

บทความวิจัย

การเปรียบเทียบประสิทธิภาพวิธีการประมาณค่าล้มเหลวแบบเชิงเส้นอย่างง่าย ด้วยวิธีที่ล วิธีควบคุมไทร์ และวิธีกำลังสองน้อยที่สุด เมื่อข้อมูลในตัวแปรอิสระ และตัวแปรตามมีค่าผิดปกติ

ชัยวัฒน์ สุวรรณภินันท์* ชิตาพร ศุภภกาน และ ลีลี อิงค์รีสว่าง

บทคัดย่อ

การวิจัยนี้ศึกษาเปรียบเทียบประสิทธิภาพวิธีการประมาณค่าล้มเหลวแบบเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อข้อมูลในตัวแปรอิสระ และตัวแปรตามมีค่าผิดปกติ โดยเปรียบเทียบค่าล้มเหลวแบบเชิงเส้น 3 วิธีคือ วิธีที่ล วิธีควบคุมไทร์ และวิธีกำลังสองน้อยที่สุด โดยกำหนดขนาดตัวอย่างแบ่งเป็น 3 กลุ่ม คือ ขนาดเล็ก ($10, 20$) ขนาดกลาง ($30, 40$) และขนาดใหญ่ ($70, 90$) กำหนดระดับความผิดปกติในตัวแปรอิสระ 2 ระดับ คือ ระดับปานกลาง และระดับรุนแรง สัดส่วนค่าผิดปกติในตัวแปรอิสระ คือ $0.1, 0.2$ และ 0.3 ความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งที่มีค่าผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ยเท่ากับ $3, 5$ และ 7 เกณฑ์ที่ใช้ในการศึกษาคือค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Mean Square Error : MSE) ของตัวประมาณพารามิเตอร์ โดยทำการจำลองทั้งหมด $1,000$ ครั้งในแต่ละสถานการณ์

ผลการศึกษาพบว่า เมื่อข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติวิธีกำลังสองน้อยที่สุดมีประสิทธิภาพดีที่สุด เมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติ ในขนาดตัวอย่างเล็ก พบว่าวิธีที่ล มีประสิทธิภาพดีที่สุด ยกเว้นกรณีขนาดตัวอย่างเท่ากับ 10 ความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งที่มีค่าผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 3 ค่าผิดปกติระดับรุนแรง สัดส่วนค่าผิดปกติเท่ากับ 0.1 วิธีกำลังสองน้อยที่สุดมีประสิทธิภาพดีที่สุด และในขนาดตัวอย่างกลางและใหญ่ พบว่าวิธีที่ล มีประสิทธิภาพดีที่สุดในทุกๆ กรณี

คำสำคัญ: วิธีที่ล วิธีควบคุมไทร์ วิธีกำลังสองน้อยที่สุด การลดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย

A Comparison on Efficiency of Theil, Quantile and Ordinary Least Square Estimation Methods of Simple Linear Regression Coefficients with Outliers on Independent and Dependent Variables

Chaiyawat Suwannapinant*, Thidaporn Supapakorn and Lily Ingsrisawang

ABSTRACT

The objective of this paper is to compare the efficiency of Theil, Quantile and Ordinary Least Square (OLS) estimation methods of simple linear regression coefficients with outliers on independent and dependent variables. The sample sizes are set into 3 levels; small (10, 20), medium (30, 40) and large (70, 90). There are two levels of outliers; mild and extreme. The percentages of outliers on independent variable are defined as 0.1, 0.2 and 0.3. At the position of outlier, the error term is normal distribution with means equal to 3, 5 and 7 and variance equal to 1. The criterion of this study is the Mean Square Error (MSE) of estimated parameters. The data used in research is obtained by simulating 1,000 times for each situation.

The result shows that; in case of no outlier, OLS provides the most efficient method. In case of situation with outliers at the same position, Theil is the most efficient, except when the sample size is 10, the level of outlier is extreme, the outlier proportion of independent variable and error terms is 0.1, and at the position of outliers, the error term has normal distribution with mean of 3, the most efficient method is the OLS. In medium and large sample sizes. Theil is the most efficient method.

Keywords: Theil Method, Quantile Method, Ordinary Least Square Method, Simple Linear Regression

บทนำ

การวิเคราะห์การลดลง เป็นวิธีการทางสถิติที่แสดงถึงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรอิสระและตัวแปรตามโดยสามารถนำไปใช้พยากรณ์หรือวิเคราะห์ความสัมพันธ์ โดยพื้นฐานการศึกษาการวิเคราะห์การลดลงจะเริ่มศึกษาจากการวิเคราะห์การลดลงเชิงเส้นอย่างง่าย เพื่อให้ผู้ศึกษาเข้าใจถึงรูปแบบความสัมพันธ์ของตัวแปรตามและตัวแปรอิสระหนึ่งตัวแปร ในกระบวนการค่าสัมประสิทธิ์การลดลงเชิงเส้นอย่างง่ายมีวิธีการประมาณค่าทางวิธีที่สามารถเลือกใช้ ซึ่งในทางปฏิบัติการได้มาของข้อมูลอาจเกิดข้อผิดพลาดในการได้มา [1] ทำให้ข้อมูลมีค่าผิดปกติ การแก้ไขข้อมูลที่มีค่าผิดปกติเบื้องต้นเราต้องลีบหาแหล่งที่มาและแก้ไขในส่วนที่ผิด แต่เมื่อเราลีบคันแหล่งที่มาแล้วข้อมูลเกิดผิดปกติจริงๆ การนำมาคำนวณเพื่อประมาณค่าสัมประสิทธิ์ควรที่จะเลือกใช้วิธีให้เหมาะสมการประมาณค่าสัมประสิทธิ์เราสามารถแบ่งออกเป็น 3 กลุ่มใหญ่ คือ การประมาณค่าด้วยวิธีพารามетrisk การประมาณค่าด้วยวิธีกึ่งพารามетrisk การประมาณค่าด้วยวิธีอนพารามетrisk โดยในงานวิจัยนี้จะได้กล่าวถึงเฉพาะ 2 กลุ่ม คือ การประมาณค่าด้วยวิธีพารามетrisk และการประมาณค่าด้วยวิธีอนพารามетrisk

วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเป็นวิธีการประมาณค่าแบบพารามетriskที่เป็นพื้นฐานในการหาค่าสัมประสิทธิ์โดยเป็นวิธีที่ทำให้ผลบวกกำลังสองของความคลาดเคลื่อนมีค่าต่ำที่สุด โดยในการหาค่าสัมประสิทธิ์ด้วยวิธีนี้จะต้องอยู่บนข้อมูลดูที่ว่าด้วยความล้มเหลวที่ระหว่างตัวแปรตามและตัวแปรอิสระเป็นแบบเส้นตรง ค่าคาดหวังของความคลาดเคลื่อนเป็นศูนย์ และค่าความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนคงที่ [2]

วิธีที่ลีดและวิธีค่อนໄทล์เป็นวิธีการประมาณค่าแบบอนพารามетrisk วิธีที่ลีดและวิธีค่อนໄทล์สามารถถือว่าเป็นวิธีที่ลีดและวิธีค่อนໄทล์ที่มีความน่าเชื่อถือสูงกว่าวิธีกำลังสองน้อยที่สุดโดยมีจุดความทันต่อค่าผิดปกติที่ 29.3% [3] และวิธีค่อนໄทล์สามารถเลือกทำแนวโน้มยังคงในการวิเคราะห์เพื่อลดความอ่อนไหวต่อค่าผิดปกติในตัวแปรตาม [4]

ดังนั้นผู้วิจัยจึงสนใจศึกษาเปรียบเทียบประสิทธิภาพวิธีการประมาณค่าสัมประสิทธิ์การลดลงเชิงเส้นอย่างง่าย ด้วยวิธีที่ลีดและวิธีค่อนໄทล์ซึ่งเป็นวิธีการประมาณค่าแบบอนพารามетrisk และวิธีกำลังสองน้อยที่สุดซึ่งเป็นวิธีการประมาณค่าแบบพารามетrisk เมื่อข้อมูลในตัวแปรอิสระ และตัวแปรตามมีค่าผิดปกติ โดยจากการตรวจสอบพบว่า อุมาพร และ วรารพร [5] ได้ทำการเปรียบเทียบประสิทธิภาพของการวิเคราะห์การลดลงเชิงเส้นอย่างง่ายด้วยวิธีกำลังสองน้อยที่สุด วิธีของ Theil และวิธีของ Brown-Mood ซึ่งกำหนดสถานการณ์ให้ตัวแปรอิสระมีการแจกแจงแบบปกติและไวนูลล์ ความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติ ลอกนอร์มอล และไวนูลล์ ทำการสร้างสถานการณ์ทดลองชั้น 500 ครั้ง ผลที่ได้พบว่าวิธีกำลังสองน้อยที่สุดให้ค่าเฉลี่ยกำลังสองของความคลาดเคลื่อนที่ต่ำที่สุดในทุกกรณี และวิธีที่ลีดให้ค่าเฉลี่ยกำลังสองของความคลาดเคลื่อนที่ใกล้เคียงวิธีกำลังสองน้อยที่สุด ทำให้ผู้วิจัยมีความสนใจในกรณีที่แตกต่างกัน โดยผู้วิจัยจะพิจารณาจากค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย ในวิธีกำลังสองน้อยที่สุด และวิธีที่ลีดโดยทั้ง 3 วิธีเป็นที่นิยมในการนำเสนอไปใช้วิเคราะห์ข้อมูลในด้านต่างๆ อาทิ การประเมินความยั่งยืนของระบบชลประทานด้วยการประมาณค่าวิธีที่ลีดในข้อมูลอนุกรมเวลา [6] งานวิจัยนี้ใช้วิธีที่ลีดในการประมาณค่าสัมประสิทธิ์ปริมาณน้ำ พื้นที่เพาะปลูกพืชชนิดต่างๆ การประเมินค่าเชิงเส้นโดยไม่ใช้วิธีกำลังสองน้อยที่สุด การประยุกต์การประมาณค่าด้วยวิธีที่ลีด [7] งานวิจัยนี้มีการนำวิธีที่ลีดมาประมาณค่าสัมประสิทธิ์ รายได้

หนึ่ลิน ลินทรัพย์ การประมาณสมการภาคที่ใช้ข้อมูลภาคตัดขวาง ดังสมการ $EPS_{t+1} = aP_t + bEPS_t + u_{t+1}$ ระหว่างประเทศไทยและสหราชอาณาจักรเพื่อค้นหาค่าสัมประสิทธิ์ที่ประมาณได้ให้เป็นไปตามข้อกำหนดทางเศรษฐศาสตร์ [8] งานวิจัยนี้ใช้วิธีที่ลึกในการประมาณค่าสัมประสิทธิ์ของอัตราส่วนกำไรสุทธิต่อหุ้น และราคาการศึกษาปัญหาที่ทำให้เกณฑ์กราฟได้ผลผลิตต่างจากการปลูกข้าวโพดโดยใช้ความไม่แน่นอนในพื้นที่ [9] โดยงานวิจัยที่นำเอาวิธีที่ลึกและความไม่แน่นอนมาใช้ งานวิจัยที่กล่าวมาข้างต้นส่วนมากต้องการตัวประมาณค่าที่มีความแกร่ง เนื่องจากข้อมูลที่ได้มาเน้นมีการแกร่งตัวสูง และการประมาณค่าด้วยวิธีความไม่แน่นอนสามารถวิเคราะห์ถึงผลกระทบของข้อมูลได้หลายกลุ่ม

วัตถุประสงค์

เพื่อศึกษาเบรย์บันเทียบประสิทธิภาพวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ในรูปแบบลดด้อยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติ เมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติในตัวแปรอิสระ และความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งที่มีค่าผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 3, 5 และ 7 ความแปรปรวนเท่ากับ 1

