


```

emp. g
"80%          " cv80;
end;

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
* boot1: Generates the block bootstrap sample
*
*****
*****
* Inputs:      dat1      -   time series
*
*              lval      -   block boot length
*
* Output:     xb1        -   bootstrap sample
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc (1) = boot1(dat1, lval);
local N, num_uns, undraw1, xbl, i b;
    N=rows(dat1);
    num_uns=N/lval;
    /* draw uni forms U[0, T-l+1] */
    undraw1=round((N-lval)*rndu(num_uns, 1));
    xbl={};
    i b=1;
    do while i b<=num_uns;
    xbl=xbl|dat1[undraw1[i b]+1:undraw1[i b]+lval, .];
    i b=i b+1;
    endo;
retp(xbl);
endp;

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
* est_OU: returns the SGMM estimaes and standard errors for OU process
*
*****
*****
* Inputs:      x1        -   time series
*
* Output:     b_OU       -   estimates
*
*             se_OU      -   GMM standard errors
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc (2)= est_OU(x);
local b_OU, f, g, cov, retcode, se_OU;
    b_OU=start_ou(x);
    cml set;
    __output=0; _cml_Algori thm = 1; _cml_LineSearch = 2; _cml_GradMethod =
1; _cml_DirTol = 1e-5; _cml_DFTol = 1e-5;
    _cml_C = { 1 0 0,
              0 0 1};
    _cml_D = { 0,
              0};
    ee_gmm=sqrt(1/Tg)*rndn(10*Tg*Tg, 1);
    {b_ou, f, g, cov, retcode} = CML(x, 0, &SGMM_OU, b_OU);
    SE_OU=OU_SE(b_ou, x);
    SE_OU=SQRT(DIAG(SE_OU));
retp(b_ou, se_ou);
endp;

```

emp. g

```

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
*   est_cir: returns the SGMM estimates and standard errors for CIR process
*
*****
*****
* Inputs:         x1      -   time series s
*
* Output:         b_cir   -   estimates
*
*                se_cir  -   GMM standard errors
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc (2)= est_cir(x);
local b_cir, f, g, cov, retcode, se_cir;
b_cir=start_cir(x);
cml set;
__output=0; _cml_Algorithm = 1; _cml_LineSearch = 2; _cml_GradMethod =
1; _cml_DirTol = 1e-5; _cml_DFTol = 1e-5;
_cml_C = { 1 0 0,
           0 1 0,
           0 0 1};
_cml_D = { 0,
           0,
           0};
_cml_IneqProc = &ineq_CIR;
ee_gmm=sqrt(1/Tg)*rndn(10*Tg*Tg, 1);
{b_CIR, f, g, cov, retcode} = CML(X, 0, &SGMM_CIR, b_CIR);
SE_CIR=CIR_SE(b_CIR, X);
SE_CIR=SQRT(DIAG(SE_CIR));
retp(b_cir, se_cir);
endp;

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
*   SGMM_OU: Returns the obj func
*
*   dp(t)=phi*(p_bar-p(t))*dt+(si g2)*dW(t)
*
*****
*****
* Inputs:         b1      -   starting values
*
*                x1      -   time series
*
* Output:         -       the objective function to be minimized
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc SGMM_OU(b1, x1);
local XS, g_prime, g, q, meanf, f, w0, invW, v, W, auto, s;
s=rows(x1)*10;
xs=dgp_OUS(s, 1/Tg, b1[1], b1[2], b1[3], b1[2]);
g_prime= meanc(X1) - meanc(Xs);
g_prime=
g_prime~(((meanc((x1[1: rows(x1)-1]-meanc(x1)).*(x1[2: rows(x1)]-meanc(x1)))) -
((meanc((xs[1: rows(xs)-1]-meanc(xs)).*(xs[2: rows(xs)]-meanc(xs)))));
g_prime= g_prime~(vcx(x1) - vcx(xs));
g=g_prime';
q=int(rows(X1)^(1/6));
f=(X1[2: rows(x1)]~(((x1[1: rows(x1)-1]-meanc(x1)).*(x1[2: rows(x1)]-meanc(x1))))~((x1

