

บทที่ 2

สถิติที่ใช้ในการวิจัย

บทนี้จะกล่าวถึงหลักสถิติต่างๆ ที่ใช้ในการวิจัยครั้งนี้ ได้แก่ การแจกแจงปกติของตัวแปรพหุ, ตัวประมาณค่ากำลังสองน้อยที่สุด, ตัวประมาณที่ไม่เอนเอียงและมีค่าประจําน้อยที่สุดของรูปแบบกำลังสอง(MINQUE) และวิธีแจกไนฟ์ รวมทั้งตัวสถิติทดสอบจากวิธีต่างๆ ที่เสนอในการวิจัยครั้งนี้

การแจกแจงปกติของตัวแปรพหุ (The Multivariate Normal Distribution)

ให้ $\underline{y}' = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ เป็นเวกเตอร์ที่มีการแจกแจงปกติของ n ตัวแปรสุ่ม ซึ่งสามารถเขียนได้ว่า $\underline{y} \sim N_n(\underline{\mu}, \underline{V})$ และฟังก์ชันความหนาแน่นอยู่ในรูป

$$f(y_1, y_2, \dots, y_n) = \frac{\exp\left[-\frac{1}{2}(\underline{y} - \underline{\mu})' \underline{V}^{-1}(\underline{y} - \underline{\mu})\right]}{(2\pi)^{\frac{1}{2}n} |\underline{V}|^{\frac{1}{2}}}, \quad -\infty < y_i < \infty$$

, $i = 1, 2, \dots, n$

แล้วเวกเตอร์สุ่ม \underline{y} จะมีการแจกแจงปกติของ n ตัวแปรสุ่มที่มีเวกเตอร์ค่าเฉลี่ยคือ $\underline{\mu}' = (\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$

และ เมทริกซ์ความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วม คือ

$$\underline{V} = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \dots & \sigma_{1n} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & \dots & \sigma_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{n1} & \sigma_{n1} & \dots & \sigma_{nn} \end{bmatrix}$$

ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบสามัญและแบบถ่วงน้ำหนัก

(Ordinary Least Square and Weighted Least Square Estimator)

พิจารณาตัวแบบการถดถอยเชิงเส้น

$$\underline{y} = X\underline{\beta} + \underline{e}$$

โดยที่ \underline{y} เป็นเวกเตอร์ค่าสังเกตขนาด $n \times 1$

X เป็นเมทริกซ์ของค่าคงที่ขนาด $n \times p$

$\underline{\beta}$ เป็นเวกเตอร์พารามิเตอร์ขนาด $p \times 1$

\underline{e} เป็นเวกเตอร์ของความคลาดเคลื่อนขนาด $n \times 1$

และ $\underline{e} \sim (0, V)$, V คือ เมทริกซ์ความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วม

โดยวิธีกำลังสองน้อยที่สุด (Least Square Method) จะเลือก $\underline{\beta}$ ที่ทำให้ระยะทางกำลังสองของความคลาดเคลื่อนมีค่าน้อยที่สุด กล่าวคือ เลือก $\underline{\beta}$ ที่ทำให้

$$(\underline{y} - X\underline{\beta})' V^{-1} (\underline{y} - X\underline{\beta}) \text{ มีค่าน้อยที่สุด}$$

แล้วจะได้ ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุด ($\underline{\hat{\beta}}$) คือ

$$\underline{\hat{\beta}} = (X'V^{-1}X)^{-1} X'V^{-1}\underline{y}$$

และเรียก $\underline{\hat{\beta}}$ ว่าเป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก (\underline{b}^w) และถ้า

$V = \sigma^2 I_n$ จะได้ว่า $\underline{\hat{\beta}}$ เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบสามัญ นั่นคือ

$$\underline{b} = (X'X)^{-1} X'\underline{y}$$

ตัวประมาณที่ไม่เอนเอียงและมีค่าประจําน้อยที่สุดของรูปแบบกำลังสอง

(MINimum Norm Quadratic Unbiased Estimator : MINQUE)

ในปี ค.ศ. 1970 C. RADHAKRISHNA RAO ได้เสนอวิธีการประมาณค่าความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนของตัวแบบเชิงเส้น เมื่อความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนไม่เท่ากัน ซึ่งตัวประมาณดังกล่าวนี้ก็คือ ผลบวกเชิงเส้นของความคลาดเคลื่อนกำลังสองนั่นเอง โดยมีหลักการดังนี้

พิจารณาตัวแบบเชิงเส้น

$$\underline{y} = X \underline{\beta} + \underline{e}$$

โดยที่ \underline{y} เป็นเวกเตอร์ค่าสังเกตขนาด $n \times 1$

X เป็นเมทริกซ์ของค่าคงที่ขนาด $n \times p$

$\underline{\beta}$ เป็นเวกเตอร์พารามิเตอร์ขนาด $p \times 1$

\underline{e} เป็นเวกเตอร์ความคลาดเคลื่อนขนาด $n \times 1$

และ เมทริกซ์ความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วมของ \underline{e} คือ

$$V = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

กำหนดให้ $\sum p_i \sigma_i^2$ เป็นฟังก์ชันเชิงเส้นของความแปรปรวนที่ต้องการประมาณค่า แล้วรูปแบบกำลังสองของค่าสังเกต $\underline{y}' A \underline{y}$ จะเป็นตัวประมาณที่ไม่เอนเอียงและมีค่าประจำน้อยที่สุดของรูปแบบกำลังสอง(MINQUE) ถ้าค่าประจำขุคติดของ A , $\|A\|$ ซึ่งก็คือรากที่สองของผลรวมของสมาชิกบนเส้นทแยงมุมของเมทริกซ์ A^2 มีค่าน้อยที่สุด โดยมีเงื่อนไขคือ

$$1) AX = 0$$

$$2) \sum_{i=1}^n a_{ii} \sigma_i^2 = \sum_{i=1}^n p_{ii} \sigma_i^2, \quad a_{ii} \text{ เป็นสมาชิกบนเส้นทแยงมุมของเมทริกซ์ } A$$

