

รายการอ้างอิง

ภาษาไทย

- ธีระพร วีระถาวร. ตัวแบบเชิงเส้นทฤษฎีและการประยุกต์. พิมพ์ครั้งที่1. กรุงเทพฯ : บริษัท
วิทยพัฒน์จำกัด, 2541.
- ประชุม สุวดี. ทฤษฎีการอนุมานเชิงสถิติ. พิมพ์ครั้งที่2. กรุงเทพฯ : สถาบันบัณฑิตพัฒนบริหาร
ศาสตร์, 2545.
- สุชาติ กิระนันท์. การอนุมานเชิงสถิติทฤษฎีขั้นต้น. พิมพ์ครั้งที่3. กรุงเทพฯ : สำนักพิมพ์
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2545.

ภาษาอังกฤษ

- Krause, A., Olson, M. The basics of S and S-Plus. New York : Springer-Verlag, 2000.
- Davis, S.C.. Statistical Method for the Analysis of Repeated Measurement. New York :
Springer-Verlag, 2002.
- Diggle ,P.J., Liang K-Y, Zeger, S.L. Analysis of Longitudinal Data. New York : Oxford
University Press, 1994.
- Gill ,P.S. A robust mixed linear model analysis for longitudinal data. Statistics in
Medicine 19 (2000) : 975-982.
- Jones, R.H. Longitudinal data with serial correlation: a state-space approach. London :
Chapman & Hall, 1993.
- Laird, N.M., Ware, J.H. Random-Effect Model for Longitudinal Data. Biometric 38
(1982) : 963-984.
- Mansour, H., Nordheim, E.V., and Rutledge,J.J. Maximum likelihood estimation of
variance components in repeated measures design assuming autoregressive
errors. Biometrics 41 (March 1985) : 287-294.
- Rencher, A.C. Methods of multivariate analysis. New York : John Wiley & Son, 1985.
- Seber,G.A.F., Wild, C.J. Nonlinear regression. New York : John Wiley & Son, 1989.
- Searle, S.R. Linear model. New York : John Wiley & Son, 1971.
- Ware, J.H. Linear models for the analysis of longitudinal studies. The American
Statistician 39 (May 1985) : 95-101.



ภาคผนวก

ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



ภาคผนวก ก

ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตัวอย่างการสร้างอิทธิพลของปัจจัย

ในการประมาณค่าพารามิเตอร์ β นั้นจะทำได้โดยใช้ฟังก์ชัน ϕ จากบทที่ 3 หัวข้อที่ 3.1 โดยกำหนดค่า $\phi = 1.5$ ในคำนวณประมาณพารามิเตอร์ระดับปัจจัยทดลองและผลกระทบร่วม ใช้ค่า $\phi = 2.5$ ในการคำนวณค่าระดับผลกระทบจากปัจจัยแบ่งบล็อกและ ผลกระทบจากปัจจัยระยะเวลา

1. กรณีที่กำหนดจำนวนระดับปัจจัยทดลอง 3 ระดับ จำนวนระยะเวลาการเก็บซ้ำ 3 ระยะเวลา และความแปรปรวนของข้อมูลมีค่า 25 จะได้ค่าดังนี้

พารามิเตอร์ β	กำหนดค่าพารามิเตอร์
τ_i	$\tau_1 = 3.06 \quad \tau_2 = -3.06 \quad \tau_3 = 0$
α_j	$\alpha_1 = 5.10 \quad \alpha_2 = -5.10 \quad \alpha_3 = 0$
β_k	$\beta_1 = -5.10 \quad \beta_2 = 5.10 \quad \beta_3 = 0$
γ_ℓ	$\gamma_1 = 2.41 \quad \gamma_2 = -2.41 \quad \gamma_3 = 0$
$(\tau\gamma)_{ie}$	$(\tau\gamma)_{11} = 6.05 \quad (\tau\gamma)_{12} = -6.05 \quad (\tau\gamma)_{13} = 0$ $(\tau\gamma)_{21} = -6.05 \quad (\tau\gamma)_{22} = 6.05 \quad (\tau\gamma)_{23} = 0$ $(\tau\gamma)_{31} = 0 \quad (\tau\gamma)_{32} = 0 \quad (\tau\gamma)_{33} = 0$

2. กรณีที่กำหนดจำนวนระดับปัจจัยทดลอง 3 ระดับ จำนวนระยะเวลาการเก็บซ้ำ 3 ระยะเวลา และความแปรปรวนของข้อมูลมีค่า 100 จะได้ค่าดังนี้

