

## การตรวจสอบความเหมาะสม ของสมการทดถอยแบบง่าย (Visual Test)

เอกринทร์ ยลระพิล<sup>1</sup>

### บทคัดย่อ

การวิเคราะห์การทดถอย (Regression Analysis) เป็นเครื่องมือเชิงคณิตศาสตร์ที่ใช้ช่วยสำหรับการพยากรณ์ที่สำคัญ เนื่องจากเป็นการศึกษาถึงความสัมพันธ์ของตัวแปรต่าง ๆ อย่างมีระบบ โดยอาศัยการศึกษาถึงความสัมพันธ์ที่เป็นไปได้ของค่าตัวแปรที่เกี่ยวข้องจากข้อมูลในอดีตที่ผ่านมา และศึกษาความสัมพันธ์ของตัวแปรเหล่านี้ ว่ามีรูปแบบความสัมพันธ์กันมากน้อยเพียงใดหรือไม่ โดยอาศัยเครื่องมือทางคณิตศาสตร์และสถิติศาสตร์ เข้ามาใช้เป็นเครื่องมือที่สำคัญในการประมาณการความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นมาแล้วนั้น ทั้งนี้ในปัจจุบันมีการพัฒนาโปรแกรมคอมพิวเตอร์ทางด้านสถิติให้สามารถใช้ได้โดยง่าย อาทิเช่น SPSS MINITAB SAS รวมทั้งการเพิ่มฟังก์ชันทางสถิติลงในโปรแกรมที่ใช้ทั่วไป เช่น Microsoft Excel ให้สามารถนำการวิเคราะห์ทางสถิติไปใช้ได้อย่างสะดวก快捷 การใช้งานทางธุรกิจ ด้วยเหตุนี้ การสร้างตัวแบบแสดงความสัมพันธ์ของตัวแปรที่สนใจ โดยการวิเคราะห์การทดถอยจึงง่ายแคร่ปลายนิ้วคลิก ซึ่งจริงๆแล้วการได้สมการแสดงความสัมพันธ์ดังกล่าวเป็นเพียงแค่จุดเริ่มต้นของการวิเคราะห์เท่านั้น ความง่ายและความสะดวกของการใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์มาช่วยในการสร้างสมการแสดงความสัมพันธ์ทำให้ผู้ใช้ละเลยที่จะศึกษาถึงวิธีการคิด วิธีคำนวณและตรรกวิทยาเบื้องหลังการได้มาซึ่งสมการดังกล่าว รวมไปถึงข้อสมมติฐานต่าง ๆ ของการใช้สมการดังกล่าว ทั้งนี้ก่อนการนำผลจากสมการทดถอยมาใช้ประโยชน์จะต้องมีการตรวจสอบความเหมาะสมของตัวแบบที่ได้รับสอดคล้องกับสมมติฐานที่สำคัญหรือไม่ และการตรวจสอบแบบง่าย (Visual Test) ก็คือ การตรวจสอบด้วยการวิเคราะห์จากการฟังค์ชันนั้นเอง

<sup>1</sup> อาจารย์ประจำสาขาวิชาบริหารอุตสาหการและปฏิบัติการ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี มหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์

## ບທນໍາ

ໜ້າທີ່ໜັກຍ່າງໜຶ່ງຂອງຜູ້ບໍລິຫານໃນທຸກຮະດັບຂອງອົກປະກິດ ການວາງແຜນ ໄນວ່າຈະເປັນການວາງແຜນຮະຍະສັ້ນ ຮະຍະກາງ ທີ່ຈະເປັນການວາງແຜນຂອງອົກປະກິດ ການຕັ້ງທີ່ສຳຄັນຂອງການວາງແຜນກີ່ວິວ ຂໍ້ມູນລ໌ທີ່ເຫັນວ່າຈະເກີດຂຶ້ນໃນອານັດ ປັບປຸງທາງກີ່ວິວ ໄນມີຄອບຄາດການຟ້າຍກັບອານັດໄດ້ອ່າງແນ່ນອນ ຕັ້ງນັ້ນຜູ້ບໍລິຫານຈຶ່ງຕ້ອງກຳທຳການຄາດການສິ່ງທີ່ຈະເກີດຂຶ້ນ ໃນອານັດຕອຢ່າງມີໜັກການທີ່ຈະເກີດຂຶ້ນ

## ເຫດນີກການພາຍາກົດແບ່ງເປັນ 2 ປະເທດ ດື່ອ

1. ການພາຍາກົດເຊີງຄຸນກາພ ດື່ອ ການພາຍາກົດໄດ້ໃຫ້ດຸລິພິນິຈຂອງຜູ້ພາຍາກົດ ອົກລຸ່ມຜູ້ກຳການພາຍາກົດ ເຊັ່ນ ເຫດນີກເດລີໄຟ (Delphi Method) ເປັນຕົ້ນ
2. ການພາຍາກົດເຊີງປົມາລ ດື່ອ ເຫດນີກການພາຍາກົດທີ່ມີການນຳເຂາຂໍ້ມູນຖາງຕົວເລຂມາຕິກໍາຂາວິເຄຣະທີ່ເພື່ອຫາ ຮູບແບກເປົ່າຍືນແປລັນນາສ້າງເປັນຕົວແບກເພື່ອໃໝ່ໃນການພາຍາກົດ ທີ່ເຫດນີກນີ້ແບ່ງໄດ້ເປັນ 2 ປະເທດ ດື່ອ
  - 2.1 ການພາຍາກົດໂດຍການວິເຄຣະທີ່ອຸນຸກຮມເວລາ (Time Series Analysis) ເປັນການສຶກໝາເພື່ອຫາຮູບແບກເປົ່າຍືນແປລັນຂອງຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາ ເມື່ອເວລາເປົ່າຍືນໄປທີ່ການສຶກໝາຄວາມສັນພັນຮ່ວງຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາ ກັບເວລາ
  - 2.2 ການພາຍາກົດໂດຍການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍ (Regression Analysis) ທີ່ເປັນການສຶກໝາຄວາມສັນພັນຮ່ວງຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາ ດື່ອ ຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາທີ່ຈະສຶກໝາຮູບແບກເປົ່າຍືນແປລັນ ອົກທີ່ເຮັດວຽກຕົວແປຣຕາມ (Dependent Variable: Y) ທີ່ເປົ່າຍືນແປລັນຕາມການເປົ່າຍືນແປລັນຂອງຕົວແປຣອົກປະເທດທີ່ກີ່ວິວ ອົກທີ່ເຮັດວຽກຕົວແປຣອົກປະເທດທີ່ກີ່ວິວ (Independent variable: X) ເພື່ອໃຫ້ຮູບແບກຄວາມສັນພັນຮ່ວງຕົວແປຣທີ່ໄດ້ກຳທຳການພາຍາກົດທີ່ອົກປະເທດທີ່ກີ່ວິວ ອົກທີ່ເຮັດວຽກຕົວແປຣຕາມຈາກການກຳຫັດທີ່ກີ່ວິວ ເພື່ອກຳຫັດຕົວແປຣທີ່ກີ່ວິວ