หมายเหตุ

เงื่อนไขข้อที่ (1) หมายความว่า ตัวประมาณ MINQUE ที่ได้เป็นตัวประมาณที่ยั่งยืน (invariant)

เงื่อนไขข้อที่ (2) หมายความว่า รูปแบบกำลังสอง $\underline{y}' A \underline{y}$ เป็นตัวประมาณที่ไม่เอนเอียงของฟังก์ชันเชิงเส้นของความแปรปรวนที่พิจารณา

ขั้นตอนการคำนวณหาค่าของตัวประมาณ MINQUE สำหรับกรณีทั่วไป คือ กำหนดให้ $M = (I - X(X'X)^{-1}X') = [m_{ij}]$ เป็นเมทริกซ์ฉาย (projection matrix), $\underline{v} = (I - X(X'X)^{-1}X')\underline{y}$ เป็นเวกเตอร์ของค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสอง, \underline{s} เป็นเวกเตอร์ของความแปรปรวน $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_g^2$ และ $F = [m_{ij}^2]$ เป็นเมทริกซ์ที่ไม่ใช่เอกฐาน (non-singular matrix) แล้วตัวประมาณ MINQUE ของ $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_g^2$ คือผลลัพธ์ของสมการ

$$F\underline{s} = \underline{v}$$

และตัวประมาณ MINQUE ของฟังก์ชันเชิงเส้นของความแปรปรวน ($\underline{p}'\underline{s}$) คือ

$$\underline{p}'\underline{\hat{s}} = \underline{p}'F^{-1}\underline{v}$$

วิธีแจคไนฟ์ (Jackknife Method)

แจคไนฟ์เป็นวิธีที่ใช้เพื่อลดความเอนเอียงของตัวประมาณ เสนอโดย Quenouille และตัวประมาณที่ได้เป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวา (consistent estimator) หลักการของวิธีนี้ คือ ถ้าต้องการหาตัวประมาณของพารามิเตอร์ θ ด้วยตัวอย่างขนาด n จะต้องทำการจัดตัวอย่างเป็น g กลุ่ม โดยแต่ละกลุ่มมีขนาดเท่ากับ h ซึ่งจะเป็นตัวอย่างที่ถูกตัดทิ้งในแต่ละรอบของการคำนวณ ฉะนั้นในแต่ละรอบของการคำนวณจะใช้ตัวอย่างเพียง $(g-1)h$ เท่านั้น และเรียกค่าที่ได้ว่า ค่าเทียม (pseudo-value) ของแจคไนฟ์ คือ

$$\tilde{\theta}_i = g\hat{\theta} - (g-1)\hat{\theta}_{-i}, \quad i = 1, 2, \dots, g$$

โดยที่ $\hat{\theta}$ เป็นตัวประมาณของ θ จากขนาดตัวอย่าง n

$\hat{\theta}_{-i}$ เป็นตัวประมาณจากขนาดตัวอย่าง $(g-1)h$

ตัวประมาณแจคไนฟ์ คือ

$$\begin{aligned} \tilde{\theta} &= \frac{1}{g} \sum_{i=1}^g \tilde{\theta}_i \\ &= g\hat{\theta} - \frac{(g-1)}{g} \sum_{i=1}^g \hat{\theta}_{-i} \end{aligned}$$

ความเอนเอียงของตัวประมาณแจกไนฟ ($\tilde{\theta}$) เกิดขึ้นที่อันดับ(order) $O(n^{-2})$
 แต่ความเอนเอียงของตัวประมาณ $\hat{\theta}$ เกิดขึ้นที่อันดับ $O(n^{-1})$

ภายหลัง Tukey ได้เสนอวิธีการสร้างช่วงความเชื่อมั่นที่มีความแกร่ง โดย
 พิจารณาค่าเทียบของแจกไนฟ ($\tilde{\theta}_i$) ที่ได้เป็นเสมือนตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจง
 เหมือนกันและเป็นอิสระซึ่งกันและกัน แล้วความแปรปรวนของตัวประมาณแจกไนฟ
 จะมีคุณสมบัติคงเส้นคงวา ซึ่งจะทำให้ตัวประมาณแจกไนฟที่มีการแจกแจงปกติมาคร
 ฐานเมื่อใกล้อนันต์ นั่นคือ

$$t = \frac{\sqrt{g}(\hat{\theta} - \theta)}{\left\{ \frac{1}{(g-1)} \sum_{i=1}^g (\tilde{\theta}_i - \tilde{\theta})^2 \right\}^{\frac{1}{2}}}$$

โดยที่ t มีการแจกแจงแบบที ด้วยระดับความเป็นอิสระ $g-1$

กำหนดให้ θ เป็นฟังก์ชันของ $\underline{\beta}$ กล่าวคือ $\theta = g(\underline{\beta})$ โดยที่ $g(\underline{\beta})$
 เป็นฟังก์ชันต่อเนื่องและสามารถหาอนุพันธ์ได้ ดังนั้นจะได้ว่า $\hat{\theta} = g(\underline{b})$ และ
 $\hat{\theta}^w = g(\underline{b}^w)$ เป็นฟังก์ชันของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบสามัญ และ
 ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก ตามลำดับ