พารามิเตอร์ β	กำหนดค่าพารามิเตอร์
τ_i	$\tau_1 = 6.12 \quad \tau_2 = -6.12 \quad \tau_3 = 0$
α_j	$\alpha_1 = 10.21 \quad \alpha_2 = -10.21 \quad \alpha_3 = 0$
β_k	$\beta_1 = -10.21 \quad \beta_2 = 10.21 \quad \beta_3 = 0$
γ_ℓ	$\gamma_1 = 4.81 \quad \gamma_2 = -4.81 \quad \gamma_3 = 0$
$(\tau\gamma)_{ie}$	$(\tau\gamma)_{11} = 12.99 \quad (\tau\gamma)_{12} = -12.99 \quad (\tau\gamma)_{13} = 0$ $(\tau\gamma)_{21} = -12.99 \quad (\tau\gamma)_{22} = 12.99 \quad (\tau\gamma)_{23} = 0$ $(\tau\gamma)_{31} = 0 \quad (\tau\gamma)_{32} = 0 \quad (\tau\gamma)_{33} = 0$

3. กรณีที่กำหนดจำนวนระดับปัจจัยทดลอง 3 ระดับ จำนวนระยะเวลาการเก็บซ้ำ 4 ระยะเวลา และความแปรปรวนของข้อมูลมีค่า 100 จะได้ค่าดังนี้

พารามิเตอร์ β	กำหนดค่าพารามิเตอร์
τ_i	$\tau_1 = 5.30 \quad \tau_2 = -5.30 \quad \tau_3 = 0$
α_j	$\alpha_1 = 8.84 \quad \alpha_2 = -8.84 \quad \alpha_3 = 0$
β_k	$\beta_1 = -8.84 \quad \beta_2 = 8.84 \quad \beta_3 = 0$
γ_ℓ	$\gamma_1 = 4.17 \quad \gamma_2 = -4.14 \quad \gamma_3 = 4.17 \quad \gamma_4 = -4.17$
$(\tau\gamma)_{ie}$	$(\tau\gamma)_{11} = 10.61 \quad (\tau\gamma)_{12} = 10.61 \quad (\tau\gamma)_{13} = -10.61 \quad (\tau\gamma)_{14} = -10.61$ $(\tau\gamma)_{21} = -10.61 \quad (\tau\gamma)_{22} = -10.61 \quad (\tau\gamma)_{23} = 10.61 \quad (\tau\gamma)_{24} = 10.61$ $(\tau\gamma)_{31} = 0 \quad (\tau\gamma)_{32} = 0 \quad (\tau\gamma)_{33} = 0 \quad (\tau\gamma)_{34} = 0$

4. กรณีที่กำหนดจำนวนระดับปัจจัยทดลอง 4 ระดับ จำนวนระยะเวลาการเก็บซ้ำ 4 ระยะเวลา และความแปรปรวนของข้อมูลมีค่า 225 จะได้ค่าดังนี้

พารามิเตอร์ β	กำหนดค่าพารามิเตอร์
τ_i	$\tau_1 = 5.63 \quad \tau_2 = -5.63 \quad \tau_3 = 5.63 \quad \tau_4 = -5.63$
α_j	$\alpha_1 = 9.38 \quad \alpha_2 = -4.69 \quad \alpha_3 = 4.69 \quad \alpha_4 = -9.38$
β_k	$\beta_1 = -9.38 \quad \beta_2 = 4.69 \quad \beta_3 = -4.69 \quad \beta_4 = 9.38$
γ_ℓ	$\gamma_1 = 4.69 \quad \gamma_2 = -4.69 \quad \gamma_3 = 4.69 \quad \gamma_4 = -4.69$
$(\tau\gamma)_{ie}$	$(\tau\gamma)_{11} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{12} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{13} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{14} = -11.25$ $(\tau\gamma)_{21} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{22} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{23} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{24} = -11.25$ $(\tau\gamma)_{31} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{32} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{33} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{34} = 11.25$ $(\tau\gamma)_{41} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{42} = -11.25 \quad (\tau\gamma)_{43} = 11.25 \quad (\tau\gamma)_{44} = 11.25$

5. กรณีที่กำหนดจำนวนระดับปัจจัยทดลอง 5 ระดับ จำนวนระยะเวลาการเก็บซ้ำ 4 ระยะเวลา และความแปรปรวนของข้อมูลมีค่า 5 จะได้ค่าดังนี้

