

## รายการอ้างอิง

### ภาษาไทย

จรัส จันทลักษณ์ "สถิติวิเคราะห์และวางแผนวิเคราะห์" กรุงเทพมหานคร:

ไทยวัฒนาพานิช, 2523

ธีระพร วีระถาวร "การอนุมานเชิงสถิติขั้นกลาง: โครงสร้างและความหมาย"

กรุงเทพมหานคร: ภาควิชาสถิติ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2531

ปราณี รัตนัง "การประมาณสัมประสิทธิ์การถดถอยพหุ เมื่อความผิดพลาดมีการ

แจกแจงแบบเบ้ และมีการแจกแจงแบบหางยาวกว่าปกติ" วิทยานิพนธ์

ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2530

ทรงพันธ์ ชุณหสวัสดิกุล "การประมาณค่าสัมประสิทธิ์การถดถอยพหุโดยที่ค่าประมาณ

สเกลเปลี่ยนไป" วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย

จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2531

เลิศสรณ์ เมตสุต "การเปรียบเทียบอำนาจการทดสอบของตัวสถิติทดสอบการเท่ากัน

ของค่าเฉลี่ยของประชากร 2 ชุด ที่มีการแจกแจงชนิดลอง-เทลด์"

วิทยานิพนธ์ปริญญามหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ บัณฑิตวิทยาลัย

จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2530

### ภาษาอังกฤษ

Bradley E. Huitema The Analysis of Covariance and

Alternative. New York : John Wiley & Sons, 1981.

Graybill., F.A. Theory and Application of the Linear Model.

Massachusetts : Wadsworth Publishing Company. 1976.

Huber, P.J. Robust Statistic. New York : John Wiley, 1981.

Andrews, D.F. "A Robust Method for Multiple Linear Regression".

Technometrics 16 (November 1974) : 523-531.

Jeffrey B. Birch and Raymond H. Myes "Robust Analysis of  
Covariance". Biometrics (September 1982) : 699-713.

Ramsey, J.O. "A Comparative Study of Several Robust Estimates  
of Slope, Intercept, and Scale in Linear Regression".  
Journal of the American Statistical Association  
72 (1977) : 608-615.

การคำนวณ

## ภาคผนวก ก

ในการสร้างตัวแปรให้มีคุณสมบัติตามต้องการวิธีการหนึ่งที่สามารถทำได้คืออาศัยเทคนิคของการผลิตเลขสุ่มโดยการใช้โปรแกรม

### 1. การผลิตเลขสุ่มโดยการใช้โปรแกรม

เป็นการผลิตเลขสุ่มจากความสัมพันธ์ที่ซ้ำ ๆ (recurrence relation) กล่าวคือ เลขถัดไปเกิดจากการดำเนินการทางคณิตศาสตร์ และตรรกศาสตร์ของตัวเลขปัจจุบันหรือในอดีต อนุกรม (sequence) ของตัวเลขซึ่งผลิตได้จึงเป็นอนุกรมของเลขสุ่มในความหมายที่แท้จริงไม่ได้ แต่อย่างไรก็ตามเลขที่ผลิตในอนุกรมเหล่านี้อาจจะผ่านการทดสอบความเป็นสุ่มทางสถิติได้หลายอย่างและเรียกว่าเลขคล้ายสุ่ม (Pseudo-Random Number)

ชุดตัวเลขสุ่มที่ผลิตขึ้นต้องมีคุณสมบัติทางสถิติที่สำคัญ 2 ประการคือ ความสม่ำเสมอ (uniform) และความเป็นอิสระ (independence) ซึ่งวิธีการผลิตเลขแบบ Linear congruential method จะผลิตชุดตัวเลขสุ่มจำนวนเต็ม  $X_1, X_2, \dots$  มีค่าระหว่าง 0 ถึง  $M-1$  จากสมการตัวผลิต

$$X_i = (aX_{i-1} + c) \bmod M, i=1, 2, \dots$$

ตัวเลขจำนวนเต็ม  $X_1, X_2, \dots$  จะมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ  $U(0, M-1)$  เพราะฉะนั้น ตัวเลขสุ่ม  $R_1, R_2, \dots$  จะมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ  $U(0, 1)$  ซึ่งผลิตได้จากสมการ

$$R_i = X_i / M, i=1, 2, \dots$$

a. คือค่าคงที่

c คือค่าส่วนเพิ่ม (increment)

$X_0$  คือตัวเลขนำ

M คือ modulus

mod หมายความว่า  $(aX_{i-1} + c)$  หารด้วย M จนกระทั่งเหลือเศษน้อยกว่า

ค่า M เลขที่เหลือจึงเป็นเลขสุ่มคล้ายสุ่มตัวต่อไปคือ  $X_i$



ถ้ากำหนดค่า  $c \neq 0$  เรียกตัวผลิตว่า mixed congruential method แต่ถ้ากำหนด  $c=0$  เรียกตัวผลิตนี้ว่า multiplicative congruential method การกำหนดค่า  $c, a, M$  และ  $X_0$  มีความสำคัญมากเนื่องจากมีผลโดยตรงต่อคุณสมบัติทางสถิติ และความยาวของชุดตัวเลขสุ่ม จากสูตร  $R_i = X_i / M$  จะได้ว่า  $R_i$  มีค่าอยู่ในเซตของ  $\{0, 1/M, 2/M, \dots, (M-1)/M\}$  ทั้งนี้เพราะว่าค่าของ  $X_i$  เป็นเลขจำนวนเต็มอยู่ในเซต  $\{0, 1, 2, \dots, (M-1)\}$  เพราะฉะนั้นค่า  $R_i$  มีค่าไม่ต่อเนื่องแทนที่จะเป็นค่าต่อเนื่องที่มีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ  $[0, 1]$  อย่างไรก็ตาม จะประมาณความต่อเนื่องได้ โดยการกำหนดค่า  $M$  ให้มีขนาดใหญ่มาก ๆ จะมีผลทำให้ช่องว่าง  $R_i, i=1, 2, \dots$  เล็กลง ทำให้ได้ค่า  $R_i$  ที่มีความต่อเนื่องโดยประมาณ ลักษณะการทำดังกล่าวเป็นการสร้างความหนาแน่น (density) ในกลุ่มตัวเลขสุ่มให้มีความหนาแน่นสูงใน  $[0, 1]$  และเพื่อหลีกเลี่ยงชุดตัวเลขสุ่มซ้ำในการใช้งานครั้งหนึ่ง ๆ ตัวผลิตควรมีความยาวของชุดตัวเลขสุ่มมากที่สุดเท่าที่จะเป็นไปได้

การกำหนดค่า  $a, c, M$  และ  $X_0$  มีความสำคัญมาก เนื่องจากมีผลโดยตรงต่อคุณสมบัติทางสถิติและความยาวของชุดตัวเลขสุ่ม ตัวผลิตเลขสุ่มที่ได้ผ่านการทดสอบแล้วเป็นอย่างดีคือ วิธี multiplicative congruential ที่กำหนด  $c = 0$  , และกำหนด  $a = 7^5 = 16807$  การกำหนดค่า  $M$  ให้มีขนาดใหญ่มาก ๆ และเป็นเลขคี่ที่สามารถคำนวณได้จากเครื่องคอมพิวเตอร์ โดยที่  $M = 2^b$  เมื่อ  $b$  เป็นค่าความยาว 1 word หรือจำนวน bit ใน 1 word ของเครื่องคอมพิวเตอร์ 32 bit ซึ่ง bit สุดท้าย 1 bit ใช้สำหรับแสดงเครื่องหมาย ดังนั้นเลขจำนวนเต็มที่ใหญ่ที่สุดใน 1 word และเป็นเลขคี่ที่คอมพิวเตอร์ได้รับคือ  $2^{b-1} - 1$  เท่ากับ  $2^{31} - 1 = 2147483647$  นั่นคือค่า  $M$  ควรมีค่า = 2147483647

จากค่า  $a$  และ  $M$  ข้างต้นสามารถเขียนโปรแกรมภาษาฟอร์แทรนที่เป็นโปรแกรมย่อย FUNCTION ได้ดังนี้

```

FUNCTION RAND(IX)
  IX=IX*16807
  IF (IX.LT.0) IX=IX+2147483647+1
  RAND=IX
  RAND=RAND*0.465613E-9
  RETURN
END

```

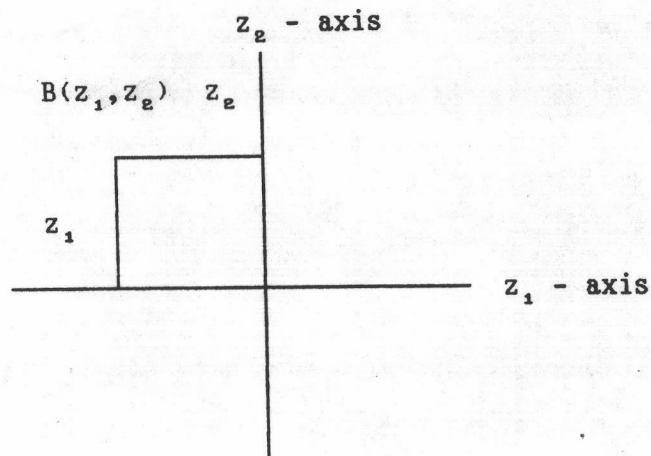
- หมายเหตุ
1. IX คือเลขสุ่มตัวแรกที่เป็นจำนวนเต็มบวกเลขคู่ และน้อยกว่า 2147483648 ในที่นี้ค่าเริ่มต้นที่ใช้ IX=973523. ซึ่งค่า IX นี้เป็นค่าเริ่มต้นที่จะให้ฟังก์ชันคำนวณ IX ใหม่ออกมาให้
  2.  $2^{-31} = 0.4656613 \times 10^{-9}$
  3. ในรูปสมการข้างต้น  $X_1$  ทารด้วย  $2^{31}$  แทนที่จะเป็น  $2^{31} - 1$  ซึ่งไม่มีผลแตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญ เนื่องจาก  $M$  มีค่าใหญ่มาก

## 2. การผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติ

การแจกแจงปกติโดยใช้เทคนิคแบบการแปลงโดยตรงจาก

$$\phi(z) = \int_{-\infty}^z (1/\sqrt{2\pi}) e^{-t^2/2} dt$$

Box และ Muller (ค.ศ. 1958) สร้างเลขสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐานที่มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และค่าความแปรปรวนเป็น 1 พร้อม ๆ กัน 2 ค่า ดังนี้



$$z_1 = B \cos \theta$$

$$z_2 = B \sin \theta$$

$B^2 = z_1^2 + z_2^2$  มีการแจกแจงไคสแควร์ (chi-square distribution) ด้วยระดับความเป็นอิสระ = 2 ซึ่งเทียบเท่า (equivalent) กับการแจกแจงเอ็กซ์โปเนนเชียล (exponential distribution) ด้วยค่าเฉลี่ย = 2 ดังนั้นวิธีมี B มีค่าดังนี้

$$B = (-2 \ln R)^{1/2}$$

โดยการสมมาตร (symmetry) ของแจกแจงแบบปกติ (normal distribution)  $\theta$  มีการแจกแจงสม่ำเสมอ (uniform distribution) ระหว่าง 0 กับ  $2\pi$  เรเดียนซึ่งมีค่า B และ  $\theta$  เป็น mutually independent

$$z_1 = (-2 \ln R_1)^{1/2} \cos(2\pi R_2)$$

$$z_2 = (-2 \ln R_1)^{1/2} \sin(2\pi R_2)$$

ฟังก์ชันสำหรับการจำลองประชากรที่มีการแจกแจงแบบปกติ มีค่าเฉลี่ย RMEAN ค่าความแปรปรวน = (SSD)<sup>2</sup> จะเรียกใช้ SUBROUTINE NORMAL(RMEAN, SSD, EX) ซึ่งจะได้ค่า  $EX = Z_1 * SSD + RMEAN$  หรือ  $EX = Z_2 * SSD + RMEAN$  ในแต่ละครั้ง ดังนั้นคำสั่งในการสร้างตัวแปรสุ่มให้มีการแจกแจงแบบปกติ คือ

```

SUBROUTINE NORMAL(RMEAN, SSD, EX)
COMMON /SEED/ IX, KN
PI=3.1415926
IF (KN.EQ.1) GOTO 10
RONE=RAND(IX)
RTWO=RAND(IX)
ZONE=SQRT(-2*ALOG(RONE))*COS(2*PI*RTWO)
ZTWO=SQRT(-2*ALOG(RONE))*SIN(2*PI*RTWO)
EX=ZONE*SSD + RMEAN

```

```

KN=1
GOTO 15
10 EX=ZTWO*SSD + RMEAN
KN=0
15 RETURN
END

```

หมายเหตุ ในการสร้างโปรแกรมย่อยของการแจกแจงของความคลาดเคลื่อนจะต้องเรียกใช้ฟังก์ชัน RAND จากข้างต้น

### 3. การผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงโลจิสติก

ฟังก์ชันความน่าจะเป็น คือ

$$f(x) = \frac{1}{\beta} \frac{e^{-(x-\alpha)/\beta}}{[1 + e^{-(x-\alpha)/\beta}]^2}$$

เมื่อค่าคาดหวัง  $E(x) = \alpha$       ค่าความแปรปรวน  $Var(x) = \frac{1}{3} \pi^2 \beta^2$

การสร้างตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบโลจิสติกใช้วิธี Inverse Transformation ซึ่งแสดงได้ดังนี้

$$F(x) = \int_{-\infty}^x \frac{e^{-(x-\alpha)/\beta}}{\beta(1 + e^{-(x-\alpha)/\beta})^2} dx$$

$$\begin{aligned}
 &= \int_{-\infty}^x \frac{e^{-(x-\alpha)/\beta}}{(1+e^{-(x-\alpha)/\beta})^2} d(x-\alpha)/\beta \\
 &= \frac{e^{-(x-\alpha)/\beta}}{(1+e^{-(x-\alpha)/\beta})^2} d(1+e^{-(x-\alpha)/\beta}) \\
 &= \frac{1}{(1+e^{-(x-\alpha)/\beta})} \Big|_{-\infty}^x \\
 &= \frac{1}{1+e^{-(x-\alpha)/\beta}}
 \end{aligned}$$

$$1+e^{-(x-\alpha)/\beta} = \frac{1}{F(x)}$$

$$e^{-(x-\alpha)/\beta} = \frac{1-F(x)}{F(x)}$$

$$\frac{-(x-\alpha)}{\beta} = \ln \frac{1-F(x)}{F(x)}$$

$$x = \alpha + \beta [\ln(F(x)) - \ln(1-F(x))]$$

$$\text{หรือ } x = \alpha + \beta [\ln(YFL) - \ln(1-YFL)]$$

เมื่อ YFL มีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ [0, 1]

ดังนั้นโปรแกรมย่อยที่ใช้สร้างการแจกแจงแบบโลจิสติกที่มีค่าเฉลี่ย = 0  
และความแปรปรวน =  $\sigma^2$  ( เมื่อ  $\alpha = 0$  ,  $\beta = \sqrt{3} \times \sigma / \pi$  )  
จะแสดงได้ดังนี้

```
SUBROUTINE LOGIS(RMEAN,SSD,EX)
```

```
COMMON/SEED/IX,KN
```

```
PI = 3.141592654.
```

```
BETA =SQRT(3.) * SSD / PI
```

```
YFL=RAND(IX)
```

```
S=LOG(YFL)-ALOG(1.-YFL)
```

```
EX = RMEAN + S*BETA
```

```
RETURN
```

```
END
```

#### 4. การผลิตเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติปลอมปน

การสร้างตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงปกติปลอมปนที่มีค่าเฉลี่ยและความแปรปรวน  
ตามที่กำหนดจะใช้วิธีที่ Ramsay (ค.ศ. 1977) เสนอไว้ โดยพิจารณาการแจกแจงที่แปลง  
มาจากการแจกแจงแบบปกติที่มีฟังก์ชันการแจกแจงอยู่ในรูปของ

$$F(x) = (1-p)N(\mu, \sigma^2) + pN(\mu, c^2 \sigma^2)$$

หมายความว่าตัวแปรสุ่ม  $x$  มาจากการแจกแจง  $N(\mu, \sigma^2)$  ด้วยความน่าจะเป็น  $1-p$   
และมาจากการแจกแจง  $N(\mu, c^2 \sigma^2)$  ด้วยความน่าจะเป็น  $p$

โดยที่ ค่าเฉลี่ย =  $\mu$  ค่าความแปรปรวน =  $\sigma^2$

ส่วน  $p$  และ  $c$  เป็นค่ากำหนดเปอร์เซ็นต์การปลอมปนและสเกลแฟคเตอร์

ดังนั้นโปรแกรมย่อยที่ใช้สร้างการแจกแจงแบบปกติปลอมปนแสดงได้ดังนี้

( ค่าเฉลี่ย = DMEAN , ค่าส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน ( $\sigma$ ) = SD)



```
SUBROUTINE SCAL(CS,PS,DMEAN,SD,EX)
COMMON/SEED/IX,KN
CSD = CS*SD
YFL = RAND(IX)
IF(YFL-PS) 10,10,11
10 CALL NORMAL(DMEAN,CSD,EX1)
EX=EX1
GOTO 15
11 CALL NORMAL(DMEAN,SD,EX2)
EX=EX2
15 RETURN
END
```