ตัวสมมติทดสอบที่ใช้ในการวิจัย

1) วิธีกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก (Weighted Least Square Method : l_w)

ในปี ค.ศ. 1989 Jun Shao ได้แสดงการแจกแจงเมื่อใกล้อนันต์ของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก รวมทั้งเมทริกซ์ของตัวประมาณที่คงเส้นคงวาของความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วมของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนักด้วย ภายใต้เงื่อนไข

$$1) E(\underline{e}) = \underline{0} \text{ และ } E(e_{ij}e_{i'j'}) = 0, j \neq j', i \neq i'$$

2) ให้ $c_0, c_\infty, \sigma_0^2$, และ σ_∞^2 เป็นค่าคงที่บวก และ n_0, n_∞ เป็นจำนวนเต็มบวกที่ทำให้

$$2.1) \sigma_0^2 \leq \sigma_i^2 \leq \sigma_\infty^2, \text{ ทุกค่า } i$$

$$2.2) n_0 \leq n_i \leq n_\infty, \text{ ทุกค่า } i$$

$$2.3) \|\underline{x}_{-i}\| \leq c_\infty, \text{ ทุกค่า } i$$

$$\text{โดยที่ } \|\underline{x}_{-i}\| = (\underline{x}' \underline{x})^{\frac{1}{2}}$$

และ 2.4) k^{-1} (ค่าเฉพาะจริง (Eigen value) ที่น้อยที่สุดของเมทริกซ์ $X'X$) $\geq c_0$

3) ความคลาดเคลื่อน e_{ij} เป็นไปตามเงื่อนไขของโมเมนต์ (Moment Condition) กำหนดให้ δ, h เป็นค่าคงที่บวก

$$3.1) E\left(e_{ij} / n_i^{-1} \sum_{j=1}^{n_i} e_{ij}^2\right) = 0$$

$$3.2) E|e_{ij}|^{2+\delta} \leq h, \text{ ทุกค่า } i \text{ และ } j$$

$$\text{และ } E\left(n_i^{-1} \sum_{j=1}^{n_i} e_{ij}^2\right)^{-(1+\delta)} \leq h, \text{ ทุกค่า } i$$

เงื่อนไขของโมเมนต์ (3.1) เป็นเงื่อนไขเกี่ยวกับระดับความสมมาตรของการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน และ (3.2) เป็นเงื่อนไขเกี่ยวกับการแจกแจงของความคลาดเคลื่อนที่มักพบในทางปฏิบัติ ถ้า $n_i \geq 3$, ทุกค่า i

ภายใต้เงื่อนไข (1) - (3) จะได้ว่า

$$(\mathbf{V}^w)^{-\frac{1}{2}}(\hat{\theta}^w - \theta) \rightarrow_d N(0,1)$$

โดยที่ \rightarrow_d หมายถึง การลู่เข้าสู่ในการแจกแจง

\mathbf{V}^w คือ ความแปรปรวนเมื่อใกล้กันนัยของ $\hat{\theta}^w$

$$\text{และ } \mathbf{V}^w = \left(\nabla g(\underline{\beta}) \right) \mathbf{V} \left(\nabla g(\underline{\beta}) \right)'$$

$$\text{โดยที่ } \mathbf{V} = \text{Cov} \left[\mathbf{A}^{-1} \left\{ \mathbf{X}' \tilde{\mathbf{W}} \underline{e} + 2\mathbf{B}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \underline{e} \right\} \right]$$

$$\mathbf{A} = \sum_i n_i E(\tilde{e}_i^{-1}) \underline{x}_i \underline{x}_i'$$

$$\mathbf{B} = \sum_i n_i E\left\{ \tilde{e}_i^{-2} (\sum_j e_{ij})^2 \right\} \underline{x}_i \underline{x}_i'$$

$$\tilde{\mathbf{W}} = \text{block diag} (\tilde{e}_1^{-1} \mathbf{I}_{n_1}, \dots, \tilde{e}_k^{-1} \mathbf{I}_{n_k})$$

$$\text{และ } \tilde{e}_i = n_i^{-1} \sum_j e_{ij}^2$$

ถ้าความคลาดเคลื่อนในแต่ละระดับของตัวแปรอิสระเป็นอิสระซึ่งกันและกัน

\mathbf{V}^w จะอยู่ในรูป

$$\tilde{\mathbf{V}}^w = \left(\nabla g(\underline{\beta}) \right) \tilde{\mathbf{V}} \left(\nabla g(\underline{\beta}) \right)'$$

$$\text{โดยที่ } \tilde{\mathbf{V}} = \mathbf{A}^{-1} + 4\mathbf{A}^{-1} \tilde{\mathbf{B}} \mathbf{A}^{-1} + 4\mathbf{A}^{-1} \tilde{\mathbf{B}} \mathbf{D} \tilde{\mathbf{B}} \mathbf{A}^{-1}$$

$$\mathbf{D} = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \text{Cov}(\underline{e}) \mathbf{X} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}$$

$$\text{และ } \tilde{\mathbf{B}} = \sum_i E(\tilde{e}_i^{-1}) \underline{x}_i \underline{x}_i'$$

ดังนั้น ตัวประมาณของ $\tilde{\mathbf{V}}^w$ คือ

$$\mathbf{v}_s^w = \left(\nabla g(\underline{b}^w) \right) \mathbf{v}_s \left(\nabla g(\underline{b}^w) \right)'$$

$$\text{โดยที่ } \mathbf{v}_s = (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} + 4(\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \mathbf{W}_1 \mathbf{X} (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1}$$

$$+ 4(\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \mathbf{W}_1 \mathbf{X} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \mathbf{W}^{-1} \mathbf{X} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}' \mathbf{W}_1 \mathbf{X} (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1}$$

$$\mathbf{W} = \text{block diag} (w_1 \mathbf{I}_{n_1}, \dots, w_k \mathbf{I}_{n_k})$$

$$\text{และ } \mathbf{W}_1 = \text{block diag} (n_1^{-1} w_1 \mathbf{I}_{n_1}, \dots, n_k^{-1} w_k \mathbf{I}_{n_k})$$

