Doutorado em Economia - EPGE/FGV

MDPEMF024 - Métodos Numéricos

Lista #1

16 de maio de 2022

Aluno: Rafael Vetromille

Professor: Cézar Santos / TA: Ana Paula Ruhe

Informações: Para essa lista, você trabalhará com o seguinte processo estocástico AR(1):

$$z_t = \rho z_{t-1} + \varepsilon_t$$

com  $\varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2)$ . Assuma, por enquanto, que  $\rho = 0.95$  e  $\sigma = 0.007$ , calibração de Cooley and Prescott (1995).

### Questão #1

Discretize o processo acima usando o método de Tauchen (1986). Use 9 pontos.

Resposta. O código a seguir representa uma das possibilidades de se implementar o método de Tauchen no Matlab. No código em anexo, as funções estão no final do arquivo .m. Primeiramente, definimos um vetor de zeros e uma matriz diagonal para depois alocarmos os valores que serão obtidos. Agora devemos determinar a imagem do grid, a localização e o número de pontos. O "upper bound" será definido como  $\theta_N$  e será igual a

$$\theta_N = +m \times \sqrt{\frac{\sigma^2}{1-\rho^2}}$$

em que  $\sigma(\sqrt{1-\rho^2})^{-1}$  é o desvio padrão incondicional de  $\theta$  e m é um parâmetro de escala. O limite inferior, por sua vez, será definido como

$$\theta_1 = -m \times \sqrt{\frac{\sigma^2}{1 - \rho^2}}$$

Os demais N-2 pontos do grid serão calculados de forma equidistantes entre  $\theta_1$  e  $\theta_N$ , isto é, cada passo poderá ser calculado como:

$$\mathtt{step} = \frac{\theta_N - \theta_1}{N - 1}$$

e podemos fazer um for loop para calcular os N-2 pontos restantes, conforme descrito nas linhas 15 a 17 do código abaixo.

Em seguida, precisamos saber qual é a probabilidade de passar para o estado  $\theta_j$  condicional de estar no estado  $\theta_i$  com  $i,j \in [1,2,\ldots,N]$  em que N represente o número de pontos no grid. Para tanto, denote esta probabilidade por  $p_{i,j} = P(\theta_{t+1} = \theta_j \mid \theta_t = \theta_i)$  e seja P a matriz de  $\{p_{i,j}\}_{i=1,j=1}^{N,N}$ . A abordagem de Tauchen discretiza a distribuição de probabilidade condicional.

Suponha que o estado atual seja  $\theta_i$ . Qual é a probabilidade de se mover para  $\theta_j$ ? Após algumas contas, podemos calculá-la da seguinte forma:

$$p_{i,j} = \Phi\left(\frac{\theta_j + \Delta\theta/2 - \rho\theta_i}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{\theta_j - \Delta\theta/2 - \rho\theta_i}{\sigma}\right)$$

A transição para os pontos do canto deve ser tratada de forma diferente

$$p_{i,1} = \Phi\left(\frac{\theta_1 + \Delta\theta/2 - \rho\theta_i}{\sigma}\right) \wedge p_{i,N} = 1 - \Phi\left(\frac{\theta_N - \Delta\theta/2 - \rho\theta_i}{\sigma}\right)$$

Agora, podemos calcular as probabilidades de transição  $p_{i,j}$  para todo i e j. O resultado desta discretização é um grid  $\{\theta_i\}_{i=1}^N$  e a matriz de probabilidade de transição P. A função no quadro abaixo implementa exatamente esse algoritmo e retorna os dois objetos da discretização:

```
1 % tauchen.m
  function [theta, Pi] = tauchen(m, rho, sig, N)
  % Setting the grid and the trasition matrix
  theta = zeros(N,1)';
           = eye(N,N);
   % Specifying the grid
  theta(N) = + m * sqrt(sig^2/(1-rho^2));
               = - m * sqrt(sig^2/(1-rho^2));
   theta(1)
11
  % Computing the remaining (N-2) points [equidistantly distributed]
           = (theta(N)-theta(1))/(N-1);
14
  for i = 2:(N-1)
15
     theta(i) = theta(i-1) + step;
16
18
   % Computing the transition probabilities
   for j = 1:N
20
       for k = 1:N
21
           % The transition to the corner points have to be treated differently
22
           if k == 1
               Pi(j,k) = normcdf((theta(1) - rho*theta(j) + step/2) / sig);
24
           % The transition to the corner points have to be treated differently
           elseif k == N
26
               Pi(j,k) = 1 - normcdf((theta(N) - rho*theta(j) - step/2) / sig);
28
           else
           % The other points will be calculated by:
29
30
              Pi(j,k) = normcdf((theta(k) - rho*theta(j) + step/2) / sig) - ...
                  normcdf((theta(k) - rho*theta(j) - step/2) / sig);
31
32
           end
       end
33
   end
   end
35
```