ภาคผนวก ข

## โปรแกรมที่ใช้ในการวิจัย

```

*****
C          A COMPARISON ON METHODS OF ESTIMATING PARAMETERS IN
C ANALYSIS OF COVARIANCE WHEN RESIDUALS HAVE LONG-TAILED DISTRIBUTION
C
C          BY
C
C          KANNIKA UKOSAKUL
C
C          DEPARTMENT OF STATISTICS
C
C          CHULALONGKORN UNIVERSITY
*****
C METHOD :
C
C          1. ORDINARY LEAST SQUARE METHOD (OLS)
C
C          2. M-ESTIMATOR WITH RAMSAY CRITERIA
C DISTRIBUTION :
C
C          1. LOGISTIC DISTRIBUTION
C
C          2. SCALE CONTAMINATED NORMAL DISTRIBUTION
*****
          DIMENSION YY(150),XX(10,40,10),B(10),N(10),TR(10),IA(10),
*          E(10,40),AMEAN(10),SD(10),Y(20,40),XBAR(15),
*          EE(150),BOLSF(15),BMF(15),BOLSR(15),BMR(15),
*          XF(150,20),XR(150,20),X(150,20),XRR(150,20)
*****
*****          ACCEPT PARAMETER          *****
*****
C          IDIS = 1 SCALCONTAMINATE DISTRIBUTION
C
C          IDIS =2 LOGISTIC DISTRIBUTION

```



```

C           AMEANO   =MEAN ERROR
C           SDO     =SIGMA ERORR

COMMON /SEED/  IX,KN
READ(5,10) M,L,NN
10 FORMAT(2I2,I4)
DO 20 I=1,M
READ(5,30) AMEAN(I),SD(I),B(I)
30 FORMAT(3F4.0)
20 CONTINUE
DO 40 I=1,L
READ(5,50) N(I),TR(I)
50 FORMAT(I2,F4.0)
40 CONTINUE

IX=16807
IDIS =1
AMEANO = 0.
SDO=25.
KN=0

C*****
C           IP =1 TYPE I ERROR   IP =2 POWER OF THE TEST
C*****

IP=2

CS=15

PS =0.05

DO 60 I=1,100

CALL NORMAL(AMEANO,SDO,EEE)
60 CONTINUE

```

```
CS=0
C=0
SC1=0
C1=0
IK=0
IO=0
IM=0
SO=0
SM=0
```

```
C*****
C***** GENERATE DATA *****
C*****
```

```
SSO=0
SSM=0
SZM=0
SSZO=0
SSZM=0
DO 70 II=1,NN
DO 80 I=1 ,L
NM=N(I)
DO 90 J=1,NM
S=0
DO 100 K=1,M
CALL NORMAL(AMEAN(K),SD(K),XX(I,J,K))
100 CONTINUE
IF (IDIS.EQ.1) THEN
CALL SCNML(CS,PS,AMEANO,SDO,E(I,J))
```

```
        Y(I,J) =S+E(I,J)+TR(I)+100
ELSE
        CALL LOGIS(AMEANO,SDO,E(I,J))
        Y(I,J) =S+E(I,J)+TR(I)+100
ENDIF
90 CONTINUE
80 CONTINUE

C*****
C***** CREATE DUMMY VARIABLES *****
C*****

        IIS=0
        DO 170 II=1,L
        IIS=IIS+N(II)
        NO =IIS-N(II)
        N1=1+NO
        DO 180 I=N1,ISS
        DO 190 J=2,L
        IF (II+1.EQ.J) THEN
                X(I,J) =1
        ELSE
                X(I,J) =0
        ENDIF
190 CONTINUE
180 CONTINUE
170 CONTINUE
```

```
C*****  
C***** COMPUTE XBAR AND ADJUST X *****  
C*****
```

```
      IIS=0  
      DO 200 II=1,L  
        IIS=IIS +N(II)  
        NO=IIS-N(II)  
        N1=1+NO  
        DO 210 I=N1,IIS  
          L1=1+1  
          L2=L+M  
          DO 220 J=L1,L2  
            X(I,J)=XX(II,I-NO,J-L)  
            YY(I) =Y(II,I-NO)  
            EE(I) =E(II,I-NO)  
220 CONTINUE  
210 CONTINUE  
200 CONTINUE  
      IS=IIS  
      DO 225 I=1,IS  
        X(I,1)=1  
225 CONTINUE  
      L1=L+1  
      L2=L+M  
      DO 230 I=L1,L2  
        S=0  
      DO 240 J=1,IS
```

```
S=S+ X(J,I)
240 CONTINUE
      XBAR(I) =S/IS
230 CONTINUE
C*****
C***** CREATE MATRIX OF FULL MODEL *****
C*****
      DO 260 I=1, IS
      DO 260 J=1, L2
      XF(I,J)=X(I,J)
260 CONTINUE
      SUMB=0
      DO 265 I=L1, L2
      K=I-L
      SUMB=SUMB+B(K)*XBAR(I)
265 CONTINUE
      YYY=0
      DO 266 I=1, IS
      YY(I)=YY(I)-SUMB
      YY=YYY+ YY(I)**2
266 CONTINUE
C*****
C***** CREATE MATRIX OF REDUCE MODEL *****
C*****
      M2=M+1
      DO 270 I=1, IS
      DO 270 J=2, M2
```

M3=L+J-1

XR(I,J)=X(I,M3)

XR(I,1)=1

270 CONTINUE

\*\*\*\*\*  
 \*\*\*\*\* COMPUTE STATISTIC OLS , M-ESTIMATOR \*\*\*\*\*  
 \*\*\*\*\*

M1=L+M

CALL OLS(XF,M1,IS,YY,SSF,SMF,BOLSF,BMF)

M11=M+1

CALL OLS(XR,M11,IS,YY,SSR,SMR,BOLSR,BMR)

S1=(SSF-SSR)/(L-1)

S2=(YYY-SSF)/(IS-L-M)

S3=(SMF-SMR)/(L-1)

S4=(YYY-SMF)/(IS-L-M)

IF (S2.LT.S4) THEN

IK=IK+1

ENDIF

SSEO=0

SSEM=0

DO 1000 I=2,M11

SSEO=SSEO+(1.-BOLSR(I))\*\*2

SSEM=SSEM+(1.-BMR(I))\*\*2

1000 CONTINUE

SSEO=SSEO/(M11)

SSEM=SSEM/(M11)

IF (SSEO.LT.SSEM) THEN



```
      IO=IO+1
      SO=SO+SSE0
      SSO=SSO+SSE0**2
ELSE
      IM=IM+1
      SM=SM+SSEM
      SSM=SSM+SSEM**2
ENDIF
IF ((S2.EQ.0).OR.(S4.EQ.0)) THEN
      GOTO 70
ENDIF
FOLS =S1/S2
FM   =S3/S4
F   =5.61
F1  =3.40
IF (FOLS.GT.F) THEN
      SC=SC+1
ENDIF
IF (FOLS.GT.F1) THEN
      SC1=SC1+1
ENDIF
IF (FM.GT.F) THEN
      C=C+1
ENDIF
IF (FM.GT.F1) THEN
      C1=C1+1
ENDIF
```

```

SZO=SZO+SSE0
SZM=SZM+SSEM
SSZO=SSZO+SSE0**2
SSZM=SSZM+SSEM**2

70 CONTINUE

AOLS = SC/(NN)
AM   = C/(NN)
AOLS1= SC1/(NN)
AM1  = C1/(NN)

IF (IP.EQ.1) THEN
WRITE(6,494)
494 FORMAT('                P(TYPE I ERROR) ')
ELSE
WRITE(6,493)
493 FORMAT('                POWER OF THE TEST')
ENDIF

IF (IDIS.EQ.1) THEN
WRITE(6,495) CS,PS,L,M,NM,IK
495 FORMAT('C = ',F3.0,'P= ',F4.2,'TRT =',I2,'IND =',I2,'N= ',
* I2,'NO = ',I4)
WRITE(6,496)
496 FORMAT('DISTRIBUTION  SCALE CONTAMINATE ')
ELSE
WRITE(6,497) L,M,NM,IK
497 FORMAT('TRT =',I2,'IND =',I2,'N= ',I2,'NO = ',I4)
WRITE(6,498)
498 FORMAT('DISTRIBUTION  LOGISTIC ')

```



```

ENDIF
WRITE(6,499)
499 FORMAT(' METHOD          OLS          M          OLS          M')
WRITE(6,500) AOLS,AM,AOLS1,AM1
500 FORMAT(15X,4F10.4)
STOP
END

C*****
C***** SUBROUTINE NORMAL *****
C*****

SUBROUTINE NORMAL(RMEAN,SSD,EX)
COMMON/SEED/IX,KN
PI=3.1415926
IF(KN.EQ.1) GOTO 10
RONE=RAND(IX)
RTWO=RAND(IX)
ZONE=SQRT(-2*ALOG(RONE))*COS(2*PI*RTWO)
ZTWO=SQRT(-2*ALOG(RONE))*SIN(2*PI*RTWO)
EX=ZONE*SSD+RMEAN
KN=1
GOTO 15
10 EX=ZTWO*SSD+RMEAN
KN=0
15 RETURN
END

C*****
C***** SUBROUTINE SCALE CONTAMINATE NORMAL *****
C*****

```

```
SUBROUTINE SCAL(CS,PS,DMEAN,SD,EX)
COMMON/SEED/IX,KN
CSD=CS*SD
YFL=RAND(IX)
IF(YFL-PS) 10,10,11
10 CALL NORMAL(DMEAN,CSD,EX1)
EX=EX1
GOTO 15
11 CALL NORMAL(DMEAN,SD,EX2)
EX=EX2
15 RETURN
END
```

```
C*****
C***** SUBROUTINE LOGISTIC *****
C*****
```

```
SUBROUTINE LOGIS(RMEAN,SSD,EX)
COMMON/SEED/IX,KN
PI=3.141592654
BETA=SQRT(3.)*SSD / PI
YFL=RAND(IX)
S=ALOG(YFL)-ALOG(1.-YFL)
EX=RMEAN + S*BETA
RETURN
END
```

```
C*****
C***** FUNCTION RANDOM *****
C*****
```

```
FUNCTION RAND(IX)
```

```
IX = IX*16807
```

```
IF (IX.LT.0) IX = IX+2147483647+1
```

```
RAND = IX
```

```
RAND = RAND*0.465661E-9
```

```
RETURN
```

```
END
```

```
*****
```

```
***** SUBROUTINE OLS *****
```

```
*****
```

```
  SUBROUTINE OLS(X1,MM,IS,YY,SSF,SM,BE,BM1)
```

```
  DIMENSION AI(15,15),BE(15),YY(150),BM1(15),X1(150,15),XY(15),
```

```
  *      EEO(150),BMM(1000,15)
```

```
  DO 130 I=1,MM
```

```
  DO 140 J=1,MM
```

```
  SF=0
```

```
  SUMF=0
```

```
  DO 150 K=1,IS
```

```
  SUMF=SUMF+X1(K,I)*X(K,J)
```

```
  SF =SF+X1(K,J)*YY(K)
```

```
150 CONTINUE
```

```
  XY(J) = SF
```

```
  AI(I,J) =SUMF
```

```
140 CONTINUE
```

```
130 CONTINUE
```

```
  CALL SINV(MM,AI)
```

```
  DO 160 I=1,MM
```

```
SF=0
DO 170 J=1,MM
SF=SF+AI(I,J)*XY(J)
170 CONTINUE
BE(I)= SF
160 CONTINUE
SSF=0
DO 180 I=1,IS
SF=0
DO 190 J=1,MM
SF=SF+X1(I,J)*BE(J)
190 CONTINUE
EEO(I) =YY(I)-SF
180 CONTINUE
BXY=0
DO 192 I=1,MM
BXY=BXY+XY(I)*BE(I)
192 CONTINUE
SSF=BXY
CALL SORT(EEO, IS, SOR)
CALL M(EEO, X1, YY, MM, IS, BM1, SOR)
DO 193 I=1,MM
BMM(1, I)=BM1(I)
193 CONTINUE
KK=2
300 DO 194 I=1, IS
S=0
```

```
DO 195 J=1,MM
S=S+X1(I,J)*BM1(J)
195 CONTINUE
EEO(I)=YY(I)-S
194 CONTINUE
CALL M(EEO,X1,YY,MM,IS,BM1,SOR)
DO 199 I=1,MM
BMM(KK,I)=BM1(I)
199 CONTINUE
DO 200 I=1,MM
I1=KK-1
Z=ABS( (BMM(KK,I)-BMM(I1,I)) / ( BMM(KK,I)) )
IF ( Z.LE.0.001) THEN
GOTO 200
ELSE
GOTO 220
ENDIF
200 CONTINUE
GOTO 240
220 DO 201 I=1,MM
BM1(I)=BMM(I1,I)
201 CONTINUE
KK=KK+1
GOTO 300
240 DO 202 I=1,MM
BM1(I)=BMM(I1,I)
202 CONTINUE
S2=0
```

```

DO 260 I=1,MM
S2=S2 +XY(I)*BM1(I)
260 CONTINUE
SM=S2
RETURN
END

C*****
C***** SUBROUTINE M-ESTIMATOR *****
C*****

SUBROUTINE M(EEM, XM, YM, MM, IS, BM, SOR)
DIMENSION XM(150,15), YM(150), BM(15), YF(150), BE(15), W(150),
*          XTM(15,150), EEM(150), XW(15,150), XWX(15,15), XWY(15)
DO 200 I=1, IS
SA =-0.3*ABS(EEM(I)).SOR)
YF(I)=(EEM(I)/SOR)*EXP(SA)
200 CONTINUE
DO 210 I=1, IS
D=(EEM(I))/SOR
IF (D.EQ.0) THEN
W(I)=1
ELSE
W(I)= (YF(I)*ABS(D))/D
ENDIF
210 CONTINUE
DO 235 I=1,MM
DO 235 J=1, IS
XTM(I,J) =XM(J,I)

```

235 CONTINUE

DO 240 I=1,MM

DO 240 J=1,IS

XW(I,J)=XTM(I,J)\*W(J)

240 CONTINUE

DO 260 I=1,MM

DO 260 J=1,MM

S=0

DO 270 K=1,IS

S=S+XW(I,K)\*XM(K,J)

270 CONTINUE

XWX(I,J)=S

260 CONTINUE

CALL SINV(MM,XWX)

DO 280 I=1,MM

S=0

DO 290 J=1,IS

S=S +XW(I,J)\*YM(J)

290 CONTINUE

XWY(I)=S

280 CONTINUE

DO 300 I=1,MM

S=0

DP 310 J=1,MM

S=S+XWX(I,J)\*XWY(J)

310 CONTINUE

BM(I)=S

```
300 CONTINUE
      DO 320 I=1,IS
        S=0
        DO 330 J=1,MM
          S=S+XM(I,J)*BM(J)
```

```
330 CONTINUE
      EEM(I)=YM(I)-S
```

```
320 CONTINUE
      RETURN
      END
```

C\*\*\*\*\* SUBROUTINE SORT \*\*\*\*\*

```
      SUBROUTINE SORT(EM,IS,SME)
      DIMENSION EM(150),SM(150),EM1(150)
      DO 10 I=1,IS
        EM1(I)=EM(I)
10    CONTINUE
      K=IS-1
      DO 5 I=1,K
        K1=I+1
        DO 5 J=K1,IS
          IF(EM(I).LE .EM(J)) GOTO 5
          S=EM(I)
          EM(I)=EM(J)
          EM(J)=S
5    CONTINUE
      ME=IS/2
      DD=MOD(IS,2)
```



```
IF (DD.GT.0) THEN
    ME=ME+1
    AMED=EM(ME)
ELSE
    ME1=ME+1
    AMED=(EM(ME)+EM(ME1))/2
ENDIF
DO 20 I=1,IS
    SM(I)=ABS(EM(I)-AMED)
20 CONTINUE
    K2=IS-1
    DO 30 I=1,K2
        K3=I+1
        DO 30 J=K3,IS
            IF(SM(I).LE.SM(J)) GOTO 30
            S=SM(I)
            SM(I)=SM(J)
            SM(J)=S
30 CONTINUE
    ME=IS/2
    DD1=MOD(IS,2)
    IF (DD1.GT.0) THEN
        ME=ME+1
        AMED1=SM(ME)
        SME=AMED1/0.6745
    ELSE
        ME1=ME+1
```

```
AMED1=(SM(ME)+SM(ME1))/2
```

```
SME=AMED1/0.6745
```

```
ENDIF
```

```
DO 40 I=1,IS
```

```
EM(I)=EM1(I)
```

```
40 CONTINUE
```

```
RETURN
```

```
END
```

```
C*****
C***** SUBROUTINE INVERSE MATRIX *****
C*****
```

```
  SUBROUTINE SINV(MI,A)
```

```
  DIMENSION A(15,15)
```

```
  DO 20 K=1,MI
```

```
    A(K,K)=-1.0/A(K,K)
```

```
    DO 5 I=1,MI
```

```
      IF(I-K) 3,5,3
```

```
3  A(I,K)=-A(I,K)*A(K,K)
```

```
5  CONTINUE
```

```
    DO 10 I=1,MI
```

```
      DO 10 J=1,MI
```

```
        IF((I-K)*(J-K)) 9,10,9
```

```
9  A(I,J)=A(I,J)-A(I,K)*A(K,J)
```

```
10 CONTINUE
```

```
      DO 20 J=1,MI
```

```
        IF(J-K) 18,20,18
```

```
18 A(K,J)=-A(K,J)*A(K,K)
```