V_s^w เป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวา (consistent estimator) ของ \tilde{V}^w กล่าวคือ

$$k(V_s^w - \tilde{V}^w) \rightarrow_p 0$$

โดยที่ \rightarrow_p หมายถึง การลู่เข้าสู่ในความน่าจะเป็น

ฉะนั้น ตัวสถิติทดสอบ คือ

$$t_w = (V_s^w)^{-\frac{1}{2}}(\hat{\theta}^w - \theta) \sim t_{N-p}$$

ตัวอย่างต่อไปนี้เป็นเพียงเพื่อแสดงให้เห็นถึงขั้นตอนการคำนวณค่าของตัวสถิติทดสอบของแต่ละวิธีเท่านั้น

ตัวอย่างที่ 1 พิจารณาตัวแบบความถดถอยเชิงเส้น

$$y_{ij} = \beta_0 + \beta_1 x_{ij} + e_{ij}, \quad j = 1, \dots, 3, \quad i = 1, \dots, 3$$

เมื่อทำการตรวจสอบข้อมูล พบว่า ข้อมูลมีการแจกแจงแบบปกติและความแปรปรวนของข้อมูลในแต่ละระดับของตัวแปรอิสระไม่เท่ากัน จากตัวแบบและข้อมูลที่เก็บรวบรวมได้ ต้องการทดสอบสมมุติฐานที่ว่าตัวแปรตามและตัวแปรอิสระมีความสัมพันธ์กันหรือไม่

$$H_0: \beta_1 = 0$$

$$H_1: \beta_1 \neq 0$$

$$y = \begin{bmatrix} 6.203 \\ 7.094 \\ 6.473 \\ 5.485 \\ 6.347 \\ 6.076 \\ 8.064 \\ 7.506 \\ 5.753 \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \\ 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ 1 & 4 \\ 1 & 4 \\ 1 & 6 \\ 1 & 6 \\ 1 & 6 \end{bmatrix},$$

$$\begin{aligned} \underline{b} &= (X'X)^{-1} X'y = \begin{bmatrix} 0.778 & -0.167 \\ -0.167 & 0.042 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 58.999 \\ 239.106 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 6.038 \\ 0.129 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$w_i = \frac{1}{n_i} \sum_j (y_{ij} - x'_{ij} \underline{b})^2$$

$$\therefore w_1 = 4.441, w_2 = 2.110, w_3 = 0.947$$

$$W = \begin{bmatrix} 4.441 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4.441 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4.441 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2.110 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2.110 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2.110 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.947 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.947 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.947 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \underline{b}^w &= (X'WX)^{-1} X'W\underline{y} = \begin{bmatrix} 0.253 & -0.068 \\ -0.068 & 0.022 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 145.786 \\ 447.955 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 6.436 \\ 0.014 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

โดยวิธีกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก

$$t_w = \frac{b_1^w - \beta_1}{\sqrt{\text{Var}(b_1^w)}}$$

โดยที่

$$\text{Var}(b_1^w) = V_s^w = \left(\nabla g(\underline{b}^w) \right) V_s \left(\nabla g(\underline{b}^w) \right)',$$

$$\begin{aligned} V_s &= (X'WX)^{-1} + 4(X'WX)^{-1} X'W_1 X (X'WX)^{-1} \\ &\quad + 4(X'WX)^{-1} X'W_1 X (X'X)^{-1} X'W^{-1} X (X'X)^{-1} X'W_1 X (X'WX)^{-1} \end{aligned}$$

และ

$$g(\underline{b}^w) = \underline{\ell}' \underline{b}^w, \quad \underline{\ell}' = (0 \quad 1)$$

$$\therefore \nabla g(\underline{b}^w) = \underline{\ell}' = (0 \quad 1)$$

$$W_1 = \begin{bmatrix} 1480 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1480 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1480 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.703 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0.703 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.703 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.316 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.316 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.316 \end{bmatrix}$$

$$(X'X)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.778 & -0.167 \\ -0.167 & 0.042 \end{bmatrix}, \quad (X'WX)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.253 & -0.068 \\ -0.068 & 0.022 \end{bmatrix}$$

$$X'W_1X = \begin{bmatrix} 7.499 & 23.007 \\ 23.007 & 85.634 \end{bmatrix}, \quad X'W^{-1}X = \begin{bmatrix} 5.264 & 26.036 \\ 26.036 & 139.439 \end{bmatrix}$$

$$(X'WX)^{-1}X'W_1X(X'WX)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.084 & -0.023 \\ -0.023 & 0.007 \end{bmatrix}$$

$$(X'WX)^{-1}XW_1X(X'X)^{-1}X'W^{-1}X(X'X)^{-1}X'W_1X(X'WX)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.034 & -0.009 \\ -0.009 & 0.003 \end{bmatrix}$$