## ການວິເຄຣະທີ່ຄວາມຄດຄອຍ (Regression Analysis)

ການວິເຄຣະທີ່ຄວາມຄດຄອຍ (Regression Analysis) ມີດ້ວຍກັນຫລາຍປະເທດ ເຊັ່ນ ການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍ ເຊີງລິເນີຍີ (Linear Regression Analysis) ການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍແບບໄຟໄໝລິເນີຍີ (Non-linear Regression Analysis) ອົກ ການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍແບບລອຈີສົຕິກ (Logistic Regression Analysis) ເປັນຕົ້ນ ແຕ່ເຫດນີກທີ່ໃຊ້ກັນ ໂດຍທີ່ໄປ ດື່ອ ການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍເຊີງລິເນີຍີ ເນື່ອຈາກເປັນຕົວແບກທີ່ເຂົ້າໃຈໄດ້ຈໍາຍ ໂດຍໄມ້ຕ້ອງມີຄວາມຮູ້ກາງ ຄົນືຕາສຕ່າມກັນນັກ ປະກອບກັນປໍ່ຈຸບັນມີການພັດນາໂປຣແກຣມຄອມພິວເຕອົກທາງດ້ານສົດໃຫ້ສາມາດໃຫ້ໄດ້ໂດຍຈໍາຍ ອາທີເຫັນ SPSS MINITAB SAS ຮັມທີ່ການພື້ມຟັງກັບພັດທະນາສົດໃລ່ງໃນໂປຣແກຣມທີ່ໃຊ້ທີ່ໄປ ເຊັ່ນ Microsoft Excel ໃຫ້ ສາມາດນຳການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍໄປໃຫ້ໄດ້ຍ່າງສະດວກສໍາຫັນການໃຊ້ຈຳນວຍທີ່ກີ່ວິວ ດ້ວຍເຫັນວ່າ ການສ້າງຕົວແບກແສດງ ຄວາມສັນພັນຮ່ວງຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາ ໂດຍການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍຈຶ່ງຈໍາຍແດ່ປລາຍນິ້ວຄລິກ ເຮັດວຽກໃຫ້ສົມການແສດງ ຄວາມສັນພັນຮ່ວງຕົວແປຣທີ່ສຳເນົາ ໂດຍການວິເຄຣະທີ່ກາຮັດຄດຄອຍຈຶ່ງຈໍາຍແດ່ປລາຍນິ້ວຄລິກ ເຮັດວຽກໃຫ້ສົມການແສດງ

$$\hat{y} = b_0 + b_1 x_i$$

ໂດຍທີ່  $b_0$  = ຈຸດຕັດບັນແກນ Y ອົກອ່ານຂອງ  $\hat{y}$  ເມື່ອ  $x_i$  ເປັນຄູນຍໍ  
 $b_1$  = ຄວາມຂັ້ນຂອງສົມການນີ້ທີ່ກີ່ວິວ ເຫດນີກການພາຍາກົດແປ່ງປົງແປລັນຂອງ  $\hat{y}$  ເມື່ອ  $x_i$  ເປົ່າຍືນແປລັນໄປ 1 ມັນວ່າຍ

ดังนั้น ถ้าเรารู้ค่า  $x_i$  เราจะสามารถประมาณค่า  $\hat{y}$  ได้จากสมการแสดงความสัมพันธ์นี้ ถ้าจุดมุ่งหมายของเรามีเพียงเพื่อการสร้างสมการทดแทนอย่างอิบยาความสัมพันธ์ของข้อมูลที่ได้เก็บมาเป็นตัวอย่าง การวิเคราะห์สมการทดแทนเชิงลิнейร์ก็คงจะเสร็จลุ้นเพียงเท่านี้ แต่เนื่องจากลิ่งที่ต้องการจริงๆ ไม่ใช่แค่นั้น จุดมุ่งหมายที่แท้จริงคือการนำสมการที่คำนวณได้จากข้อมูลตัวอย่าง  $\hat{y} = b_0 + b_1 x_i$  ไปใช้อ้างอิงค่าที่แท้จริงของประชากรหรือข้อมูลที่เป็นไปได้ทั้งหมด คือ สมการ  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$  เพื่อจะได้รู้ว่าค่า  $b_0$  และ  $b_1$  ประมาณค่า  $\beta_0$  และ  $\beta_1$  ได้ดีเพียงใด หรือค่าตัวแปรตามที่คำนวณได้จากสมการ  $\hat{y}$  เข้าใกล้ค่าจริงของตัวแปรตาม  $Y_i$  เพียงใด เมื่อเป็นเช่นนี้ การได้สมการแสดงความสัมพันธ์ดังกล่าวเป็นเพียงแค่จุดเริ่มต้นของการวิเคราะห์เท่านั้น ความง่ายและความสะดวกของการใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์มาช่วยในการสร้างสมการแสดงความสัมพันธ์อาจจะเป็นดาบสองคมก็ได้ กล่าวคือ เมื่อการใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์ มาสร้างสมการทดแทนทำได้ง่าย อาจทำให้ผู้ใช้ลืมเลย์ที่จะศึกษาถึงวิธีการคิด วิธีคำนวณและตรรกวิทยาเบื้องหลังการได้มาซึ่งสมการดังกล่าว รวมไปถึงข้อมูลติดตามต่างๆ ของการใช้สมการดังกล่าว ประกอบกับข้อมูลที่นำมาสร้างสมการดังกล่าวเป็นข้อมูลตัวอย่างเท่านั้นไม่ใช่ข้อมูลของประชากรทั้งหมด ดังนั้นการจะนำผลการศึกษาจากตัวอย่างไปสรุปลักษณะของประชากรทั้งหมดเลย คงต้องใช้วิธีการทางสถิติเชิงอ้างอิง (Inferential Statistics) กล่าวคือ ต้องมีการศึกษาถึงเทคนิคการสุ่มตัวอย่าง (Sampling Method) การแจกแจงของตัวอย่าง (Sampling Distribution) เทคนิคการประมาณค่า (Estimation) การทดสอบสมมติฐาน (Hypothesis Testing) รวมไปถึงเทคนิคที่โปรแกรมคอมพิวเตอร์ในการคำนวณสมการ คือ เทคนิคกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Square Method: OLS) ซึ่งมีข้อสมมติที่แน่นอนเกี่ยวกับลักษณะของตัวแปรอิสระ  $x_i$  และค่าความผิดพลาด ( $Y - \hat{y}$ ) หรือค่า  $\varepsilon_i$  ด้วย เนื่องจากสมการที่เราต้องการอ้างอิง คือ  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$  ดังนั้นค่าของ  $Y_i$  จึงขึ้นกับ  $X_i$  และ  $\varepsilon_i$  ถ้าเราไม่สามารถระบุการเกิดขึ้นของ  $X_i$  และ  $\varepsilon_i$  ได้ เราจะไม่สามารถที่จะอ้างอิงค่า  $Y_i, \beta_0, \beta_1$  ได้ เมื่อเป็นเช่นนี้ ข้อสมมติฐานเกี่ยวกับ  $X_i$  และ  $\varepsilon_i$  จึงเป็นสิ่งสำคัญในการแปลความหมายค่าประมาณที่คำนวณได้จากสมการทดแทน