พารามิเตอร์ β	กำหนดค่าพารามิเตอร์
τ_i	$\tau_1 = 1.88 \quad \tau_2 = -1.88 \quad \tau_3 = 1.88 \quad \tau_4 = -1.88 \quad \tau_5 = 0$
α_j	$\alpha_1 = 3.13 \quad \alpha_2 = -3.13 \quad \alpha_3 = 3.13 \quad \alpha_4 = -3.13 \quad \alpha_5 = 0$
β_k	$\beta_1 = -6.26 \quad \beta_2 = 3.13 \quad \beta_3 = -3.13 \quad \beta_4 = 6.26 \quad \beta_5 = 0$
γ_ℓ	$\gamma_1 = 1.25 \quad \gamma_2 = -1.25 \quad \gamma_3 = 1.25 \quad \gamma_4 = -1.25$
$(\tau\gamma)_{ie}$	$(\tau\gamma)_{11} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{12} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{13} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{14} = -3.75$ $(\tau\gamma)_{21} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{22} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{23} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{24} = -3.75$ $(\tau\gamma)_{31} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{32} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{33} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{34} = 3.75$ $(\tau\gamma)_{41} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{42} = -3.75 \quad (\tau\gamma)_{43} = 3.75 \quad (\tau\gamma)_{44} = 3.75$ $(\tau\gamma)_{51} = 0 \quad (\tau\gamma)_{52} = 0 \quad (\tau\gamma)_{53} = 0 \quad (\tau\gamma)_{54} = 0$

ในการประมาณค่าพารามิเตอร์สำหรับกรณีอื่น ๆ ก็ทำได้โดยการคำนวณค่าพารามิเตอร์จากฟังก์ชัน ϕ แล้วนำค่าพารามิเตอร์ที่ได้ไปใช้ในการจำลองข้อมูลและเปรียบเทียบค่าประมาณ

ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



ภาคผนวก ข

ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

โปรแกรมการจำลองข้อมูลและการประมาณค่าพารามิเตอร์

```

Seed_129
phit_1.5
phie_2.5
counter_0
p_3
output2_0
b.array_c(3, 4, 6, 9)
for (loop.b in 2 :2 )
{
  b_b.array[loop.b]
  m_p*p*b
  obser.y_array( ,dim=c(p,p,b))
  obse.y.sim_array( ,dim=c(p,p,b))
  vec.y_array(dim=c(m,1))
  matric.c_array( ,dim=c(b,b))
  time_array( ,dim=c(b));
  inter_array( ,dim=c(p,b))
  treat_array(dim=c(p))
  block1_array( , dim=c(p))
  block2_array(dim=c(p))
  #####Builed Matrix X #####
  matric.t_array(0,dim=c(p-1,m));
  matric.b1_array(0,dim=c(p-1,m))
  matric.b2_array(0,dim=c(p-1,m))
  matric.time_array(0,dim=c(b-1,m))
  q_0;
  g_0;
  if (p==3)
  {
    for(j in 1:3)
    for(k in 1:3)
    {
      if((j-k) == 0)
        i_1
      else
        if ((j-k) == -1 || (j-k) == 2)
          i_2
        else
          i_3
      if( i < p)
        for(l in 1:b)
        {
          q_q+1;
          matric.t[i,q]_1;
        }
      else
        for(l in 1:b)
        {
          q_q+1;
          for(w in 1:(p-1))
            matric.t[w,q]_ -1;
        }
      q_g;
    }
    if( j < p)
      for(l in 1:b)
      {
        q_q+1;
        matric.b1[j,q]_ 1;
      }
    else
      for(l in 1:b)
      {
        q_q+1;
        for(w in 1:(p-1))
          matric.b1[w,q]_ -1;
      }
    q_g;
    if (k < p)
      for (l in 1:b)
      {
        q_q+1;