เมทริกซ์ของตัวประมาณของความแปรปรวนของเวกเตอร์ตัวประมาณของสัมประสิทธิ์การถดถอย และตัวประมาณความแปรปรวนของ b_1^W คือ

$$V_s = \begin{bmatrix} 0.727 & -0.196 \\ -0.196 & 0.064 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \text{Var}(b_1^W) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0.727 & -0.196 \\ -0.196 & 0.064 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 0.064$$

$$t_w = \frac{0.014}{\sqrt{0.064}} = 0.055, \quad t_{7,0.025} = 2.3646$$

เมื่อเปรียบเทียบค่าของตัวสถิติทดสอบ t ที่คำนวณได้กับค่าของตัวสถิติทดสอบ t จากตาราง พบว่า $|t_w| < t$ ฉะนั้นจึงยอมรับสมมติฐานว่าง $H_0: \beta_1 = 0$ นั่นคือ ตัวแปรตามและตัวแปรอิสระไม่มีความสัมพันธ์กัน

2) วิธีปรับแก้แจคไนฟ์แบบตัดทีละค่าสังเกต

(Modified Delete-one Jackknife Method : t_M)

ในปีค.ศ. 1989 Jun Shao ได้ทำการปรับแก้ตัวประมาณแจคไนฟ์แบบถ่วงน้ำหนักของความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก เพื่อให้เป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวา ซึ่งวิธีนี้จะทำการตัดข้อมูลคู่ลำดับ (x_{-i}, y_{-i})

ออกทีละคู่ลำดับ

ให้ $b_{-(i,j)}$ เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบสามมัย เมื่อตัดคู่ลำดับ

(x_{-i}, y_{-i}) ออก

$b_{-(i)}^w$ เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก เมื่อตัดคู่

ลำดับ (x_{-i}, y_{-i}) ออก

และ $\hat{\theta}_{(i,j)} = g(b_{-(i,j)})$ และ $\hat{\theta}_{(i)}^w = g(b_{-(i)}^w)$ เป็นฟังก์ชันของ $b_{-(i,j)}$ และ

$b_{-(i)}^w$ ตามลำดับ

ภายใต้เงื่อนไข (1) - (3) ตัวประมาณแจคไนฟ์ที่ปรับแก้ของความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนักคือ

$$V_M^w = \hat{V}_J^w + 4\tilde{V}_J^w + 4\tilde{V}_J^w(\hat{V}_J^w)^{-1}\tilde{C}_J^w(\hat{V}_J^w)^{-1}\tilde{V}_J^w$$

โดยที่

$$\hat{V}_J^w = \sum_i \sum_j (1 - h_{ij}) (\hat{\theta}_{(i,j)}^w - \hat{\theta}^w)^2$$

$$\tilde{V}_J^w = \sum_i \sum_j (1 - h_{ij}) n_i^{-1} (\hat{\theta}_{(i)}^w - \hat{\theta}^w)^2$$

$$\tilde{C}_J^w = \sum_i \sum_j (1 - c_{ij}) (\hat{\theta}_{(i,j)} - \hat{\theta})^2$$

$$\begin{aligned}
\mathbf{b}_{-(i,j)} &= \mathbf{b} - (1 - \tilde{c}_i)^{-1} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i} \left(y_{ij} - \mathbf{x}_{-i}' \mathbf{b} \right) \\
\mathbf{b}_{-(i,j)}^{\mathbf{w}} &= \mathbf{b}^{\mathbf{w}} - (1 - h_i)^{-1} \mathbf{w}_i (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i} \left(y_{ij} - \mathbf{x}_{-i}' \mathbf{b}^{\mathbf{w}} \right) \\
h_i &= \mathbf{w}_i \mathbf{x}_{-i}' (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i} \\
\text{และ } \tilde{c}_i &= \mathbf{x}_{-i}' (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i}
\end{aligned}$$

$V_M^{\mathbf{w}}$ เป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวาของ $\hat{V}^{\mathbf{w}}$ กล่าวคือ

$$k(V_M^{\mathbf{w}} - \hat{V}^{\mathbf{w}}) \rightarrow_p 0$$

ดังนั้น ตัวสถิติทดสอบ คือ

$$t_M = (V_M^{\mathbf{w}})^{-\frac{1}{2}} (\hat{\theta}^{\mathbf{w}} - \theta) \sim t_{N-p}$$

ตัวอย่างที่ 2 จากตัวอย่างที่ 1 พบว่า

$$g(\mathbf{b}) = b_1 = 0.129 \quad \text{และ} \quad g(\mathbf{b}^{\mathbf{w}}) = b_1^{\mathbf{w}} = 0.014$$

โดยวิธีปรับแก้แจก โนฟี่แบบตัดทีละค่าสังเกต จะทำการตัดข้อมูลคู่ลำดับ $(\mathbf{x}_{-i}, y_{ij})$ ออกทีละคู่ลำดับ แล้วนำข้อมูลที่เหลือมาคำนวณตามสูตรต่างๆ ดังนี้

$$V_M^{\mathbf{w}} = \hat{V}_J^{\mathbf{w}} + 4\tilde{V}_J^{\mathbf{w}} + 4\tilde{V}_J^{\mathbf{w}} (\hat{V}_J^{\mathbf{w}})^{-1} \tilde{U}_J^{\mathbf{w}} (\hat{V}_J^{\mathbf{w}})^{-1} \tilde{V}_J^{\mathbf{w}}$$