OLS เป็นเทคนิคที่ใช้กันมากในการสร้างสมการทดแทน เนื่องจากเป็นเทคนิคที่ง่ายในการคำนวณ แม้ไม่ใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์ก็ตาม และเทคนิคนี้มีหลักในการเลือกค่า  $b_i$  ที่ทำให้ค่าความผิดพลาดมีค่าน้อยที่สุด หรืออาจถือได้ว่า OLS เป็น เทคนิคที่ดีที่สุดในการประมาณค่าสมการทดแทนเชิงลิнейร์ (Best Linear Unbiased Estimator: BLUE) คือ มีคุณสมบัติ 4 ข้อดังนี้

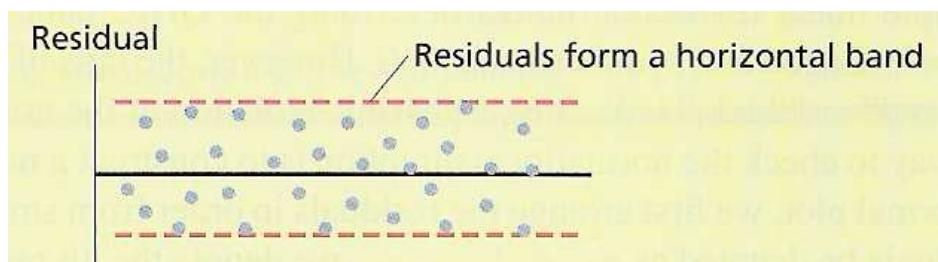
1. ความไม่เอนเอียง (Unbiased) คือ ค่า  $E(b_i) = \beta_i$
2. ความมีประสิทธิภาพ (Efficient หรือ Best) คือ เทคนิคนี้จะทำให้ได้ค่าความแปรปรวนของค่า  $b_i$  จากค่า  $\beta_i$  มีค่าน้อยที่สุด
3. ความสม่ำเสมอ (Consistent) คือ ถ้าจำนวนตัวอย่างเพิ่มขึ้น ค่าความแปรปรวนจะลดลง มีผลทำให้ค่าประมาณ เข้าใกล้ค่าจริงขึ้นเรื่อยๆ
4. การแจกแจงแบบปกติ (Normal Distribution) คือ การแจกแจงของค่า  $b_i$  เป็นการแจกแจงแบบปกติ ทำให้สามารถทำการทดสอบทางสถิติของค่า  $\beta_i$  ได้

แต่อย่างไรก็ตามเทคนิค OLS จะเป็น BLUE ได้ก็ต่อเมื่อสมการถดถอยที่สร้างขึ้นโดยเทคนิค OLS นี้เป็นไปตามสมมติฐานของ OLS เท่านั้น ดังนั้นการที่จะนำสมการถดถอยที่สร้างขึ้นไปใช้ได้อย่างมีประสิทธิภาพต้องมีการตรวจสอบว่าเป็นไปตามสมมติฐานดังกล่าว โดยการคำนวณค่าทางสถิติต่างๆ มาประกอบการตัดสินใจ ซึ่งต้องใช้ความรู้ทางด้านสถิติระดับหนึ่ง แต่ในที่นี้เพื่อไม่เป็นการสร้างอุปสรรคต่อผู้ที่ไม่มีความรู้พื้นฐานทางด้านสถิตามากนัก ในการนำสมการถดถอยไปใช้ จึงขอแนะนำรูปแบบการตรวจสอบความถูกต้องของสมการถดถอยโดยพิจารณาจากกราฟของค่าความผิดพลาด (Residuals Plot) ซึ่งเทคนิคนี้มีข้อดีคือ ไม่ต้องคำนวณค่าสถิติต่างๆ เพื่อมาทำการทดสอบสมมติฐานประกอบการตัดสินใจ แต่ก็มีข้อจำกัดในการใช้คือ จะใช้ได้อย่างมีประสิทธิภาพในกรณีที่การละเมิดสมมติฐานนั้นมีค่อนข้างชัดเจน

#### คุณสมบัติของค่าความผิดพลาด (Residuals: $e_i$ )

ค่าความผิดพลาด (Residuals:  $e_i$ ) คือ ผลต่างระหว่างค่าจริงของตัวแปรตาม ( $Y_i$ ) กับค่าตัวแปรตามที่คำนวณได้จากการถดถอย  $\hat{y} = b_0 + b_1 x_1$  หรือ  $e_i = Y_i - \hat{y}_i$  ดังนั้น ด้วยสมมติฐานของ OLS ถ้าสมการถดถอยที่ได้มีความเหมาะสม ค่าความผิดพลาดควรมีค่าเฉลี่ยเป็นศูนย์ ค่าแปรปรวนคงที่เท่ากับ  $\sigma^2$  มีการแจกแจงแบบปกติ (Normal Distribution) และไม่มีรูปแบบของความสัมพันธ์ใดๆ ในอนุกรมความผิดพลาดนั้นๆ ซึ่งคุณสมบัติตั้งกล่าวสามารถตรวจสอบได้โดยกราฟแสดงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดกับค่าของตัวแปรอิสระ (Residuals Plot) และกราฟตรวจสอบการแจกแจงแบบปกติของค่าความผิดพลาด (Normal Probability Plot)

ในกรณีที่ค่าความผิดพลาดมีค่าเฉลี่ยเป็นศูนย์ ค่าความแปรปรวนคงที่และเป็นอิสระจากกันนั้น ผลของ Residual Plot ควรมีรูปการแจกแจงเหมือนรูปที่ 1 กล่าวคือ มีการแจกแจงอยู่ในลักษณะศูนย์ มีความเบี่ยงเบนจากค่าศูนย์ค่อนข้างคงที่ และไม่มีรูปแบบของการแจกแจงในอนุกรมค่าผิดพลาด



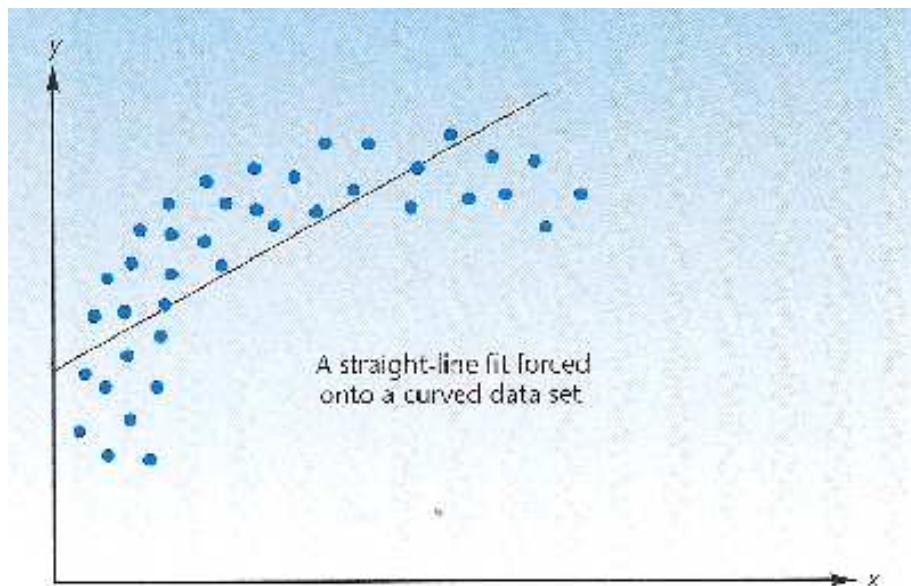
รูปที่ 1 แสดง Residual Plot ของสมการถดถอยที่เหมาะสม<sup>2</sup>