เกณฑ์ที่ใช้ในการศึกษา

ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Mean Square Error : MSE) ของตัวประมาณพารามิเตอร์ [10] ทั้ง 2 วิธี จำนวน 1,000 ครั้งในแต่ละสถานการณ์ โดยวิธีที่ให้ค่า MSE ต่ำกว่าจะเป็นวิธีที่มีประสิทธิภาพมากกว่า

$$MSE = \frac{\sum_{i=0}^p \sum_{t=1}^{1000} \left[\frac{(\beta_{it} - \hat{\beta}_{it})^2}{p+1} \right]}{1000}$$

โดยที่ β_{it} คือ ค่าพารามิเตอร์ตัวที่ i ในการทำซ้ำรอบที่ t

$\hat{\beta}_{it}$ คือ ค่าประมาณพารามิเตอร์ตัวที่ i ในการทำซ้ำรอบที่ t

p คือ จำนวนตัวแปรอิสระในรูปแบบการลดด้อย โดยในงานวิจัยนี้ $p = 1$

t คือ รอบที่ทำซ้ำ โดยในงานวิจัยนี้ $t = 1, 2, 3, \dots, 1000$

i คือ จำนวนตัวพารามิเตอร์ โดยในงานวิจัยนี้ $i = 0, 1$

วิธีดำเนินการศึกษา

1. ในการวิจัยครั้งนี้ใช้เทคนิคถอนตัวอย่างในกราฟในการจำลองข้อมูล กำหนดขนาดตัวอย่าง มีค่าเท่ากับ 10, 20, 30, 40, 70 และ 90 กำหนดสัดส่วนการปลอมปนของค่าผิดปกติในข้อมูลตัวแปรอิสระเท่ากับ 0, 0.1, 0.2 และ 0.3 โดยระดับความผิดปกติในตัวแปรอิสระแบ่งเป็น 3 ระดับ คือ ไม่ผิดปกติระดับปานกลาง และระดับรุนแรง โดยการสร้างค่าผิดปกติ มีวิธีการดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 จำลองข้อมูลของตัวแปรอิสระให้มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน คือ $X \sim N(0,1)$ จำนวน n ค่า แล้วนำค่าจากการจำลองมาตรวจสอบค่าผิดปกติด้วยวิธีกราฟ Box and Whisker

โดยข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติจะต้องอยู่ในช่วง ($Q_1 - 1.5(IQR)$, $Q_3 + 1.5(IQR)$) แล้วเราจะได้ค่าข้อมูลของตัวแปรอิสระที่ไม่มีค่าผิดปกติ

ขั้นตอนที่ 2 นำข้อมูลจากขั้นตอนที่ 1 มาเรียงจากน้อยไปมากดังนี้ $X_{(1)}, X_{(2)}, X_{(3)}, \dots, X_{(n)}$ เมื่อ $X_{(i)}$ เป็นค่าตัวแปรอิสระในลำดับที่ i โดยที่ $i = 1, 2, \dots, n$

ขั้นตอนที่ 3 แทนค่าของตัวแปรอิสระ ที่มีค่ามากที่สุดด้วยค่าคงที่ค่าหนึ่งโดยให้มีค่ามากขึ้นกว่าเดิม หรือแทนค่าของตัวแปรอิสระ ที่มีค่าน้อยที่สุดด้วยค่าคงที่ค่าหนึ่งโดยให้มีค่าน้อยลงกว่าเดิม โดยกำหนดให้ค่าผิดปกติของตัวแปรอิสระมีค่าดังนี้

$$\begin{aligned} X_{(i)} &= Q_1 - L(QR) && \text{เมื่อตัวแปรอิสระมีค่าน้อย} \\ X_{(i)} &= Q_3 + L(IQR) && \text{เมื่อตัวแปรอิสระมีค่ามาก} \end{aligned}$$

โดย Q_1 คือ ค่าควอไทล์ที่ 1 ของตัวแปรอิสระ

Q_3 คือ ค่าควอไทล์ที่ 3 ของตัวแปรอิสระ

$$IQR = Q_3 - Q_1$$

$L = 2$ เมื่อกำหนดให้ค่าผิดปกติระดับปานกลาง

$L = 5$ เมื่อกำหนดให้ค่าผิดปกติระดับรุนแรง

ขั้นตอนที่ 4 จำลองข้อมูลค่าคาดเดือน โดยทำการสร้างข้อมูลของตัวแปรอิสระให้มีค่าผิดปกติ ตามขั้นตอนที่ 2 แล้วกำหนดให้ความคาดเดือนที่เกิดขึ้น ณ ตำแหน่งที่มีค่าของตัวแปรอิสระผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติที่มีค่าคาดหวังเท่ากับ M และค่าความแปรปรวนเท่ากับ 1 จะได้ว่า $\varepsilon_i \sim N(M, 1)$; $M = 3, 5, 7$ และกำหนดให้ความคาดเดือนที่เกิดขึ้น ณ ตำแหน่งที่มีค่าของตัวแปรอิสระปกติมีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน $\varepsilon_i \sim N(0, 1)$

ขั้นตอนที่ 5 จำลองข้อมูลตัวแปรตาม ตามรูปแบบความสัมพันธ์สมการถดถอยเชิงเส้นตรงอย่างง่าย ดังนี้

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i ; i = 1, 2, \dots, n$$

เมื่อ β_0, β_1 คือ ค่าสัมประสิทธิ์การถดถอย ซึ่งในการวิจัยครั้งนี้กำหนดให้ $\beta_0 = \beta_1 = 1$

2. ประมาณค่าสัมประสิทธิ์การถดถอยด้วยวิธีการประมาณ 2 วิธี คือ วิธีกำลังสองน้อยที่สุดและวิธีที่

2.1 วิธีกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Square Method : OLS) [2]