โดยที่

$$\hat{V}_J^{\mathbf{w}} = \sum_i \sum_j (1 - h_i) (\hat{\theta}_{(i,j)}^{\mathbf{w}} - \hat{\theta}^{\mathbf{w}})^2$$

$$\tilde{V}_J^{\mathbf{w}} = \sum_i \sum_j (1 - h_i) n_i^{-1} (\hat{\theta}_{(i,j)}^{\mathbf{w}} - \hat{\theta}^{\mathbf{w}})^2$$

$$\tilde{U}_J^{\mathbf{w}} = \sum_i \sum_j (1 - \tilde{c}_i) (\hat{\theta}_{(i,j)}^{\mathbf{w}} - \hat{\theta}^{\mathbf{w}})^2$$

$$\mathbf{b}_{-(i,j)} = \mathbf{b} - (1 - \tilde{c}_i)^{-1} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i} \left(y_{ij} - \mathbf{x}_{-i}' \mathbf{b} \right)$$

$$\mathbf{b}_{-(i,j)}^{\mathbf{w}} = \mathbf{b}^{\mathbf{w}} - (1 - h_i)^{-1} \mathbf{w}_i (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i} \left(y_{ij} - \mathbf{x}_{-i}' \mathbf{b}^{\mathbf{w}} \right)$$

$$h_i = \mathbf{w}_i \mathbf{x}_{-i}' (\mathbf{X}'\mathbf{W}\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i}$$

$$\text{และ } \tilde{c}_i = \mathbf{x}_{-i}' (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{x}_{-i}$$

กำหนดให้

$$\hat{V}_{j(i,j)}^w = (1 - h_j) (\hat{\theta}_{(i,j)}^w - \hat{\theta}^w)^2$$

$$\tilde{V}_{j(i,j)}^w = (1 - h_j) \pi_i^{-1} (\hat{\theta}_{(i,j)}^w - \hat{\theta}^w)^2$$

$$\tilde{U}_{j(i,j)}^w = (1 - \tilde{c}_j) (\hat{\theta}_{(i,j)}^w - \hat{\theta}^w)^2$$

จำนวนรอบที่ต้องการทำการคำนวณทั้งหมด 9 รอบ ซึ่งแต่ละรอบคำนวณ
ได้ค่าต่างๆ ดังนี้

รอบที่ 1 $h_1 = 0.310$, $\tilde{c}_1 = 0.278$,
 $(b_{1(1,1)}^w - b_1^w) = -0.40$, $(b_{1(1,1)} - b_1) = -0.011$
 $\hat{V}_{1(1,1)}^w = 0.001$, $\tilde{V}_{1(1,1)}^w = 0.000$, $\tilde{U}_{1(1,1)}^w = 0.000$

รอบที่ 2 $h_1 = 0.310$, $\tilde{c}_1 = 0.278$,
 $(b_{1(1,2)}^w - b_1^w) = 0.096$, $(b_{1(1,2)} - b_1) = 0.092$
 $\hat{V}_{1(1,2)}^w = 0.006$, $\tilde{V}_{1(1,2)}^w = 0.002$, $\tilde{U}_{1(1,2)}^w = 0.006$

รอบที่ 3 $h_1 = 0.310$, $\tilde{c}_1 = 0.278$,
 $(b_{1(1,3)}^w - b_1^w) = 0.001$, $(b_{1(1,3)} - b_1) = 0.020$
 $\hat{V}_{1(1,3)}^w = 0.000$, $\tilde{V}_{1(1,3)}^w = 0.000$, $\tilde{U}_{1(1,3)}^w = 0.000$

รอบที่ 4 $h_2 = 0.134$, $\tilde{c}_2 = 0.111$,
 $(b_{1(2,1)}^w - b_1^w) = 0.051$, $(b_{1(2,1)} - b_1) = 0.000$
 $\hat{V}_{1(2,1)}^w = 0.002$, $\tilde{V}_{1(2,1)}^w = 0.001$, $\tilde{U}_{1(2,1)}^w = 0.000$

รอบที่ 5 $h_2 = 0.134$, $\tilde{c}_2 = 0.111$,
 $(b_{1(2,2)}^w - b_1^w) = 0.007$, $(b_{1(2,2)} - b_1) = 0.000$
 $\hat{V}_{1(2,2)}^w = 0.000$, $\tilde{V}_{1(2,2)}^w = 0.000$, $\tilde{U}_{1(2,2)}^w = 0.000$

$$\begin{aligned} \text{รอบที่ 6} \quad h_2 &= 0.134 \quad , \quad \tilde{c}_2 = 0.111 \quad , \\ (b_{1(2,3)}^{\bar{w}} - b_1^{\bar{w}}) &= 0.021 \quad , \quad (b_{1(2,3)} - b_1) = 0.000 \\ \hat{V}_{1(2,3)}^{\bar{w}} &= 0.000 \quad , \quad \tilde{V}_{1(2,3)}^{\bar{w}} = 0.000 \quad , \quad \tilde{U}_{1(2,3)}^{\bar{w}} = 0.000 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{รอบที่ 7} \quad h_3 &= 0.223 \quad , \quad \tilde{c}_3 = 0.278 \quad , \\ (b_{1(3,1)}^{\bar{w}} - b_1^{\bar{w}}) &= -0.122 \quad , \quad (b_{1(3,1)} - b_1) = -0.144 \\ \hat{V}_{1(3,1)}^{\bar{w}} &= 0.012 \quad , \quad \tilde{V}_{1(3,1)}^{\bar{w}} = 0.004 \quad , \quad \tilde{U}_{1(3,1)}^{\bar{w}} = 0.015 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{รอบที่ 8} \quad h_3 &= 0.223 \quad , \quad \tilde{c}_3 = 0.278 \quad , \\ (b_{1(3,2)}^{\bar{w}} - b_1^{\bar{w}}) &= -0.078 \quad , \quad (b_{1(3,2)} - b_1) = -0.080 \\ \hat{V}_{1(3,2)}^{\bar{w}} &= 0.005 \quad , \quad \tilde{V}_{1(3,2)}^{\bar{w}} = 0.002 \quad , \quad \tilde{U}_{1(3,2)}^{\bar{w}} = 0.005 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{รอบที่ 9} \quad h_3 &= 0.223 \quad , \quad \tilde{c}_3 = 0.278 \quad , \\ (b_{1(3,3)}^{\bar{w}} - b_1^{\bar{w}}) &= 0.223 \quad , \quad (b_{1(3,3)} - b_1) = 0.278 \\ \hat{V}_{1(3,3)}^{\bar{w}} &= 0.003 \quad , \quad \tilde{V}_{1(3,3)}^{\bar{w}} = 0.001 \quad , \quad \tilde{U}_{1(3,3)}^{\bar{w}} = 0.011 \end{aligned}$$

