

## บทที่ 1

### บทนำ

#### 1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา

ปัจจุบันการวิจัยทั้งในสาขาวิชาศาสตร์และสังคมศาสตร์ เช่น การวิจัยทางสาธารณสุข การวิจัยทางเศรษฐศาสตร์ การวิจัยทางการศึกษา และการวิจัยทางพฤติกรรมศาสตร์ฯลฯ จำเป็นต้องอาศัยวิธีการทางสถิติในการค้นคว้าหาคำตอบและพยากรณ์ และต้องมีการดำเนินงานวิจัยอย่างมีระบบเพื่อให้งานวิจัยที่ได้มีความถูกต้องและมีความน่าเชื่อถือ การวิเคราะห์ความถูกต้อง (regression analysis) เป็นวิธีการทางสถิติที่ถูกนำมาใช้กันอย่างแพร่หลายในปัจจุบัน โดยต้องการศึกษาความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรที่เราต้องการศึกษา (ตัวแปรตาม) กับตัวแปรตัวอื่นๆ ที่เกี่ยวข้อง (ตัวแปรอิสระ) ซึ่งถ้ามีตัวแปรอิสระเพียงตัวเดียวจะเรียกว่า การวิเคราะห์ความถูกต้องเชิงเส้นอย่างง่าย (simple linear regression) แต่ถ้ามีตัวแปรอิสระมากกว่าหนึ่งตัวจะเรียกว่าการวิเคราะห์ความถูกต้องเชิงเส้นพหุคุณ (multiple linear regression) และมีรูปแบบดังนี้

$$(1.1) \quad \underline{y} = X \underline{\beta} + \underline{\varepsilon}$$

เมื่อ  $\underline{y}$  เป็นเวกเตอร์ของตัวแปรตามขนาด  $n \times 1$

$X$  เป็นแมทริกซ์ของตัวแปรอิสระขนาด  $n \times (p+1)$

$\underline{\beta}$  เป็นเวกเตอร์ของพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่าขนาด  $(p+1) \times 1$

$\underline{\varepsilon}$  เป็นเวกเตอร์ของความคลาดเคลื่อนสุ่มขนาด  $n \times 1$

$n$  เป็นขนาดตัวอย่าง

และ  $p$  เป็นจำนวนตัวแปรอิสระ

เนื่องจากการพิจารณาตัวแปรอิสระที่ใช้ในตัวแบบถูกต้องนั้นอาจพบว่ามีตัวแปรอิสระหลายตัวแปรที่มีอิทธิพลต่อตัวแปรตาม ทำให้ต้องใช้ตัวแปรอิสระหลายตัวแปรในตัวแบบถูกต้อง ดังนั้นการคัดเลือกตัวแปรอิสระจึงเป็นสิ่งที่สำคัญในการวิเคราะห์ความถูกต้องและแม่นยำ การคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุดเพื่อใช้ในการพยากรณ์จึงจำแนกเป็น 2 แนวทาง<sup>1</sup> คือ

1. ใช้ค่าสถิติในการพิจารณาความเหมาะสมของตัวแบบทุกรูปแบบที่เป็นไปได้หรือเรียกว่า

<sup>1</sup> ทรงศรี ไตรสมบัติ, การวิเคราะห์การถูกต้อง (กรุงเทพมหานคร : มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์, 2541), หน้า 205.

วิธีพิจารณาทุกรูปแบบ (all possible regression) ค่าสถิติที่นิยมใช้ในวิธีนี้ เช่น ค่าสัมประสิทธิ์การกำหนด ( $R^2$ ) ค่าสัมประสิทธิ์การกำหนดที่ปรับแล้ว ( $R_{adj}^2$ ) และค่าสถิติของอลโลวส์ ( $Mallow C_p$ ) เป็นต้น

2. ใช้วิธีการคัดเลือกตัวแปรอิสระ (variable selection) โดยการเพิ่ม และ/หรือ ลดตัวแปรอิสระจากตัวแบบลดด้อย ซึ่งวิธีที่นิยมใช้กันอย่างแพร่หลาย เช่น วิธีการคัดเลือกตัวแปรแบบไปข้างหน้า (forward selection) วิธีการกำจัดตัวแปรแบบถอยหลัง (backward elimination) และวิธีการถอดด้อยแบบขั้นบันได (stepwise regression) เป็นต้น