รูปแบบการถดถอยเชิงเส้น ที่แสดงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรอิสระและตัวแปรตาม

คือ

$$\underline{Y} = \underline{X}\underline{\beta} + \underline{\varepsilon}$$

เมื่อ \underline{Y} เป็นเวกเตอร์ขนาด $n \times 1$ ของค่าสังเกตของตัวแปรตาม

\underline{X} เป็นเมตริกซ์ขนาด $n \times (p+1)$ ของค่าสังเกตของตัวแปรอิสระ

$\underline{\beta}$ เป็นเวกเตอร์ขนาด $(p+1) \times 1$ ของค่าพารามิเตอร์ β

$\underline{\varepsilon}$ เป็นเวกเตอร์ขนาด $n \times 1$ ของความคลาดเคลื่อน

p เป็นจำนวนตัวแปรอิสระ

n เป็นขนาดตัวอย่าง

จากวิธีกำลังสองน้อยที่สุด สามารถหาค่าประมาณของสัมประสิทธิ์การลดถอย ($\hat{\underline{\beta}}$) ได้โดยหาค่าประมาณสัมประสิทธิ์การลดถอยที่ทำให้ผลบวกกำลังสองของความแตกต่าง ระหว่างค่าจริงกับค่าประมาณ หรือผลบวกกำลังสองของความคลาดเคลื่อน (Sum Square of Error : SSE) มีค่าน้อยที่สุด

$$\begin{aligned} SSE &= (\underline{Y} - \underline{X}\hat{\underline{\beta}})^T(\underline{Y} - \underline{X}\hat{\underline{\beta}}) \\ &= (\underline{Y}^T\underline{Y} - 2\hat{\underline{\beta}}^T\underline{X}^T\underline{Y} + \hat{\underline{\beta}}^T\underline{X}^T\underline{X}\hat{\underline{\beta}}) \end{aligned}$$

หากค่า $\hat{\underline{\beta}}$ ได้โดยการหาอนุพันธ์ของ SSE เทียบกับ $\hat{\underline{\beta}}$ และกำหนดให้เท่ากับ 0 จะได้

$$\hat{\underline{\beta}} = (\underline{X}^T\underline{X})^{-1}\underline{X}^T\underline{Y}$$

2.2 วิธีทีล (Theil)

Theil (1950) [11] เสนอวิธีประมาณค่าความชัน (β_1) ของเส้นลดถอย $\underline{Y}_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$ เมื่อ $i = 1, 2, \dots, n$ ซึ่งมีขั้นตอนดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 คำนวนค่าความชัน

$$S_{ij} = \frac{y_j - y_i}{x_j - x_i}; \quad 1 \leq i < j \leq n \quad \text{จะได้ค่าความชันทั้งหมด } N = \frac{n(n-1)}{2} \text{ ค่า}$$

ขั้นตอนที่ 2 ประมาณค่า β_1

$$\hat{\beta}_1 = \text{median}(S_{ij}, 1 \leq i < j \leq n)$$

ถ้า N เป็นเลขคี่, $N = 2k + 1$ จะได้ $\hat{\beta}_1 = S^{(k+1)}$

ถ้า N เป็นเลขคู่, $N = 2k$ จะได้ $\hat{\beta}_1 = \frac{S^{(k)} + S^{(k+1)}}{2}$

ขั้นตอนที่ 3 ประมาณค่า β_0

$$\hat{\beta}_0 = M_y - \hat{\beta}_1 M_x$$

เมื่อ M_y และ M_x เป็นค่ามัธยฐานของข้อมูล X และ Y ตามลำดับ

2.3 วิธีค่าอนไทล (Quantile)

ในวิธีค่าอนไทลได้ประยุกต์ Conditional Mean Function โดยเรียกว่า Generic Conditional Quantile Function [4]

$$\hat{Q}_Y(\theta, X) = \underset{Q_Y(\theta, X)}{\operatorname{argmin}} E[Y - Q_Y(\theta, X)] \quad \text{และ} \quad Q_Y(\theta, X) = Q_\theta[Y | X = \underline{x}]$$

โดย $\hat{\beta}(\theta) = \operatorname{argmin}_{\beta} E[\rho_{\theta}(Y - X\beta)]$

$$\text{และ } \rho_{\theta}(y) = |[\theta - I(y < 0)]y| \\ = [(1-\theta)I(y \leq 0) + \theta I(y > 0)]|y|$$

เมื่อ θ คือตัวแหน่งของความໄ去过 และ $0 < \theta < 1$

วิธีการหาค่า $\hat{\beta}(0)$ ใช้วิธีการโปรแกรมเชิงเส้น (Linear Programming) โดยในงานวิจัยนี้กำหนด $\theta = 0.5$ นั่นคือ

ขั้นตอนที่ 1 กำหนดสมการวัตถุประสงค์ $\min_{\beta_0, \beta_1} \sum_{i=1}^n |\beta_0 + \beta_1 x_i - y_i|$

ขั้นตอนที่ 2 ปรับสมการวัตถุประสงค์ให้อยู่ในรูปแบบเชิงเส้นตรงจะได้ $\min_{\beta_0, \beta_1} \sum_{i=1}^n e_i$ และมีสมการข้อจำกัด ดังนี้

$$e_i \geq \beta_0 + \beta_1 x_i - y_i \quad ; i=1,2,\dots,n$$

$$e_i \geq -(\beta_0 + \beta_1 x_i - y_i) \quad ; i=1,2,\dots,n$$

ซึ่ง $e_i \geq \max \{ \beta_0 + \beta_1 x_i - y_i, -(\beta_0 + \beta_1 x_i - y_i) \} = |\beta_0 + \beta_1 x_i - y_i|$

ขั้นตอนที่ 3 ทำการคำนวณหาค่าด้วยวิธีซิมเพล็กซ์ (Simplex)