Agora, podemos aplicar a função anterior e obter os resultados da discretização. Antes disso, precisamos definir as variáveis calibradas, o número de estados e o parâmetro de escala (ad-hoc). Assim, temos:

```
1 %% Formal beggining of the document
2 clearvars;
3 close all;
  clc;
   %% Exercise 1.
6
   % Calibration
            = 0.95;
            = 0.007;
   sia
10
11
                        % Number of points (states);
            = 9;
12
                        % Scaling parameter (I don't know why!);
13
14
  % Tauchen's Method
16
   % FUNCTION: [S, P] = tauchen(m, rho, sig, N)
17
18
19
   % INPUTS:
               scalar, scaling parameter
20
         m:
       rho:
               scalar, AR-coefficient
21
               scalar, standard deviation of innovations
       sig:
   응
               scalar, number of grid points for the discretized process
23
         n:
   % OUTPUTS:
25
        S:
               column vector of size Nx1, contains all possible states in ascending order
               matrix of size NxN, contains the transition proabilities.
27
               Rows are current state and columns future state
29
  [S9T, P9T] = tauchen(m, rho, sig, N)
```

Nesse código, as variáveis S9T e P9T representam o grid de estados  $(N \times 1)$  e a matriz de transição  $(N \times N)$  obtida pelo método de Tauchen, respectivamente. O resultado via Matlab (%.4f) obtido será:

```
1 S9T =
      -0.0673
               -0.0504
                        -0.0336
                                 -0.0168
                                                      0.0168
                                                                0.0336
                                                                          0.0504
                                                                                   0.0673
4
  P9T =
5
      0.7644
                0.2347
                          0.0009
                                   0.0000
                                             0.0000
                                                                     0
                                                                              0
                                                                                        0
7
                                                      0.0000
      0.0592
              0.7405
                         0.1997
                                   0.0006
                                             0.0000
                                                                     0
                                                                              0
                                                                                        0
              0.0747
                                                      0.0000
                                                                0.0000
      0.0001
                         0.7569
                                   0.1679
                                             0.0004
                                                                                        0
9
      0.0000
              0.0001
                         0.0931
                                   0.7669
                                             0.1396
                                                      0.0002
                                                                0.0000
                                                                          0.0000
10
                                                                                        0
      0.0000
               0.0000
                         0.0002
                                   0.1147
                                             0.7702
                                                      0.1147
                                                                0.0002
                                                                          0.0000
11
      0.0000
              0.0000
                        0.0000
                                   0.0002
                                            0.1396
                                                      0.7669
                                                                0.0931
                                                                         0.0001
                                                                                   0.0000
12
      0.0000
              0.0000
                         0.0000
                                   0.0000
                                                                          0.0747
                                                                                   0.0001
13
                                             0.0004 0.1679
                                                              0.7569
      0.0000
               0.0000
                          0.0000
                                   0.0000
                                             0.0000
                                                                          0.7405
                                                                                   0.0592
14
                                                      0.0006
                                                                0.1997
      0.0000
               0.0000
                         0.0000
                                   0.0000
                                             0.0000
                                                      0.0000
                                                               0.0009
                                                                         0.2347
                                                                                   0.7644
15
```

,

Discretize o processo acima usando o método de Rouwenhorst. Use 9 pontos.

Resposta. O método de Rouwenhorst, recentemente reintroduzido por Kopechy and Suen (RED, 2010), não depende da discretização da distribuição condicional de  $\theta$ . O algoritmo pode ser descrito da seguinte forma:

1. Escolha o tamanho do grid e defina esse tamanho como N. Agora, calcule seus pontos finais da seguinte forma:

$$\theta_N = +\sigma_{\theta} \times \sqrt{N-1} \quad \land \quad \theta_1 = -\sigma_{\theta} \times \sqrt{N-1}$$

onde 
$$\sigma_{\theta}^2 = \sigma^2/(1-\rho^2)$$
.

