำนวนโหนดของ **input node** รวมกับจำนวนของ **output node** จากนั้นหารสอง หรือเท่ากับจำนวน **input node** แต่สำหรับการวิจัยนี้ได้ทำการทดลองแบบลองผิดลองถูก หาจำนวน **Hidden Layer** ที่เหมาะสมที่สุด

**Output Layer** เป็นชั้นที่แสดงผลลัพธ์ จากการเรียนรู้ของข่ายงานประสาทเทียม ซึ่งการวิจัยนี้ใช้เวลาในการเดินทางกับความเร็ว

จากการสร้างข่ายงานประสาทเทียมแบบแพร่กระจายย้อนกลับมีโครงสร้างดังภาพที่ 3.12 ส่วนของ **input layer** ใช้จำนวนโหนด เท่ากับจำนวนเซลล์ที่เกิดขึ้นบนเส้นทางนั้น ส่วนของ **hidden layer** ในแต่ละโหนด ใช้ฟังก์ชันกระตุ้นซิกมอยด์ (Sigmoid Transfer Function) แสดงดังสมการที่ 3.4 ทำหน้าที่แปลงค่า **input layer** ให้เป็นแบบไม่เชิงเส้น (Nonlinearity) เพื่อให้

สอดคล้องกับคุณสมบัติของข่ายงานประสาทเทียมแบบแพร่กระจายย้อนกลับ โดยจำนวนโหนดที่ใช้ถ้าใช้แบบจำนวนของ input node รวมกับจำนวนของ output node จากนั้นหารสอง ผลการสอนข่ายงานประสาทเทียมมีค่าความผิดพลาดสูง จึงเลือกใช้จำนวนโหนดเท่ากับจำนวน input node ซึ่งการเรียนรู้ของข่ายงานประสาทเทียมจะเรียนรู้ได้ดีกว่าจำนวนโหนดน้อย หรือสามารถสร้างระนาบหลายมิติการเรียนรู้ที่ซับซ้อนมากขึ้น แต่จะทำให้ข่ายงานประสาทเทียมมีความซับซ้อนสูงตามไปด้วย และจะทำให้ใช้เวลากการเรียนรู้ยาวนาน และอาจเกิดปัญหาการเข้ากันเกินไป (Overfitting Problem) (Mitchell, 1997:108-111) ดังนั้นจึงเลือกจำนวนโหนดในชั้น hidden layer ตามผลลัพธ์ที่ดีที่สุด

$$Y = \frac{1}{1+e^{-x}} \quad (3.4)$$

Output layer ในการวิจัยนี้ คือ เวลาในการเดินทางและความเร็ว ซึ่งประกอบไปด้วยโหนดที่ใช้ฟังก์ชันกระตุ้นเชิงเส้น (Linear Transfer Function) แสดงดังสมการที่ 3.5 ทำหน้าที่ส่งผลรวมค่าผลลัพธ์ที่ได้ของแต่ละโหนดจาก Hidden layer ส่งต่อไปยัง Output layer โดยไม่เปลี่ยนแปลงค่าของข้อมูล หรือค่า  $\alpha$  ตามสมการที่ 3.5 ซึ่งมีค่าเท่ากับ 1

$$Y = \alpha X \quad (3.5)$$

การทดลองแบบลองผิดลองถูกจะมีการปรับค่าพารามิเตอร์ที่สำคัญได้แก่ อัตราการเรียนรู้ (Learning Rate) ค่าโมเมนตัม (Momentum) และจำนวนรอบที่ต้องการให้ข่ายงานประสาทเทียมเรียนรู้ (Epoch) โดยการเลือกปรับค่าพารามิเตอร์ต่าง ๆ เป็นเรื่องยาก ต้องใช้การลองผิดลองถูก (Trial & Error) ค่าอัตราการเรียนรู้ จะเป็นค่าคงที่มีค่าอยู่ระหว่าง 0 และ 1 เป็นค่าที่แสดงถึงอัตราการเรียนรู้ ค่าความผิดพลาดการสอนข่ายงานประสาทเทียมในแต่ละรอบ ค่าที่สูงใกล้ค่า 1 ข่ายงานประสาทเทียมจะใช้เวลากการเรียนรู้เร็ว แต่อาจจะทำให้ผลการเรียนรู้ที่ได้ออกมาไม่ดี ค่าโมเมนตัม เป็นค่าคงที่มีค่าอยู่ระหว่าง 0 และ 1 เป็นค่าที่เป็นตัวคูณของปริมาณค่าความผิดพลาดจากการสอนข่ายงานประสาทเทียมในรอบก่อนหน้านั้น ผลคูณที่ได้จะถูกนำไปเพิ่มให้กับค่าความผิดพลาดจากการสอนข่ายงานประสาทเทียมในรอบปัจจุบัน เป็นการเร่งการเรียนรู้