3. คำนวณค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Mean Square Error: MSE) ของตัวประมาณพารามิเตอร์ทั้ง 3 วิธี จำนวน 1,000 ครั้งในแต่ละสถานการณ์ ดังตารางที่ 1 โดยวิธีที่ให้ค่า MSE ต่ำกว่า จะเป็นวิธีที่มีประสิทธิภาพดีกว่า

ตารางที่ 1 สถานการณ์ในการจำลองค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย

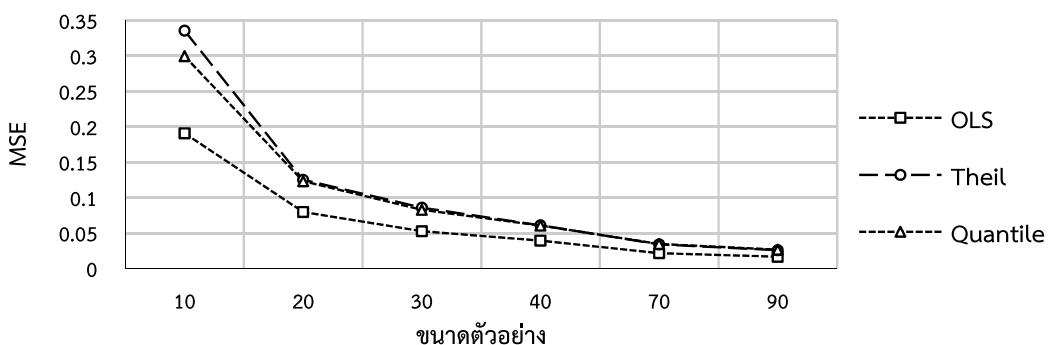
จำนวนค่าสังเกต (n)	สัดส่วนค่าผิดปกติในตัวแปร อิสระ และความคลาดเคลื่อน	ระดับความผิดปกติ ในตัวแปรอิสระ	การแจกแจงของค่าผิดปกติ ของความคลาดเคลื่อน
1. กรณีค่าสังเกตไม่มีค่าผิดปกติ 6 สถานการณ์			
ขนาดเล็ก (10, 20)	0	ไม่ผิดปกติ	N(0, 1)
ขนาดกลาง (30, 40)	0	ไม่ผิดปกติ	N(0, 1)
ขนาดใหญ่ (70, 90)	0	ไม่ผิดปกติ	N(0, 1)
2. กรณีค่าสังเกตของตัวแปรอิสระและความคลาดเคลื่อนผิดปกติ ณ ตำแหน่งเดียวกัน 108 สถานการณ์			
ขนาดเล็ก (10, 20)	0.1, 0.2 และ 0.3	ปานกลาง รุนแรง	N(3, 1), N(5, 1), N(7, 1)
ขนาดกลาง (30, 40)	0.1, 0.2 และ 0.3	ปานกลาง รุนแรง	N(3, 1), N(5, 1), N(7, 1)
ขนาดใหญ่ (70, 90)	0.1, 0.2 และ 0.3	ปานกลาง รุนแรง	N(3, 1), N(5, 1), N(7, 1)

ผลการศึกษา

การเปรียบเทียบประสิทธิภาพวิธีการประมาณค่าสัมประสิทธิ์การลดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย ด้วยวิธีทึล และวิธีกำลังสองน้อยที่สุด เมื่อข้อมูลในตัวแปรอิสระ และตัวแปรตามมีค่าผิดปกติ โดยใช้โปรแกรม R เวอร์ชัน 3.2.0 ในการจำลองข้อมูลและคำนวณค่าได้ผลการวิจัยดังนี้

1. เมื่อข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติ

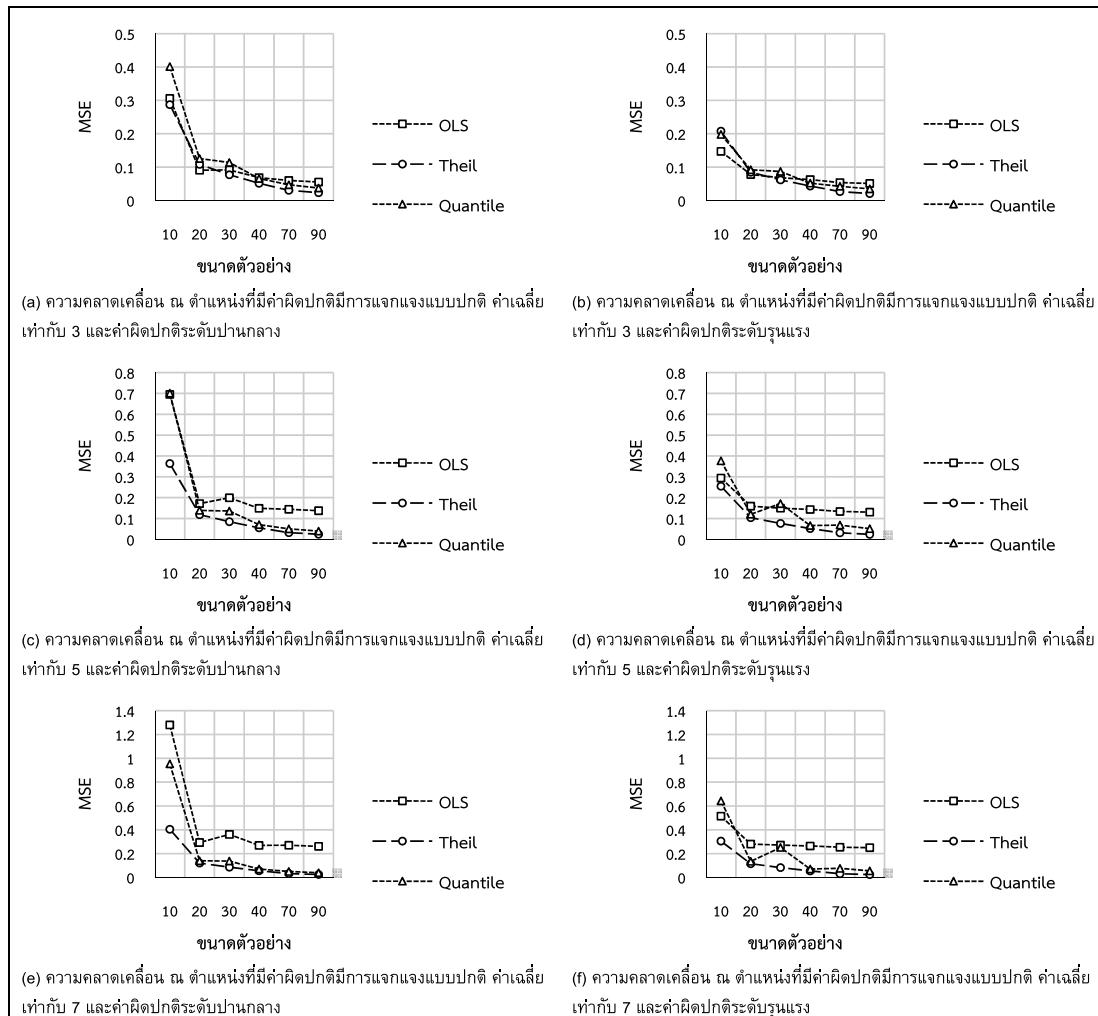
กรณีข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (MSE) ของวิธีกำลังสองน้อยที่สุดมีค่าต่ำกว่าในทุกๆ ขนาดตัวอย่าง แต่เมื่อขนาดตัวอย่างเพิ่มขึ้นจากขนาดกลาง (30, 40) จนถึงขนาดใหญ่ (70, 90) ค่า MSE ของวิธีทึลและวิธีค่อนໄทล์มีค่าเข้าใกล้วิธีกำลังสองน้อยที่สุดจนแทนจะไม่แตกต่างกันเลย ดังภาพที่ 1