2. Agora, calcule a matriz de transição de forma recursiva da seguinte forma:

$$P = p \times \begin{bmatrix} P_{N-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0'} & 0 \end{bmatrix} + (1-p) \times \begin{bmatrix} \mathbf{0} & P_{N-1} \\ 0 & \mathbf{0'} \end{bmatrix} + (1-p) \times \begin{bmatrix} \mathbf{0'} & 0 \\ P_{N-1} & \mathbf{0} \end{bmatrix} + p \times \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{0'} \\ \mathbf{0} & P_{N-1} \end{bmatrix}$$

onde p = (1+rho)/2, P2 = [p 1-p; 1-p p] e  $\mathbf{0}$  é um vetor coluna de zeros de dimensão  $(N-1)\times 1$ .

3. Normalize as linhas para somarem 1.

A função a seguir representa uma das formas de implementar o método de Rouwenhorst no Matlab:

```
1 % Rouwenhorst.m
  function [theta, Pi] = rouwenhorst(rho, sig, N)
   % Specifying the grid
  theta(N) = + (sig / sqrt(1-rho^2)) * sqrt(N-1);
               = - (sig / sqrt(1-rho^2)) * sqrt(N-1);
   % Computing the remaining (N-2) points [equidistantly distributed]
             = (theta(N)-theta(1))/(N-1);
  for i = 2:(N-1)
     theta(i) = theta(i-1) + step;
12
13
14
  % Computing p and P2
  p = (1+rho)/2;
  Pi = [p 1-p; 1-p p];
   % Compute the transition matrix P recursively
   for n = 3:N
20
       Pi = p * [Pi zeros(n-1,1); zeros(1,n-1) zeros(1,1)] + ...
           (1-p) * [zeros(n-1,1) Pi; zeros(1,1) zeros(1,n-1)] + ...
22
           (1-p) * [zeros(1,n-1) zeros(1,1); Pi zeros(n-1,1)] + ...
               p * [zeros(1,1) zeros(1,n-1); zeros(n-1,1) Pi];
24
   % Normalize rows to add up to 1
   for i = 1:N, Pi(i, :) = Pi(i, :) / sum(Pi(i, :)); end
```

Agora, podemos aplicar a função anterior e obter os resultados da discretização. Note que já definimos as variáveis calibradas no início do código e, portanto, não precisaríamos repetir, mas para fins didáticos coloquei a calibração novamente. O número de estados continua a ser N = 9. Assim, temos:

```
1 % Calibration
  rho
            = 0.95;
  sig
            = 0.007;
  % Number of points (states)
            = 9;
6
  % Rouwenhorst's Method
  % FUNCTION: [S, Pi] = rouwenhorst(m, rho, sig, N)
10
   % At the end of the document.
12
   % INPUTS:
13
               scalar, AR-coefficient
       rho:
14
       sig:
               scalar, standard deviation of innovations
15
               scalar, number of grid points for the discretized process
16
17
   % OUTPUTS:
               column vector of size Nx1, contains all possible states in ascending order
19
               matrix of size NxN, contains the transition proabilities.
20
       Pi:
21
               Rows are current state and columns future state
22
  [S9R, P9R] = rouwenhorst(rho, sig, N)
```