จะได้ค่าต่างๆ คือ

$$\hat{V}_J^{\bar{w}} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 \hat{V}_{1(i,j)}^{\bar{w}} = 0.029$$

$$\tilde{V}_J^{\bar{w}} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 \tilde{V}_{1(i,j)}^{\bar{w}} = 0.010$$

$$\tilde{U}_J^{\bar{w}} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 \tilde{U}_{1(i,j)}^{\bar{w}} = 0.037$$

ตัวประมาณแจกไนฟแบบตัดทีละค่าสังเกตของความแปรปรวนของ $\hat{\theta}^{\bar{w}}$ คือ

$$\begin{aligned} \therefore V_M^{\bar{w}} &= 0.029 + 4(0.010) + \frac{4(0.010)^2(0.037)}{(0.029)^2} \\ &= 0.085 \end{aligned}$$

ตัวสถิติทดสอบ คือ

$$\begin{aligned} t_M &= \frac{b_1^w - \beta_1}{\sqrt{\text{Var}(b_1^w)}} \\ &= \frac{0.014}{\sqrt{0.085}} \\ &= 0.048 \end{aligned}$$

เมื่อเปรียบเทียบค่าของตัวสถิติทดสอบ t ที่คำนวณได้กับค่าของตัวสถิติทดสอบ t จากตาราง พบว่า $|t_M| < t$ ดังนั้นจึงยอมรับสมมติฐานว่าง $H_0: \beta_1 = 0$ นั่นคือ ตัวแปรตามและตัวแปรอิสระไม่มีความสัมพันธ์กัน

3) วิธีแจกไนฟ์แบบตัดเป็นกลุ่ม (Delete-group Jackknife Method : t_j)

ในปีค.ศ. 1993 Jun Shao และ J.N.K. Rao ได้เสนอวิธีแจกไนฟ์แบบตัดเป็นกลุ่ม เพื่อหาตัวประมาณแจกไนฟ์ของความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก ซึ่งตัวประมาณความแปรปรวนที่ได้จะเป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวา วิธีนี้จะทำการตัดข้อมูลออกทีละระดับของตัวแปรอิสระ ซึ่งในแต่ละระดับของตัวแปรอิสระจะประกอบด้วยข้อมูลทั้งหมด n_i คู่ลำดับ คือ $(\underset{\sim}{x}_i, y_{ij})$, $j=1,2,\dots,n_i$

ให้ $\underset{\sim}{b}_i^w$ เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนักเมื่อตัดข้อมูลระดับที่ i ออก

และ $\hat{\theta}_i^w = g(\underset{\sim}{b}_i^w)$ เป็นฟังก์ชันของ $\underset{\sim}{b}_i^w$

ความสัมพันธ์ระหว่าง $\underset{\sim}{b}_i^w$ และ $\underset{\sim}{b}^w$ คือ

$$\underset{\sim}{b}_i^w = \sum_i c_i \underset{\sim}{b}^w + O_p(k^{-1})$$

โดยที่ $O_p(k^{-1})$ เป็นพจน์ของ k ที่มีอันดับน้อยกว่า -1 ด้วยความน่าจะเป็น

$$c_i = \frac{1 - n_i \underset{\sim}{x}'_i (X'X)^{-1} \underset{\sim}{x}_i}{k-p} > 0, \quad \sum_i c_i = 1$$

$\underset{\sim}{b}_i^w$ เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก เมื่อตัดข้อมูลระดับที่ i ออก คือ

$$\underset{\sim}{b}_i^w = \left(\sum_{h \neq i} n_h w_h \underset{\sim}{x}_h \underset{\sim}{x}'_h \right)^{-1} \left(\sum_{h \neq i} w_h \underset{\sim}{x}_h \sum_j y_{hj} \right)$$

โดยที่ $w_{hi} = u_{hi}^{-1}$
 และ $u_{hi} = \frac{1}{n_h} \sum_j (y_{hj} - x_{hi}' b_{-i})^2$

ภายใต้เงื่อนไข (1) - (3) ค่าประมาณแจกโนฟี่ของความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก คือ

$$V_J^W = (k-p) \sum_i c_i (\hat{\theta}_{-i}^W - \hat{\theta}^W)^2$$

และ V_J^W เป็นตัวประมาณที่คงเส้นคงวาของ V^W กล่าวคือ

$$k(V_J^W - V^W) \rightarrow_p 0$$

ดังนั้น ตัวสถิติทดสอบ คือ

$$t_J = (V_J^W)^{-1/2} (\hat{\theta}^W - \theta) \sim t_{k-p}$$

ตัวอย่างที่ 3 จากตัวอย่างที่ 1 โดยวิธีแจกโนฟี่แบบตัดเป็นกลุ่ม จะทำการตัดข้อมูลออกทีละระดับของตัวแปรอิสระ แล้วนำข้อมูลที่เหลือมาคำนวณตามสูตรต่างๆ ดังนี้

$$b_{-i}^W = \left(\sum_{h=1}^3 n_h w_{hi} x_{-h} x_{-h}' \right)^{-1} \left(\sum_{h=1}^3 w_{hi} x_{-h} \sum_j y_{hj} \right), \quad i = 1, \dots, 3$$