ในกรณีที่ Residual Plot ของสมการถดถอยได้มีการแจกแจงต่างไปจากรูปที่ 1 แสดงว่ามีการละเมิดสมมติฐานเกิดขึ้นกับสมการถดถอยนั้น ผู้ใช้จะต้องพึงระวังในการนำผลของสมการถดถอยไปใช้ อาจจะต้องมีการแปลงข้อมูลก่อนสร้างตัวแบบใหม่หรือปรับปรุงตัวแบบเดิม โดยรูปแบบการละเมิดสมมติฐานที่สามารถตรวจด้วย Residual Plot มีรูปแบบต่างๆ ดังนี้

<sup>2</sup> ที่มา: Berenson, Levine, and Krehbiel (2004), **Basic Business Statistics: Concept and Applications**, 9<sup>th</sup> Edition, Prentice Hall.

### รูปแบบที่ 1 ความสัมพันธ์ของสมการทดถอยไม่ใช่ความสัมพันธ์เชิงลีนีย์

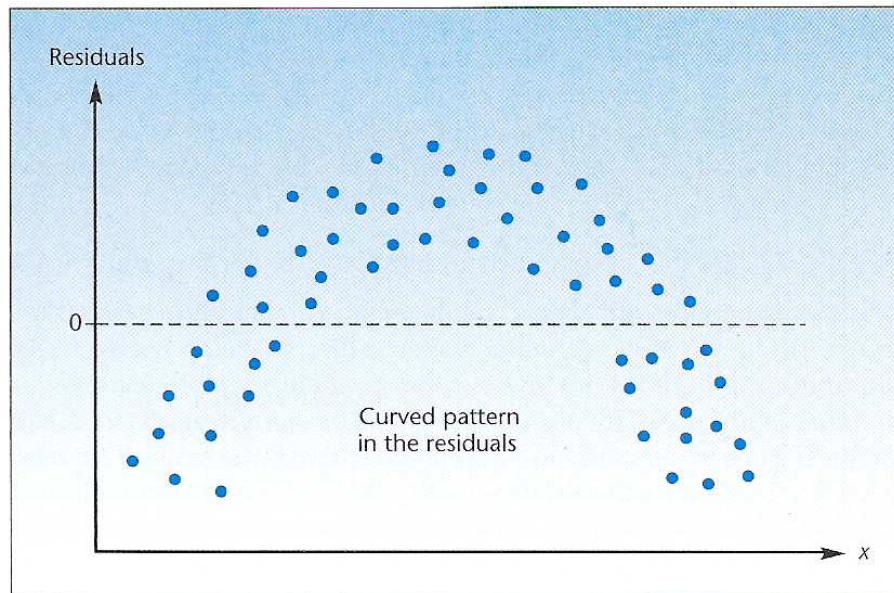
เนื่องจากเทคนิค OLS นั้น เป็นการพัฒนาสมการทดถอยเชิงลีนีย์เพื่อแสดงความสัมพันธ์ของตัวแปร  $x$  และตัวแปร  $y$  ดังนั้นถ้าความสัมพันธ์ของตัวแปร  $x$  และตัวแปร  $y$  เป็นรูปแบบอื่น การประมาณค่า  $y$  จะมีความผิดพลาดที่มีรูปแบบเกิดขึ้น ดังตัวอย่างในรูปที่ 2



รูปที่ 2 แสดง Scatter Plot ของความสัมพันธ์แบบเส้นโค้ง<sup>3</sup>

ในรูปที่ 2 นี้ เป็นการสร้างกราฟเปรียบเทียบระหว่างค่า  $y$  จริง กับค่า  $\hat{y}$  ที่คำนวณจากสมการทดถอยเชิงลีนีย์ หรือ Predicted Y จะเห็นได้ว่าการใช้สมการทดถอยเชิงลีนีย์ประมาณค่า  $y$  ที่มีความสัมพันธ์กับ  $x$  แบบไม่ใช่ลีนีย์ จะมีความผิดพลาดที่มีรูปแบบ กล่าวคือ ค่า  $\hat{y}$  จะสูงกว่าค่า  $y$  จริงมาก ณ ระดับค่า  $x$  น้อย และความผิดพลาดจะลดลงเมื่อค่า  $x$  สูงขึ้น จากนั้นการประมาณค่าจะต่ำกว่าค่าจริงในช่วงค่า  $x$  ณ ระดับถัดมา แล้วค่าประมาณดังกล่าว จะสูงกว่าค่าจริงอีก ซึ่งรูปแบบนี้สามารถมองได้ชัดเจนขึ้นโดยการใช้ Residual Plot ดังรูปที่ 3

<sup>3</sup> ที่มา: Aczel (2002), Complete Business Statistics, 5<sup>th</sup> Edition, McGraw-Hill.



รูปที่ 3 แสดง Residual Plot กรณีความสัมพันธ์เป็นแบบเส้นโค้ง<sup>4</sup>

จากรูปที่ 3 จะเห็นรูปแบบการแจกแจงของค่าความผิดพลาดอย่างชัดเจนว่า มีลักษณะเป็นเส้นโค้ง แสดงว่า การใช้สมการถดถอยเชิงлинейร์ดังกล่าวมาอธิบายการเปลี่ยนแปลงของค่า  $y$  ไม่เหมาะสม ควรจะเปลี่ยนรูปแบบของความสัมพันธ์ดังกล่าว โดยการปรับฟังก์ชันความสัมพันธ์ของตัวแปร

#### รูปแบบที่ 2 กรณีค่าความแปรปรวนของค่าความผิดพลาดไม่คงที่ (Heteroscedasticity)

การละเมิดสมมติฐานข้อนี้จะทำให้ค่าความแปรปรวนของสมการถดถอยที่คำนวณจากเทคนิค OLS จะไม่ใช่ค่าที่ต่ำที่สุดอีกต่อไป จึงเป็นการลดความมีประสิทธิภาพของสมการถดถอยดังกล่าว คุณสมบัติของค่าความแปรปรวนของค่าความผิดพลาด คือ ค่าความผิดพลาดต้องมีค่าความแปรปรวนคงที่ ในทุกระดับค่าของ  $X_i$  หรือเรียกว่า Homoscedasticity คือ