20 CONTINUE

DO 25 I=1,MI

DO 25 J=1,MI

25 A(I,J)=-A(I,J)

RETURN

END

## ภาคผนวก ค

ในภาคผนวก ค จะแสดงรูปเส้นโค้งการแจกแจงแบบปกติปลอมปน ค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 และค่าอำนาจการทดสอบ ดังนี้

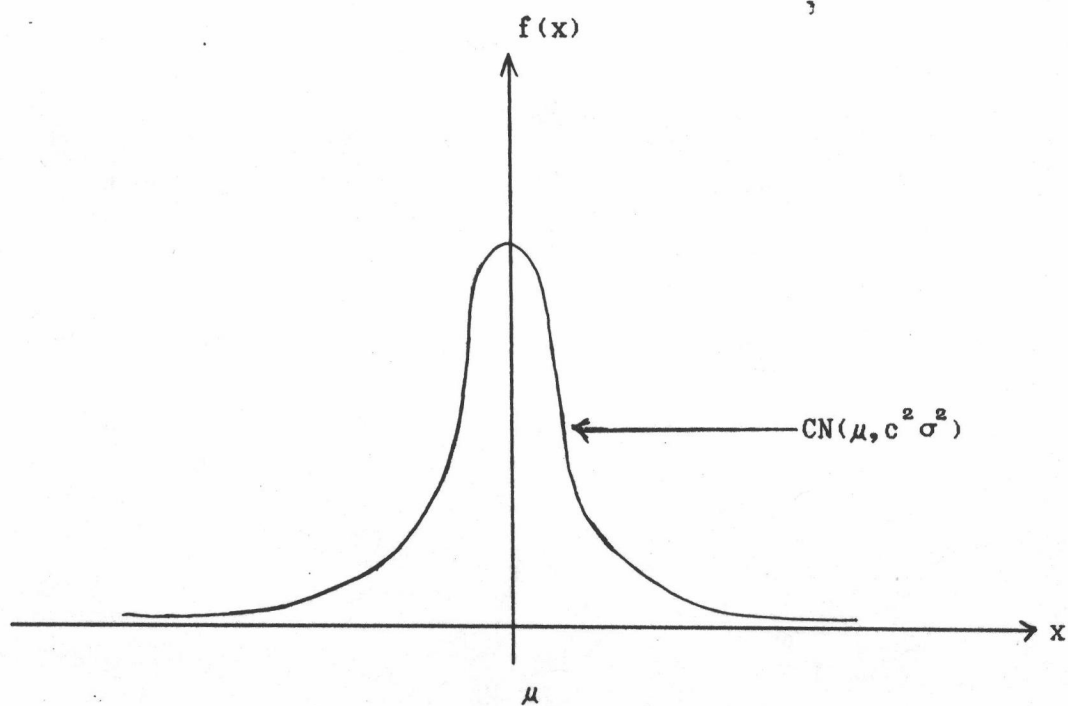
รูปที่ 3.4-3.5 แสดงเส้นโค้งของการแจกแจงแบบปกติปลอมปนซึ่งใช้สเกลแฟลคเตอร์เท่ากับ 10 เปอร์เซนต์การปลอมปนเท่ากับ 5 และ 30 ตามลำดับ

รูปที่ 4.1.11-4.1.28 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน จำแนกตามระดับนัยสำคัญ จำนวนวิธีปฏิบัติ ขนาดตัวอย่างในแต่ละวิธีปฏิบัติ และจำนวนตัวแปรร่วม

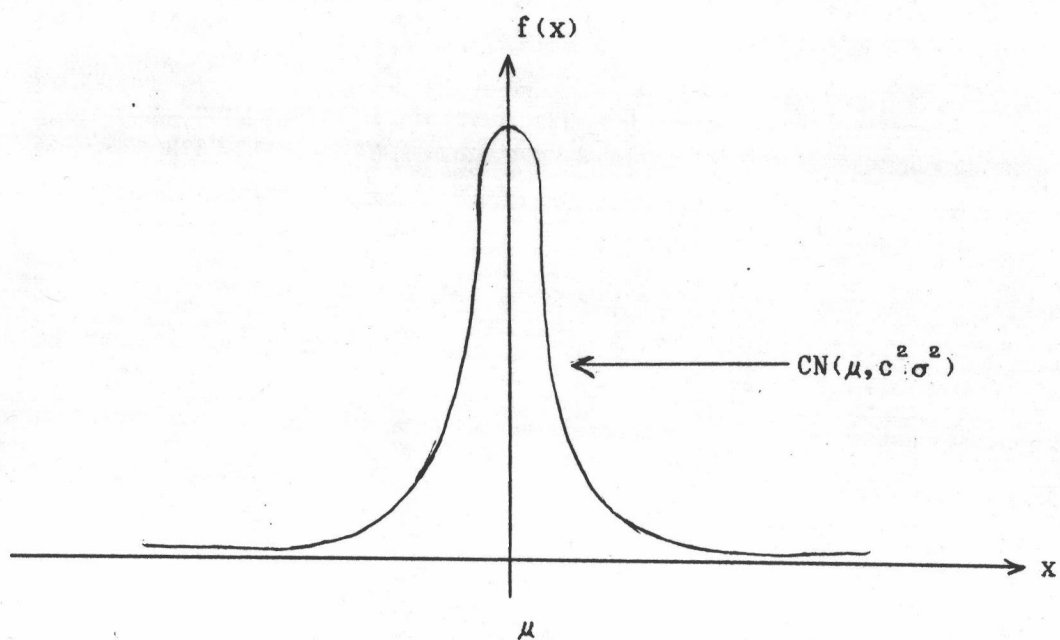
รูปที่ 4.1.29-4.1.30 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบโลจิสติก ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$  โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติเท่ากับ 5 และ 7 ตามลำดับ

รูปที่ 4.2.11-4.2.28 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน จำแนกตามระดับนัยสำคัญ จำนวนวิธีปฏิบัติ ขนาดตัวอย่างในแต่ละวิธีปฏิบัติ และจำนวนตัวแปรร่วม

รูปที่ 4.2.29-4.2.30 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบโลจิสติก ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$  โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติเท่ากับ 5 และ 7 ตามลำดับ

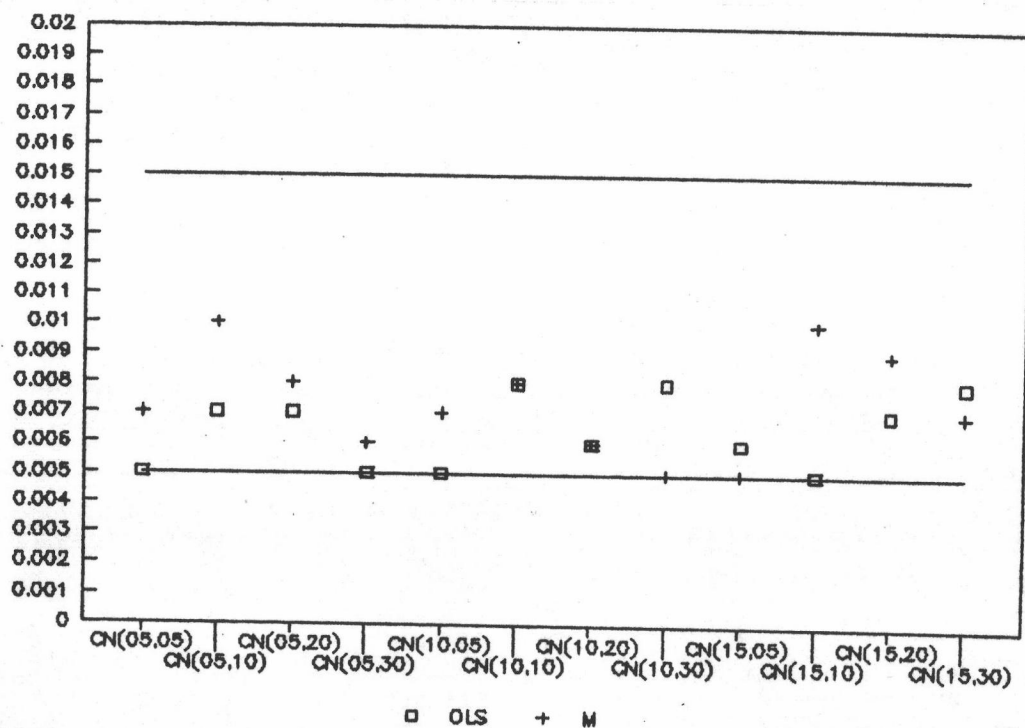


รูปที่ 3.6 เส้นโค้งของการแจกแจงแบบปกติปลอมปน ซึ่งใช้สเกลแฟคเตอร์เท่ากับ 10 เพอร์เซ็นต์ของการปลอมปนเท่ากับ 5.

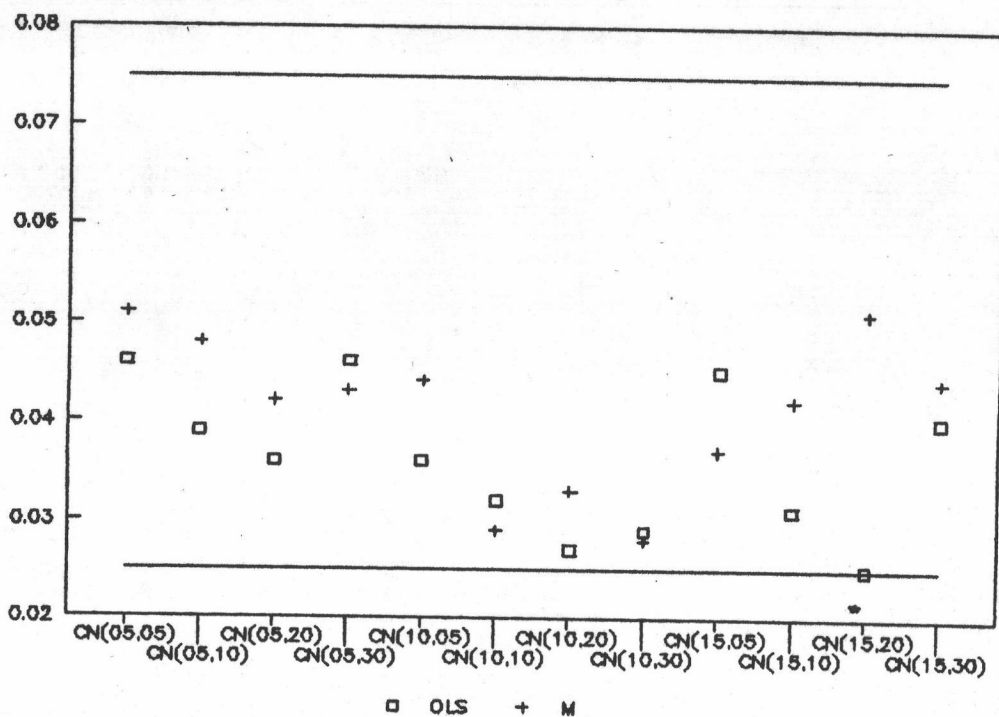


รูปที่ 3.7 เส้นโค้งของการแจกแจงแบบปกติปลอมปน ซึ่งใช้สเกลแฟคเตอร์เท่ากับ 10 เพอร์เซ็นต์ของการปลอมปนเท่ากับ 30

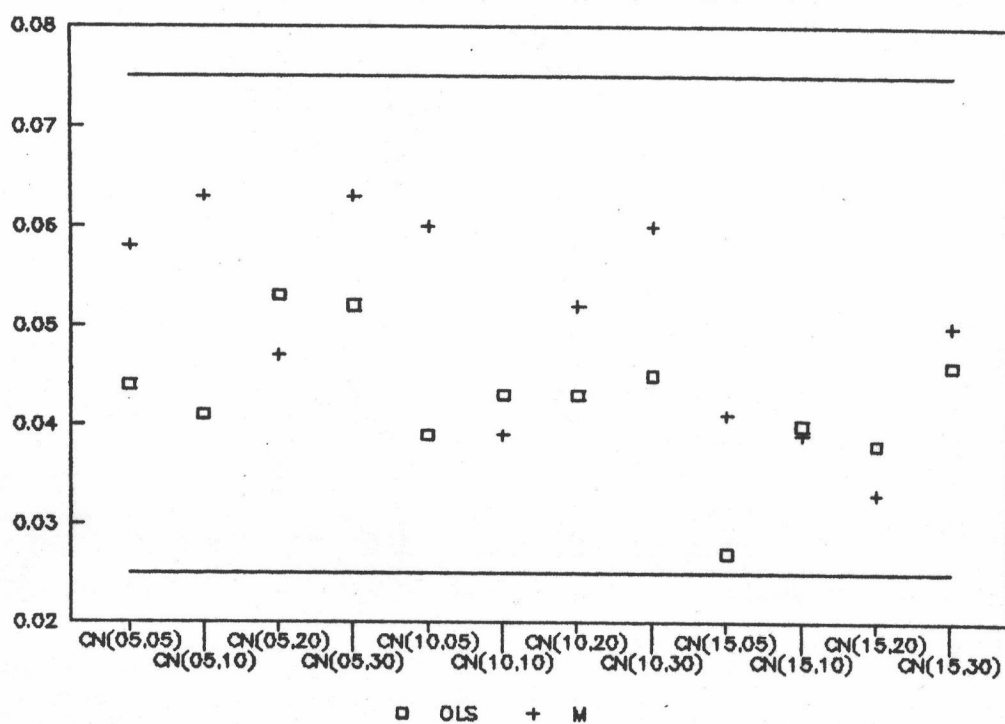
รูปที่ 4.1.11 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15  $\alpha = .01$



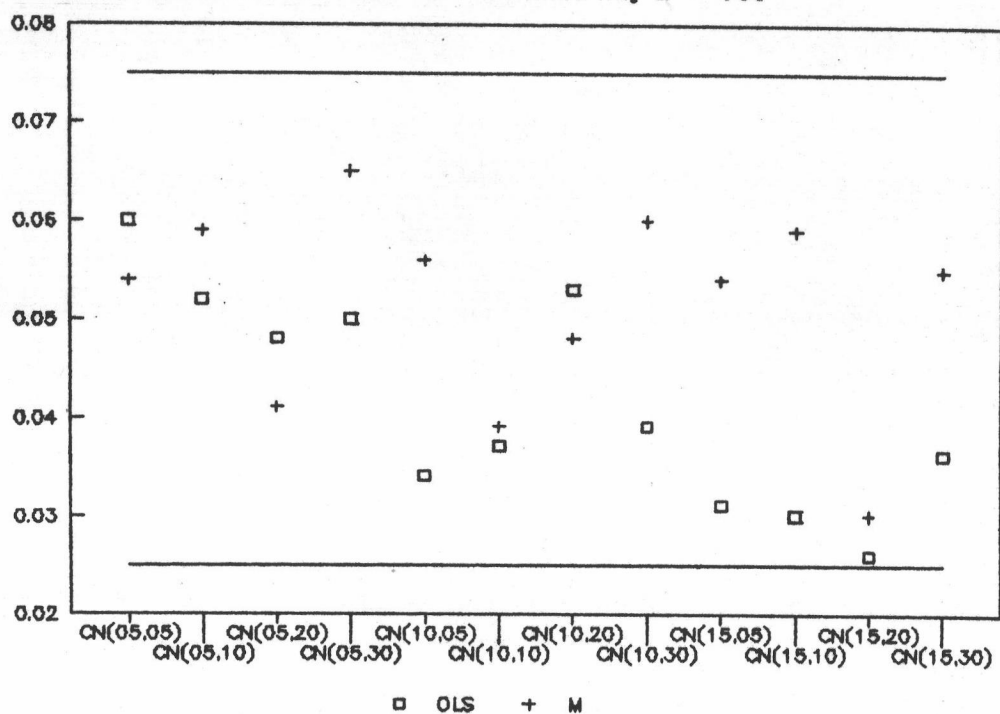
รูปที่ 4.1.12 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15  $\alpha = .05$