```



```

        matric.b2[k,q]_1;
    }
    else
    for(l in 1:b)
    {
        q_q+1;
        for(w in 1:p-1)
            matric.b2[w,q]_ -1;
    }
    q_g;
    for(l in 1:b)
    if (l < b)
    {
        q_q+1;
        matric.time[l,q]_ 1;
    }
    else
    {
        q_q+1;
        for (w in 1:(b-1))
            matric.time[w,q]_ -1;
    }
    g_q;
}##loop for i ,j
}##if(p==3)

if(p== 4)
{
for(j in 1:4)
for(k in 1:4)
{
if ((j-k)== 0)
i_1;
else
if ( ((j-k) == -1)||((j-k)== 3) )
i_2;
else
if ( ((j-k) == -2) || ((j-k) == 2))
i_3
else
i_4;
if(i < p)
for(l in 1:b)
{
q_q+1;
matric.t[i,q]_ 1;
}
else
for(l in 1:b)
{
q_q+1;
for(w in 1:(p-1))
matric.t[w,q]_ -1;
}
}
q_g;
if(j < p)
for(l in 1:b)
{
q_q+1;
matric.b1[j,q]_ 1;
}
else
for(l in 1:b)
{
q_q+1;
for(w in 1:(p-1))
matric.b1[w,q]_ -1;
}
}
q_g;
if(k < p)
for (l in 1:b)
{
q_q+1;
matric.b2[k,q]_ 1;
}
}

```

```

else
  for(l in 1:b)
  {
    q_q+1;
    for(w in 1:p-1)
      matric.b2[w,q]_-1;
  }
q_g;
for(l in 1:b)
  if (l < b)
  {
    q_q+1;
    matric.time[l,q]_1;
  }
  else
  {
    q_q+1;
    for (w in 1:(b-1))
      matric.time[w,q]_-1;
  }
g_q;
}##loop for i ,j
}

if (p== 5)
{
  for(j in 1:5)
  for(k in 1:5)
  {
    if( (j-k) == 0)
      i_1
    else
      if (((j-k) == -1) || ((j-k) == 4))
        i_2
      else
        if (((j-k) == -2) || ((j-k) == 3))
          i_3
        else
          if (((j-k) == -3) || ((j-k) == 2))
            i_4
          else
            i_5 ;
      if (i < p)
        for(l in 1:b)
        {
          q_q+1;
          matric.t[i,q]_1;
        }
      else
        for(l in 1:b)
        {
          q_q+1;
          for(w in 1:(p-1))
            matric.t[w,q]_-1;
        }
    q_g;
    if(j < p)
      for(l in 1:b)
      {
        q_q+1;
        matric.b1[j,q]_1;
      }
    else
      for(l in 1:b)
      {
        q_q+1;
        for(w in 1:(p-1))
          matric.b1[w,q]_-1;
      }
    q_g;
    if (k < p)
      for (l in 1:b)
      {
        q_q+1;
        matric.b2[k,q]_1;
      }
  }
}

```

```

    }
    else
    for(l in 1:b)
    {
        q_q+1;
        for(w in 1:p-1)
            matrix.b2[w,q]_-1;
    }
    q_g;
    for(l in 1:b)
    if (l < b)
    {
        q_q+1;
        matrix.time[l,q]_1;
    }
    else
    {
        q_q+1;
        for (w in 1:(b-1))
            matrix.time[w,q]_-1;
    }
    g_q;
}##loop for i,j
}

matrix.inter_array(0,dim=c(1,m))
for(j in 1:(b-1))
for(i in 1:(p-1))
{
    matrix.inter_rbind(matrix.inter,matrix.t[i,1:m]*matrix.time[j,1:m])
}
matrix.inter_matrix.inter[-1,1:m]
matrix.xt_rbind(1,matrix.t,matrix.b1,matrix.b2,matrix.time,matrix.inter)
matrix.x_t(matrix.xt)
stand.array_c(5, 10, 15)
for (loop.stand in 2:2)
{
    stand.sim_stand.array[loop.stand]
}

#####Assing Parameter#####
if( p != 4)
{
    phistart.t_(phit*stand.sim)/(b*(p-1))^0.5
    for( i in 1:(p-1))
    {
        if ((i %%2)==0)
            treat[i]_phistart.t
        else
            treat[i]_phistart.t
    }
    treat[p]_0
}
else
{
    phistart.t_(phit*stand.sim)/(b*p)^0.5
    for( i in 1 : p)
    {
        if((i %%2)==0)
            treat[i]_phistart.t
        else
            treat[i]_ -phistart.t
    }
}

#####block
if( p ==3)
{
    phistart.e_(phie*stand.sim)/(b*(p-1))^0.5
    block1[1]_phistart.e
    block2[1]_phistart.e
    block1[2]_ phistart.e
    block2[2]_phistart.e
    block1[3]_0
    block2[3]_0
}