```

```

emp. g
[2: rows(x1)]-meanc(x1))^2);
    f=f';
    meanf=meanc(f');
    w0=(1/rows(X1))*((f-meanf)*(f-meanf)');
    i nvW=w0;
    i f q > 0;
        v=0;
        do while v < q; v=v+1;

auto=(1/rows(x1))*(((f[. , v+1: rows(f' )]-meanf)*(f[. , 1: rows(f' )-v]-meanf)')+((f[. , 1: ro
ws(f' )-v]-meanf)*(f[. , v+1: rows(f' )]-meanf)'));
        i nvW=i nvW+(1-(v/(q+1)))*auto;
    endo;
    endi f;
    W=i nv(i nvW);
retp(-g_pri me*W*g);
endp;

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
* SGMM_CIR: Returns the obj func
*
* dp(t)=phi *(p_bar-p(t))*dt+(si g1*sqrt(p(t)))*dW(t)
*
*****
*****
* Inputs:          b1          - starting values
*
*                  x1          - time series
*
* Output:          *          - the objective function to be minimized
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc SGMM_CIR(b1, x1);
local XS, g_prime, g, q, meanf, f, w0, i nvW, v, W, auto, s;
    s=rows(x1)*10;
    xs=dgp_ci rS(s, 1/Tg, b1[1], b1[2], b1[3], b1[2]);
    g_prime= meanc(X1) - meanc(Xs);
    g_prime=
g_prime~(((meanc((x1[1: rows(x1)-1]-meanc(x1)). *(x1[2: rows(x1)]-meanc(x1)))) -
((meanc((xs[1: rows(xs)-1]-meanc(xs)). *(xs[2: rows(xs)]-meanc(xs))))));
    g_prime= g_prime~(vcx(x1) - vcx(xs));
    g=g_prime';
    q=i nt(rows(X1)^(1/6));

f=(X1[2: rows(x1)])~(((x1[1: rows(x1)-1]-meanc(x1)). *(x1[2: rows(x1)]-meanc(x1))))~((x1
[2: rows(x1)]-meanc(x1))^2);
    f=f';
    meanf=meanc(f');
    w0=(1/rows(X1))*((f-meanf)*(f-meanf)');
    i nvW=w0;
    i f q > 0;
        v=0;
        do while v < q; v=v+1;

auto=(1/rows(x1))*(((f[. , v+1: rows(f' )]-meanf)*(f[. , 1: rows(f' )-v]-meanf)')+((f[. , 1: ro
ws(f' )-v]-meanf)*(f[. , v+1: rows(f' )]-meanf)'));
        i nvW=i nvW+(1-(v/(q+1)))*auto;
    endo;
    endi f;
    W=i nv(i nvW);
retp(-g_pri me*W*g);

```

endp;

```

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
* BCS_boot: Calculates The Statistics
*
*****
*****
* Inputs:      xt      -  time series
*               *
*              tao     -  a vector indicating the different step ahead con.
int. to be examined *
*              s       -  number of sample paths to be simulated
*               *
*              mod_ind -  model specification 1 for CIR and 2 for log ou
*               *
*              vt      -  pre sup pre sum vt to use in bootstrap will have
rows(tao)*18 cols *
*              bL      -  block boot lengt
*              *
*              bs      -  number of bootstrap repli cation
*              *
*              u_bar   -  confidence interval
*               *
* Output:      b_sup_vt-  boot strap distribution, sorted 100 rows and rows(tao)*3
cols *
*              cv95   -  95% cri ti cal  val ue
*              *
*              cv90   -  90% cri ti cal  val ue
*              *
*              cv80   -  80% cri ti cal  val ue
*              *