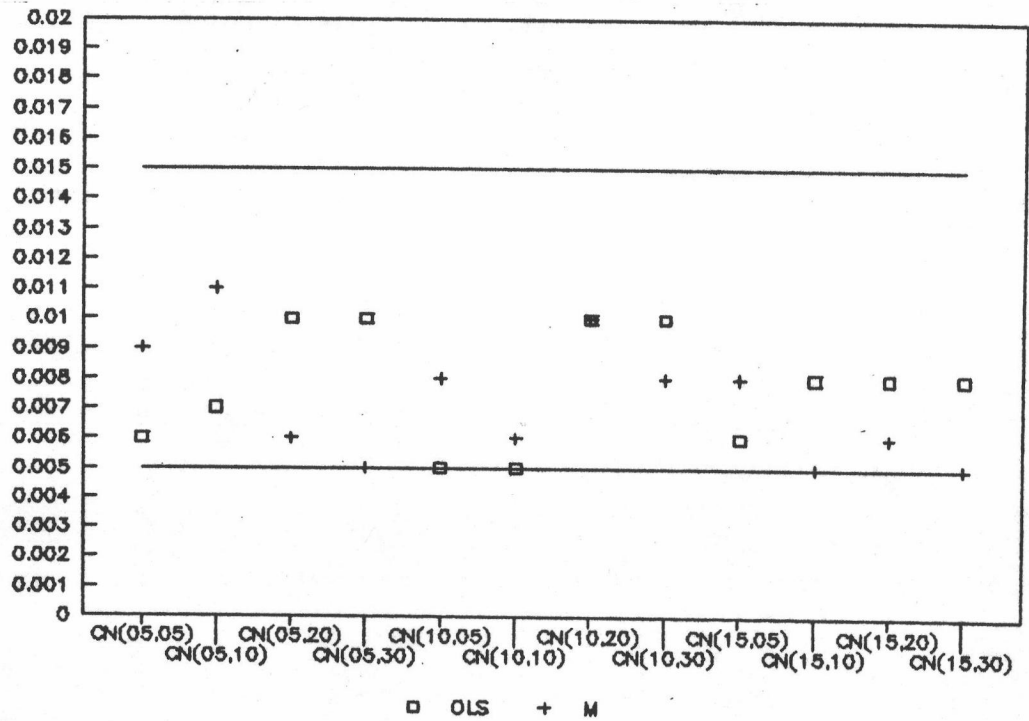
รูปที่ 4.1.13 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



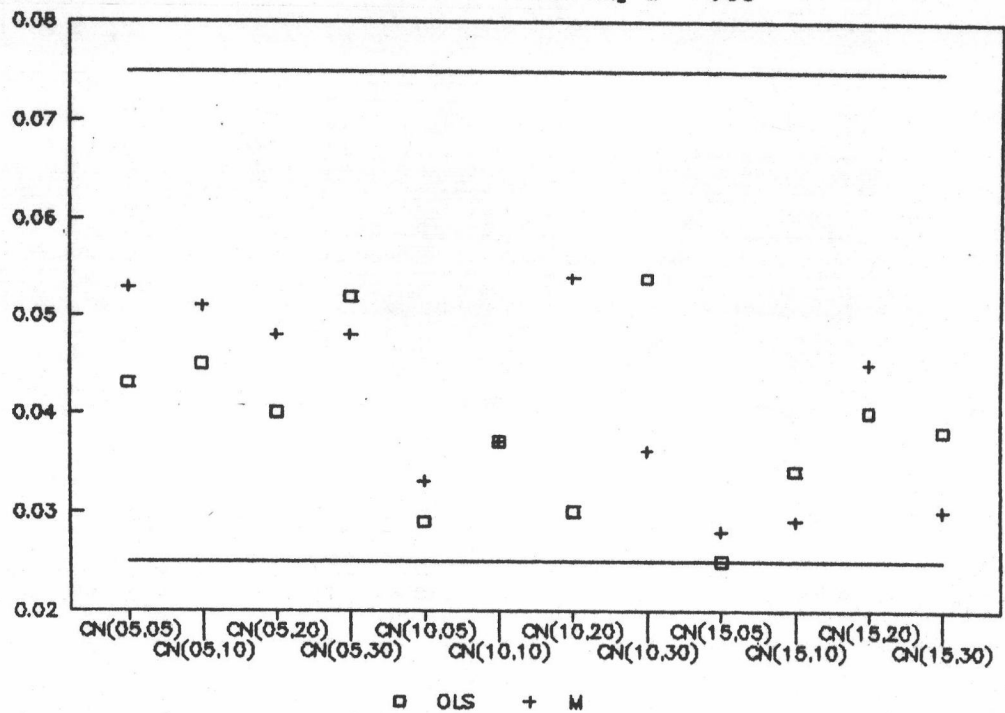
รูปที่ 4.1.14 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



**รูปที่ 4.1.15** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15  $\alpha = .01$

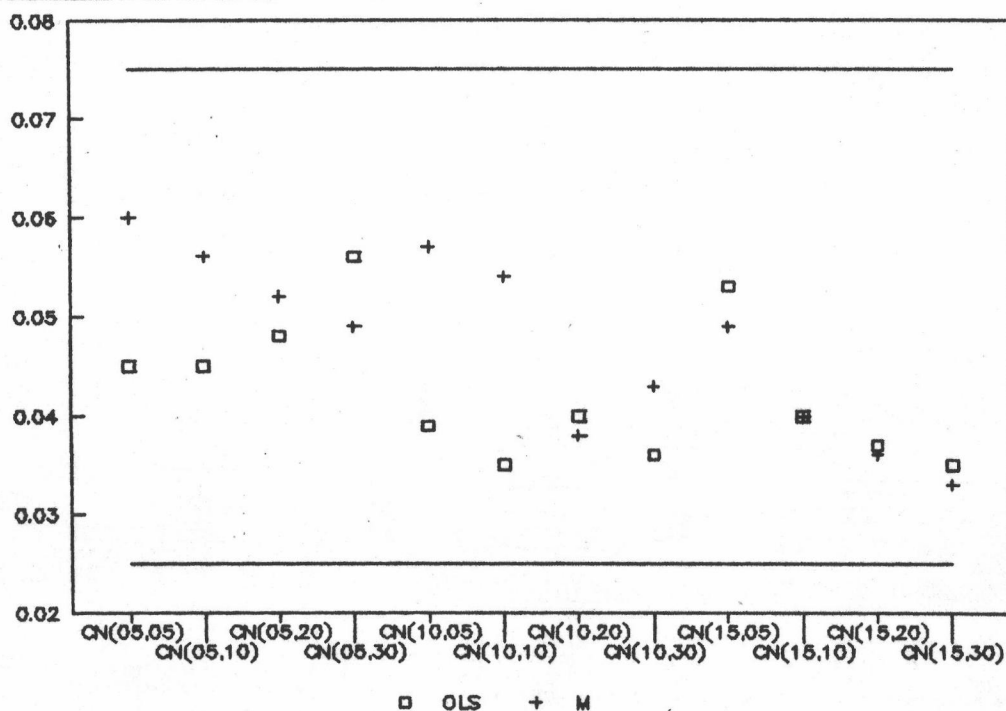


**รูปที่ 4.1.16** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15  $\alpha = .05$

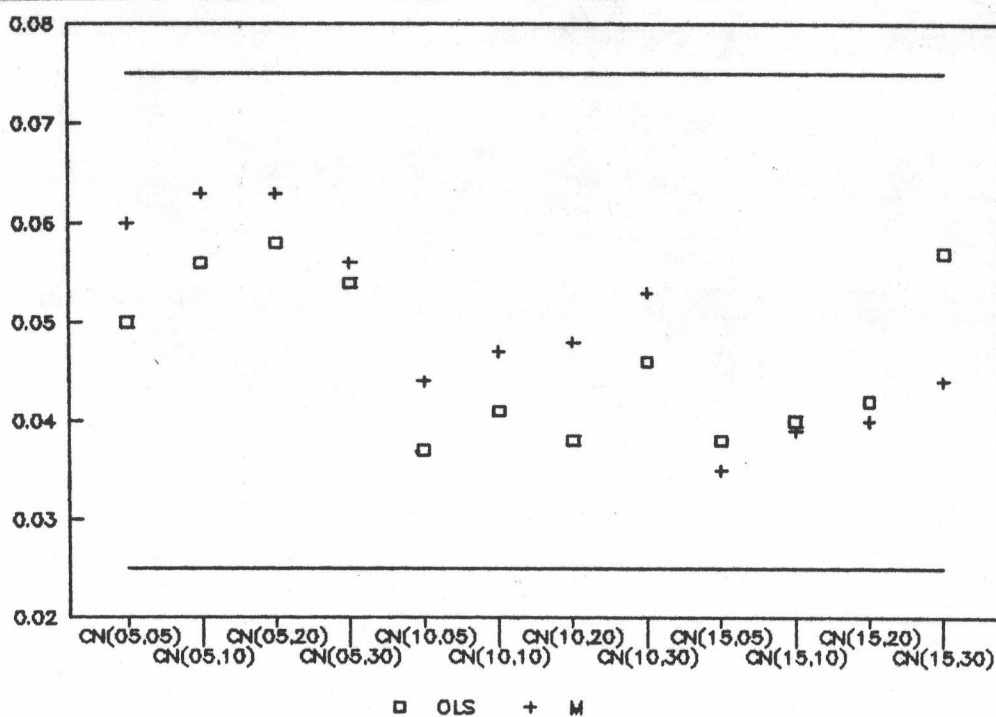




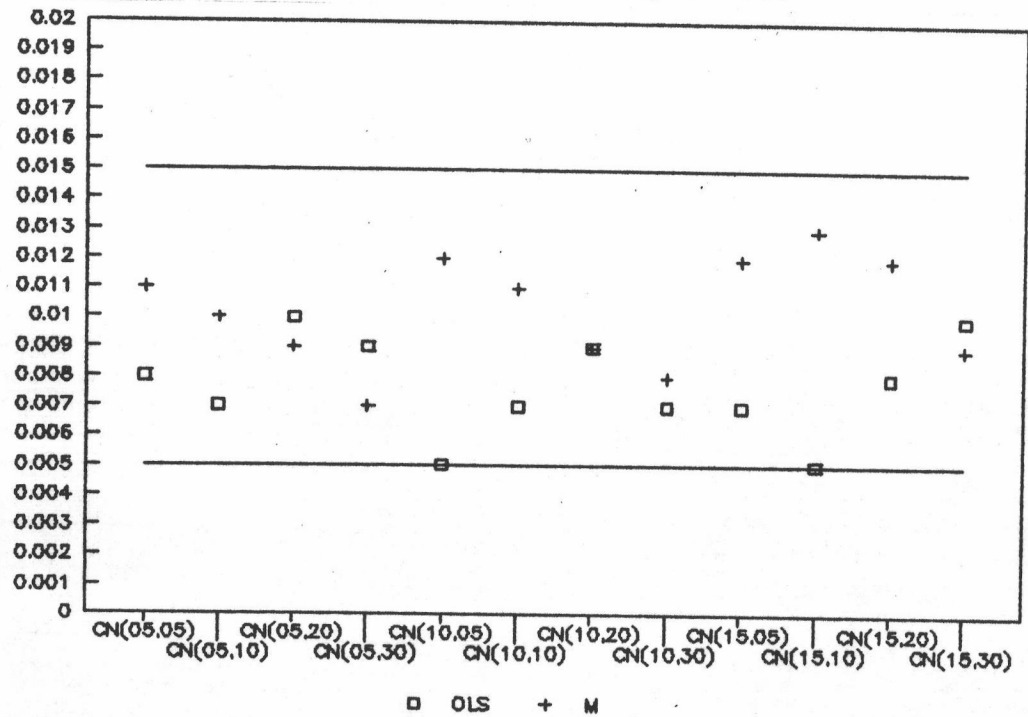
รูปที่ 4.1.17 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 5 ผล ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



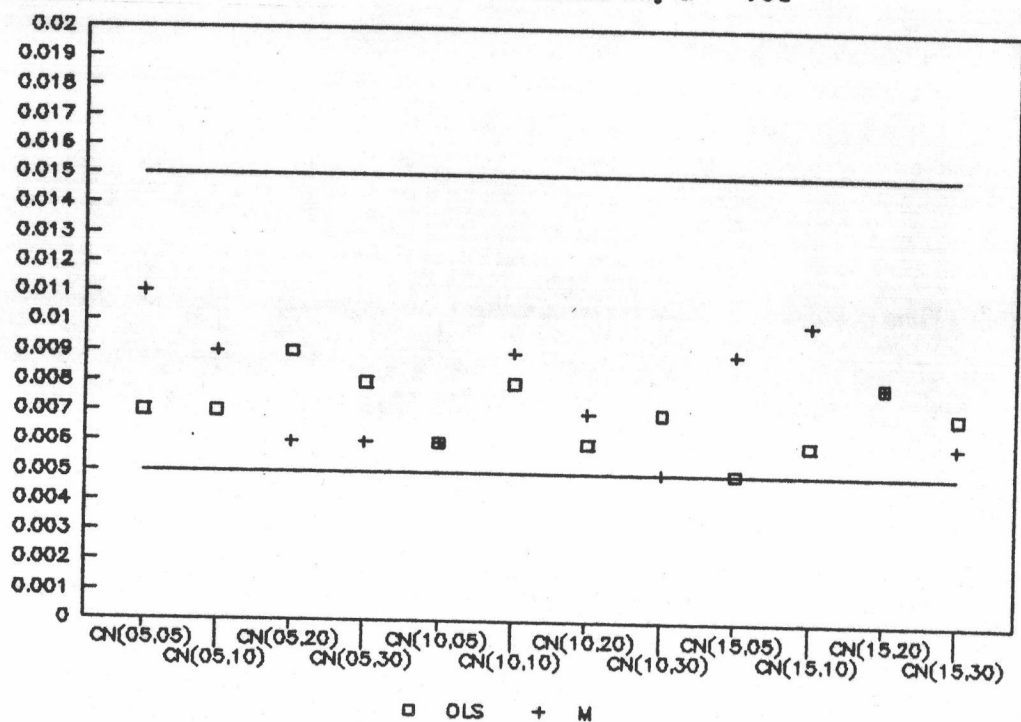
รูปที่ 4.1.18 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7 จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 5 ผล ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



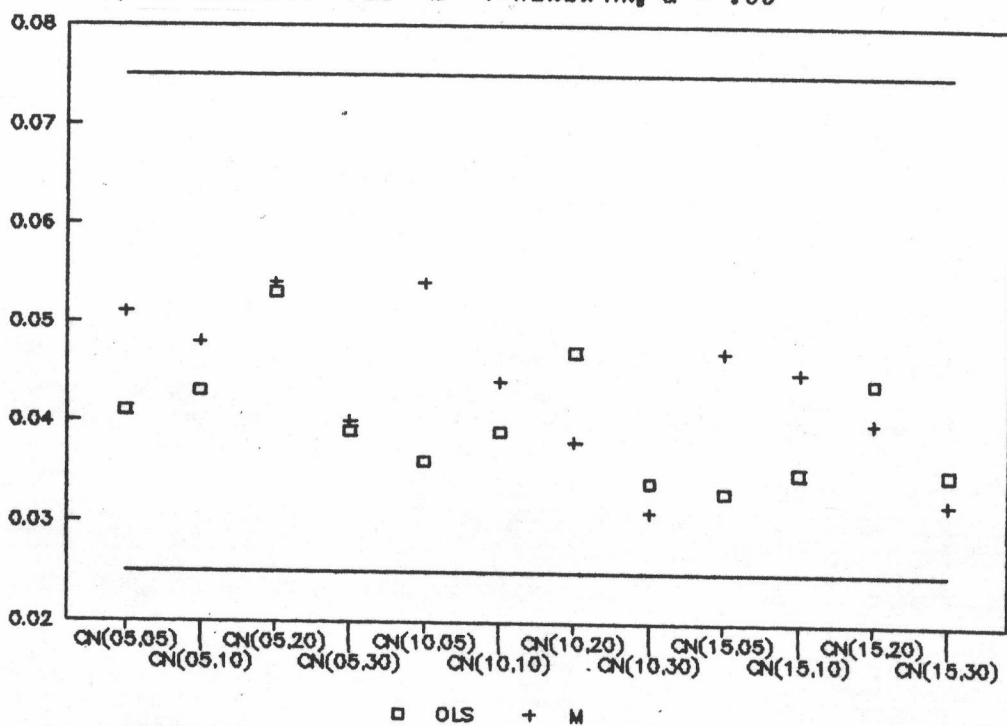
รูปที่ 4.1.19 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



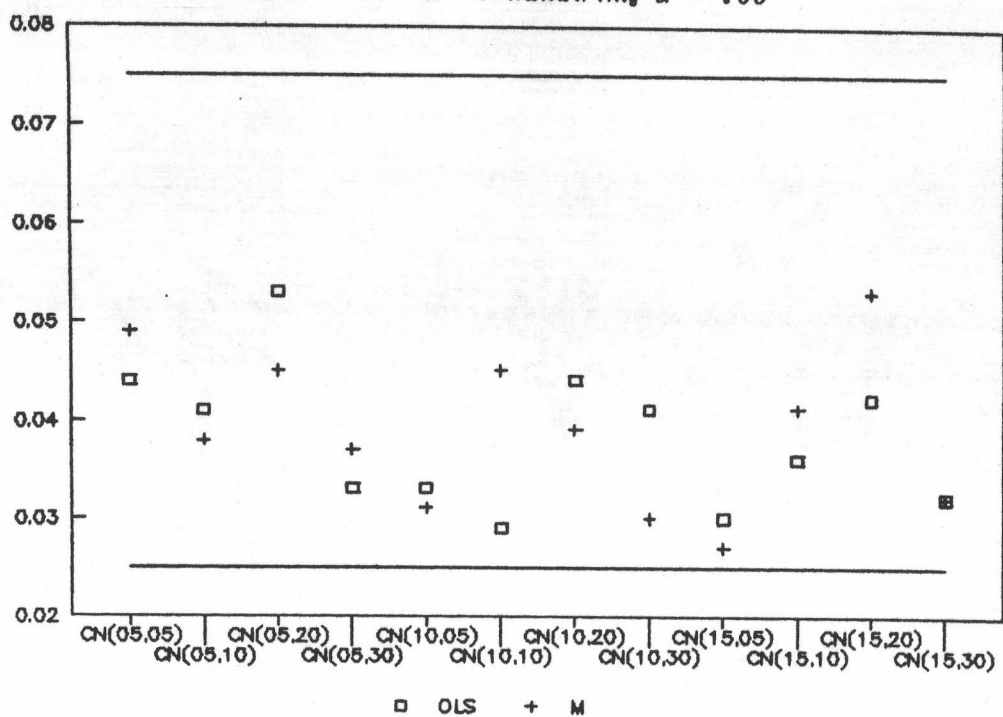
รูปที่ 4.1.20 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