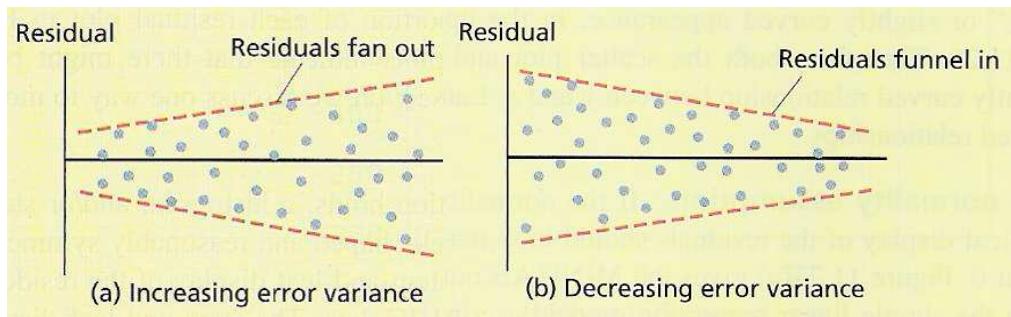
$$\text{Var}(\varepsilon_i | X_i) = \sigma^2$$

แต่ถ้าความแปรปรวนของค่าความผิดพลาดเพิ่มหรือลด ในขณะที่ค่า  $x$  เพิ่มขึ้น จะเรียกว่าเกิด Heteroscedasticity หรือ

$$\text{Var}(\varepsilon_i | X_i) = \sigma_i^2$$

สำหรับปัญหา Heteroscedasticity สามารถตรวจสอบจาก Residual Plot กล่าวคือ ถ้าการกระจายของค่าความผิดพลาดมีการเปลี่ยนแปลงไม่ว่าจะเพิ่มขึ้นหรือลดลงเมื่อค่า  $x$  เพิ่มขึ้น แสดงถึงกรณีค่าความแปรปรวนของค่าความผิดพลาดไม่คงที่ ดังรูปที่ 4

<sup>4</sup> ที่มา: Aczel (2002), Complete Business Statistics, 5<sup>th</sup> Edition, McGraw-Hill.

รูปที่ 4 แสดง Residual Plot กรณีความแปรปรวนไม่คงที่<sup>5</sup>

จากรูปที่ 4 (a) จะเห็นได้ว่าค่าความเบี่ยงเบนของค่าความผิดพลาดมีการเพิ่มขึ้น เมื่อ ค่า  $x$  เพิ่มขึ้น ในขณะที่รูปที่ 4 (b) ค่าความเบี่ยงเบนของค่าความผิดพลาดลดลง เมื่อ ค่า  $x$  เพิ่มขึ้น ทั้งสองกรณีเรียกว่าเกิด Heteroscedasticity หรือค่าความแปรปรวนของค่าความผิดพลาดไม่คงที่ ในกรณีนี้การใช้เทคนิค OLS จะไม่เหมาะสม เนื่องจากค่าความแปรปรวนที่ได้ไม่ใช่ค่าที่ต่ำที่สุด ทำให้ไม่สามารถสรุปได้ว่าค่าประมาณที่ได้เป็น BLUE เพื่อแก้ไขปัญหาดังกล่าวต้องใช้เทคนิคที่ซับซ้อนมากขึ้น กล่าวคือ ต้องมีการปรับค่าของตัวแปรตามหรือตัวแปรอิสระ เรียกเทคนิคนี้ว่า Weighted Least Square (WLS)

### รูปแบบที่ 3 ค่าความผิดพลาดไม่เป็นอิสระจากกัน (Autocorrelation)

ส่วนใหญ่เกิดขึ้นในกรณีข้อมูลเป็นแบบอนุกรมเวลา (Time Series) ตามสมมติฐานของ OLS แล้วค่าความผิดพลาด  $\varepsilon_i$  ของค่าสังเกตที่แตกต่างกันจะเป็นอิสระต่อกัน ซึ่งหมายความว่า

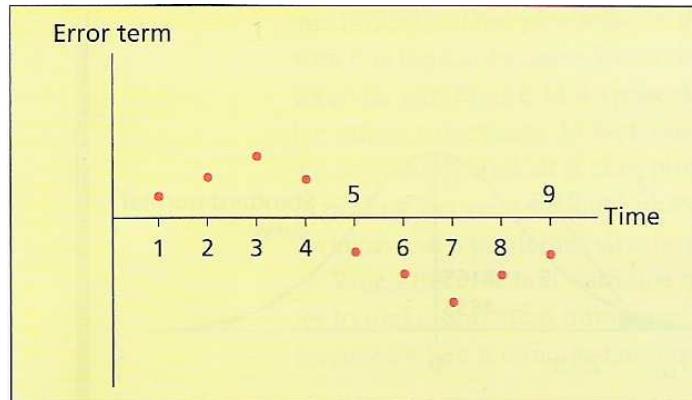
$$\text{Cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0$$

กล่าวคือ ไม่มีสหสัมพันธ์ในตัวเอง (Autocorrelation) ระหว่างค่า  $\varepsilon_i$  ใดๆ ซึ่งหมายความว่า ณ ค่า  $X_i$  ความเบี่ยงเบนของ  $Y_i$  จากค่าเฉลี่ย 2 ตัวใดๆ จะไม่มีรูปแบบ

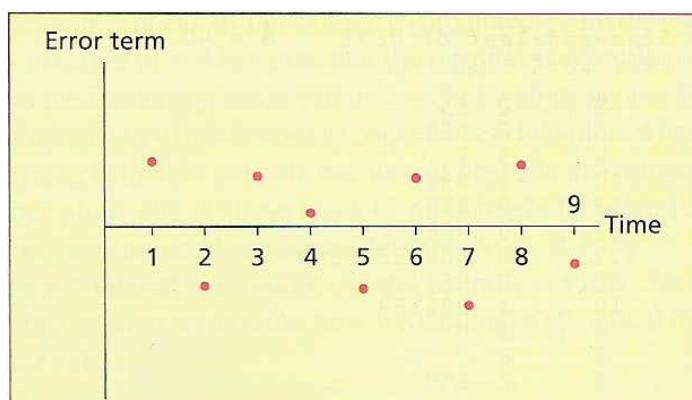
เนื่องจากสมการถดถอยที่แท้จริงคือ  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$  ถ้า  $\varepsilon_i$  และ  $\varepsilon_j$  มีความสัมพันธ์กัน ก็หมายความว่า  $Y$  นั้นไม่ได้ขึ้นอยู่กับค่า  $X_i$  เท่านั้น แต่ยังขึ้นกับค่า  $\varepsilon_j$  ด้วย เนื่องจากค่า  $\varepsilon_j$  มีส่วนกำหนดค่า  $\varepsilon_i$  ดังนั้นในการกำหนดสมมติฐานนี้ก็เพื่อศึกษาเฉพาะผลกระบวนการที่เป็นระบบของ  $X_i$  ต่อ  $Y_i$  โดยไม่คำนึงถึงผลกระทบจากปัจจัยอื่นๆ ที่มีต่อ  $Y_i$

การตรวจสอบการมีสหสัมพันธ์ในตัวเอง (Autocorrelation) ระหว่างค่าความผิดพลาดได้ ทำโดยการสร้างกราฟแสดงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดกับเวลา ถ้าพบรูปแบบการแจกแจง กล่าวคือ ค่าความผิดพลาดที่เกิดขึ้นก่อนสามารถอธิบายค่าความผิดพลาดที่เกิดขึ้นหลังได้ ดังรูปที่ 5 และรูปที่ 6

<sup>5</sup> ที่มา: Berenson, Levine, and Krehbiel (2004), **Basic Business Statistics: Concept and Applications**, 9<sup>th</sup> Edition, Prentice Hall.



