# EAE1223: ECONOMETRIA III AULA 7 - COINTEGRAÇÃO

Luis A. F. Alvarez

5 de maio de 2024

#### Natureza da inferência espúria

- Em algumas aulas atrás, vimos que a inferência baseada nos estimadores de MQO de um modelo linear de um processo I(1) em outro processo I(1), completamente independentes, gerava conclusões espúrias.
  - Relação verdadeira é 0, mas testes de hipótese proviam forte evidência contra hipótese de associação nula (p-valores baixíssimos).
- Uma pergunta que cabe é: se há dependência entre os processos I(1), há condições sob as quais estimadores de MQO produzem inferência não espúria?

#### Um exemplo

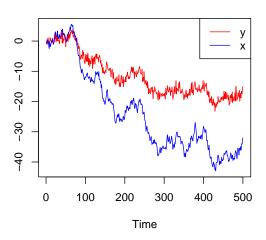
- Considere o seguinte processo bivariado :

$$x_t = x_{t-1} + u_t,$$
$$y_t = \gamma x_t + v_t,$$

onde  $\{u_t\}_t$  e  $\{v_t\}_t$  são ruídos brancos independentes uns dos outros.

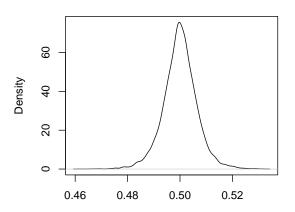
- Observe que ambos os processos são I(1)
- Vamos considerar as propriedades do estimador de MQO  $\hat{\gamma}$  de  $\gamma$  , sobre realizações repetidas da incerteza econômica:

# Uma realização do processo por T=500 períodos ( $\gamma=0.5$ )



# Distribuição de $\hat{\gamma}$ em realizações repetidas da incerteza ( T=500 e $\gamma=0.5)$

Distribuição de  $\hat{\gamma}$  em amostras repetidas



#### TENDÊNCIA ESTOCÁSTICA COMUM

- Note que o estimador de MQO tem distribuição convencional (normal) sobre realizações repetidas da incerteza.
- Isso ocorre mesmo com ambas as séries sendo I(1).
- Por que isso ocorre?
  - Processos possuem tendência estocástica comum.
  - A tendência comum "amarra" o comportamento explosivo dos processos, recuperando a validade da aproximação normal.
  - A processos I(1) com tendência estocástica comum, damos o nome de processos cointegrados.

### Cointegração

- Considere um processo vetorial  $\{\boldsymbol{Z}_t\}_{t\in\mathbb{Z}}$  com n variáveis.
- Dizemos que o vetor é cointegrado (de ordem (1,1)), ou CI(1,1), se:
  - 1. Cada uma das séries  $\{Z_{jt}\}_{t\in\mathbb{Z}}$ ,  $j=1,\ldots,n$ , é I(1).
  - 2. Existe um vetor  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq \mathbf{0}_{n \times 1}$ , tal que  $\gamma' \mathbf{Z}_t$ , é I(0).
- Se processo é Cl(1,1), existe combinação linear não trivial tal que processo resultante é estacionário.
  - Existe uma relação de longo prazo, fruto de uma tendência comum, amarrando os processos, de modo que desvios dessa relação são I(0).
  - Note que a relação não é única, visto que sempre podemos multiplicá-la por uma constante não nula.
- De modo mais geral, um processo vetorial é dito cointegrado de ordem (d,b), ou CI(d,b),  $0 < b \le d$ , se:
  - Cada uma das séries  $\{Z_{jt}\}_{t\in\mathbb{Z}}, j=1,\ldots,n$ , é  $\mathsf{I}(\mathsf{d})$ .
  - Existe um vetor  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ,  $\gamma \neq 0$ , tal que  $\gamma' \boldsymbol{Z}_t$ , é l(d-b).
- Focaremos no caso CI(1,1), que é o mais economicamente interessante.

## Cointegração e teoria econômica

- O conceito de cointegração é de natureza estatística.
  - Não obstante, a evidência ou não de uma relação de longo prazo pode ter uma interpretação econômica.
- Considere uma medida dos preços praticados para uma cesta de bens no Brasil, em reais; uma outra medida, para cesta similar, dos preços praticados em dólares nos Estados Unidos, e a taxa de câmbio real/Estados Unidos.
  - Pela teoria da paridade do poder de compra, embora processos individualmente apresentem comportamento não estacionário (estocástico), deveria haver uma relação de cointegração entre estas variáveis.
- Se há neutralidade da moeda no longo prazo, não deveria haver relação de longo prazo entre produto real e base monetária real.