และปรับค่าความผิดพลาดได้มากขึ้น แต่ใช้เวลาในการเรียนรู้ยาวนาน การวิจัยนี้จะใช้การปรับค่าพารามิเตอร์ดังนี้

**Learning Rate** เริ่มจากค่า 0.5 แล้วลดค่าลงทีละ 1

**Momentum** เริ่มจากค่า 0.1 แล้วเพิ่มค่าขึ้นทีละ 0.1 ไม่เกิน 0.4

**Epochs** เริ่มจากค่า 500 แล้วเพิ่มค่าทีละ 500 Epochs

นอกจากนี้ผู้วิจัยได้เลือกใช้เทคนิคแบบ **Leave one out Cross-Validation** สำหรับจำนวนข้อมูลที่มีน้อย (Mitchell, 1997) โดยแบ่งข้อมูลออกเป็น  $n$  ส่วน ตามจำนวนอินพุต และใช้ส่วนที่เป็น  $n-1$  สำหรับสอน โดยที่  $n$  คือจำนวนข้อมูลอินพุต และอีก 1 ส่วนสำหรับทดสอบ ผลลัพธ์สุดท้ายจะถูกนำมาหาค่าเฉลี่ย เนื่องจากการหยุดการสอนช้างานประสาทเทียมพิจารณาจากครบรอบตามจำนวน Epoch หรือค่าความผิดพลาดจากชุดข้อมูลสอนมีค่าต่ำและผลการประมาณค่าจากตัวอย่างทดสอบมีค่าต่ำ หรือเมื่อผลการประมาณค่าไม่แตกต่างไปจากเดิม

**ขั้นตอนที่ 7** เปรียบเทียบผลลัพธ์เทคนิคการวิเคราะห์สมการถดถอย กับเทคนิคช้างานประสาทเทียม ในรูปแบบแยกแต่ละเส้นทางกับรวมเส้นทาง (อธิบายในหัวข้อถัดไป) ต่อจากนั้นทำการคำนวณค่าทางสถิติ จากนั้นจึงสรุปผล

### การแปลงค่าเวลาการเดินทางเป็นความเร็ว

จากผลการทดลอง เนื่องจากงานวิจัยนี้ผู้วิจัยได้ตั้งสมมติฐานในข้อที่ 2 ว่าวิธีการใช้เทคนิคช้างานประสาทเทียม สำหรับการประมาณเวลาในการเดินทางมีความถูกต้อง มากกว่าแนวทางการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น แต่ผลการทดลองที่ออกมาไม่เป็นไปตามสมมติฐานใน 3 เส้นทางที่ทำการทดลอง ผู้วิจัยจึงพิจารณาถึงจำนวนชุดข้อมูลทำการทดลอง 35 ชุดนั้นน้อยไป ประกอบกับ เทคนิคการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น มีระดับความตึงเครียดเป็นสัดส่วนเชิงเส้นกับเวลาในการเดินทางจริง ดังนั้นการประมาณเวลาในการเดินทางจากการวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้นจึงให้ค่าความผิดพลาดที่ต่ำ ดังนั้นผู้วิจัยจึงทำการทดลองเพิ่มเติม โดยทำการแปลงค่าเวลาการเดินทาง จากเวลาการเดินทางเป็น ความเร็ว เพื่อที่จะสามารถนำชุดข้อมูลจากทุกเส้นทางมารวมกันได้ จึงทำให้มีจำนวนชุดข้อมูลเพิ่มขึ้น จาก 35 ชุดของแต่ละเส้นทาง เป็น 140 ชุด

และผู้วิจัยมีความประสงค์ ที่จะต้องการใช้รูปแบบการประมาณเวลาในการเดินทาง กับในทุกเส้นทางที่มีคุณลักษณะของถนนที่อยู่ในเมืองใกล้เคียงกันและมีข้อมูลระดับความติดขัด ไม่ใช่เฉพาะเจาะจงให้การทดลองทำการประมาณเวลาการเดินทาง เพียงแต่ในเส้นทางที่ทำการเก็บข้อมูล จึงทำการตั้งสมมติฐานเพิ่มเติมอีกว่า ถ้าเปลี่ยนเอาต์พุตจากเวลาการเดินทาง มาเป็นค่าความเร็ว โดยทำการคำนวณแปลง จากค่าเดิมคือ เวลาการเดินทาง เปลี่ยนเป็นค่าความเร็ว ก็จะสามารถนำไปประยุกต์ใช้ได้กับหลายเส้นทาง