Nesse código, as variáveis S9R e P9R representam o grid de estados  $(N \times 1)$  e a matriz de transição  $(N \times N)$  obtida pelo método de Rouwenhorst, respectivamente. O resultado via Matlab (%.4f) obtido será:

```
1 S9R =
2
                                                      0.0159
      -0.0634
              -0.0476
                       -0.0317
                                 -0.0159
                                             0.0000
                                                                0.0317
                                                                          0.0476
                                                                                    0.0634
3
  P9R =
      0.8167
              0.1675
                          0.0150
                                   0.0008
                                             0.0000
                                                      0.0000
                                                                0.0000
                                                                          0.0000
                                                                                    0.0000
      0.0209
              0.8204
                         0.1469
                                   0.0113
                                             0.0005
                                                      0.0000
                                                                0.0000
                                                                          0.0000
                                                                                    0.0000
      0.0005
                0.0420
                          0.8231
                                   0.1261
                                             0.0081
                                                      0.0003
                                                                0.0000
                                                                          0.0000
                                                                                    0.0000
      0.0000
               0.0016
                        0.0630
                                   0.8247
                                            0.1051
                                                      0.0054
                                                                0.0001
                                                                          0.0000
                                                                                    0.0000
10
11
      0.0000
              0.0001
                         0.0032
                                   0.0841
                                             0.8253
                                                      0.0841
                                                                0.0032
                                                                          0.0001
                                                                                    0.0000
               0.0000
                          0.0001
                                   0.0054
      0.0000
                                             0.1051
                                                      0.8247
                                                                0.0630
                                                                          0.0016
                                                                                    0.0000
12
      0.0000
                0.0000
                          0.0000
                                   0.0003
                                             0.0081
                                                      0.1261
                                                                          0.0420
                                                                                   0.0005
13
                                                                0.8231
      0.0000
                0.0000
                          0.0000
                                   0.0000
                                             0.0005
                                                      0.0113
                                                                0.1469
                                                                          0.8204
                                                                                    0.0209
14
      0.0000
                0.0000
                          0.0000
                                   0.0000
                                             0.0000
                                                      0.0008
                                                                0.0150
                                                                          0.1675
                                                                                    0.8167
15
```

5

Simule o processo contínuo para 10000 períodos. Faça o mesmo para os processos discretizados (lembre-se de usar as mesmas realizações para os choques). Compare os caminhos para cada processo (gráficos serão úteis aqui). Se eles não estiverem muito próximos, utilize mais pontos.

Resposta. Primeiramente, implementemos a função que simula o AR(1) no Matlab. Nesse caso, colocamos z[0] = 0 (estado inicial), simulamos um vetor aleatório com T = 10000 observações obtido de uma distribuição normal com a função normal() com parâmetros  $\sigma = 0.007$  e  $\mu = 0$ . A seguinte função implementa o processo:

```
1 % arl_simulation.m
2 function [eps, Z] = arl_simulation(rho, sig, N)
3
4         Z = zeros(N,1)';
5         eps = normrnd(0, sig, N, 1)';
6
7         for i=2:N
8             Z(i) = rho*Z(i-1) + eps(i);
9         end
10 end
```

O resultado pode ser obtido utilizando-se a função acima da seguinte forma:

```
1 %%%% Simulation of the AR(1) process %%%%
  % Setting seed, for replicate the results
4 rng(1234)
6 % Number of periods
  T = 10000;
  % Simulation AR(1) process and shocks
9
11 % FUNCTION: [eps, Z] = arl_simulation(rho, sig, N)
  % At the end of the document.
13
  % INPUTS:
  % rho: scalar, AR-coefficient
15
            scalar, standard deviation of innovations
  응
             scalar, number of periods of time
17
18
19 % OUTPUTS:
      eps: column vector of size Nx1, contains all shocks
  % Z: column vector of size Nx1, contains all realizations of Z(t)
21
  [eps, Z] = arl_simulation(rho, sig, T);
```

O comando rnd(1234) tem por objetivo deixar o código replicável para outros usuários obterem sempre os mesmos resultados. Essa função tem como *output* dois vetores como descrito no comentário.

Para retornarmos a simulação para os processos discretizados, primeiramente criamos um vetor chamado idx que alocará todos os índices do vetor de estados theta, isto é, a posição no vetor  $N \times 1$ . Após isso, definimos o estado inicial. O primeiro estado (estado inicial) é simplesmente a mediana, pois o grid é centrado na média e tem N=9 elementos que é um número ímpar. Agora, para cada período dos T=10000 choques simulados, registramos a probabilidade de ir para o primeiro estado. Após isso, percorremos cada um dos estados do grid discreto (via colunas da matriz) da seguinte forma: pegamos a linha da matriz de transição do espaço de estado anterior e verificamos quais colunas (índices) a CDF do choque i é menor do que a probabilidade acumulada obtida pela soma acumulada das linhas da matriz de transição com a função cum = cumsum(Pi')'; e, por fim, salvamos o primeiro elemento do vetor resultante. Esse será o nosso próximo estado, podendo permanecer no mesmo ou mudar. No Matlab, uma forma de implementar esse código é da seguinte maneira:

O resultado será o vetor idx com 10000 elementos dos índices do vetor de estados. Para obtermos esse resultado basta rodarmos as seguintes linhas de código:

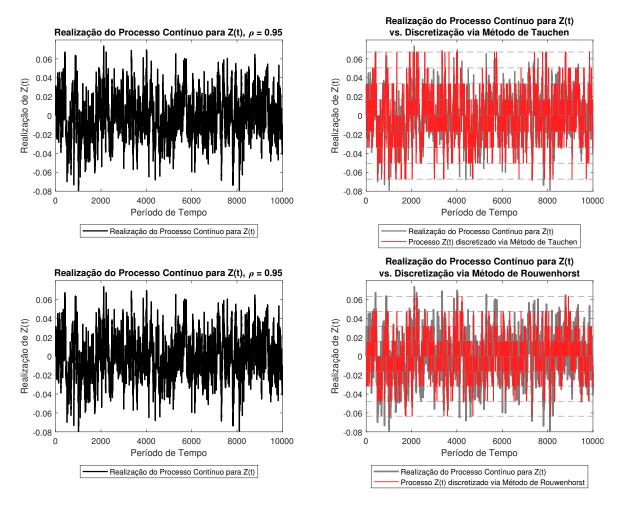
```
1 % Initial state (median)
2 th0 = find(S9T == median(S9T(:)));
3
4 % Correspondents indices
5 IDXT = shock(th0, sig, Shock, P9T, T);
6 IDXR = shock(th0, sig, Shock, P9R, T);
7
8 % Discretized AR(1)
9 AR1D_T99 = S9T(IDXT);
10 AR1D_R99 = S9R(IDXR);
```

As últimas duas linhas transformam os vetores IDXT (posição dos estados do grid obtido pelo método de Tauchen) e IDXR (posição dos estados do grid obtido pelo método de Rouwenhorst) nos valores de fato que os estados assumem. Podemos ver os primeiros dez resultados de ambos os métodos discretizados da seguinte maneira:

```
1 >> AR1D_T95(1:10)
2
3 ans =
4
5 0 0 0 0 0.0168 0.0168 0.0168 0.0336 0.0336
6
```

```
7 >> AR1D_R95(1:10)
8
9 ans =
10
11 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
```

Agora, comparando os caminhos via gráfico (veja o código para gerar os gráficos abaixo no documento listal.m), temos:



Note que o processo discretizado estão relativamente próximos do processo contínuo. Uma forma melhor de comparar isso graficamente seria se o exercício pedisse um T menor. Dessa forma, conseguiríamos comparar com maior precisão.

Estime processos AR(1) com base nos dados simulados, tanto a partir do Tauchen quanto o de Rouwenhorst. Quão próximo eles estão do processo gerador de dados real? Se eles não estiverem muito próximos, utilize mais pontos.

Resposta. Para estimarmos bastar utilizarmos a função fitlm para rodar a regressão e a função lagmatrix para calular o lag da variável dependente. Assim, temos:

```
1 % For simplicity, let's call the variables as Y1 (Tauchen) and Y2 (Rouwenhorst)
2 Y1 = AR1D_T95;
3 Y2 = AR1D_R95;
4
5 % Run the regressions
6 lm1_95 = fitlm(lagmatrix(Y1,1), Y1, 'Intercept', false); % Tauchen, rho = 0.95
7 lm2_95 = fitlm(lagmatrix(Y2,1), Y2, 'Intercept', false); % Rouwenhorst, rho = 0.95
```

#### O resultado obtido é:

```
1 >> lm1_95
  lm1_95 =
3
  Linear regression model:
5
     y ¬ x1
  Estimated Coefficients:
           Estimate SE
                                  tStat
                                           pValue
a
10
11
            0.95239 0.0030497
                                   312.29
12
13
14 Number of observations: 9999, Error degrees of freedom: 9998
  Root Mean Squared Error: 0.00814
16
  >> lm2_95
18
  1m2_95 =
19
20
21
  Linear regression model:
      y ¬ x1
22
  Estimated Coefficients:
24
           Estimate SE
                                  tStat
                                            pValue
26
27
          0.95339 0.0030187 315.83
                                               Ω
28
      x1
29
30 Number of observations: 9999, Error degrees of freedom: 9998
31 Root Mean Squared Error: 0.00693
```