ภาพที่ 1 ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย เมื่อข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติ

2. เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงผิดปกติ โดยสัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.1

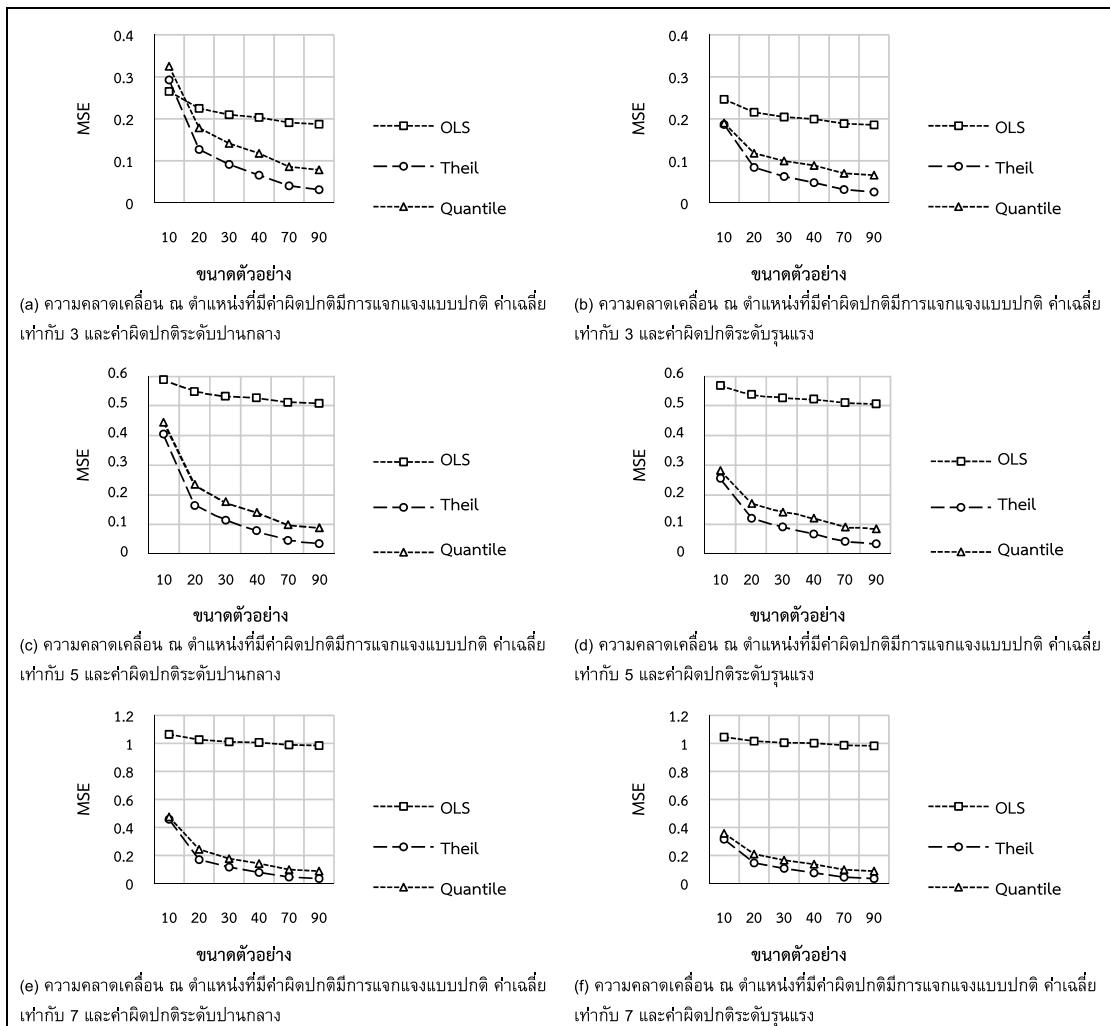
กรณีขนาดตัวอย่างเล็ก (10, 20) พนว่าห้าง 3 วิธี ให้ค่า MSE ใกล้เคียงกันทุกๆ กรณีโดยในระดับค่าผิดปกติปานกลางและรุนแรงพบว่ากรณีความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งที่มีค่าผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 3 วิธีกำลังสองน้อยที่สุดให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าวิธีทึลและวิธีค่อนໄทล์ขนาดตัวอย่างปานกลาง (30, 40) พนว่าวิธีทึลให้ค่า MSE ที่ต่ำที่สุด และรองลงมาคือวิธีค่อนໄทล์โดยค่าผิดปกติระดับปานกลางและสูงและวิธีค่อนໄทล์ให้ค่า MSE สูงขึ้นกว่าปกติ โดยมีความต่างกันอย่างเห็นได้ชัด ขนาดตัวอย่างใหญ่ (70, 90) พนว่าวิธีทึลให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าอย่างเห็นได้ชัดและวิธีค่อนໄทล์ให้ค่า MSE ที่ใกล้เคียงวิธีทึล และเมื่อค่าผิดปกติระดับปานกลางและสูง หรือ ความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งข้อมูลมีค่าผิดปกติเปลี่ยนแปลงผลที่ได้มีความต่างกันอย่างเห็นได้ชัดระหว่างค่า MSE ของวิธีกำลังสองน้อยที่สุด กับวิธีทึลและค่อนໄทล์ ดังภาพที่ 2