การใช้วิธีการในการคัดเลือกตัวแบบลดด้อยจาก 2 แนวทางข้างต้นอาจทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนในการประมาณค่าพารามิเตอร์ได้ เพราะวิธีการเหล่านี้ใช้เพียงข้อมูลในปัจจุบันโดยไม่ได้คำนึงถึงข้อมูลในอดีต ดังนั้นการนำข้อมูลในอดีตมาพิจารณาด้วยจะช่วยลดค่าความคลาดเคลื่อนในการประมาณค่าพารามิเตอร์ได้ ซึ่งแนวคิดของเบสท์ที่นำมาใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการถอดด้อยเชิงเส้นจะเรียกว่า การวิเคราะห์เชิงเบส์ (Bayesian approach) โดยใช้การแจกแจงก่อน (prior distribution) ของพารามิเตอร์มาพิจารณาด้วย การวิเคราะห์เชิงเบส์จึงเป็นสิ่งที่นักสถิติให้ความสนใจมากในปัจจุบัน

<sup>2</sup> ในปี ค.ศ. 1997 ราฟเทอร์รี (Raftery) เมดิกาน (Madigan) และ ไฮเอ็ททิง (Hoeting) ได้เสนอวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging Method (BMA)) สำหรับตัวแบบการถอดด้อยเชิงเส้น ซึ่งวิธีนี้คำนึงถึงหลักการเกี่ยวกับความไม่แน่นอนของตัวแบบ (model uncertainty) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์จะพิจารณาค่าความน่าจะเป็นภายหลัง (posterior probability) สำหรับทุกๆ ตัวแบบที่เราสนใจและนำตัวแบบทุกตัวแบบที่เราสนใจมาเฉลี่ยกันโดยใช้ความน่าจะเป็นภายหลังของแต่ละตัวแบบเป็นตัวถ่วงน้ำหนักเพื่อหาค่าพยากรณ์ที่เหมาะสม การหาปริภูมิตัวแบบที่จะนำมาใช้ในวิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์นั้น ราฟเทอร์รี เมดิกาน และ ไฮเอ็ททิง ได้เสนอไว้ 2 แนวทางดังนี้คือ

1. วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging Method (BMA)) โดยใช้การทวนหาปริภูมิตัวแบบด้วยวิธีออกส์เคนวน โคร์ (Occam's Window) ( $BMA_{occ}$ )

2. วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ (Bayesian Model Averaging Method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคโนนิคาร์โลเมื่อใช้ลูกโซ้มาร์กอฟ (Markov Chain Monte Carlo Model Composition ( $MC^3$ ))) ( $BMA_{MC^3}$ )

---

<sup>2</sup> จิตติมา พสมญาดิ, การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกและการถอดด้อยที่ดีที่สุดของเบส์เมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขกปกติ, (วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2546), หน้า 2.

<sup>3</sup> ในปี ค.ศ. 2002 บาร์บิรี่ (Barbieri) และเบอร์เกอร์ (Berger) ได้เสนอวิธีการคัดเลือกตัวแบบของเบสสำหรับการคัดเลือกระหว่างกลุ่มของตัวแบบเชิงเส้นปกติ (selection among normal linear models) ตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดอาจไม่ใช่ตัวแบบที่มีค่าความน่าจะเป็นภายหลังสูงสุด (the model with highest posterior probability) แต่กลับเป็นตัวแบบที่มีค่าความน่าจะเป็นภายหลังกลางๆ (the median probability model) และเกณฑ์ที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุดจากกลุ่มของตัวแบบที่มีความน่าจะเป็นภายหลังกลาง ๆ คือความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสอง (square error loss) ซึ่งจะเลือกตัวแบบที่มีค่าความสูญเสียอันเกิดจากความผิดพลาดยกกำลังสอง ต่ำสุด