```

```

@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/

```

```

proc (4)=BCS_boot(xt, tao, s, mod_ind, bL, bs, vt, u_bar);
local xb, ii, b_vt, sup_vt, t_tao, t_tao_b, vt_store, b_sup_vt, jj, cv95, cv90, cv80;
    t_tao=rows(vt);
    vt=(1/sqrt(t_tao))*sumc(vt);
    ii=0; b_sup_vt={};
    do while ii < bs; ii=ii+1;
"boot rep" ii;
        xb=boot1(xt, bL);
        {b_vt, sup_vt}=BCS_stat(xb, tao, s, mod_ind, xt, 1/Tg, u_bar);
        t_tao_b=rows(b_vt);
        b_vt=(1/sqrt(t_tao_b))*sumc(b_vt);
        b_vt=abs(b_vt-vt);
        jj=0; vt_store={};
        do while jj < rows(tao);
            vt_store=vt_store-maxc(b_vt[jj *6+1:jj *6+6]);
            jj=jj+1;
        endo;
        b_sup_vt=b_sup_vt|vt_store;
    endo;
    jj=0;
    do while jj < cols(b_sup_vt);
        jj=jj+1;
        b_sup_vt[.,jj]=sortc(b_sup_vt[.,jj], 1);
    endo;
    cv95=b_sup_vt[0.95*rows(b_sup_vt),.];
    cv90=b_sup_vt[0.90*rows(b_sup_vt),.];
    cv80=b_sup_vt[0.80*rows(b_sup_vt),.];
return(b_sup_vt, cv95, cv90, cv80);
endp;

```

```

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
* BCS_stat: Calculates The Test Statistics
*
*****
*****
* Inputs:      xt      -      time series
*
*              tao     -      a vector indicating the different step ahead
con. int. to be examined
*              s       -      number of sample paths to be simulated
*
*              mod_ind -      model specification 1 for CIR and 2 for Log
ou
*              xt_v    -      time series for calculating v
*
*              h       -      discretization interval
*
*              u_bar   -      confidence interval
*
* Output:      vt      -      pre sup pre sum vt to use in bootstrap procedure
*
*              sup_vt  -      Test statistics will have rows( tao ) results
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
proc (2)= BCS_stat(xt, tao, s, mod_ind, xt_v, h, u_bar);
local
v, p_true, b, ii, x_sim, p_sim, jj, v_t, vt, sup_vt, v_ind, t_tao, bse, kk, p_sim1, p_sim2, tao3, se,
count;

    v=sortc(xt_v, 1);

v=v[0.1*rows(v)]|v[0.3*rows(v)]|v[0.5*rows(v)]|v[0.7*rows(v)]|v[0.9*rows(v)]|v[rows(
v)];
    p_true=(xt .> u_bar[1, 1]).*(xt .< u_bar[2, 1]);
/*estimate the model here*/h=1/Tg;
    if mod_ind==1;
        {b, se}=est_cir(xt);
    else if mod_ind==2;
        {b, se}=est_ou(ln(xt));
    endif;
    p_sim=zeros(rows(p_true)-tao[rows(tao)], rows(tao));
    ii=0; count=0;
    do while ii<S; ii=ii+1;
        ee_gmm=ee_sim[. , ii];
        x_sim={};
        if mod_ind==1;
            x_sim=dgp_cirS(tao[rows(tao)], h, b[1], b[2], b[3], xt[ii]);
        else if mod_ind==2;
            x_sim=exp(dgp_ouS(tao[rows(tao)], h, b[1], b[2], b[3], ln(xt[ii])));
        endif;
        X_sim=x_sim.*ones(1, rows(xt)-tao[rows(tao)]);
        jj=0;
        do while jj < rows(tao);
            p_sim[. , 1+jj]=p_sim[. , 1+jj]
                +((x_sim[tao[1+jj], .] .> u_bar[1, 1]).*(x_sim[tao[1+jj], .] .<
u_bar[2, 1]))';
            jj=jj+1;
        endo;
        if ii==rows(xt)-tao[rows(tao)];