ภาพที่ 2 ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย เมื่อข้อมูลมีสัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.1 ในกรณีต่างๆ

3. เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงผิดปกติ โดยสัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.2

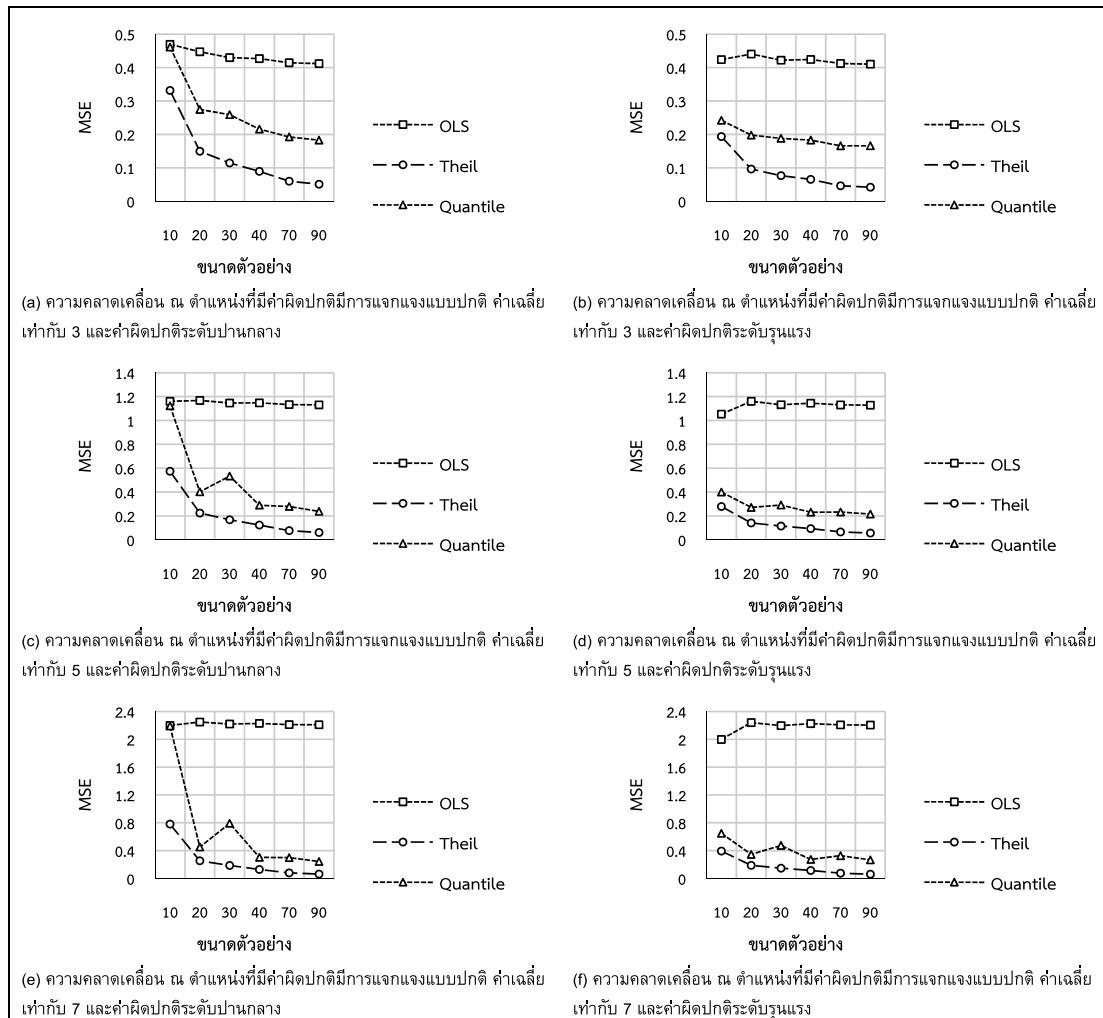
กรณีขนาดตัวอย่างเล็ก (10, 20) พบร่วมกันที่ลให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าในทุกๆ กรณี โดยในระดับค่าผิดปกติรุนแรงพบว่ากรณีความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งที่มีค่าผิดปกติมีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ยเท่ากับ 3 วิธีกำลังสองน้อยที่สุดให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าวิธีที่ลและวิธีค่อนໄทล ขนาดตัวอย่างปานกลาง (30, 40) พบร่วมกันที่ลให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าอย่างเห็นได้ชัดและวิธีค่อนໄทลให้ค่า MSE ที่ใกล้เคียงวิธีที่ล เช่นเดียวกับขนาดตัวอย่างใหญ่ (70, 90) โดยเมื่อความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งข้อมูลมีค่าผิดปกติเปลี่ยนแปลง ผลที่ได้มีความต่างกันอย่างเห็นได้ชัดระหว่างค่า MSE ของวิธีกำลังสองน้อยที่สุด กับวิธีที่ลและค่อนໄทล ซึ่งระดับค่าผิดปกติปานกลางและสูง มีความใกล้เคียงกันในทุกๆ ขนาดตัวอย่าง ดังภาพที่ 3