Note que em ambas as regressões os valores do coeficiente defasado é bem próximo de 0.95. No entanto, o mais correto é considerar o erro padrão pois não estamos trabalhando com estimativa pontual e sim intervalar. Nesse caso, podemos rodar um teste de hipótese  $H_0: \rho = 0.95$  vs.  $H_1: \rho \neq 0.95$ . Assim, a estatística do teste pode ser calculada como:

$$t_{\rm calc} = \frac{\hat{\beta}_{\rm OLS} - 0.95}{\exp(\hat{\beta}_{\rm OLS})}$$

No Matlab, podemos computá-las da seguinte maneira:

```
1 % Compute t-statistic
2 tStat_tauchen = (lm1_95.Coefficients.Estimate - 0.95)/lm1_95.Coefficients.SE;
3 tStat_rouwenh = (lm2_95.Coefficients.Estimate - 0.95)/lm2_95.Coefficients.SE;
```

Os resultados obtidos, serão:

```
1 >> tStat_tauchen
2
3 tStat_tauchen =
4
5     0.7844
6
7 >> tStat_rouwenh
8
9 tStat_rouwenh =
10
11     1.1215
```

Ambos menores que o valor crítico de 1.96. Logo, não rejeitamos a nula. E, portanto, devemos ter cuidado na interpretação desse resultado. Se simularmos 100 processos AR(1) e discretizá-los via método de Tauchen ou Rouwenhorst, o parâmetro verdadeiro  $\rho = 0.99$  pertencerá a 95 deles.

Refaça os exercícios acima quando  $\rho = 0.99$ .

5.1. Discretize o processo acima usando o método de Tauchen (1986). Use 9 pontos.

Resposta. No Matlab, temos o seguinte:

```
1 clearvars;
2 clc;
3
4 % Re-calibration
5 rho = 0.99;
6 sig = 0.007;
7
8 N = 9; % Number of points (states);
9 m = 3; % Scaling parameter (I don't know why!);
10
11 % Tauchen's method
12 [S9T, P9T] = tauchen(m, rho, sig, N)
```

### O resultado será:

```
1 S9T =
     -0.1489
               -0.1116 -0.0744 -0.0372
                                            0.0000
                                                     0.0372
                                                               0.0744
                                                                        0.1116
                                                                                  0.1489
3
  P9T =
6
      0.9928
              0.0072
                         0.0000
                                      0
                                                 0
                                                          0
                                                                   0
                                                                             0
                                                                                      0
      0.0024
              0.9914 0.0062
                                  0.0000
                                                                   0
                                                                   0
      0.0000
              0.0028
                        0.9918
                                  0.0054
                                            0.0000
                                                          0
                                                                             0
                                                                                      0
10
              0.0000
                                            0.0046
                                                     0.0000
      0.0000
                        0.0033
                                  0.9921
                                                                   0
                                                                             0
                                                                                      0
11
12
      0.0000
              0.0000
                       0.0000
                                  0.0039
                                           0.9921
                                                     0.0039
                                                               0.0000
                                                                             0
                                                                                      0
      0.0000
              0.0000
                         0.0000
                                  0.0000
                                            0.0046
                                                     0.9921
                                                               0.0033
                                                                        0.0000
                                                                                      0
13
      0.0000
               0.0000
                         0.0000
                                  0.0000
                                            0.0000
                                                     0.0054
                                                               0.9918
                                                                        0.0028
                                                                                  0.0000
14
      0.0000
               0.0000
                         0.0000
                                  0.0000
                                            0.0000
                                                     0.0000
                                                                        0.9914
                                                                                  0.0024
                                                               0.0062
15
                0.0000
                         0.0000
                                                               0.0000
                                                                                  0.9928
                                  0.0000
                                            0.0000
                                                     0.0000
                                                                        0.0072
```

5.2. Discretize o processo acima usando o método de Rouwenhorst. Use 9 pontos.

Resposta. No Matlab, temos o seguinte:

```
1 % Re-calibration
2 rho = 0.99;
3 sig = 0.007;
4 N = 9; % Number of points (states);
5
6 % Rouwenhorst's method
7 [S9R, P9R] = rouwenhorst(rho, sig, N)
```