ในปี ค.ศ. 2002 นิทัสน์ สุขสุวรรณ เปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุด ภายใต้แนวทางของเบสในการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ โดยจะเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อย 5 วิธี ได้แก่ วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุด โดยใช้เกณฑ์ข้อสนับสนุนของเบส (BIC) วิธีการคัดเลือกตัวแบบของเบส (BVS) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยใช้การค้นหาปริภูมิตัวแบบ ด้วยวิธีอ กส์เคนวนโคร์ ( $BMA_{OCC}$ ) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค nondictrior โดยใช้ลูกโซ่เมาร์คอฟ ( $BMA_{MC^3}$ ) และวิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได (SR) เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจคือเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) ซึ่งผลการวิจัยได้ข้อสรุปดังนี้ การเปรียบเทียบค่า AMSE ของทั้ง 5 วิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมาก ได้แก่ วิธี  $BMA_{MC^3}$ ,  $BMA_{OCC}$ , BVS, BIC และ SR ตามลำดับ สำหรับทุกสถานการณ์ วิธี  $BMA_{OCC}$  จะให้ค่า AMSE สูงกว่าวิธี  $BMA_{MC^3}$ , เพียงเล็กน้อย โดยเฉพาะอย่างยิ่งเมื่อระดับนัยสำคัญลดลง สำหรับวิธี BVS จะให้ค่า AMSE ใกล้เคียงกับวิธี  $BMA_{MC^3}$  และวิธี  $BMA_{OCC}$  ก็ต่อเมื่อค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) มีค่าต่ำๆ ส่วนวิธี BIC และวิธี SR มีค่า AMSE แตกต่างจากวิธี  $BMA_{MC^3}$  และวิธี  $BMA_{OCC}$  อย่างชัดเจนในทุกสถานการณ์ ปัจจัยที่มีผลต่อค่า AMSE ของทุกวิธี คือ ขนาดตัวอย่าง ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ โดยที่ค่า AMSE จะแปรผันตามค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ แต่จะแปรผันกับขนาดตัวอย่าง นอกจากนั้นค่า AMSE ของ 2 วิธี คือ วิธี  $BMA_{OCC}$  และวิธี SR จะแปรผันตามระดับนัยสำคัญ โดยที่ 3 วิธีที่เหลือค่า AMSE ไม่เปลี่ยนแปลงเพราะไม่ได้นำระดับนัยสำคัญมาพิจารณา ส่วนค่า AMSE ของ 2 วิธี คือ วิธี  $BMA_{MC^3}$  และวิธี BVS จะแปรผันตามค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) โดยที่ 3 วิธีที่เหลือค่า AMSE ไม่เปลี่ยนแปลงเพราะไม่ได้นำค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) มาพิจารณา

---

<sup>3</sup> จิตติมา พสมญาติ, การเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบส นิอิใช้การแยกแข่งก่อนแบบคู่สั่งทุกปกติ, (วิทยานิพนธ์ปริญญาโท ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2546), หน้า 3.

ในปี ก.ศ. 2003 จิตติมา พสมญาติ เปรีบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบส เมื่อใช้การแยกแยะก่อนแบบคู่สังยุคปกติ โดยเปรีบเทียบวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อย 3 วิธี ได้แก่ วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบสโดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โลโดยใช้ลูกโซ่มาრ์คอฟ ( $BMA_{MC^3}$ ) เมื่อพิจารณาการแปลงที่เหมาะสมของตัวแปรอิสระ ( $BMA_{SVD}$ ) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM) และวิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได (SR) เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจคือเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (AMSE) ผลการวิจัยได้สรุปดังนี้ การเปรีบเทียบค่า AMSE ของทั้ง 3 วิธีเรียงลำดับจากน้อยไปมากได้แก่ วิธี  $BMA_{SVD}$  OPM และ SR ตามลำดับสำหรับทุกสถานการณ์ วิธี OPM จะได้ค่า AMSE สูงกว่าวิธี  $BMA_{SVD}$  เพียงเล็กน้อยโดยเฉพาะอย่างยิ่งเมื่อค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) มีค่าต่ำๆ ส่วนวิธี SR มีค่า AMSE แตกต่างจากวิธี  $BMA_{SVD}$  และ OPM อย่างชัดเจนในทุกสถานการณ์ ปัจจัยที่มีผลต่อค่า AMSE ของทุกวิธีคือขนาดตัวอย่าง ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ โดยที่ค่า AMSE จะแปรผันตามค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนและจำนวนตัวแปรอิสระ แต่จะแปรผันกับขนาดตัวอย่าง นอกเหนือค่า AMSE ของ 2 วิธี คือ วิธี  $BMA_{SVD}$  และวิธี OPM จะแปรผันตามค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) โดยที่ค่า AMSE ของวิธี SR ไม่เปลี่ยนแปลงเมื่อจากไม่ได้นำค่าคงที่ ( $\sigma_\beta / \tau, c$ ) มาพิจารณา