ภาพที่ 3 ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย เมื่อข้อมูลมีสัดส่วนการปلومป์ของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.2 ในกรณีต่างๆ

4. เมื่อข้อมูลมีการแจกแจงผิดปกติ โดยสัดส่วนการปلومป์ของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.3

กรณีขนาดตัวอย่างเล็ก (10, 20) พบว่าวิธีทิลและวิธีค่อนໄทล์ให้ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ยที่ต่ำกว่าในทุกๆ กรณี โดยวิธีทิลให้ค่า MSE ที่ต่ำกว่าอย่างเห็นได้ชัด เช่นเดียวกับขนาดตัวอย่างปานกลาง (30, 40) และขนาดตัวอย่างใหญ่ (70, 90) โดยเมื่อความคลาดเคลื่อน ณ ตำแหน่งข้อมูลมีค่าผิดปกติเปลี่ยนแปลง ผลที่ได้มีความใกล้เคียง เช่นเดียวกับระดับค่าผิดปกติปานกลางและสูง ที่มีความใกล้เคียงกันในทุกๆ ขนาดตัวอย่าง ดังภาพที่ 4



ภาพที่ 4 ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย เมื่อข้อมูลมีสัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติเท่ากับ 0.3 ในกรณีต่างๆ

สรุป

เมื่อข้อมูลไม่มีค่าผิดปกติวิธีกำลังสองน้อยที่สุดมีประสิทธิภาพมากที่สุด เมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติขนาดตัวอย่างเล็ก วิธีที่ล้มประสิทธิภาพที่ดีกว่า ในทุกๆ สัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติ (0.1, 0.2, 0.3) โดยวิธีค่อนไนท์มีประสิทธิภาพรองลงมาในบางกรณี ขนาดตัวอย่างปานกลาง (30, 40) วิธีที่ล้มประสิทธิภาพอย่างเห็นได้ชัด วิธีค่อนไนท์มีประสิทธิภาพรองลงมาโดยในบางกรณีให้ค่า MSE ที่ใกล้เคียงกับวิธีกำลังสองน้อยที่สุด และวิธีกำลังสองน้อยที่สุดมีประสิทธิภาพแย่ที่สุด ในทุกๆ สัดส่วนการปลองปนของค่าผิดปกติ (0.1, 0.2, 0.3) เช่นเดียวกับขนาดตัวอย่างใหญ่ (70, 90) จึงสามารถสรุปได้ว่าวิธีที่ล้มประสิทธิภาพดีที่สุดในเกือบทุกๆ กรณี และวิธีค่อนไนท์มีประสิทธิภาพรองลงมาในบางกรณี เนื่องจาก 2 วิธีมีคุณสมบัติตัวประมาณพารามิเตอร์ที่มีความแกร่ง และวิธีกำลังสองน้อยที่สุดให้ประสิทธิภาพที่แย่ที่สุดในเกือบทุกๆ กรณีเนื่องจากข้อมูลมีค่าผิดปกติซัดต่อข้อกำหนดของวิธีกำลังสองน้อยที่สุดในการประมาณค่าพารามิเตอร์

เอกสารอ้างอิง

1. อรพรสัน พันธุ์ระกูล. 2555. การเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าสัมประสิทธิ์การลดด้อยที่แกร่งสำหรับการลดด้อยเชิงเส้นพหุ เมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติ. วิทยานิพนธ์ปริญญาโท. มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์.
2. Kutner, M. H., Nachtsheim, J.C. Nachtsheim and J. Neter. 2004. Applied Linear Regression Models. 4th edition. McGraw-Hill/Irwin: New York. p. 17-18, 199-201.
3. Wang, X. 2003. The Properties of the Theil-Sen Estimator. Dissertation, Binghamton University.
4. Davino, C., et al. 2013. Quantile Regression: Theory and Applications, Wiley. p. 8, 67.
5. อุมาพร จันทคร, วรารพร เหลือลินทรพย. 2550. การเปรียบเทียบประสิทธิภาพของการวิเคราะห์การลดด้อยเชิงเส้นอย่างง่ายด้วยวิธีกำลังสองสองน้อยที่สุด วิธีของ Theil และวิธีของ Brown-Mood. กรุงเทพมหานคร : สำนักงานคณะกรรมการวิจัยแห่งชาติ (วช.).
6. Ohlson, J. A. and Kim, S. 2014. Linear Valuation without OLS: The Theil-Sen Estimation Approach. Working Paper, New York University.
7. Ahmed, S. 2014. Assessment of Irrigation System Sustainability using the Theil-Sen Estimator of Slope of Time Series. *Sustainability Science*, 9(3): 293-302.
8. Ohlson, J. A. 2014. Does the Cross-Sectional Equation $\text{EPS}_{t+1} = aP_t + b\text{EPS}_t + u_{t+1}$ Differ between China and the US?. *China Accounting and Finance Review*, 16(2), 1-9.
9. Sanglestsawai, S. Rejesus, R.M. and Yorobe, J.M. 2014. Do Lower Yielding Farmers Benefit from Bt Corn? Evidence from Instrumental Variable Quantile Regressions. *Food Policy*. 44: 285-296.
10. Xu, P. and Rummel, R. 1993. A Simulation Study of Smoothness Methods in Recovery of Regional Fields. *Geophys. J. Int.* 117: 472-486.
11. Sen, P. K. (1968). Estimates of the Regression Coefficient Based on Kendall's Tau. *Journal of the American Statistical Association*, 63(324): 1379-1389.

ได้รับทความวันที่ 12 ตุลาคม 2558
ยอมรับตีพิมพ์วันที่ 23 ธันวาคม 2558