รูปที่ 5 แสดงสหสัมพันธ์ในตัวเองที่มีค่าเป็นบวก<sup>6</sup>



รูปที่ 6 สหสัมพันธ์ในตัวเองที่มีค่าเป็นลบ<sup>7</sup>

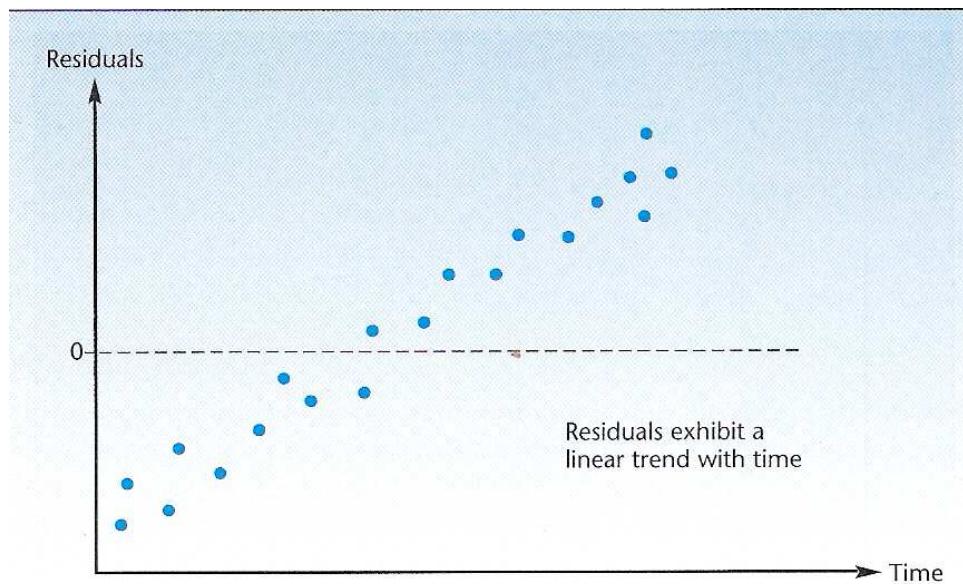
จากรูปที่ 5 การแจกแจงของค่าความผิดพลาดแสดงถึงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดเป็นไปในทิศทางเดียวกัน ส่วนรูปที่ 6 นั้นการแจกแจงของค่าความผิดพลาดแสดงถึงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดที่เป็นทิศทางตรงข้าม กรณีเช่นนี้ถือว่าการแจกแจงของค่าความผิดพลาดไม่เป็นอิสระจากกัน ซึ่งอาจเกิดจากการที่ความสัมพันธ์ของตัวแปรไม่ใช้ความสัมพันธ์แบบลิнейร์ หรือการละเลยตัวแปรที่สำคัญจากสมการถดถอย (Omitted Variable) ต้องทำการตรวจสอบถึงสาเหตุที่แท้จริงเสียก่อนจึงจะสามารถปรับสมการถดถอยได้

#### รูปแบบที่ 4 การขาดตัวแปรที่สำคัญในสมการถดถอย (Omitted Variables)

กรณีนี้เป็นการละเลยตัวแปรสำคัญที่สามารถอธิบายการเปลี่ยนแปลงของตัวแปรตาม  $y$  ผลลัพธ์ที่เกิดขึ้น คือ จะทำให้เกิดการเออนเอียง (Biased) ของค่า  $b_0$  และ  $b_1$  ไปจากค่าพารามิเตอร์  $\beta_0$  และ  $\beta_1$  ที่แท้จริง โดยสามารถตรวจสอบโดยการสร้างกราฟแสดงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดกับตัวแปรอื่นที่คาดว่าจะໄส่องหาในสมการถดถอย ถ้ามีความสัมพันธ์เกิดขึ้น คือ การแจกแจงของค่าความผิดพลาดมีรูปแบบอย่างใดอย่างหนึ่ง แสดงว่า ควรใส่ตัวแปรนั้นเข้าไปในสมการถดถอย เพราะตัวแปรนั้นสามารถอธิบายการเปลี่ยนแปลงของความผิดพลาดที่เกิดขึ้นได้ ดังรูปที่ 7

<sup>6</sup> ที่มา: Bowerman, O'Connell, and Hand (2001), **Business Statistics in Practice**, 2<sup>nd</sup> Edition, McGraw-Hill.

<sup>7</sup> ที่มา: Bowerman, O'Connell, and Hand (2001), **Business Statistics in Practice**, 2<sup>nd</sup> Edition, McGraw-Hill.



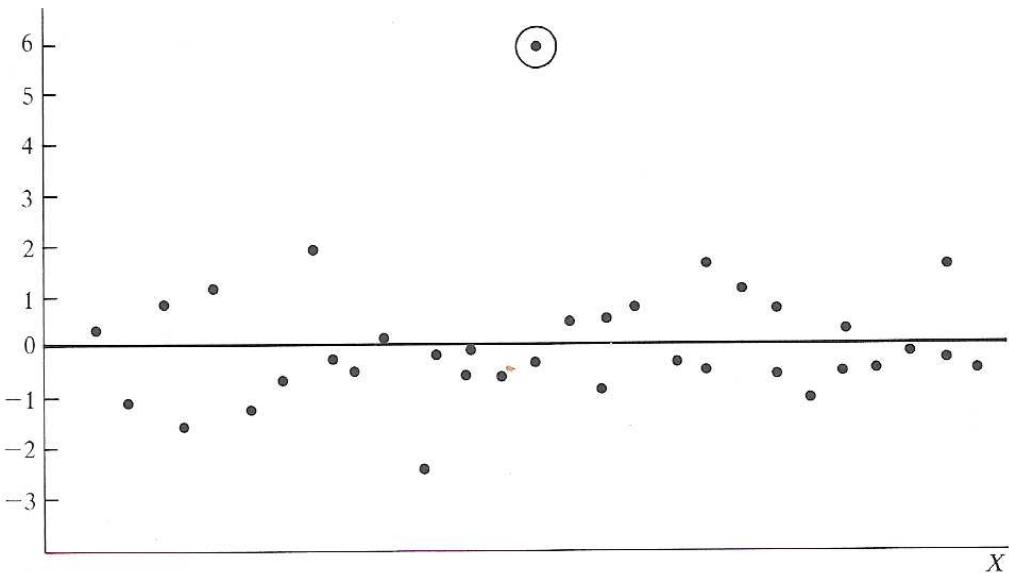
รูปที่ 7 แสดงรูปแบบการแจกแจงของค่าความผิดพลาดกับเวลา<sup>8</sup>

จากรูปที่ 7 ถ้าเราดูว่าตัวแปรที่สำคัญที่สุดจะเป็นเวลา การตรวจสอบเบื้องต้นคือ การสร้างกราฟแสดงความสัมพันธ์ระหว่างค่าความผิดพลาดกับเวลา ในกรณีนี้จะเห็นได้ว่ามีความสัมพันธ์กันอย่างชัดเจน ดังนั้นถ้าเราใส่ตัวแปร เวลา เข้าไปในสมการทดสอบ จะทำให้สมการทดสอบนี้อิทธิพลการเปลี่ยนแปลงของตัวแปรตาม  $y$  ได้ดีขึ้น