```

```

else
  if( p == 4)
  {
    phistart.e_(phie*stand.sim)/(b*(8))^0.5
    block1[1]_phistart.e
    block2[1]_phistart.e
    block1[2]_-2*phistart.e
    block2[2]_2*phistart.e
    block1[3]_2*phistart.e
    block2[3]_-2*phistart.e
    block1[4]_phistart.e
    block2[4]_phistart.e
  }
else
  {
    phistart.e_(phie*stand.sim)/(b*(8))^0.5
    block1[1]_phistart.e
    block2[1]_phistart.e
    block1[2]_-2*phistart.e
    block2[2]_2*phistart.e
    block1[3]_2*phistart.e
    block2[3]_-2*phistart.e
    block1[4]_phistart.e
    block2[4]_phistart.e
    block1[5]_0
    block2[5]_0
  }
#####time#####
if (b !=3 && b!=9 )
  {
    phistart.e_(phie*stand.sim)/(p^2*b)^0.5
    for(i in 1 : b)
    {
      if( (i %%2)==0)
        time[i]_phistart.e
      else
        time[i]_ - phistart.e
    }
  }
else
  {
    phistart.e_(phie*stand.sim)/(p^2*b)^0.5
    for(i in 1 : (b-1))
    {
      if ((i %%2)==0)
        time[i]_phistart.e
      else
        time[i]_ -phistart.e
    }
    time[b]_0
  }
#####
if( (p ==4) && (b != 3 ||b!=9 ))
  {
    phistrar.t_(phit*stand.sim)/(p)^0.5
    for (i in 1: p)
      for(j in 1 : b)
      {
        k_p %%2
        l_b %%2
        if (( (i <= k )&&(j <= l) )||(( i > k )&&(j > l) ))
          inter[i,j]_phistrar.t
        else
          inter[i,j]_ -phistrar.t
      }
  }
#####
if ((p == 4) && (b== 3||b==9))
  {
    phistart.t_(phit*stand.sim)*(1/2)^0.5
    for(i in 1:p)
      for (j in 1:b)
      {
        k_p %%2

```



```

        if ((j-k) == -2) || ((j-k) == 2)
            i_3
        else
            i_4;
        obser.y[j,k,l]_50+treat[i] + block1[j]+ block2[k]+time[l]+inter[i,l]
    }##loop for i ,j
}
if (p== 5)
{
for(l in 1:b)
for(j in 1:5)
for(k in 1:5)
{
if( (j-k) == 0)
i_1
else
if (((j-k) == -1) || ((j-k) == 4))
i_2
else
if (((j-k) == -2) || ((j-k) == 3))
i_3
else
if (((j-k) == -3) || ((j-k) == 2))
i_4
else
i_5 ;
    obser.y[j,k,l]_50+treat[i] + block1[j]+ block2[k]+time[l]+inter[i,l];
}##loop for i ,j
}##if

Rnd <- function()
{
a_7^5
m_(2^31)-1
x1_(a*Seed) %% m
z_x1/m
assign("Seed",x1,where=1)
return(z)
}

Normal <- function()
{
repeat
{
u1_Rnd()
u2_Rnd()
v1_2*u1-1
v2_2*u2-1
s_(v1^2)+(v2^2)
if (s <= 1) break
}
x_sqrt(-2*log(s)/s)*v1
y_sqrt(-2*log(s)/s)*v2
return(x)
}
corr.array_c(0,1,0,2,0,3,0,4,0,5,0,6,0,7,0,8,0,9)
for (loop.cor in 1 :1)
{
corr.sim_corr.array[loop.cor]
print(corr.sim)

##### Builed Matrix Decomposition #####
matrix.c_array( ,dim=c(b,b));
for(i in 1:b)
for(j in 1:b)
{
z_i-j
if (z >= 0)
matrix.c[i,j]_corr.sim^(i-j)
else
matrix.c[i,j]_0
}
#####
counter_counter+1
numloop_1