ในการวิจัยครั้งนี้ผู้วิจัยได้สนใจทำการศึกษาเปรีบเทียบวิธีการที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการลดด้อยเชิงเส้นพหุคุณ 3 วิธี คือ

1. วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส (Bayesian Model Averaging Method (BMA)) โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติคาร์โลเมื่อใช้ลูกโซ่มาร์คอฟ (Markov Chain Monte Carlo Model Composition ( $MC^3$ ))) ( $BMA_{MC^3}$ )
2. วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (Optimal Predictive Model Selection : median probability model (OPM))
3. วิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได (Stepwise Regression Method (SR))

สองวิธีแรกเป็นวิธีคัดเลือกตัวแบบลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสซึ่งมีการนำข้อมูลในอดีตมาพิจารณาด้วยนั้น ในกรณีที่เราทราบการแยกแยะที่แน่นอนของข้อมูลก็จะทำให้การคัดเลือกตัวแบบลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบสมีประสิทธิภาพมากขึ้น ในงานวิจัยนี้ได้กำหนดการแยกแยะก่อน(prior distribution) เป็นการแยกแยะแบบแกมนา (gamma distribution) โดยมีการแยกแยะความน่าจะเป็นภายหลัง (posterior distribution) เป็นการแยกแยะแบบแกมนาด้วย ซึ่งเป็นหลักเกณฑ์คู่สังยุคแบบแกมนา (conjugate gamma prior distribution) การใช้เกณฑ์คู่สังยุคแบบแกมนาดังกล่าว เพราะว่าในปัจจุบันได้มีการนำวิธีการทางสถิตามาใช้กับงานวิจัยทางค้านการแพทย์และวิศวกรรม ซึ่งข้อมูลของงานวิจัยเหล่านี้จะพิจารณาอัตราการเกิดเหตุการณ์ในช่วงเวลาหนึ่งหรือช่วงเวลาหลายวัน การเกิด

เหตุการณ์ และข้อมูลประเพณีมีลักษณะการกระจายข้อมูลเป็นการแจกแจงแบบแกนมา โดยที่ข้อมูลส่วนใหญ่จะกระจายตัวอยู่ใกล้ค่าศูนย์ ซึ่งแสดงถึงเหตุการณ์ที่ค่าที่มีค่าน้อยๆ หรือความผิดพลาดน้อยๆ จะเกิดขึ้นได้มาก เช่น ระยะเวลาที่ลูกค้ารอคิวจนกระถั่งได้รับบริการ อัตราเสี่ยงของการติดเชื้อโรค ปริมาณสารพิษในน้ำ เป็นต้น ผู้วิจัยจึงสนใจศึกษาข้อมูลที่มีการแจกแจงก่อนเป็นการแจกแจงแบบแกนมาซึ่งในวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบส์จะต้องใช้ทั้งความน่าจะเป็นก่อนและความน่าจะเป็นภายหลังเพื่อถ่วงน้ำหนักของแต่ละตัวแบบ ดังนั้นผู้วิจัยจึงใช้การแจกแจงก่อนและการแจกแจงความน่าจะเป็นภายหลังที่มีการแจกแจงแบบเดียวกัน เพื่อให้ทราบถึงประสิทธิภาพของวิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบส์ ส่วนวิธีที่สามเป็นวิธีการพื้นฐานซึ่งนิยมใช้กันอย่างแพร่หลายและมีประสิทธิภาพดีในการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเมื่อการวิเคราะห์ความลดด้อยเป็นไปตามข้อตกลงเบื้องต้น<sup>4</sup> ดังนั้นผู้วิจัยจึงสนใจศึกษาวิธีคัดเลือกตัวแบบลดด้อยที่ดีที่สุดทั้ง 3 วิธี เพื่อศึกษาคุณวิธีที่ดีที่สุดเชิงเบส์จะมีความเหมาะสมมากกว่าวิธีพื้นฐานหรือไม่และวิธีใดจะให้ค่าพยากรณ์ที่ถูกต้องและแม่นยำมากที่สุดเพื่อนำไปใช้ในการวิเคราะห์ความลดด้อยเชิงเส้นพหุคุณต่อไป

## 1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย

เพื่อเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกตัวแบบลดด้อยที่ดีที่สุดในการวิเคราะห์ความลดด้อยเชิงเส้นพหุคุณเมื่อใช้การแจกแจงก่อนแบบคู่สังขุกแกนมาจากทั้ง 3 วิธี ข้างต้นกล่าวคือ 1) วิธี  $BMA_{MC}$ <sup>3</sup> 2) วิธี OPM 3) วิธี SR

## 1.3 ข้อตกลงเบื้องต้น

1. รูปแบบทั่วไปของสมการลดด้อยเชิงเส้นพหุคุณมีรูปแบบดังสมการ (1.1)
2. ตัวแปรอิสระแต่ละตัวถือว่าเป็นค่าคงที่
3. ความคลาดเคลื่อนสูงสุดเป็นตัวแปรสูงที่มีการแจกแจงเดียวกันและส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเป็น  $\sigma$  เมื่อนอกและเป็นอิสระซึ่งกันและกัน

## 1.4 สมมติฐานของการวิจัย

1. วิธีการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุดเชิงเบส์ในการวิเคราะห์ความลดด้อยเชิงเส้นพหุคุณนี้ จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่าวิธีการลดด้อยแบบขั้นบันได

---

<sup>4</sup> อะเดิช สารรัตน์, การเปรียบเทียบวิธีที่ใช้สำหรับการคัดเลือกสมการลดด้อยที่ดีที่สุด, (วิทยานิพนธ์ปริญญาโท บัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2530), หน้า 202.

2. วิธีการเลือดตัวแบบของเบส์โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิคอนติการ์โลเมื่อใช้สูตรโซนาร์คอฟ จะให้ค่าพยากรณ์ที่มีความถูกต้องและแม่นยำมากกว่าวิธีการคัดเลือกด้วยแบบที่เหมาะสมที่สุด

### 1.5 ข้อบ่งชี้ของการวิจัย

1. ตัวแบบของการคัดโดยใช้เส้นพหุคุณที่สนใจจะจะเป็นเชิงเส้นในพารามิเตอร์และเป็นเชิงเส้นในตัวแปรอิสระ

2. ตัวแบบการคัดโดยในการวิจัยครั้งนี้เป็นตัวแบบติดกลุ่ม

3. ขนาดตัวอย่างที่ศึกษา คือ 15 30 50 และ 100 โดยที่ในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 15 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 และ 5 ส่วนในกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 30 ผู้วิจัยได้ทำการศึกษาเฉพาะกรณีจำนวนตัวแปรอิสระเท่ากับ 3 5 และ 10\*

4. จำนวนตัวแปรอิสระที่ศึกษา คือ 3 5 10 และ 15

5. ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน คือ 0.25 0.50 และ 2.50 \*\*

6. ในการวิจัยครั้งนี้จะศึกษาระบบการแยกแข่งก่อนของเวกเตอร์พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความคัดโดย  $\beta$  แบบคู่สังขุคแกมนما

7. ค่าคงที่สำหรับวิธี  $BMA_{MC}$  และวิธี OPM กำหนดให้มี 4 ระดับ คือ (1,5) (1,10) (10,100) และ (10,500) \*\*\*

8. ข้อมูลที่ใช้ในการศึกษาวิจัยครั้งนี้ใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์จำลองด้วยเทคนิคอนติการ์โลกระทำข้า 500 รอบในแต่ละสถานการณ์