#### O resultado será:

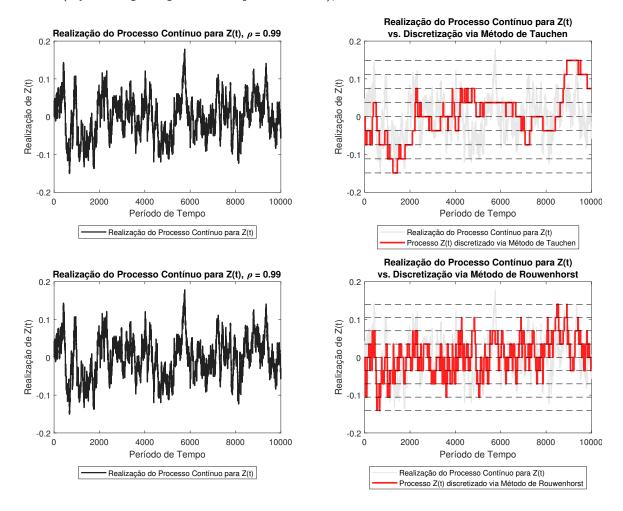
```
1 S9R =
2
    -0.1404 -0.1053 -0.0702 -0.0351
                                              0.0351
                                                      0.0702
                                                              0.1053
                                                                      0.1404
6 P9R =
            0.0386
                    0.0007
                             0.0000
                                      0.0000
                                              0.0000
                                                      0.0000
     0.9607
                                                              0.0000
                                                                      0.0000
     0.0048
            0.9609
                    0.0338
                             0.0005
                                      0.0000
                                              0.0000
                                                      0.0000
                                                              0.0000
                                                                      0.0000
9
     0.0000 0.0097 0.9610 0.0290 0.0004 0.0000 0.0000
                                                              0.0000
                                                                      0.0000
10
     0.0000 0.0001 0.0145 0.9611 0.0241 0.0002 0.0000
                                                              0.0000
                                                                      0.0000
11
     0.0000 0.0000 0.0001 0.0193 0.9611 0.0193 0.0001
                                                             0.0000
                                                                      0.0000
12
     0.0000
            0.0000
                     0.0000
                             0.0002
                                     0.0241
                                             0.9611
                                                      0.0145
                                                              0.0001
                                                                      0.0000
13
     0.0000 0.0000 0.0000 0.0000 0.0004 0.0290 0.9610 0.0097
                                                                      0.0000
14
     0.0000 0.0000 0.0000 0.0000 0.0005 0.0338 0.9609
                                                                      0.0048
15
                                                                      0.9607
     0.0000
            0.0000 0.0000 0.0000 0.0000 0.0000 0.0007 0.0386
16
```

5.3. Simule o processo contínuo para 10000 períodos. Faça o mesmo para os processos discretizados (lembre-se de usar as mesmas realizações para os choques). Compare os caminhos para cada processo (gráficos serão úteis aqui). Se eles não estiverem muito próximos, utilize mais pontos.

Resposta. Igualmente ao item 3, temos:

```
1 %%%% Simulation of the AR(1) process, rho = 0.99 %%%%
  % Setting seed, for replicate the results
4 rng(1234)
6 % Number of periods
  T = 10000;
  % Simulation AR(1) process and shocks
10 [Shock, Z] = arl_simulation(rho, sig, T);
11
12 %%%% Simulation of the discretized AR(1) process, rho = 0.99 %%%%
13
14 % Initial state (median)
15 th0 = find(S9T == median(S9T(:)));
16
17 % Correspondents indices
18 IDXT = shock(th0, sig, Shock, P9T, T);
19 IDXR = shock(th0, sig, Shock, P9R, T);
21 % Discretized AR(1)
22 AR1D_T99 = S9T(IDXT);
AR1D_R99 = S9R(IDXR);
```

Graficamente (veja o código do gráfico no arquivo listal.m), temos:



Note que quando  $\rho = 0.99$ , a discretização via método de Tauchen fica muito ruim, enquanto que a discretização via método de Rouwenhorst aproxima melhor o processo contínuo, conforme evidenciado por Kopecky e Suen (2010). Sendo assim, quando há uma maior persistência do choque, isto é, quando  $\rho$  se aproxima de 1, o método de Rouwenhorst torna-se mais confiável.