#### รูปแบบที่ 5 การมีค่าที่ผิดปกติ (Outliers) ในข้อมูลที่เก็บมา

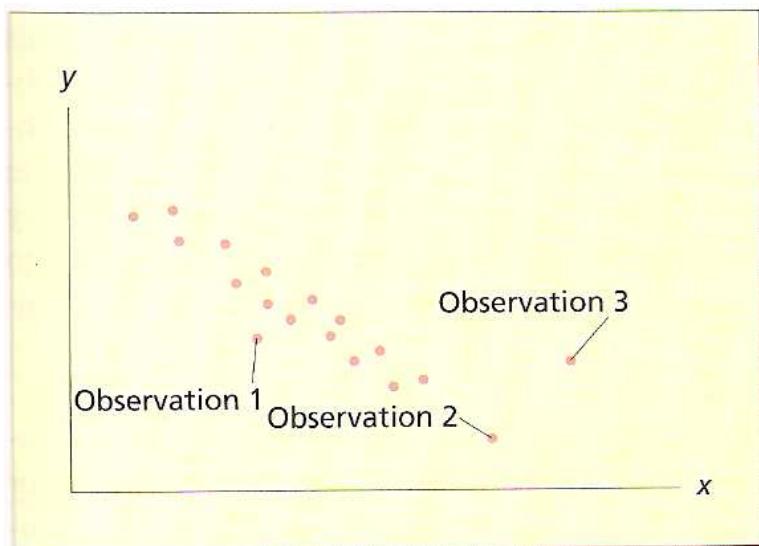
ค่าที่ผิดปกติ คือ ข้อมูลที่มีค่ามากหรือน้อยผิดปกติ การใช้เทคนิค OLS ในการสมการทดสอบนี้ จะพิจารณาค่าผิดปกตินี้ออกเป็นสองประเภทคือ ค่าผิดปกติที่ไม่มีผลต่อการคำนวณค่า  $b_i$  (Outliers Observations) กล่าวคือ ไม่ว่าจะมีค่านี้หรือไม่ ค่า  $b_i$  ไม่ต่างกันมากนัก ส่วนค่าผิดปกติอีกประเภทจะมีอิทธิพลต่อการคำนวณค่า  $b_i$  ในสมการทดสอบ (Influential Observations) หรืออาจกล่าวได้ว่าการตัดข้อมูลนี้จะมีผลต่อค่า  $b_i$  ของสมการทดสอบ การตรวจสอบอาจทำได้โดยการใช้ Residual Plot ดังรูปที่ 8 และการใช้ Scatter Plot ดังรูปที่ 9

<sup>8</sup> ที่มา: Aczel (2002), Complete Business Statistics, 5<sup>th</sup> Edition, McGraw-Hill.



รูปที่ 8 แสดง Residual Plot กรณีมีค่าผิดปกติ (Outlier)<sup>9</sup>

จากรูปที่ 8 เมื่อพิจารณาการแจกแจงของค่าความผิดพลาดใน Residual Plot สามารถตรวจสอบค่าผิดปกติได้ คือ ค่าที่ต่างจากกลุ่มมาก ๆ แต่ถ้าต้องการรู้ถึงประเภทของค่าผิดปกติว่ามีอิทธิพลต่อสมการเดดดอยหรือไม่ สามารถตรวจสอบเบื้องต้นโดยการใช้ Scatter Plot ดังรูปที่ 9



รูปที่ 9 แสดง Scatter Plot กรณีมีค่าผิดปกติ (Outlier)<sup>10</sup>

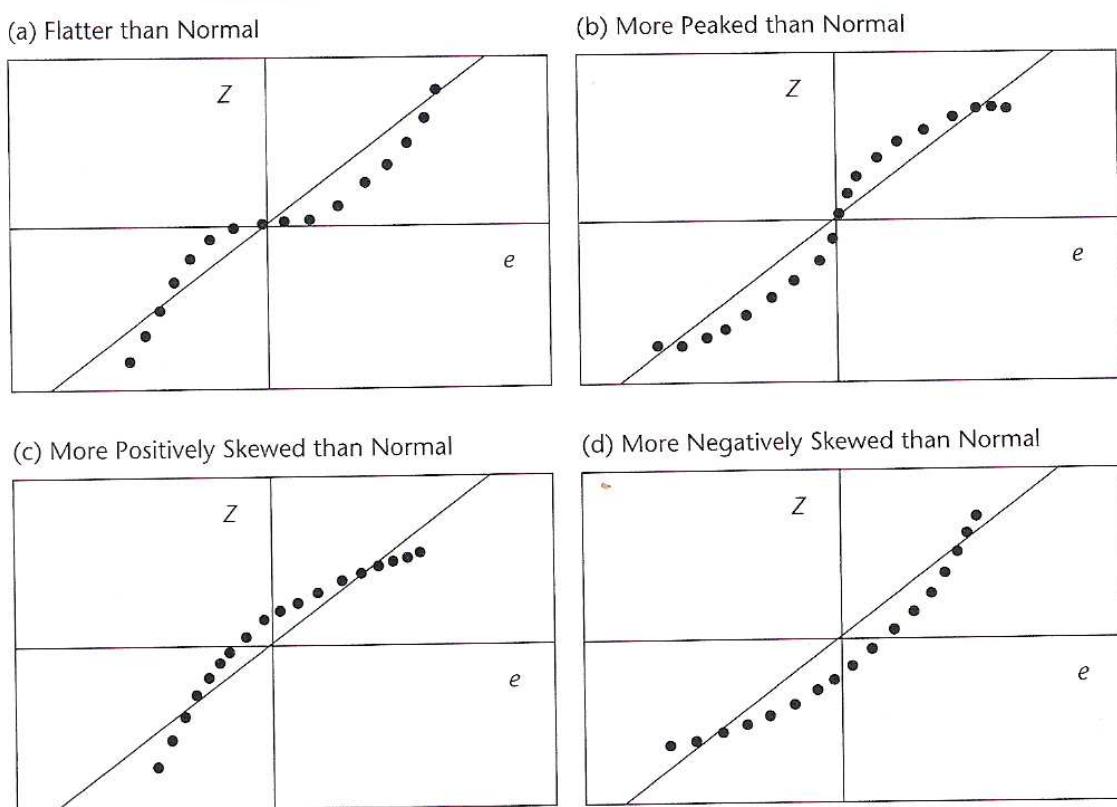
<sup>9</sup> ที่มา: Bowerman, O'Connell, and Hand (2001), **Business Statistics in Practice**, 2<sup>nd</sup> Edition, McGraw-Hill.

<sup>10</sup> ที่มา: Neter, Wasserman, and Kutner (1990), **Applied Linear Statistics Models**, 3<sup>rd</sup> Edition, Irwin.

จากรูปที่ 9 ข้อสรุปเบื้องต้น คือ ค่า Observation 1 และ 2 ไม่มีผลทำให้การประมาณค่าสมการลดถอยที่แท้จริงคลาดเคลื่อน ในขณะที่ Observation 3 นั้นค่อนข้างเป็นที่น่าสงสัยว่าจะมีอิทธิพลต่อการประมาณค่าดังกล่าวแต่อย่างไรก็ตามการตัดสินใจที่เชื่อถือได้ในกรณีนี้ต้องมีการคำนวณค่าสถิติเพื่อประกอบการทดสอบสมมติฐาน

### รูปแบบที่ 6 การแจกแจงของค่าความผิดพลาดไม่ใช้การแจกแจงแบบปกติ

การแจกแจงแบบปกติของค่าความผิดพลาดไม่ใช้สมมติฐานที่ส่งผลให้ค่าที่ได้ในสมการลดถอย โดยเทคนิค OLS เป็น BLUE แต่การแจกแจงแบบปกติของค่าความผิดพลาดก็สำคัญสำหรับการทดสอบสมมติฐานต่างๆ ของสมการ ซึ่งการตรวจสอบดูว่าการแจกแจงของค่าความผิดพลาดเป็นการแจกแจงแบบปกติหรือไม่ สามารถตรวจสอบโดยใช้ Normal Probability Plot โดยที่ค่าความผิดพลาดจะอยู่บนแกนนอน ถ้าการแจกแจงของค่าความผิดพลาดเป็นการแจกแจงแบบปกติ ค่าความผิดพลาดจะอยู่เป็นเส้นทางแบ่งมุม ถ้าการแจกแจงไม่เป็นเส้นทางแบ่งมุม แสดงว่าเป็นรูปแบบการแจกแจงแบบอื่น ดังรูปที่ 10



รูปที่ 10 แสดง Normality Plot กรณีการแจกแจงของค่าความผิดพลาดไม่ใช้การแจกแจงแบบปกติ<sup>11</sup>

จากรูปที่ 10 (a) แสดงถึงการแจกแจงที่ค่อนข้างแนบกว่าการแจกแจงแบบปกติ รูป 10 (b) แสดงถึงการแจกแจงที่ค่อนข้างโด่งกว่าการแจกแจงแบบปกติ รูป 10 (c) แสดงถึงการแจกแจงที่มีลักษณะเบี้ยว ส่วนรูป 10 (d) แสดงถึงการแจกแจงที่มีลักษณะเบี้ยวข้าง

<sup>11</sup> ที่มา: Aczel (2002), Complete Business Statistics, 5<sup>th</sup> Edition, McGraw-Hill.

## ບທສຽບ

ຈະເຫັນໄດ້ວ່າການຕຽບສອນຄວາມເໝາະສົມຂອງສມກຳຄົດຄອຍໂດຍກາຣວິເຄຣະໜີຄໍາຄວາມຜິດພາດຈາກກຣາຟ (Residual Plot) ນັ້ນມີປະໂຍ່ນ໌ ທຳໄດ້ໄໝຢາກແລະໄໝເສີຍເວລາມາກນັກ ແລະຈະທຳໃຫ້ຜລຈາກກາຣປະມານຄ່າໂດຍສມກຳຄົດຄອຍຊື່ເປັນປ່ອງຈັຍນໍາເຂົ້າ (Input) ຂອງກຣະບວນກາຣວັງແຜນມີຄວາມຄຸກຕ້ອງ ແມ່ນຢໍາມາກຂຶ້ນ ດັ່ງນັ້ນເມື່ອປ່ອງຈັຍນໍາເຂົ້າດີ ແລະກຣະບວນກາຣວັງແຜນມີຮະບບ ກີ່ສາມາດຮັບປະກັນໄດ້ວ່າຜລທີ່ອອກມານ່າຈະມີຄວາມເໝາະສົມ ຊື່ຈະເປັນປະໂຍ່ນ໌ ອ່າງຍິ່ງໃນເຊີງເຕຣະຮູກິຈ ເນື່ອງຈາກດ້າໜ້ອມຸລທີ່ພຍາກຮົມຊື່ເປັນປ່ອງຈັຍນໍາເຂົ້າໄໝຄຸກຕ້ອງ ໄນວ່າວິທີກາຣວັງແຜນຈະດີເພີ່ມໄດ້ ແຜນທີ່ໄດ້ກີ່ຜິດພາດໄດ້ ສົ່ງຜລໃຫ້ການຕັດສິນໃຈຂອງຜູ້ບໍລິຫານກີ່ຈະຜິດພາດ ທຳໃຫ້ເກີດກາຮູ່ສູງເສີຍເຊີງເຕຣະຮູກິຈ ໄນວ່າຈະເປັນກາຣເຕີຍມທັງພາກໄວ້ໄໝເພີ່ມພອ ອ້ອກກາຣເຕີຍມທັງພາກໄວ້ມາກເກີນໄປ ການຕຽບສອນຄວາມເໝາະສົມຂອງສມກຳຄົດຄອຍກ່ອນການນຳໄປໃຫ້ຊື່ຄືໄດ້ວ່າເປັນກາປ້ອງກັນຄວາມຜິດພາດໃນກາຣວັງແຜນຮະຕັບໜຶ່ງ ດື່ອ ກັນໄວ້ດີກວ່າແກ້ນໜຶ່ງເອັນ



## บรรณานุกรม

- กัลยาณี คุณมี (2541), สกิติสำหรับเศรษฐศาสตร์และธุรกิจ, พิมพ์ครั้งที่ 2, โรงพิมพ์แห่งจุฬาลงกรณ์.  
ฉันทลักษณ์ ณ ป้อมเพชร, เยาวมาลัย เมธากิรักษ์, และศรีเพ็ญ ทรัพย์มนชัย (2537), สกิติเพื่อการวางแผน,  
โรงพิมพ์มหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์.
- ไฟฟูรย์ ไกรพรศักดิ์ (2546), เศรษฐมิติเบื้องต้น, พิมพ์ครั้งที่ 1, โรงพิมพ์แห่งจุฬาลงกรณ์.
- ศรีเพ็ญ ทรัพย์มนชัย (2545), การวิเคราะห์การคาดถอยเชิงธุรกิจ, พิมพ์ครั้งที่ 1, ปั่นเกล้าการพิมพ์.
- Aczel (2002), **Complete Business Statistics**, 5<sup>th</sup> Edition, McGraw-Hill.
- Berenson, Levine, and Krehbiel (2004), **Basic Business Statistics: Concept and Applications**, 9<sup>th</sup> Edition,  
Prentice Hall.
- Bowerman, O'Connell, and Hand (2001), **Business Statistics in Practice**, 2<sup>nd</sup> Edition, McGraw-Hill.
- Breiman and Freedman (1983), “How Many Variables Should Be Entered in a Regression Equation?”,  
**Journal of the American Statistical Association**, March, 131 – 136.
- McCloskey and Zillak (1996), “The Standard Error of Regressions”, **Journal of Economic Literature**,  
March, 97 – 114.
- Neter, Wasserman, and Kutner (1990), **Applied Linear Statistics Models**, 3<sup>rd</sup> Edition, Irwin.
- Tryfos (1998), **Methods For Business Analysis and Forecasting: Text & Case**, Wiley.
- Studendmund (2001), **Using Econometrics: A Practical Guide**, 4<sup>th</sup> Edition, Addison Wesley Longman.
- ... (2004), Signifying Nothing?, **The Economist**, January.