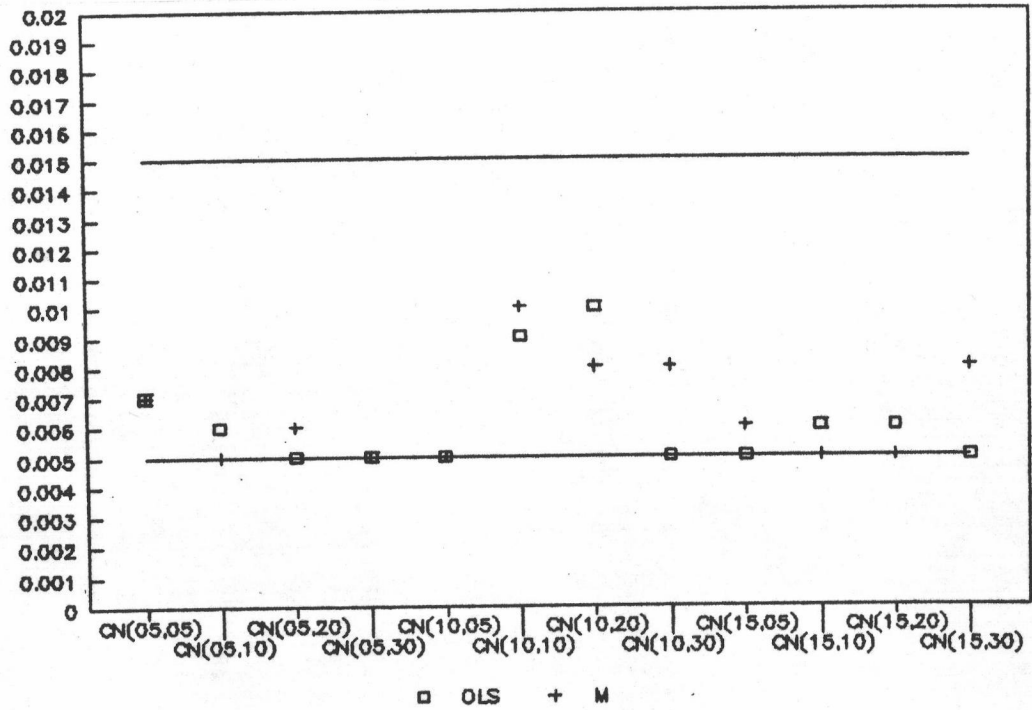
รูปที่ 4.1.21 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



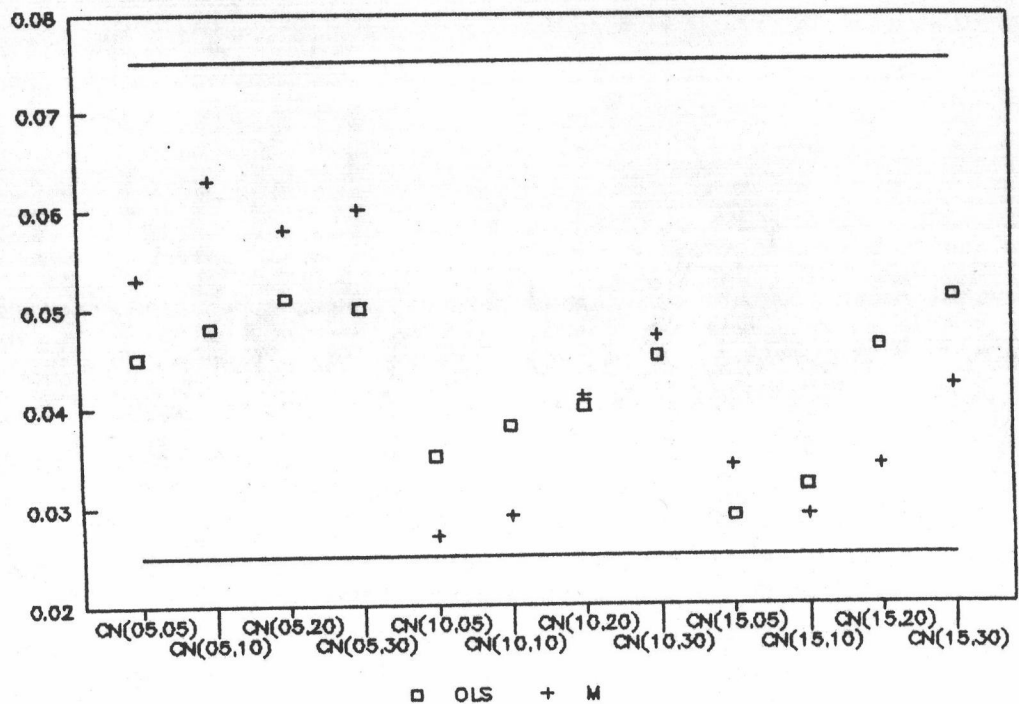
รูปที่ 4.1.22 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



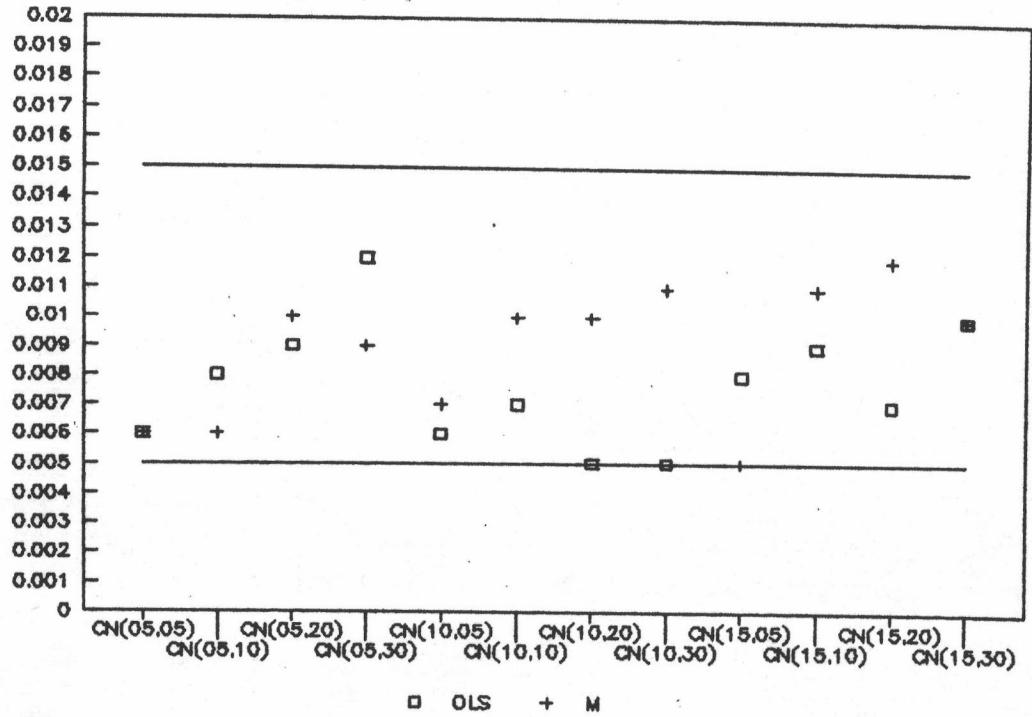
**รูปที่ 4.1.23** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



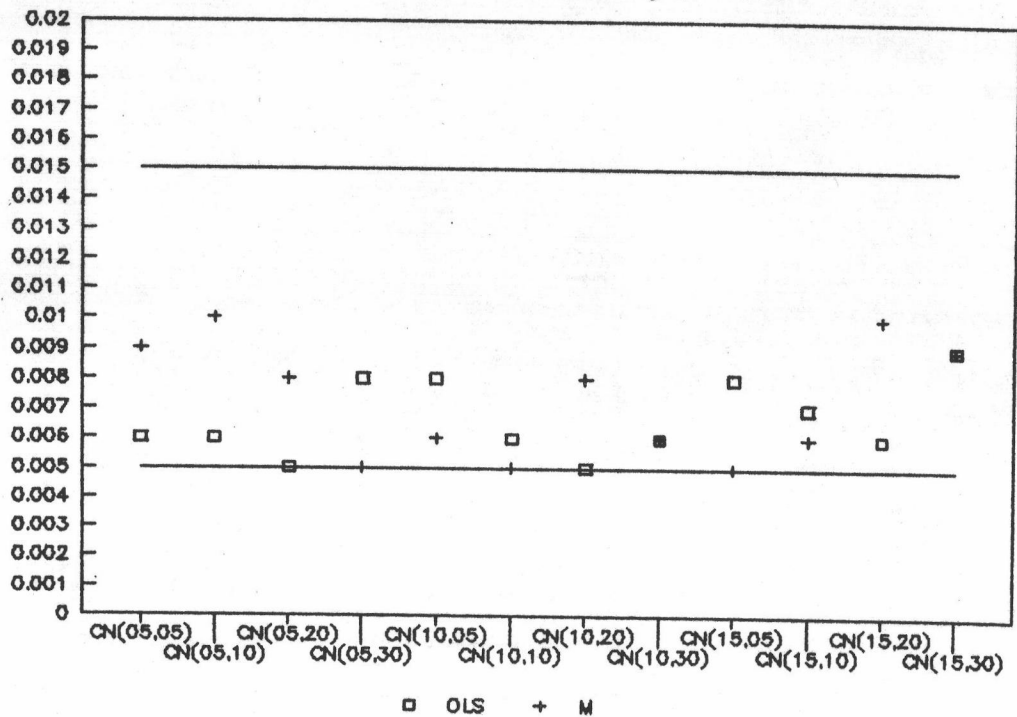
**รูปที่ 4.1.24** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7 จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



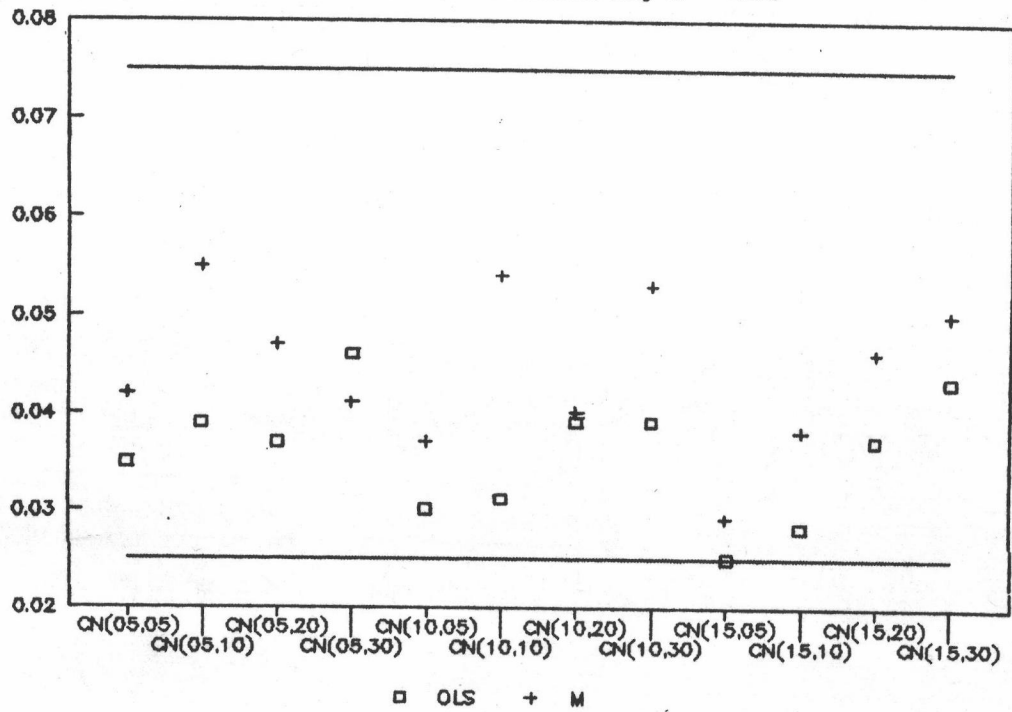
รูปที่ 4.1.25 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



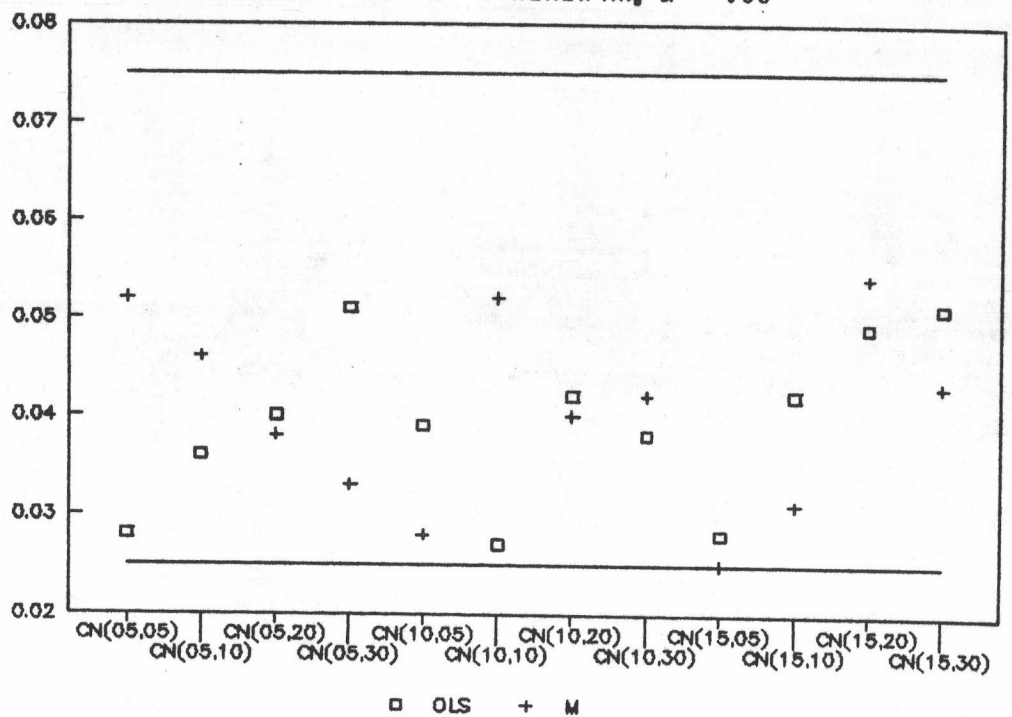
รูปที่ 4.1.26 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



**รูปที่ 4.1.27** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโคสใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$

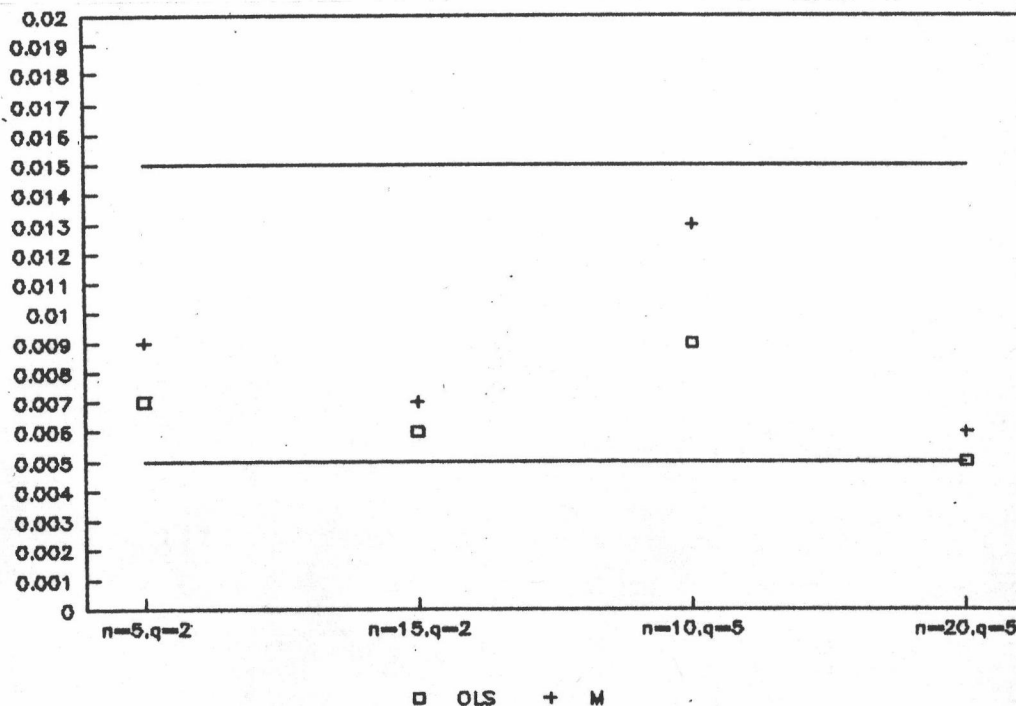


**รูปที่ 4.1.28** แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปนโคสใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