5.4. Estime processos AR(1) com base nos dados simulados, tanto a partir do Tauchen quanto o de Rouwenhorst.

Resposta. Igualmente ao item 4, temos:

```
1 % For simplicity, let's call the variables as Y1 (Tauchen) and Y2 (Rouwenhorst)
2 Y1 = AR1D_T99;
3 Y2 = AR1D_R99;
4
5 % Run the regressions
6 lm1_99 = fitlm(lagmatrix(Y1,1), Y1, 'Intercept', false);
7 lm2_99 = fitlm(lagmatrix(Y2,1), Y2, 'Intercept', false);
8
9 % Compute t-statistic (hyphotesis test)
10 tStat_tauchen = (lm1_99.Coefficients.Estimate - 0.99)/lm1_99.Coefficients.SE;
11 tStat_rouwenh = (lm2_99.Coefficients.Estimate - 0.99)/lm2_99.Coefficients.SE;
```

O resultado das regressões pode ser conferido abaixo:

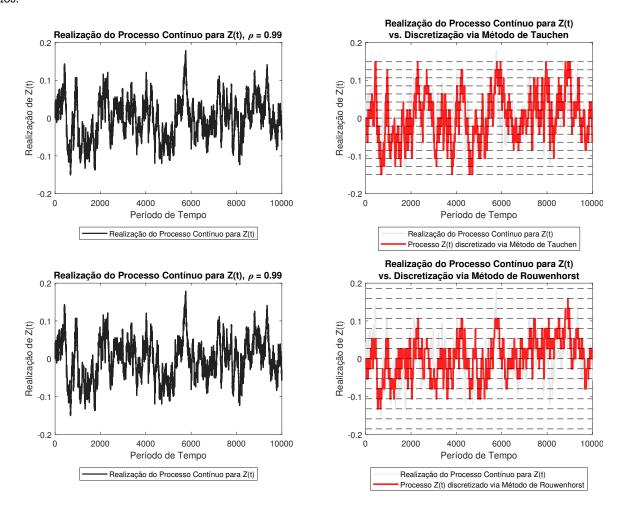
```
1 >> lm1_99
2
3 lm1_99 =
  Linear regression model:
     y ¬ x1
  Estimated Coefficients:
           Estimate SE
                                    tStat
                                             pValue
9
10
11
     x1 0.99876 0.00051122
                                  1953.7
                                                Ω
12
13
14
15 Number of observations: 9999, Error degrees of freedom: 9998
16 Root Mean Squared Error: 0.00333
17 >> lm2_99
19 \quad lm2_99 =
20
21 Linear regression model:
  y ¬ x1
23
24 Estimated Coefficients:
           Estimate SE
                                  tStat pValue
25
26
27
      x1 0.99046 0.0013801 717.69
28
                                               0
29
30
31 Number of observations: 9999, Error degrees of freedom: 9998
32 Root Mean Squared Error: 0.00676
```

### Já o resultado dos testes de hipóteses nos dizem que:

```
1 >> tStat_tauchen
2
3 tStat_tauchen =
4
5    17.1319
6
7 >> tStat_rouwenh
8
9 tStat_rouwenh =
10
11    0.3327
```

Note que o teste de hipóteses que testa a nula  $H_0: \rho = 0.99$  para o método de Tauchen rejeita a hipótese nula (abs (tStat\_tauchen) ≥ 1.96), enquanto que o método de Rouwenhorst não rejeita (abs (tStat\_tauchen) < 1.96). Isso indica que ao simularmos 100 processos contínuos e discretizarmos via ambos os métodos, no método de Tauchen 95 intervalos não conterão o parâmetro  $\rho$  verdadeiro, enquanto que no método de Rouwenhorst 95 intervalos conterão o parâmetro  $\rho$  verdadeiro.

Note que se aumentarmos o grid para N=15, a discretização via método de Tauchen fica bem melhor. Graficamente, temos:



Agora na regressão, a estatísitica t será:

```
1 >> tStat_tauchen
2
3 tStat_tauchen =
4
5     2.5875
6
7 >> tStat_rouwenh
8
9 tStat_rouwenh =
10
11     1.1073
```

ou seja, continuamos a rejeitar a hipótese nula com o método de Tauchen.