```

```

        count=count+ii; ii=0;
      endi f;
      i f count==S;
        ii=count;
      endi f;
    endo;
    p_si m=p_si m./s;
    v_t=zeros(rows(p_true)-tao[rows(tao)], rows(tao));
    t_tao=rows(p_si m);
      v_i nd=(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]] .< v[1])~(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]]
.< v[2]);
      v_i nd=v_i nd~(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]] .<
v[3])~(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]] .< v[4]);
      v_i nd=v_i nd~(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]] .<
v[5])~(xt[1: rows(xt)-tao[rows(tao)]] .< v[6]);
      sup_vt={};
      jj=0; vt={};
      do while jj < rows(tao);
v_t[. , 1+jj]=p_si m[. , 1+jj]-p_true[tao[jj+1]+1: rows(xt)-tao[rows(tao)]+tao[jj+1], . ];
      jj=jj+1;
      vt=vt~(v_t[. , jj]. *v_i nd);
      sup_vt=sup_vt~(maxc ( abs( (1/sqrt(t_tao))*sumc(v_t[. , jj]. *v_i nd) )
) );
      endo;
    retp(vt, sup_vt);
  endp;

```

```

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@

```

```

* i neq_CIR: Single Factor Square Root Process Nonlinear Inequality constraints

```

```

*****
*****

```

```

* dp(t)=phi *(p_bar-p(t))*dt+(si g1*sqrt(p(t)))*dW(t)

```

```

* Nonlinear Inequality constraints

```

```

* 2*phi *p_bar >= si g1^2

```

```

@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/

```

```

proc i neq_CIR(b);
retp(2*b[1]*b[2]-b[3]^2);
endp;

```

```

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@

```

```

* OU_SE: Returns the gmm var-cov matrix for OU Process

```

```

*****
*****

```

```

* Inputs:          b1          - estimated values

```

```

*                   x1          - time series

```

```

* Output:          - gmm var-cov matrix

```

```

@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/

```

```

proc OU_SE(b1, x1);

```


emp. g

```

f=(X1[2: rows(x1)])~(((x1[1: rows(x1)-1]-meanc(x1)).*(x1[2: rows(x1)]-meanc(x1))))~((x1
[2: rows(x1)]-meanc(x1))^2);
f=f';
meanf=meanc(f');
w0=(1/rows(X1))*((f-meanf)*(f-meanf)');
i nvW=w0;
i f q > 0;
v=0;
do while v < q; v=v+1;

auto=(1/rows(x1))*(((f[. , v+1: rows(f')] -meanf)*(f[. , 1: rows(f')-v]-meanf)')+((f[. , 1: ro
ws(f')-v]-meanf)*(f[. , v+1: rows(f')] -meanf)'));
i nvW=i nvW+(1-(v/(q+1)))*auto;
endo;
endi f;
W=i nv(i nvW);
retp(W);
endp;
proc grad_f11(b);
local g, s, xs;
s=Tg*10;
xs=dgp_ci rS(s, 1/TG, b[1], b[2], b[3], b[2]);
g= (xs);
retp(g);
endp;
proc grad_f12(b);
local g, s, xs;
s=Tg*10;
xs=dgp_ci rS(s, 1/TG, b[1], b[2], b[3], b[2]);
g= (xs[1: rows(xs)-1]-meanc(xs)).*(xs[2: rows(xs)]-meanc(xs));
retp(g);
endp;
proc grad_f13(b);
local g, s, xs;
s=Tg*10;
xs=dgp_ci rS(s, 1/TG, b[1], b[2], b[3], b[2]);
g= (xs-meanc(xs))^2;
retp(g);
endp;

/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
* dgp_ou: Data Generati on as OU process
*
* dp(t)=phi *(p_bar-p(t))*dt+si g*dW(t)
*
*****
*****
* Inputs: T - Length of time series
*
* h - di screti zati on i nterval
*
* phi - mean reversi on parameter Process
*
* p_bar - mean l evel
*
* si g1 - vari ance term
*
* start - starti ng value of the process
*
* Output: dat - time series