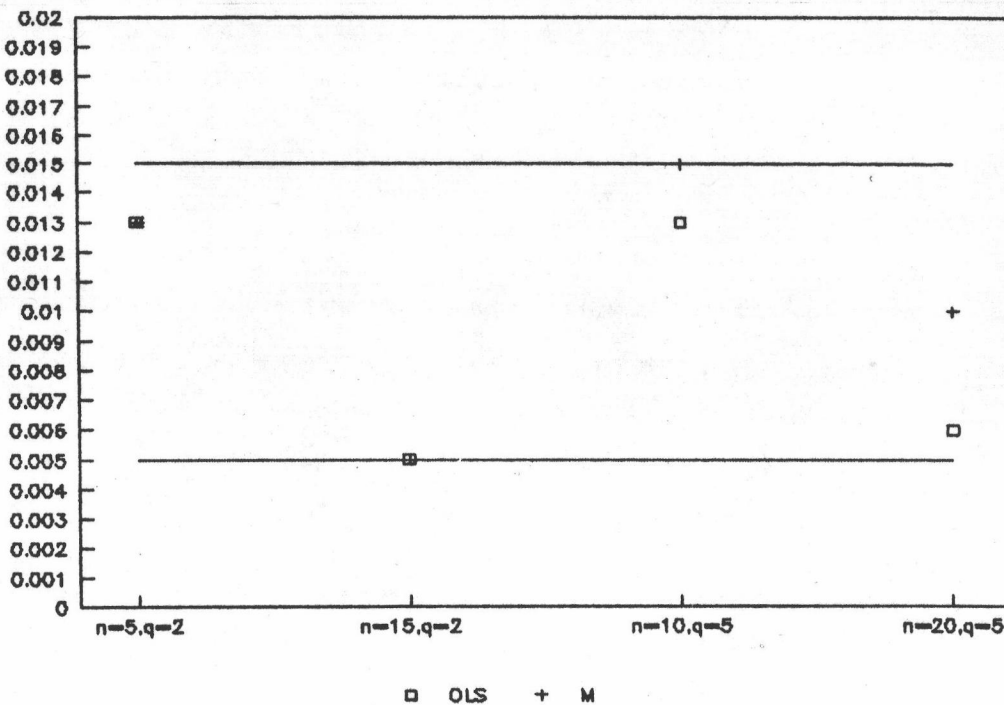
รูปที่ 4.1.29 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อน มีการแจกแจงแบบโลจิสติก โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, ๗ ระดับนัยสำคัญ

$\alpha = .01$



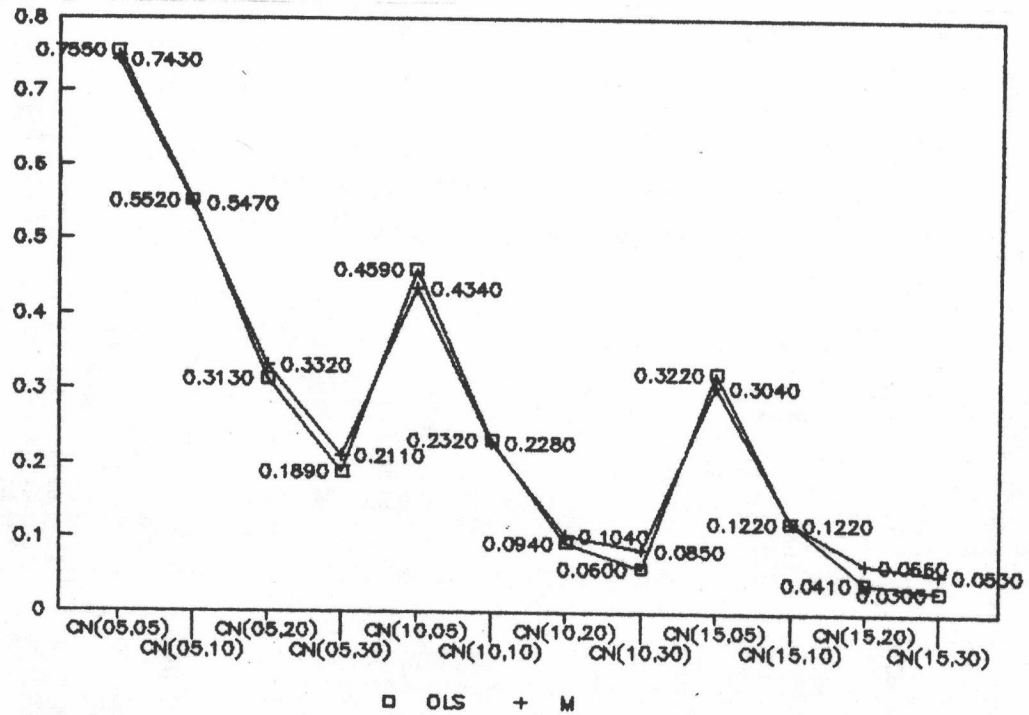
รูปที่ 4.1.30 แสดงค่าความน่าจะเป็นของความผิดพลาดประเภทที่ 1 เมื่อความคลาดเคลื่อน มีการแจกแจงแบบโลจิสติก โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, ๗ ระดับนัยสำคัญ

$\alpha = .01$

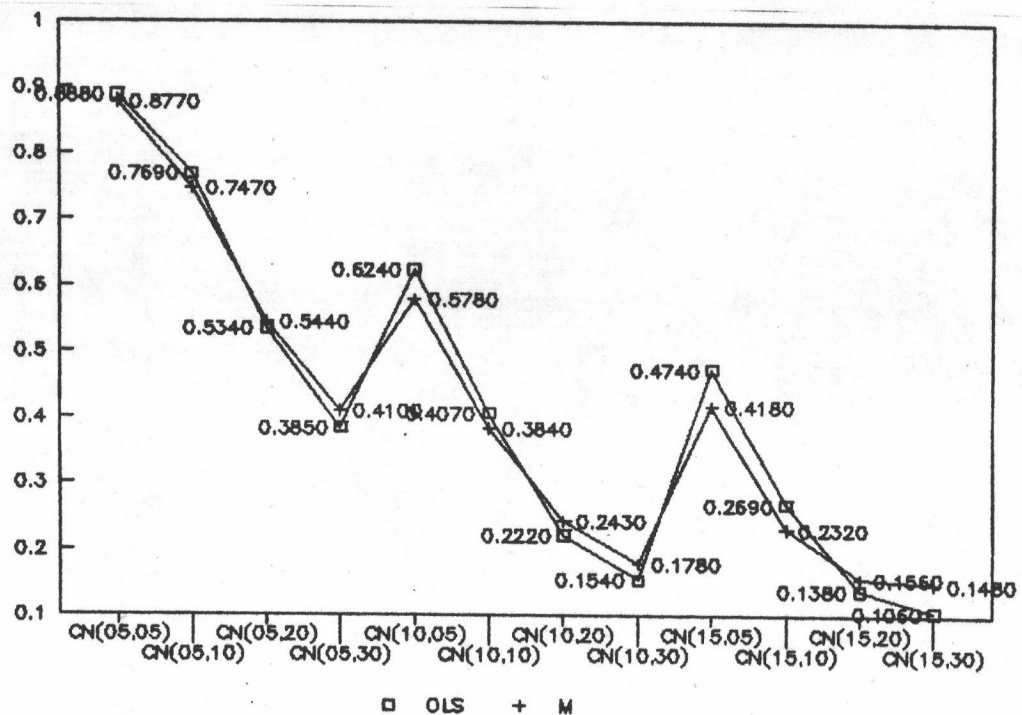




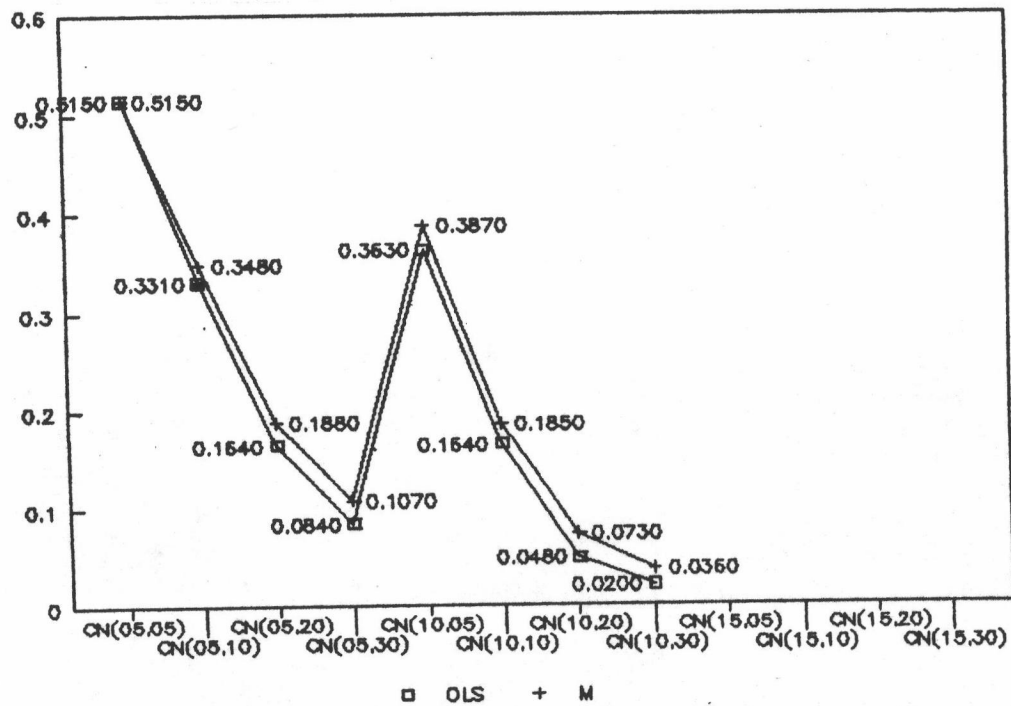
รูปที่ 4.2.11 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 น ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



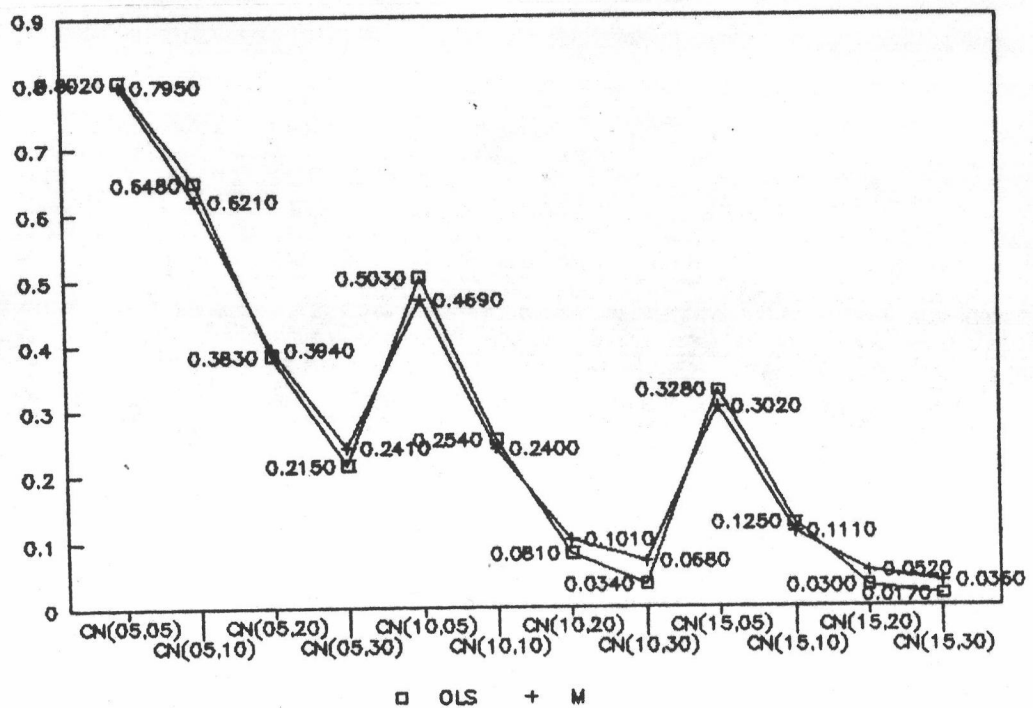
รูปที่ 4.2.12 แสดงค่าอำนาจการทดสอบ เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 น ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



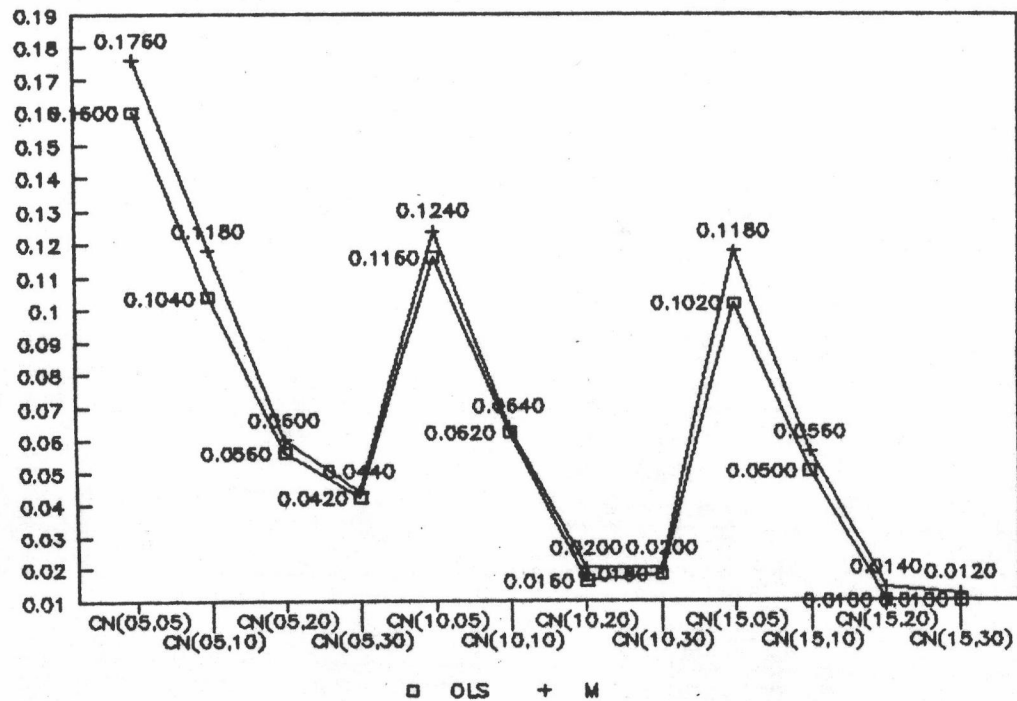
รูปที่ 4.2.13 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10  
 ๗ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



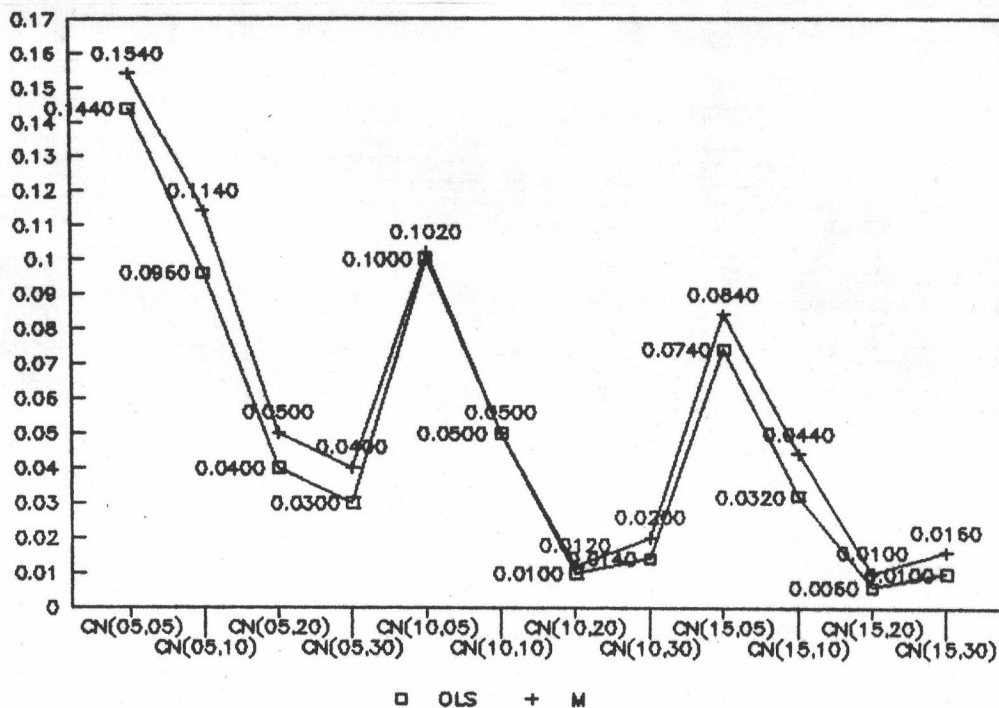
รูปที่ 4.2.14 แสดงค่าอำนาจการทดสอบ เมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 3, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20  
 ๗ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