สำหรับวิธีดำเนินการทดลองใน **ขั้นตอนที่ 1 - 3** ยังคงทำเหมือนกับการทดลองดังกล่าวข้างต้น คือ ทำการศึกษาเส้นทาง จัดเตรียมอุปกรณ์เครื่องมือ และทำการเก็บข้อมูล ต่อจากนั้นก่อนที่จะเข้าสู่ขั้นตอนที่ 4 จะต้องทำการคำนวณ แปลงค่าเวลาการเดินทาง เป็นค่าความเร็ว ซึ่งจะคำนวณได้จากสูตร

$$v = \frac{s}{t} \quad (3.6)$$

โดยที่

**v** หมายถึง ความเร็ว

**s** หมายถึง ระยะทาง

**t** หมายถึง เวลาการเดินทาง

#### ขั้นตอนที่ 4

การปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบสำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น ทำหลังจากได้ข้อมูลเป็นค่าความเร็วของเส้นทางทั้ง 4 เส้นทาง จากจำนวนข้อมูล 35 ครั้งในแต่ละเส้นทาง เมื่อแปลงเป็นค่าความเร็วแล้ว ก็จะสามารถนำข้อมูลค่าความเร็วมารวมกันได้ จำนวนข้อมูลทั้งหมดจึงเพิ่มเป็น 140 ครั้ง โดยค่าความเร็วจัดเรียงไว้ในคอลัมน์ที่ 1 ส่วนคอลัมน์ที่ 2 คือระดับความติดขัดเฉลี่ยแสดงดังภาพที่ 3.13 เพื่อเตรียมเข้าสู่ขั้นตอนถัดไปคือการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น

การปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบสำหรับการป้อนข่ายงานประสาทเทียมหลังจากได้ชุดข้อมูลทั้ง 140 จึงทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบของไฟล์นามสกุล arff ซึ่งเป็นไฟล์สำหรับ

ประมวลผลรายงานประสิทธิภาพผ่านโปรแกรม Weka 3.6.0 โดยภายในไฟล์จะเป็นไฟล์สำหรับสร้าง และทดสอบรายงานประสิทธิภาพ ตามรูปแบบ Leave one out Cross Validation โดยแบ่งข้อมูลออกตามจำนวนอินพุต ใช้ส่วนที่เป็น  $n-1$  สำหรับสอน โดยที่  $n$  คือจำนวนอินพุต และอีก 1 ส่วนสำหรับทดสอบ จากนั้นนำผลลัพธ์ที่ได้นำไปทดสอบหาค่าความผิดพลาด ขั้นตอนของการใช้โปรแกรม Weka ดูได้จากภาคผนวก ก

**ขั้นตอนที่ 5** สร้างและทดสอบหาค่าผลลัพธ์การวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้น และสำหรับสมการความสัมพันธ์เชิงเส้นของงานวิจัยนี้จะอยู่ในรูปของ

$$\text{Velocity} = a (\text{Sum Congestion Level}) + b \quad (3.7)$$

**a** คือ ความชันของเส้นตรง ซึ่งเป็นค่าที่แสดงถึงอัตราการเปลี่ยนแปลงของค่าความเร็ว เมื่อผลรวมสะสมของระดับความติดขัดเปลี่ยนแปลงไป 1 หน่วย

**b** คือ ค่าส่วนตัดแกน Y หรือค่าเวลาในการเดินทางเมื่อ Sum Congestion Level เป็นศูนย์โดยภายหลังจากการนำข้อมูลทั้ง 2 ชุด คือค่าความเร็ว กับ ระดับความติดขัดที่จัดเตรียมไว้ เข้าสู่การวิเคราะห์สมการถดถอยเชิงเส้น ซึ่งผู้วิจัยได้ใช้โปรแกรม Weka เวอร์ชัน 3.6.0 ทำการคำนวณ

ภาพที่ 3.13

แสดงการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้น

Congestion Level (Average)	Velocity (km/h)	
50	5.869	ตัวอย่างครั้งที่ 1
50	4.895	
50	3.814	
33.33	9.609	
.	.	
.	.	
.	.	
16.66	9.371	ตัวอย่างครั้งสุดท้าย

**ขั้นตอนที่ 6** สร้างและทดสอบข่ายงานประสาทเทียมโดยใช้ข้อมูลทั้ง 140 ชุด ซึ่งค่าเอาต์พุตคือค่าความเร็ว ซึ่งคำนวณได้จากสมการที่ 3.6 แสดงการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบข่ายงานประสาทเทียมในภาพที่ 3.14 และโครงสร้างข่ายงานประสาทเทียมแสดงดังภาพที่ 3.15