\* ผู้วิจัยได้กำหนดขนาดตัวอย่างให้มากกว่าจำนวนตัวแปรอิสระอย่างน้อย 3 เท่า

\*\* เมื่อจากค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานจะมีผลต่อค่าเฉลี่ยของค่าคาดคะذลื่นก้าลังสองเฉลี่ย ดังนั้นมีกำหนดค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานที่มีค่าปเลี่ยนแปลงไม่นำใจที่ทำให้ค่าเฉลี่ยของค่าคาดคะذลื่นก้าลังสองเฉลี่ยที่ให้มีค่าใกล้เคียงกัน ดังนั้นในกรณีที่กำหนดค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานจาก 0.50 เป็น 2.50 นั้น ผู้วิจัยจึงได้กำหนดค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานให้มีค่าเพิ่มขึ้นเพื่อแสดงให้เห็นถึงค่าเฉลี่ยของค่าคาดคะذลื่นก้าลังสองเฉลี่ยที่มีค่าเพิ่มขึ้นตามค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานที่เพิ่มขึ้น

\*\*\* จากงานวิจัยของจร็องและแม่มกอลลอกล่องกล่าวว่าการกำหนดให้ค่า  $\frac{\sigma_{\beta_i}}{\tau_i}$  และ  $c_i$  เป็นค่าคงที่ จะทำให้ได้ผลลัพธ์

ง่ายและรวดเร็วแล้ว การกำหนดค่า  $(\frac{\sigma_{\beta_i}}{\tau_i}, c_i)$  เป็น 4 ระดับดังกล่าวจะแบ่งแยกการกระจายของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์การคัดโดยได้อย่างชัดเจนซึ่งเมื่อกำหนดค่า  $(\frac{\sigma_{\beta_i}}{\tau_i}, c_i)$  ให้มีค่ามากขึ้น การกระจายของพารามิเตอร์ก็จะมากขึ้น

## 1.6 คำจำกัดความต่าง ๆ ที่ใช้ในการวิจัย

1. ตัวแปรตาม (dependent variable (y)) หมายถึงตัวแปรที่เราสนใจที่เราต้องการศึกษา
2. ตัวแปรอิสระ (independent variable (x)) หมายถึงตัวแปรที่เราคิดว่ามีความสัมพันธ์กับตัวแปรตามที่เราต้องการศึกษา หรือมีผลกระทบต่อสิ่งที่เราต้องการศึกษา
3. ความคลาดเคลื่อนยกกำลังสอง (MSE) หมายถึงความคลาดเคลื่อนที่เกิดขึ้นจากการใช้สมการในการพยากรณ์สำหรับประมาณค่าตัวแปรตาม
4. ตัวแบบติดกัน (nested models) หมายถึงตัวแบบ 2 ตัวแบบจะติดกันถ้าในแต่ละพจน์ของตัวแบบแรกเป็นส่วนหนึ่งของตัวแบบที่สอง ซึ่งตัวแบบที่สองจะมีพจน์มากกว่าตัวแบบแรกอย่างน้อย 1 พจน์ ตัวแบบที่สองที่มีความซับซ้อนมากกว่าตัวแบบแรกจะเรียกว่าตัวแบบที่สมบูรณ์ (completed model) ส่วนตัวแบบแรกที่เป็นตัวแบบอย่างง่ายของตัวแบบสองเรียกว่าตัวแบบลดรูป (reduced model)

## 1.7 ขั้นตอนในการวิจัย

1. กำหนดส่วนเบี้ยงเบนมาตรฐานของค่าคลาดเคลื่อนสูง ขนาดตัวอย่าง จำนวนตัวแปรอิสระ ระดับนัยสำคัญและค่าคงที่สำหรับวิธี  $BMA_{MC^3}$  และวิธี OPM
2. สร้างข้อมูลตัวแปรตามจากตัวแปรอิสระและความคลาดเคลื่อนที่มีลักษณะการแจกแจงตามที่ต้องการศึกษา โดยให้ตัวแปรตามมีความสัมพันธ์เชิงเส้นในพารามิเตอร์กับตัวแปรอิสระ
3. สร้างตัวแบบจากวิธีการที่ใช้ในการคัดเลือกตัวแบบการทดลองเชิงเส้นพหุคุณ 3 วิธี คือ
  - 1) วิธีการเฉลี่ยตัวแบบของเบส์ โดยการหาองค์ประกอบของตัวแบบด้วยเทคนิค蒙ติคาร์โลเมื่อใช้กูกูร์โนร์คอฟ ( $BMA_{MC^3}$ )
  - 2) วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด (OPM)
  - 3) วิธีการทดลองแบบขั้นบันได (SR)
4. หาค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของแต่ละตัวแบบ
5. สรุปผลในรูปของตารางและรูปภาพ