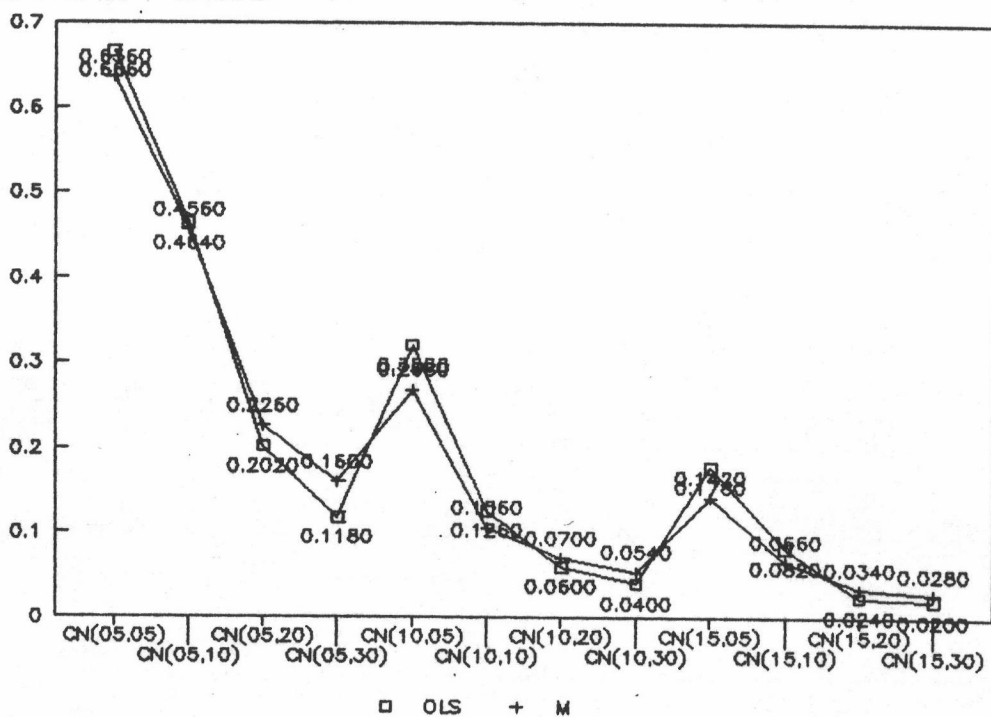
**รูปที่ 4.2.15** แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 5 ณ  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



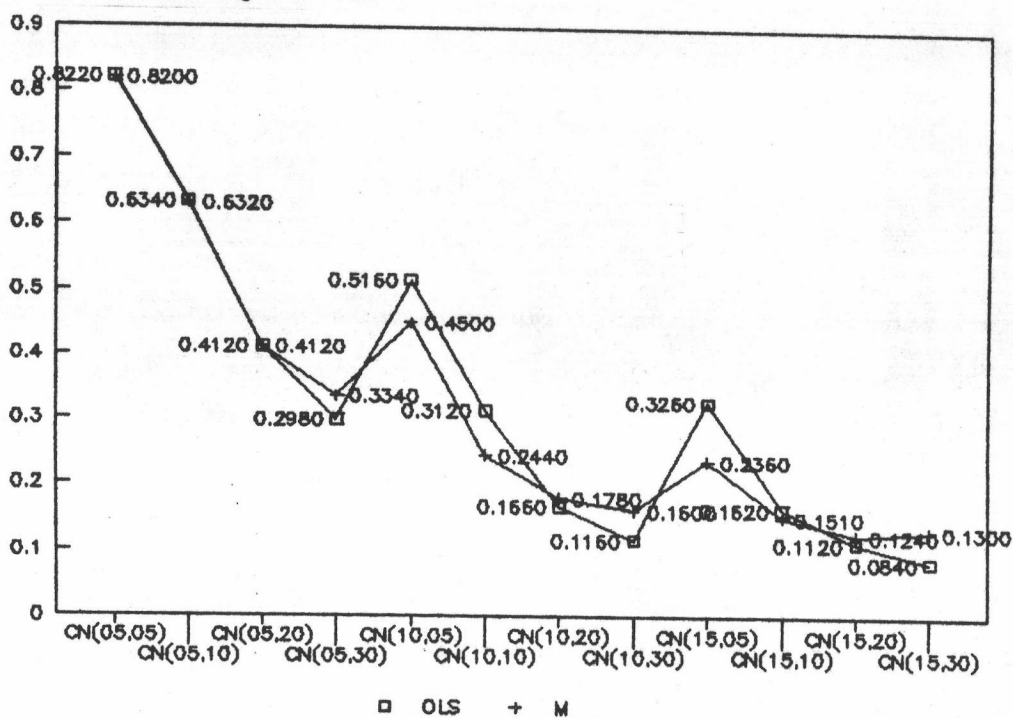
**รูปที่ 4.2.16** แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7 จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 5 ณ  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



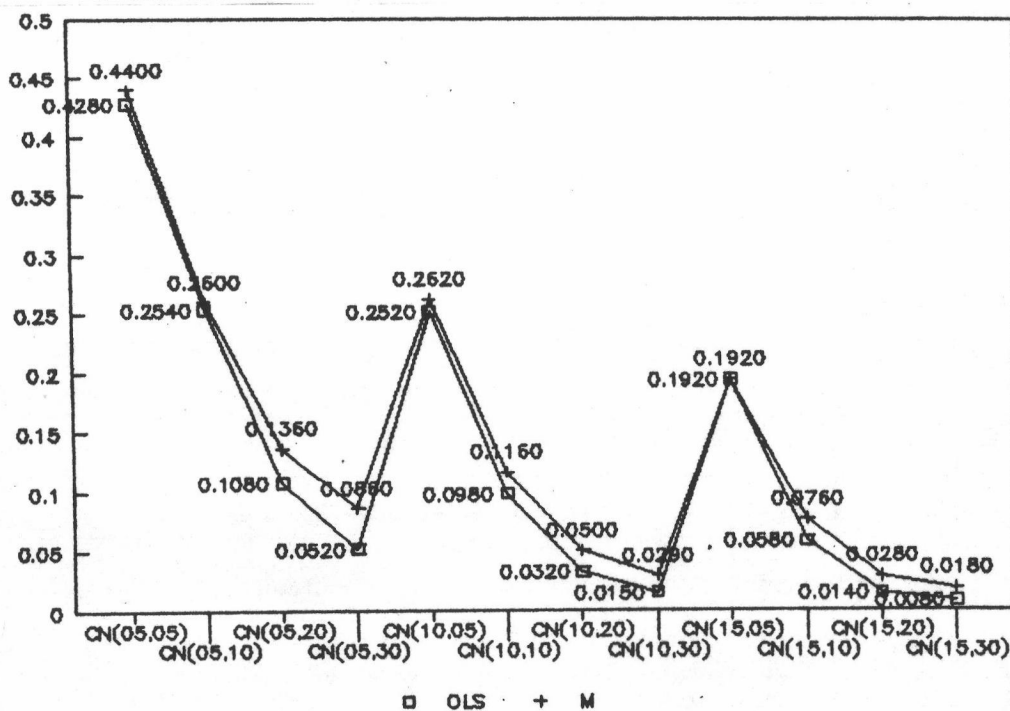
รูปที่ 4.2.17 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 คน  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



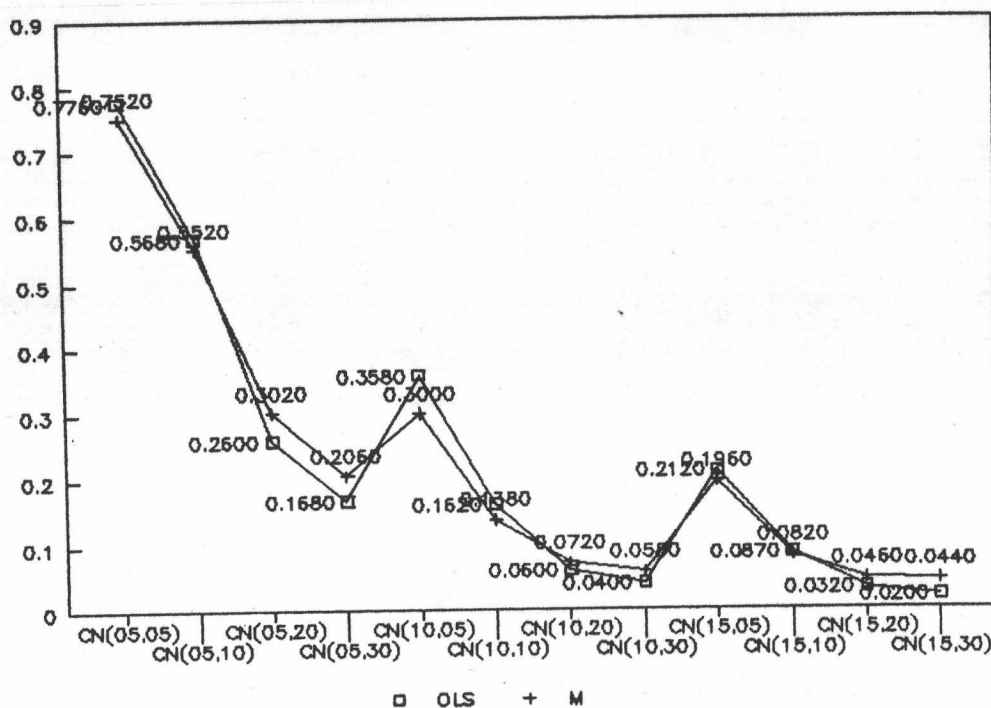
รูปที่ 4.2.18 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 คน  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



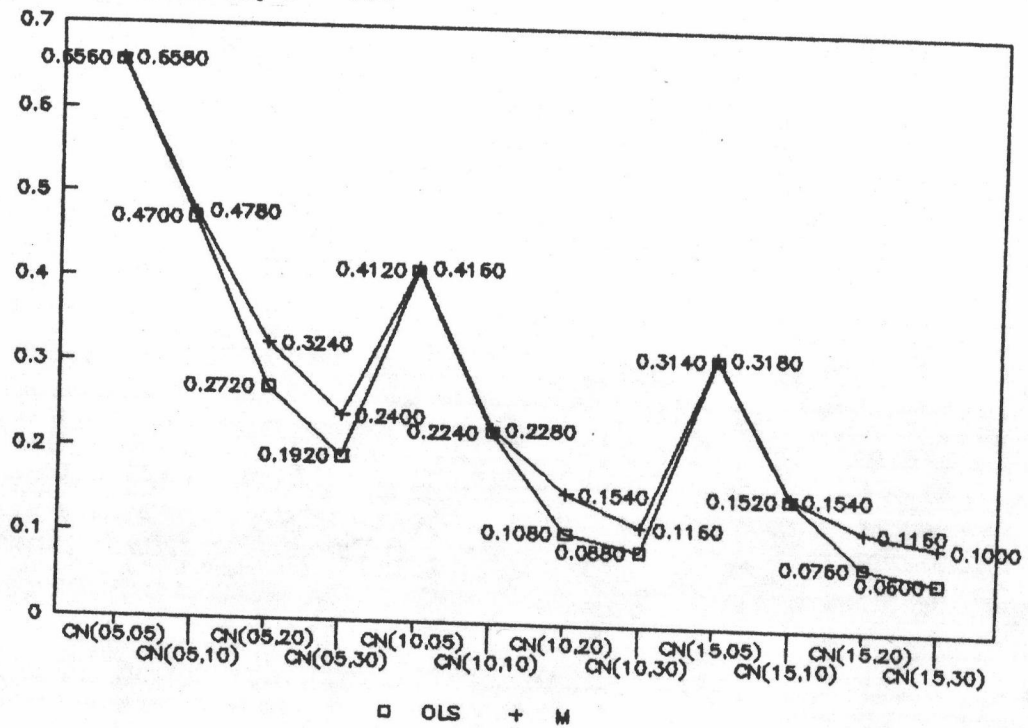
รูปที่ 4.2.19 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้น้ำวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ผลระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



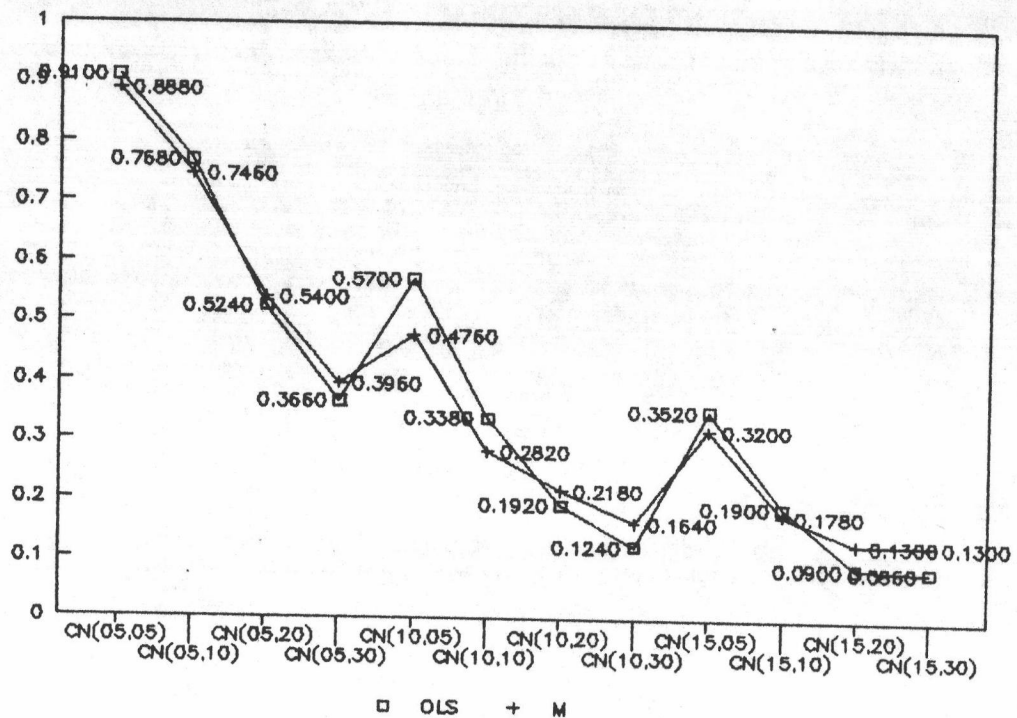
รูปที่ 4.2.20 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้น้ำวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ผลระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



รูปที่ 4.2.21 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$

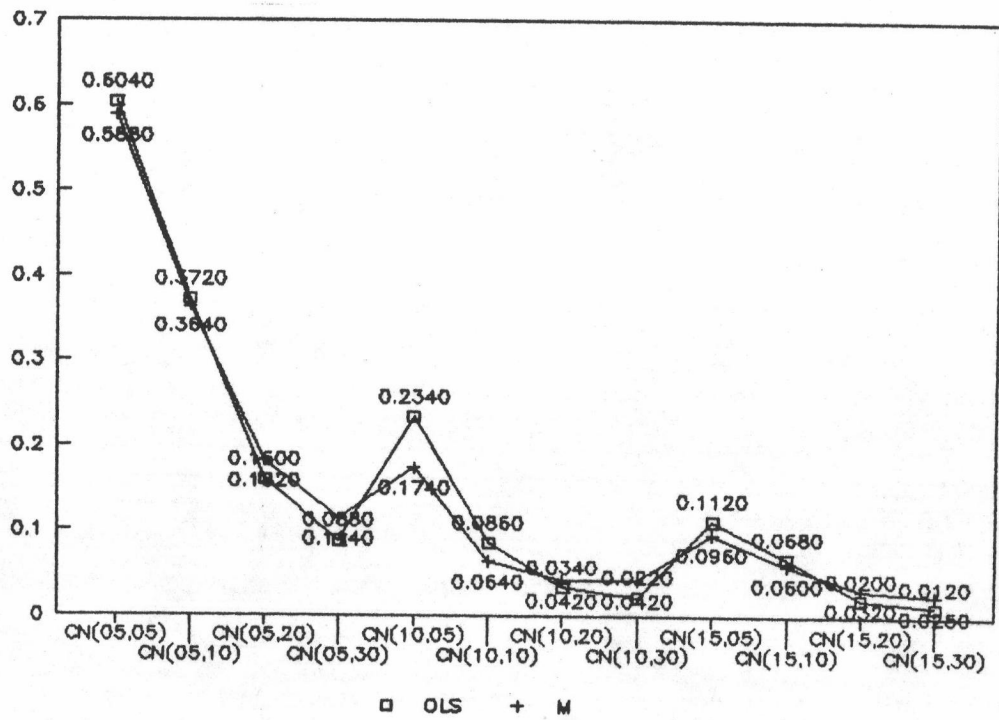


รูปที่ 4.2.22 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$

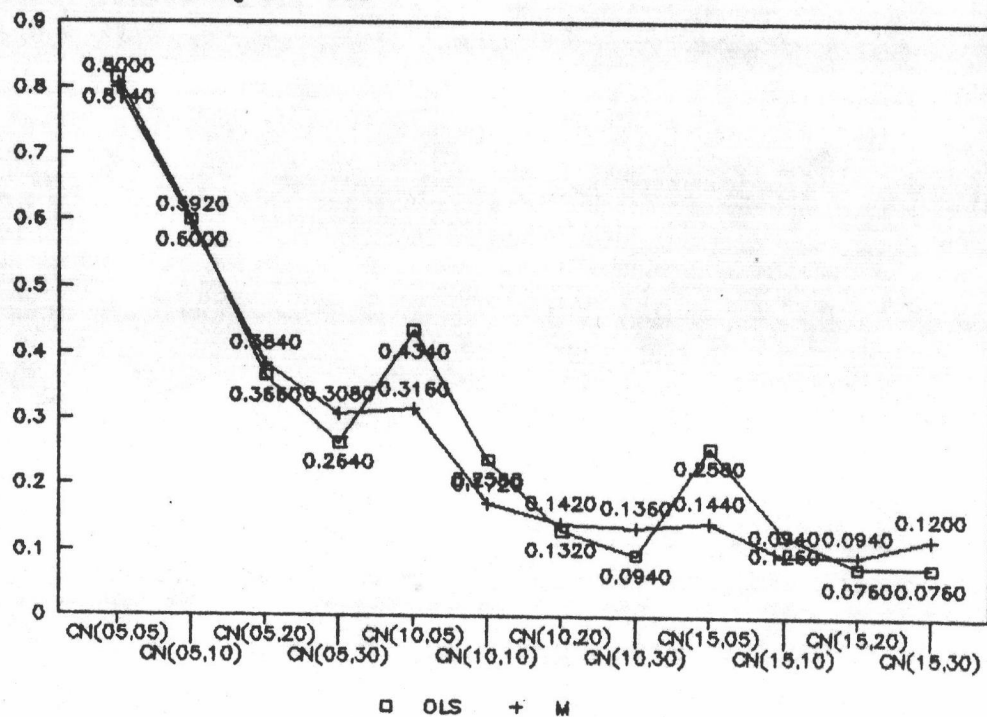




รูปที่ 4.2.23 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 ๓  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$