ภาพที่ 3.14

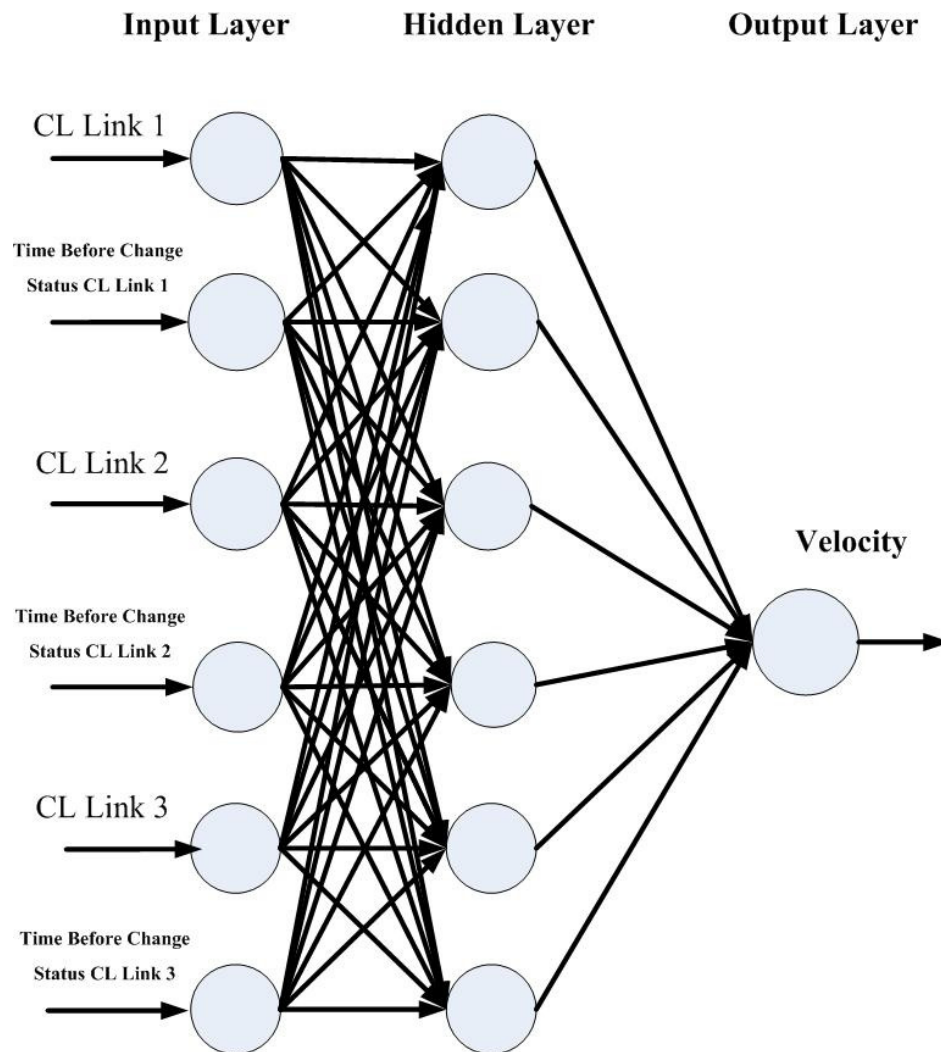
แสดงการปรับข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบข่ายงานประสาทเทียม

Link 1	Time Last Status(sec.)	Link 2	Time Last Status(sec.)	Link3	Time Last Status(sec.)	Velocity (km/h)
H	7200	M	7200	L	7200	5.8
M	7200	M	601	L	7200	9.6
M	7200	M	7200	L	7200	8.4
H	3900	M	7200	L	7200	5.6
.	.	.	.	.	.	.
.	.	.	.	.	.	.
.	.	.	.	.	.	.
L	7200	L	7200	L	7200	13.3

ตัวอย่างครั้งที่ 1

ตัวอย่างครั้งสุดท้าย

ภาพที่ 3.15  
แสดงโครงสร้างข่ายงานประสาทเทียมเอาต์พุตความเร็ว



**ขั้นตอนที่ 7** เปรียบเทียบผลลัพธ์เทคนิคการวิเคราะห์สมการถดถอย กับเทคนิค ข่ายงานประสาทเทียม ในรูปแบบแยกแต่ละเส้นทาง กับรูปแบบรวมทุกเส้นทาง เพื่อให้นำไป ประยุกต์ใช้ได้กับทุกเส้นทาง (Generalize) และคำนวณค่าทางสถิติ จากนั้นจึงสรุปผล