```

emp. g

```

#####
#####*/
proc dgp_ou(T, h, phi , p_bar, si g1, start);
local TN, dat, Pt, i , X1, ee;
    TN=round(T/h);
    ee=sqrt(h)*rndn(T/h, 1);
    dat={};
    Pt=start;
    i=0;
    do while i < TN;
        i=i+1;
        X1=Pt+phi *(p_bar-Pt)*h+si g1*ee[i ];
        if i%(h^1)=0;
            dat=dat|X1;
        endi f;
        Pt=X1;
    endo;
retp(dat);
endp;
/*same as above but for sgmm with errors that do not change over optimization*/
proc dgp_ous(T, h, phi , p_bar, si g1, start);
local TN, dat, Pt, i , X1, ee;
    TN=round(T/h);
    ee=ee_gmm;
    dat={};
    Pt=start;
    i=0;
    do while i < TN;
        i=i+1;
        X1=Pt+phi *(p_bar-Pt)*h+si g1*ee[i ];
        if i%(h^1)=0;
            dat=dat|X1;
        endi f;
        Pt=X1;
    endo;
retp(dat);
endp;

/*#####
#####
* start_ou: Returns the starting values for the OU process
*
*      dp(t)=phi *(p_bar-p(t))*dt+si g*dW(t)
*
*****
*****
* Inputs:  y  -  time series
*
* Output:  b  -  1x3 vector of starting values for phi p_bar and sig
*
#####
#####*/
proc start_ou(y);
local mu, rho, si g, phi , test;
    mu=meanc(y);
    rho=meanc((y[1: rows(y)-1]-meanc(y)). *(y[2: rows(y)]-meanc(y)))/vcx(y);
    phi =-ln(abs(rho));
    si g=(vcx(y)*2*phi )^. 5;

retp(phi ~mu~si g);
endp;

```

emp. g

```
/*@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@
* dgp_cir: Data Generation as CIR process
*
*      dp(t)=phi *(p_bar-p(t))*dt+si g*sqrt(p(t))*dW(t)
*
*****
*****
* Inputs:      T      - Length of time series
*
*            h      - di screti zati on i nterval
*
*            phi    - mean reversi on parameter Process
*
*            p_bar  - mean l evel
*
*            si g1  - vari ance term
*
*            start  - starti ng value of the process
*
* Output: dat      - time series
*
@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@@
@@@@@@@@@@@@@@@@*/
proc dgp_cir(T, h, phi, p_bar, si g1, start);
local TN, dat, Pt, i, X1, ee;
    TN=round(T/h);
    ee=sqrt(h)*rndn(T/h, 1);
    dat={};
    Pt=start;
    i=0;
    do while i < TN;
        i=i+1;
        X1=Pt+phi *(p_bar-Pt)*h+si g1*sqrt(pt)*ee[i]
          -0. 5*(si g1*sqrt(pt))*(0. 5*si g1/sqrt(pt))*h
          +0. 5*(si g1*sqrt(pt))*(0. 5*si g1/sqrt(pt))*(ee[i]^2);
        /*Theory implies that this condition will never be reached as when process
approaches
zero the volatility is switched off, that result depends on h going to zero
here h is
very small indeed I am including the condition as a final safe guard, here I
am swit chi ng
off the volatility manually something that should happens assymptotically*/
if X1 < 0;
    X1=Pt+phi *(p_bar-Pt)*h;
endif;
    if i%(h^-1)==0;
        dat=dat|X1;
    endif;
    Pt=X1;
enddo;
retp(dat);
endp;
/*same as above but for sgmm with errors that do not change over optimizati on*/
proc dgp_cirS(T, h, phi, p_bar, si g1, start);
local TN, dat, Pt, i, X1, ee;
    TN=round(T/h);
    ee=EE_GMM;
    dat={};
    Pt=start;
    i=0;
    do while i < TN;
        i=i+1;
```