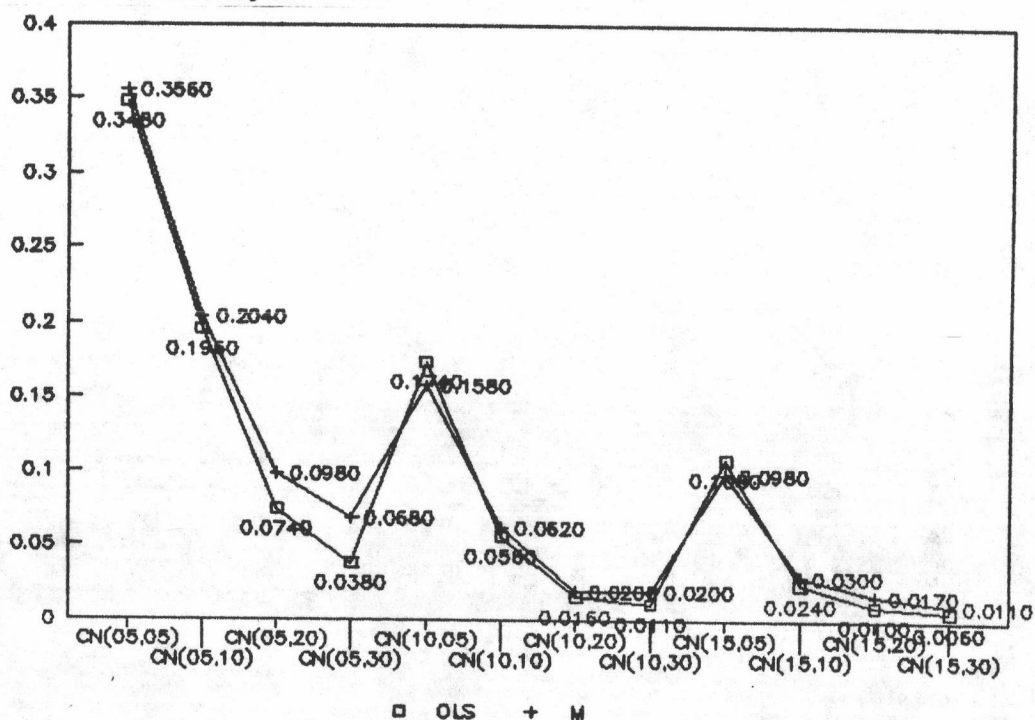


รูปที่ 4.2.24 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
 โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 2, ขนาดตัวอย่าง = 15 ๓  
 ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$

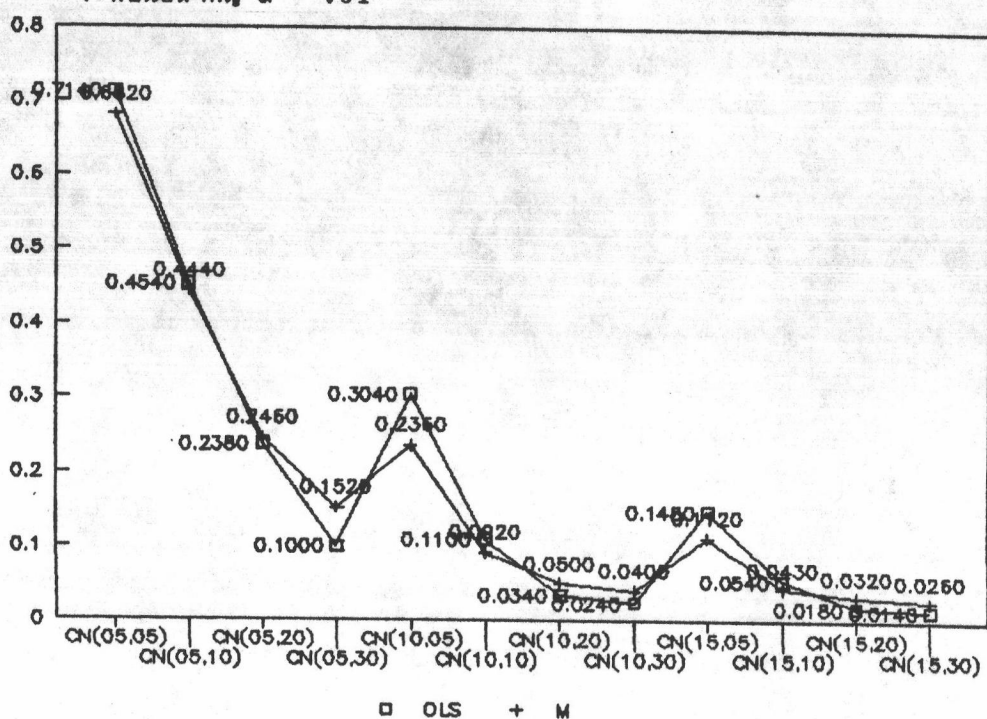




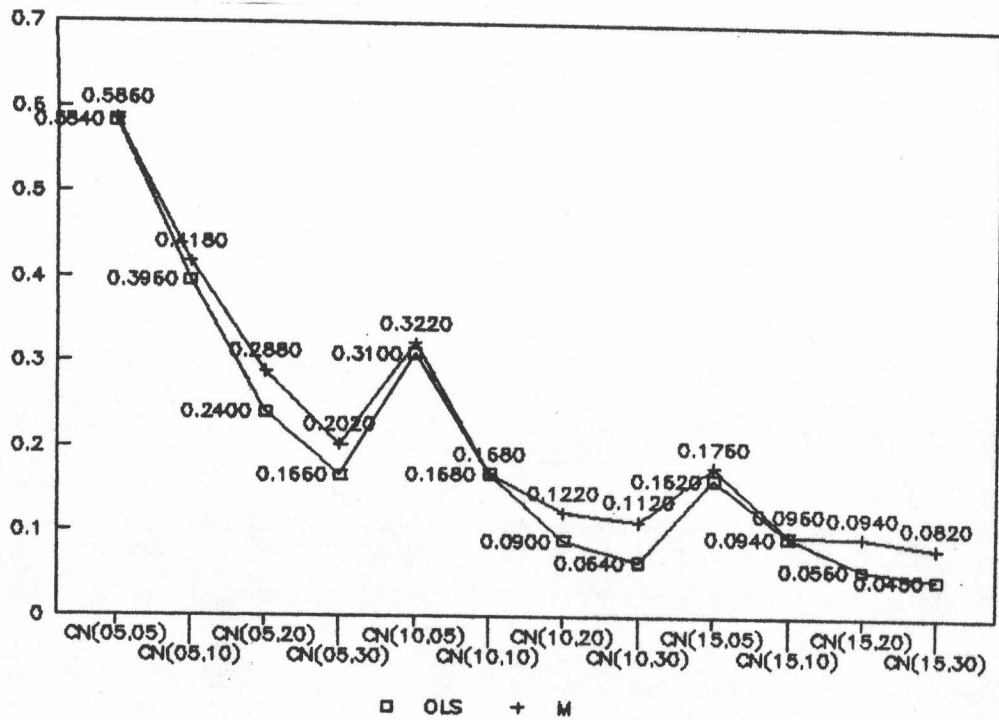
รูปที่ 4.2.25 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ  
ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



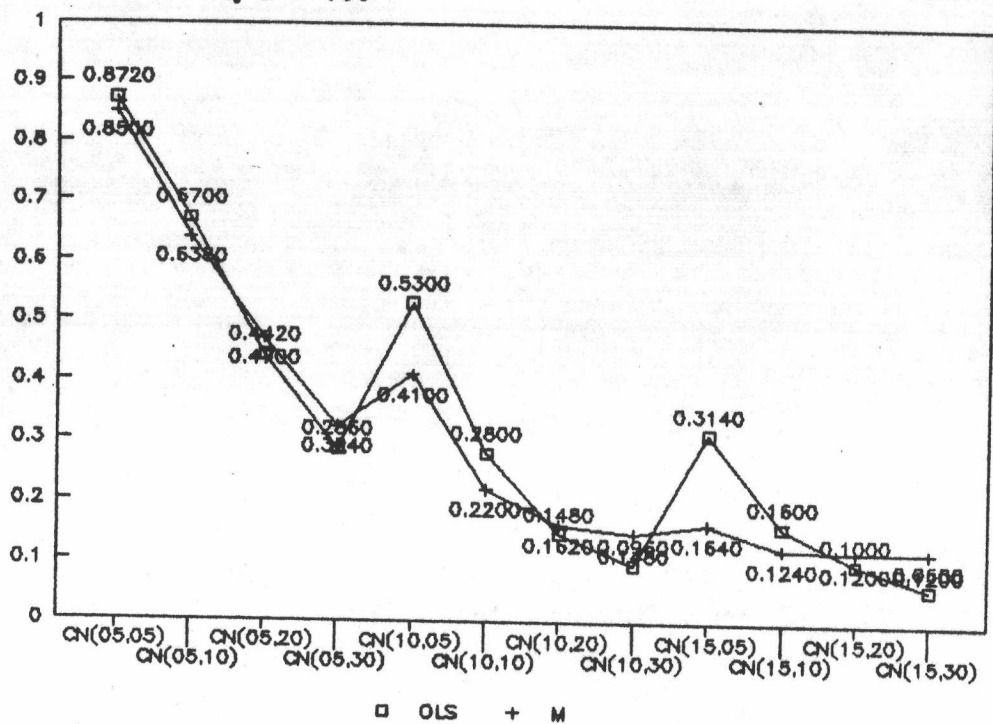
รูปที่ 4.2.26 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน  
โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ  
ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .01$



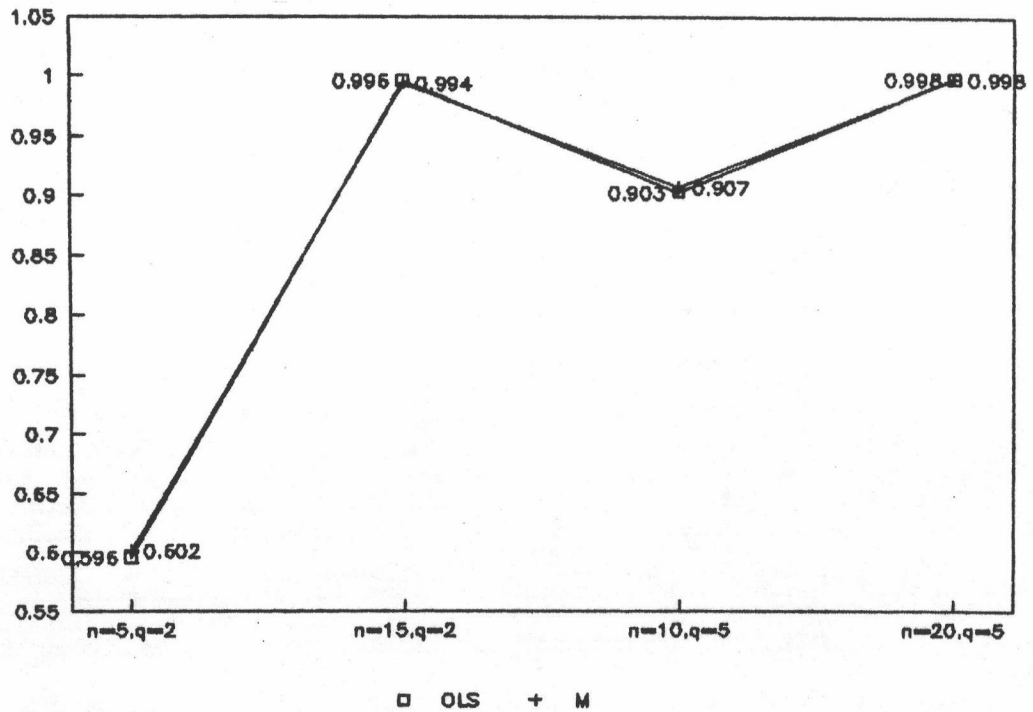
รูปที่ 4.2.27 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยที่ใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 10 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



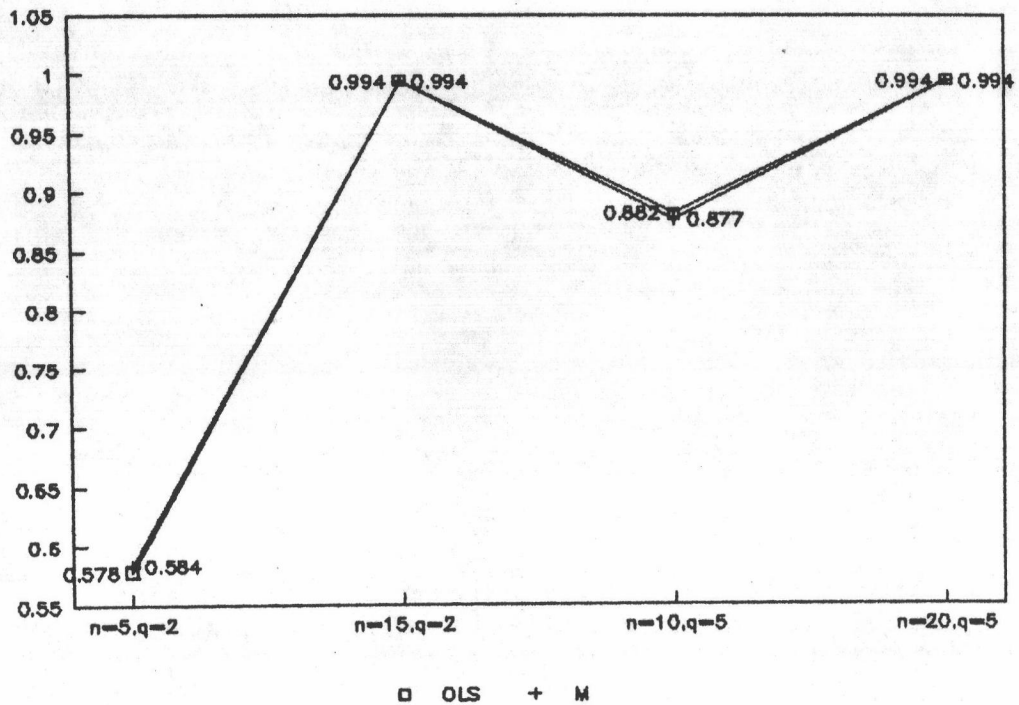
รูปที่ 4.2.28 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติปลอมปน โดยที่ใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, จำนวนตัวแปรร่วม = 5, ขนาดตัวอย่าง = 20 ณ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



รูปที่ 4.2.29 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบโลจิสติก โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 5, ๗ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$



รูปที่ 4.2.30 แสดงค่าอำนาจการทดสอบเมื่อความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบโลจิสติก โดยใช้จำนวนวิธีปฏิบัติ = 7, ๗ ระดับนัยสำคัญ  $\alpha = .05$





ประวัติผู้วิจัย

นางกรรณิการ์ อุโฆษกุล เกิดเมื่อวันที่ 23 ธันวาคม 2501 สำเร็จการศึกษาปริญญาวิทยาศาสตรบัณฑิต (วท.บ.) จากภาควิชาสถิติ คณะวิทยาศาสตร์และอักษรศาสตร์ มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์ ในปีการศึกษา 2522 และเข้าศึกษาต่อในระดับปริญญาโทบัณฑิตภาควิชาสถิติ คณะพาณิชย์ศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย ในปีการศึกษา 2531 ปัจจุบันรับราชการในตำแหน่งเจ้าหน้าที่วิเคราะห์นโยบายและแผน กองนโยบายและแผนงานกรมประมง กระทรวงเกษตรและสหกรณ์