## 1.8 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. เป็นแนวทางในการเลือกใช้วิธีการคัดเลือกตัวแบบที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของเบส์สำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ ได้อย่างเหมาะสมเพื่อนำไปใช้ในการพยากรณ์ให้มีความถูกต้องและแม่นยำมากที่สุด

2. เป็นแนวทางสำหรับผู้สนใจที่จะศึกษาวิธีการคัดเลือกตัวแบบการทดลองที่ดีที่สุดภายใต้แนวทางของแบบสำหรับการวิเคราะห์ความถดถอยเชิงเส้นพหุคุณ
3. เป็นแนวทางในการศึกษาวิธีการคัดเลือกตัวแบบการทดลองวิธีอื่นๆ ภายใต้แนวทางของแบบ

### 1.9 เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจ

เกณฑ์ที่ใช้ในการตัดสินใจว่าวิธีการคัดเลือกตัวแบบการทดลองวิธีใดนั้นจะมีประสิทธิภาพมากที่สุดพิจารณาจากเกณฑ์ค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Average of Mean Square Error (AMSE)) และการตัดสินใจจะใช้ค่าอัตราส่วนผลต่างของค่าเฉลี่ยค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Ratio of Different Average Mean Square Error (RDAMSE)) เพื่อประกอบการเปรียบเทียบประสิทธิภาพของวิธีการของตัวสถิติต่างๆ มีสูตรดังนี้

$$MSE_j = \frac{\sum_{j=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}{n - (p + 1)}$$

$$\therefore AMSE = \frac{\sum_{j=1}^{500} MSE_j}{500}$$

เมื่อ  $y_i$  เป็นค่าสังเกตที่  $i$

$\hat{y}_i$  เป็นค่าพยากรณ์ที่  $i$

$p$  เป็นจำนวนพารามิเตอร์ในตัวแบบถดถอย โดยยังไม่รวม  $\beta_0$

$n$  เป็นขนาดตัวอย่าง

$MSE_j$  เป็นค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยของการทำซ้ำรอบที่

และ  $AMSE$  เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากการทำซ้ำ 500 รอบ

$$\text{ส่วน } RDAMSE_i = \frac{(AMSE_i - AMSE_{\min})}{AMSE_{\min}} \times 100\%$$

เมื่อ  $AMSE_i$  เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยจากวิธีที่  $i$

และ  $AMSE_{\min}$  เป็นค่าเฉลี่ยของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยที่มีค่าต่ำสุดจากทุกวิธี

อำนาจการพยากรณ์ของตัวแบบถดถอยจะลดลงถ้าค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยเพิ่มขึ้น ดังนั้นในการเปรียบเทียบวิธีการคัดเลือกตัวแบบถดถอยที่ดีที่สุดจะพิจารณาว่าวิธีใดที่ให้ค่า

คลาดเคลื่อนกำลังสองค่าที่สุดจะเป็นวิธีที่ดีที่สุด เนื่องจากค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยใช้จำนวนพารามิเตอร์ในตัวแบบลดลงเป็นตัวหาร ดังนั้นมีตัวแบบที่ได้จากวิธีการเฉลี่ยตัวแบบจากทุกตัวแบบที่เป็นไปได้โดยใช้จำนวนพารามิเตอร์ที่เท่ากันกับวิธีการที่พิจารณาเพียงตัวแบบเดียวเป็นตัวหารในการคำนวณค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยอาจทำให้ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยที่ได้มีความแปรปรวนเกิดขึ้น