```



```

output_array(0,dim=c(1,6))
for(loop in 1: numloop)
{
  print(c(counter,loop))

#####Simulation Multivariate#####
sumsim_0;
for (i in 1:p)
  for (j in 1:p)
  {
    for (n in 1 :b)

      z[n]_Normal()

      for(l in 1:b)
      {
        sumsim_0;
        for (q in 1:l)
        {
          sumsim _sumsim+ z[q]*stand.sim*matric.c[l,q];
        }
        obsery.sim[i,j,l] _obsery.y[i,j,l]+ sumsim;
      }
    }
  }

#####set vecter observation#####
q_0;
for(i in 1:p)
  for (j in 1:p)
    for(k in 1:b)
    {
      q_q + 1;
      vec.y[q,1] _obsery.sim[i,j,k];
    }

#####estimate OLS#####

vec.err1_array(dim=c(m-p^2,1));
vec.err2_array(dim=c(m-p^2,1));
betahat.ols_(ginverse(matric.xt%*%matric.x))%*(matric.xt%*%vec.y)
errorhat.ols_vec.y-(matric.x%*%betahat.ols)
k_0;
l_0;
for (i in 1:m)
{
  if ((i %% b) != 1 )
  {
    k_k+1;
    vec.err1[k,1] _errorhat.ols[i];
  }
  if ((i %%b) != 0)
  {
    l_l+1;
    vec.err2[l,1] _errorhat.ols[i];
  }
}

sqr.err12_sum(vec.err1*vec.err2)
sqr.err1_sum(vec.err1^2)
sqr.err2_sum(vec.err2^2)
rhoat.ols_sqr.err12/sqr.err2;  ##rhoat OLS###

#####estimate two-stage#####
###builed matrix v###
matric.v_array( ,dim=c(b,b))
calcorr_rhoat.ols
for(i in 1:b)
  for(j in 1:b)
  {
    sumcorr _0
    for (k in 0:(min(i,j)-1))
    {
      sumcorr _sumcorr + calcorr^(2*k)
    }
    matric.v[i,j] _ (calcorr^abs(i-j))*sumcorr;
  }
}

```

```

#####tmatric##
matric.inv_ginverse(matric.v)   ###inverse matric v##
tmatric.inv_array( 0,dim=c(m,m) )
for( i in 1: (p*p) )
  for( j in 1:b)
    for( k in 1:b)
      {
        tmatric.inv[(b*(i-1))+j,(b*(i-1))+k]_matric.inv[j,k]
      }

#####

betahat.two_ginverse(matric.xt%%tmatric.inv%%matric.x)%%(matric.xt%%
tmatric.inv%%vec.y)##estimate beta.two
r_2*p+p*b-2

mse.two_t((vec.y-(matric.x%%betahat.two))%%tmatric.inv%%(vec.y-
(matric.x%%betahat.two)))/(m-r)

sigmahat.ols_mse.two   ##SigmaHat TWO

#####Estimate MLE#####
rhoHat.mle_rhoHat.ols;
betahat.mle_betahat.two
sigmahat.mle_mse.two
reloop_0;
repeat
{
  reloop_reloop+1
  matric.v_array( ,dim=c(b,b))
  calcorr_rhoHat.mle
  for(i in 1:b)
    for(j in 1:b)
      {
        sumcorr_0
        for( k in 0:(min(i,j)-1))
          {
            sumcorr_sumcorr + calcorr^(2*k)
          }
        matric.v[i,j]_ (calcorr^abs(i-j))*sumcorr;
      }
  dff.matricv_array(dim=c(b,b))
  for(i in 1:b)
    for( j in 1:b)
      {
        head_calcorr^abs(i-j)
        dff.head_(calcorr^(abs(i-j)-1))*abs(i-j)
        sumcorr_0
        for( k in 0:(min(i,j)-1))
          sumcorr_sumcorr+ calcorr^(2*k)
        back_sumcorr
        sumcorr_0
        for( k in 0:(min(i,j)-1))
          sumcorr_sumcorr + (2*k)*(calcorr^(2*k-1))
        dff.back_sumcorr
        dff.matricv[i,j]_(head*dff.back)+(back*dff.head)
      }
}

#### tmatric #####
matric.inv_ginverse(matric.v)   ###inverse matric v##
tmatric.inv_array( 0,dim=c(m,m) )
tmatric.dff_array(0,dim=c(m,m))
for( i in 1: (p*p) )
  for( j in 1:b)
    for( k in 1:b)
      {
        tmatric.inv[(b*(i-1))+j,(b*(i-1))+k]_matric.inv[j,k]
        tmatric.dff[(b*(i-1))+j,(b*(i-1))+k]_dff.matricv[j,k]
      }

#####

ff.rho_t((vec.y-(matric.x%%betahat.mle))%%tmatric.inv%%tmatric.dff%%tmatric.inv%%
(vec.y-(matric.x%%betahat.mle)))/(2*sigmahat.mle)
hesian_matric.inv%%dff.matricv%%matric.inv%%dff.matricv