$$\text{โดยที่ } w_{hi} = \left[n_h^{-1} \sum_j (y_{hj} - x_{hi}' b_{-i})^2 \right]^{-1}$$

$$\text{และ } V_J^W = (k-p) \sum_i c_i (\hat{\theta}_{-i}^W - \hat{\theta}^W)^2, \quad k=3, p=2$$

$$\text{โดยที่ } c_i = \frac{1 - n_i x_{-i}' (X'X)^{-1} x_{-i}}{k-p}$$

กำหนดให้

$$V_{J(i)}^W = (k-p) c_i (\hat{\theta}_{-i}^W - \hat{\theta}^W)^2$$

จำนวนรอบที่ต้องทำการคำนวณทั้งหมด 3 รอบ ซึ่งแต่ละรอบได้ค่าต่างๆ ดังนี้
รอบที่ 1 $c_1 = 0.833$, $b_{(-1)}^W = 0.569$, $V_{J(-1)}^W = 0.051$

รอบที่ 2 $c_2 = 0.333$, $b_{(-2)}^W = 0.129$, $V_{J(-2)}^W = 0.009$

รอบที่ 3 $c_3 = 0.833$, $b_{1(-3)}^W = -0.310$, $V_{1(-3)}^W = 0.018$

ตัวประมาณแจกไนฟ์แบบตัดเป็นกลุ่มของความแปรปรวนของ $\hat{\theta}^W$ คือ

$$V_J^W = \sum_{i=1}^k V_{J(i)}^W$$

$$\therefore V_J^W = 0.078$$

ตัวสถิติทดสอบ คือ

$$t_J = \frac{b_1^W - \beta_1}{\sqrt{\text{Var}(b_1^W)}}$$

$$= \frac{0.014}{\sqrt{0.078}}$$

$$= 0.050$$

เมื่อเปรียบเทียบค่าของตัวสถิติทดสอบ t ที่คำนวณได้กับค่าของตัวสถิติทดสอบ t จากตาราง พบว่า $|t_J| < t$ ดังนั้นจึงยอมรับสมมติฐานว่าง $H_0: \beta_1 = 0$ นั่นคือ ตัวแปรตามและตัวแปรอิสระไม่มีความสัมพันธ์กัน

ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

-ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับวิธีกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก มีดังนี้

ในปี ค.ศ. 1978 Fuller และ JNK. Rao ได้แสดงการแจกแจงเมื่อใกล้อนันต์ของ $\hat{\theta}^W$ เมื่อ $k \rightarrow \infty$ โดยมีข้อกำหนดว่า ความคลาดเคลื่อน e_{jt} มีการแจกแจงปกติ และ $\hat{\theta}^W$ เป็นฟังก์ชันของ b^W , b^W เป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนัก และในปี ค.ศ. 1989(a) Shao ได้แสดงการแจกแจงเมื่อใกล้อนันต์ของ $\hat{\theta}^W$ โดยที่ความคลาดเคลื่อนไม่จำเป็นต้องมีการแจกแจงปกติ เพียงแต่กำหนดเงื่อนไขของโมเมนต์ของความคลาดเคลื่อนแทน ที่แสดงถึงระดับความสมมาตรของการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน

-ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับวิธีปรับแก้แจกไนฟ์แบบตัดทีละค่าสังเกต มีดังนี้

ในปี ค.ศ. 1986 Wu ได้แสดงตัวประมาณเมทริกซ์ความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วมที่คงเส้นคงวาคด้วยวิธีแจกไนฟ์แบบตัดทีละค่าสังเกตของ $\hat{\theta}$ โดยที่ $\hat{\theta}$ เป็นฟังก์ชันของ b ซึ่งเป็นตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบสามัญ ภายใต้ข้อตกลงเบื้องต้นของ e_{jt} และในปีเดียวกัน Ghosh ได้แสดงว่า เมทริกซ์ของตัวประมาณ

ความแปรปรวน-ความแปรปรวนร่วมของ $\hat{\theta}$ นี้ มีคุณสมบัติไม่คงเส้นคงวา เมื่อความคลาดเคลื่อนมีความสัมพันธ์กันภายในระดับของตัวแปรอิสระ ซึ่งส่งผลกระทบต่อการอนุมานเชิงสถิติด้วย แต่ในปี ค.ศ. 1989(b) Shao ได้แสดงว่า ตัวประมาณความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนักมีคุณสมบัติไม่คงเส้นคงวา พร้อมทั้งเสนอ วิธีการหาตัวประมาณความแปรปรวนของตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดแบบถ่วงน้ำหนักด้วยวิธีแจกไนฟ์แบบตัดทีละค่าสังเกต ซึ่งตัวประมาณความแปรปรวนที่ได้นั้นมีคุณสมบัติคงเส้นคงวา

-ผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับวิธีแจกไนฟ์แบบตัดเป็นกลุ่ม มีดังนี้

ในปี ค.ศ. 1980 J.N.K. Rao ได้ศึกษาตัวแบบการถดถอยเชิงเส้นที่มีจำนวนซ้ำในแต่ละระดับของตัวแปรอิสระกรณีเฉพาะ $x' \beta = \mu$ รวมทั้งได้เสนอ วิธีการหาตัวประมาณความแปรปรวนด้วยวิธีแจกไนฟ์แบบตัดเป็นกลุ่มของตัวประมาณสัมประสิทธิ์การถดถอย ผลปรากฏว่า สามารถแก้ปัญหที่เกิดขึ้นกับการอนุมานเชิงสถิติได้เป็นอย่างดี