#### Testando pela presença de cointegração

- Engle e Granger (1987) popularizaram um procedimento bastante intuitivo para se testar a nula de **não cointegração**.
- Considere um processo vetorial  $\boldsymbol{Z}_t = (y_t, \boldsymbol{x}_t)$  em que cada entrada é l(1), e para o qual acreditamos que possa haver alguma relação de cointegração envolvendo  $y_t$ .
  - Para sistemas com duas variáveis ( $x_t$  escalar), crença é sem perda de generalidade, visto que cointegração necessariamente envolve  $y_t$ .
  - Para sistemas com mais de duas variáveis, efetivamente nos restringimos a alternativas em que  $y_t$  participa da relação.
- Ideia de Engle e Granger (1987): estimar por MQO uma regressão de  $y_t$  em  $x_t$  (e um intercepto):

$$y_t = \hat{\alpha} + \hat{\gamma}' \mathbf{x}_t + \hat{u}_t, \quad t = 1, \dots, T$$

e fazer um teste da nula de raiz unitária nos resíduos  $\{\hat{u}_t\}_{t=1}^T$ .

- Se não há cointegração, resíduos devem apresentar tendência estocástica.
- Se há cointegração envolvendo  $y_t$ , resíduos deveriam ser estacionários.

### Procedimento de Phillips e Ouliaris (1990)

- Teste não pode ser feito usando valores críticos convencionais, pois estimação preliminar afeta valores críticos.
  - Phillips e Ouliaris (1990) tabularam os valores críticos para as estatísticas do teste ADF e de Phillips e Perron (1988).
- Tabulação depende de existência de tendência linear no nível da série.
  - Se há somente tendência estocástica em nível, usar Caso 2.
  - Se séries apresentam tendência estocástica, e ao menos uma das séries em  $x_t$  apresentar tendência determinística linear em nível, usar Caso 3.
  - Se séries apresentam tendência estocástica, nenhuma das séries em  $\boldsymbol{x}_t$  apresentar tendência determinística em nível, mas  $y_t$  apresentar tendência linear, há que se modificar o conceito de cointegração. Nesse caso, é impossível gerar combinação linear estacionária, mas ainda é possível gerar combinação linear trend-stationary (cointegração em torno de tendência determinística). Se quisermos testar isso, rodamos

$$y_t = \hat{\alpha} + \hat{\delta}t + \hat{\gamma}' \mathbf{x}_t + \hat{u}_t, \quad t = 1, \dots, T,$$

e usamos os valores críticos do Caso 3, supondo que há n+1 variáveis.

- Se sabemos que relação de cointegração tem média zero, podemos omitir o intercepto da regressão e considerando o Caso 1.

#### Valores críticos

TABLE B.9 Critical Values for the Phillips  $Z_t$ , Statistic or the Dickey-Fuller t Statistic When Applied to Residuals from Spurious Cointegrating Regression

Number of right-hand variables in regression, excluding		`						
trend or constant	Sample size	Probability that $(\hat{\rho}-1)/\hat{\sigma}_{\hat{\rho}}$ is less than entry						
(n - 1)	(T)	0.010	0.025	0.050	0.075	0.100	0.125	0.150
Case 1								
1	500	-3.39	-3.05	-2.76	-2.58	-2.45	-2.35	-2.26
2	500	-3.84	-3.55	-3.27	-3.11	-2.99	-2.88	-2.79
3	500	-4.30	-3.99	-3.74	-3.57	-3.44	-3.35	-3.26
4	500	-4.67	-4.38	-4.13	-3.95	-3.81	-3.71	-3.61
5	500	-4.99	-4.67	-4.40	-4.25	-4.14	-4.04	- 3.94
Case 2								
1	500	-3.96	-3.64	-3.37	-3.20	-3.07	-2.96	-2.86
2	500	-4.31	-4.02	-3.77	-3.58	-3.45	-3.35	-3.26
3	500	-4.73	-4.37	-4.11	-3.96	-3.83	-3.73	-3.65
4	500	-5.07	-4.71	-4.45	-4.29	-4.16	-4.05	-3.96
5	- 500	-5.28	-4.98	-4.71	-4.56	-4.43	-4.33	-4.24
Case 3								
1	500	-3.98	-3.68	-3.42		-3.13	_	-
2	500	-4.36	-4.07	-3.80	-3.65	-3.52	-3.42	-3.33
3	500	-4.65	-4.39	-4.16	-3.98	-3.84	-3.74	-3.66
4	500	-5.04	-4.77	-4.49	-4.32	-4.20	-4.08	-4.00
5	500	-5.36	-5.02	-4.74	-4.58	-4.46	-4.36	-4.28

The probability shown at the head of the column is the area in the left-hand tail.

Source: P. C. B. Phillips and S. Ouliaris, "Asymptotic Properties of Residual Based Tests for Cointegration," Econometrica 58 (1990), p. 190. Also Wayne A. Fuller, Introduction to Statistical Time Series, Wiley, New York, 1976, p. 373.

### O que o MQO estima sob cointegração?

- Para um processo vetorial  $\boldsymbol{Z}_t = (y_t, \boldsymbol{x}_t)$  n-variado cointegrado, há no mínimo uma, e no máximo n-1 relações de cointegração linearmente independentes disponíveis.
  - Se houvesse *n* relações de cointegração, é possível mostrar que o processo na verdade seria estacionário.
- Sejam  $\{(1, \boldsymbol{b}_1')', (1, \boldsymbol{b}_2')', \dots, (1, \boldsymbol{b}_q')'\}$  as q relações linearmente independentes que envolvem  $y_t$ .
- Se q>0, possível mostrar que estimador de MQO de  $y_t$  em  $\boldsymbol{x}_t$  e em um intercepto é consistente para o parâmetro  $\gamma^*\in \operatorname{span}\{\boldsymbol{b}_1,\ldots,\boldsymbol{b}_q\}$  do melhor preditor linear de  $y_t$  em  $\boldsymbol{x}_t$  definido de tal forma que:

$$y_t = \alpha^* + \mathbf{x}_t' \gamma^* + u_t$$

com  $u_t$  estacionário,  $\mathbb{E}[u_t] = 0$  e  $cov(x_t, u_t) = \mathbf{0}$ .

- Se  $\text{cov}(\Delta x_t, u_s) = \mathbf{0}$  para todo t e s, podemos realizar inferência sobre  $\gamma^*$  com base no estimador de MQO, estatísticas t com erros padrão HAC e valores críticos normais.
- Se q = 0, inferência com base no MQO é espúria.

#### Limitações da metodologia de Engle-Granger

- Não obstante sua praticidade, a metodologia de Engle-Granger possui algumas limitações:
  - Ao efetivamente escolher uma variável do lado esquerdo, nos restrigimos a relações de cointegação que envolvem y<sub>t</sub>.
  - Se n > 2, não conseguimos separar as relações de cointegração distintas (linearmente independentes) potencialmentes existentes, cada uma correspondente a uma relação de longo prazo diferente.
- Como veremos a seguir, o teorema da representação de Granger nos diz que, para um sistema de variáveis cointegrado, há restrições no processo gerador que são úteis para separar as relações de cointegração existentes.
  - Essas relações podem ser usadas para construir modelos preditivos superiores (a um VAR em primeiras diferenças).

#### Teorema de representação de Granger

- Seja  $\{Z_t\}_{t\in\mathbb{Z}}$  um processo vetorial em  $\mathbb{R}^n$  em que cada uma das variáveis é I(1), e o processo é descrito por um VAR(p):

$$\boldsymbol{Z}_{t} = \boldsymbol{c} + \sum_{j=1}^{p} A_{j} \boldsymbol{Z}_{t-j} + \boldsymbol{v}_{t}. \tag{1}$$

- Teorema de representação de Granger:  $\boldsymbol{Z}_t$  é CI(1,1) se, e somente se, admite a representação de correção de erros:

$$\Delta \mathbf{Z}_{t} = \mathbf{c} + \alpha' \beta \mathbf{Z}_{t-1} + \sum_{j=1}^{p-1} \mathbf{B}_{j} \Delta \mathbf{Z}_{t-j} + \mathbf{v}_{t}, \qquad (2)$$

onde  $\alpha$  e  $\beta$  são matrizes  $r \times n$  com posto r, e cada uma das linhas de  $\beta$  corresponde a uma das  $r \in \{1, \dots, n-1\}$  relações de cointegração linearmente independentes do sistema.

## Cointegração e correção de erros

- Teorema de representação de Granger nos diz que, se sistema é cointegrado, variações de curto prazo  $\Delta \mathbf{Z}_t$  respondem a desvios nas r relações de longo prazos, de modo a garantir a tendência comum de longo prazo do sistema.
- Do ponto de vista preditivo, o teorema nos diz que, se as variáveis são cointegradas, a relação de cointegração deve ser usada na predição (relativamente a trabalhar com um VAR em primeiras diferenças).
  - Por outro lado, embora, em um sistema cointegrado, um estimador de VAR irrestrito em nível é consistente para os parâmetros populacionais (a relação não é espúria), o teorema de representação de Granger nos mostra que há restrições que podem ser incorporadas na estimação, o que pode aumentar a eficiência dos estimadores dos parâmetros.
- Veremos a seguir como o modelo vetorial de correção de erros (VECM) pode ser estimado, e suas estimativas podem ser usadas para se testar o número de relações de cointegração existentes no sistema.

#### Referências

- Engle, Robert F. e C. W. J. Granger (1987). "Co-Integration and Error Correction: Representation, Estimation, and Testing". Em:

  Econometrica 55.2, pp. 251–276. ISSN: 00129682, 14680262. URL:

  http://www.jstor.org/stable/1913236 (acesso em 02/05/2024).
- Phillips, P. C. B. e S. Ouliaris (1990). "Asymptotic Properties of Residual Based Tests for Cointegration". Em: *Econometrica* 58.1, pp. 165–193. ISSN: 00129682, 14680262. URL: http://www.jstor.org/stable/2938339 (acesso em 02/05/2024).
- Phillips, Peter C. B. e Pierre Perron (1988). "Testing for a Unit Root in Time Series Regression". Em: *Biometrika* 75.2, pp. 335–346. ISSN: 00063444. URL: http://www.jstor.org/stable/2336182 (acesso em 13/03/2024).