```

```

hesian2_0
for(i in 1:b)
{
  hesian2_hesian2+hesian[i,i]
}
hesian2_hesian2*p^2/2
rhat.mle1_rhat.mle
rhat.mle_rhat.mle+dff.rho/hesian2

#####Estimate###
matric.v_array( ,dim=c(b,b))
calcorr_rhat.mle
for(i in 1:b)
for(j in 1:b)
{
  sumcorr_0
  for(k in 0:(min(i,j)-1))
  {
    sumcorr_sumcorr + calcorr^(2*k)
  }
  matric.v[i,j]_ (calcorr^abs(i-j))*sumcorr;
}
dff.matricv_array(,dim=c(b,b))
for(i in 1:b)
for(j in 1:b)
{
  head_calcorr^abs(i-j)
  dff.head_(calcorr^(abs(i-j)-1))*abs(i-j)
  sumcorr_0
  for(k in 0:(min(i,j)-1))
  sumcorr_sumcorr+ calcorr^(2*k)
  back_sumcorr
  sumcorr_0
  for(k in 0:(min(i,j)-1))
  sumcorr_sumcorr + (2*k)*(calcorr^(2*k-1))
  dff.back_sumcorr
  dff.matricv[i,j]_(head*dff.back)+(back*dff.head)
}

#### tmatric #####
matric.inv_ginverse(matric.v) ###inverse matric v##
tmatric.inv_array( 0,dim=c(m,m) )
tmatric.dff_array(0,dim=c(m,m))
for( i in 1: (p*p) )
for( j in 1:b)
for( k in 1:b)
{
  tmatric.inv[(b*(i-1))+j,(b*(i-1))+k]_matric.inv[j,k]
  tmatric.dff[(b*(i-1))+j,(b*(i-1))+k]_dff.matricv[j,k]
}
betahat.mle_ginverse(matric.xt%*%tmatric.inv%*%matric.x)%*%(matric.xt%*%
tmatric.inv%*%vec.y)##estimate beta.two
mse.mle_t(vec.y-(matric.x%*%betahat.mle))%*%tmatric.inv%*(vec.y-
(matric.x%*%betahat.mle))

#####
mse.mle_mse.mle/(m-r)
sigmahat.mle_mse.mle
if( ((rhat.mle-rhat.mle1 )^2<0.000001 )||(reloop==20)) break;
}

#####
sqr.two_mse.two#(sum((vec.par-betahat.two)^2))^0.5
sqr.mle_mse.mle#(sum((vec.par-betahat.mle)^2))^0.5
sqr_sigmahat.two_(stand.sim-sigmahat.ols^0.5)^2
sqr_sigmahat.mle_(stand.sim-sigmahat.mle^0.5)^2
sqr_rhat.two_(corr.sim-rhat.ols)^2
sqr_rhat.mle_(corr.sim-rhat.mle)^2
output_output+c(sqr.two,sqr_sigmahat.two,sqr_rhat.two,sqr.mle,
sqr_sigmahat.mle,sqr_rhat.mle)

} #####end for(loop)#####

output_output/numloop;
output_c(p,b,corr.sim,stand.sim,output)
output2_rbind(output2,output)

```

```
#####end program#####  
  } #####end loop.cor####  
  } #####end loop.stad####  
  } #####end loop.b####  
  
print(output2)  
  
##### END PROGRAM#####
```



ศูนย์วิทยทรัพยากร
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ประวัติผู้เขียนวิทยานิพนธ์

นายประหยัด แสงงาม เกิดเมื่อวันที่ 8 กันยายน พ.ศ. 2522 ที่จังหวัดร้อยเอ็ด สำเร็จการศึกษาปริญญาวิทยาศาสตรบัณฑิต (สถิติ) จากภาควิชาสถิติ คณะวิทยาศาสตร์ มหาวิทยาลัยมหาสารคาม เมื่อปีการศึกษา 2544 เข้าศึกษาต่อในหลักสูตรสถิติศาสตรมหาบัณฑิต ภาควิชาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย เมื่อปีการศึกษา 2545 และได้รับทุนพัฒนาอาจารย์ มหาวิทยาลัยศิลปากร เมื่อปีการศึกษา 2546



ศูนย์วิทยพัชการ
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย