

Econometria I

Exame 1 (Gabarito)

26/10/2023

1. a. O estimador de OLS de β , b , é

$$\begin{aligned} b &= (\mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_2)^{-1} \mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_1 \\ &= (\mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_2)^{-1} \mathbf{y}'_2 (\mathbf{y}_2 \beta + \varepsilon_1) \\ &= \beta + \left(\frac{\mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_2}{n} \right)^{-1} \left(\frac{\mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_1}{n} \right) \end{aligned}$$

Dado que y_{2i} são *iid*, podemos aplicar a lei dos grandes números e encontrar: $\mathbf{y}'_2 \mathbf{y}_2 / n \rightarrow E(y_{2i}^2)$. Ademais, temos:

$$\begin{aligned} \frac{\mathbf{y}'_2 \varepsilon_1}{n} &= \frac{(\alpha \mathbf{x}' + \varepsilon'_2) \varepsilon_1}{n} \\ &= \alpha \frac{\mathbf{x}' \varepsilon_1}{n} + \frac{\varepsilon'_2 \varepsilon_1}{n} \\ &\xrightarrow{p} \alpha E(x_i \varepsilon_{1i}) + E(\varepsilon_{2i} \varepsilon_{1i}) \end{aligned}$$

Por suposição, x_i é uma variável exógena, o que significa $E(x_i \varepsilon_{1i}) = 0$. Por suposição, $E(\varepsilon_{2i} \varepsilon_{1i}) = \sigma_{12}$. Portanto, em geral, este estimador não é consistente.

- b. Para recuperar a consistência, precisamos impor a restrição $\sigma_{12} = 0$, ou seja, não há correlação entre os termos de erro em ambas as equações: tal restrição também garantiria que não há problemas de endogeneidade, o que tornaria o OLS o estimador preferido (e consistente).
- c. O estimador de OLS de α , $\hat{\alpha}$, é

$$\begin{aligned} \hat{\alpha} &= (\mathbf{x}' \mathbf{x})^{-1} \mathbf{x}' \mathbf{y}_2 \\ &= (\mathbf{x}' \mathbf{x})^{-1} \mathbf{x}' (\mathbf{x} \alpha + \varepsilon_2) \\ &= \alpha + \left(\frac{\mathbf{x}' \mathbf{x}}{n} \right)^{-1} \left(\frac{\mathbf{x}' \varepsilon_2}{n} \right) \end{aligned}$$

Dado que x_i é *iid*, podemos aplicar a lei dos grandes números e encontrar: $\mathbf{x}' \mathbf{x} / n \xrightarrow{p} E(x_i^2)$. Além disso, também temos: $\mathbf{x}' \varepsilon_2 / n \xrightarrow{p} E(x_i \varepsilon_{2i}) = 0$ dado que x_i é exógeno. Concluimos que o estimador $\hat{\alpha}$ é consistente.

- d. O estimador é consistente.

e. O estimador de IV de β usando \mathbf{x} como instrumento é:

$$\begin{aligned} b_{IV} &= (\mathbf{x}'\mathbf{y}_2)^{-1}\mathbf{x}'\mathbf{y}_1 \\ &= (\mathbf{x}'\mathbf{y}_2)^{-1}\mathbf{x}'(\mathbf{y}_2\beta + \varepsilon_1) \\ &= \beta + \left(\frac{\mathbf{x}'\mathbf{y}_2}{n}\right)^{-1} \left(\frac{\mathbf{x}'\varepsilon_1}{n}\right) \end{aligned}$$

Note que $\mathbf{x}'\mathbf{y}_2/n \xrightarrow{p} E(x_i y_{i2}) = \alpha$ (conforme mostrado anteriormente) e $\mathbf{x}'\varepsilon_1/n \xrightarrow{p} E(x_i \varepsilon_1) = 0$ pela exogeneidade de x . Portanto, o estimador IV é consistente. Ao comparar o estimador de OLS e o estimador de IV, o estimador de IV deve ser usado quando há endogeneidade para fornecer um estimador consistente; caso contrário, o estimador de OLS deve ser usado.

2. a. A matriz de covariância convencionalmente estimada para o estimador LS é $\sigma^2(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}$, o que é inadequado, pois a matriz adequada é $\sigma^2(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}(\mathbf{X}'\mathbf{\Omega}\mathbf{X})(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}$. Note que podemos escrever a diferença como

$$\mathbf{D} = \frac{\sigma^2}{n} \left(\frac{\mathbf{X}'\mathbf{X}}{n}\right)^{-1} \left[\frac{\mathbf{X}'\mathbf{X}}{n} - \frac{\mathbf{X}'\mathbf{\Omega}\mathbf{X}}{n}\right] \left(\frac{\mathbf{X}'\mathbf{X}}{n}\right)^{-1}$$

a qual é positiva, indicando que o estimador de OLS é ineficiente. Entretanto, caso a hipótese de exogeneidade $E[\varepsilon|\mathbf{X}] = 0$ seja satisfeita, o estimador de OLS ainda é não-viesado e consistente.

- b. Como $\mathbf{\Omega}$ é uma matriz simétrica definida positiva, se pode ser fatorada em $\mathbf{\Omega} = \mathbf{C}\mathbf{\Lambda}\mathbf{C}'$, onde as colunas de \mathbf{C} são os vetores característicos de $\mathbf{\Omega}$ e as raízes características de $\mathbf{\Omega}$ são dispostas na matriz diagonal $\mathbf{\Lambda}$. Defina $\mathbf{\Lambda}^{1/2}$ como a matriz diagonal com o i -ésimo elemento diagonal $\sqrt{\lambda_i}$ e seja $\mathbf{T} = \mathbf{C}\mathbf{\Lambda}^{1/2}$. Então, $\mathbf{T}\mathbf{T}' = \mathbf{\Omega}$. Também defina $\mathbf{P}' = \mathbf{C}\mathbf{\Lambda}^{-1/2}$, então $\mathbf{\Omega}^{-1} = \mathbf{P}'\mathbf{P}$. Se pré-multiplicarmos $\mathbf{y} = \mathbf{X}\beta + \varepsilon$ por \mathbf{P} , obtemos

$$\mathbf{P}\mathbf{y} = \mathbf{P}\mathbf{X}\beta + \mathbf{P}\varepsilon$$

Como assumimos que $\mathbf{\Omega}$ é conhecida, podemos definir

$$\begin{aligned} \hat{\beta} &= (\mathbf{X}'\mathbf{P}'\mathbf{P}\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{P}'\mathbf{P}\mathbf{y} \\ &= (\mathbf{X}'\mathbf{\Omega}^{-1}\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{\Omega}^{-1}\mathbf{y} \end{aligned}$$

como o estimador GLS.

- c. Sabemos que o estimador de OLS é consistente mas ineficiente. Vejamos a consistência do estimador de GLS: Exigimos que os dados transformados $\mathbf{P}\mathbf{X} = \mathbf{X}_*$, e não os dados originais \mathbf{X} , sejam bem comportados. O estimador GLS é consistente se $\text{plim } (1/n)\mathbf{X}_*\mathbf{X}_* = \mathbf{Q}_*$, onde \mathbf{Q}_* é uma matriz definida positiva finita. Fazendo a substituição, vemos que isso implica

$$\text{plim } [(1/n)\mathbf{X}'\mathbf{\Omega}^{-1}\mathbf{X}] = \mathbf{Q}_*^{-1}$$

Em relação à eficiência, note que a covariância condicional do termo de erro transformado $\mathbf{P}\varepsilon = \varepsilon_*$ é dada por

$$E[\varepsilon_*\varepsilon_*'|\mathbf{X}] = E[\mathbf{P}\varepsilon\varepsilon'\mathbf{P}'|\mathbf{P}\mathbf{X}] = \mathbf{P}\sigma^2\mathbf{\Omega}\mathbf{P}' = \sigma^2\mathbf{I}$$

Portanto, aplicando a transformação, recuperamos a hipótese de homoscedasticidade e eficiência segue do teorema de Gauss-Markov.

d. Podemos escrever o estimador de LS como

$$\mathbf{b} = \beta + (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i \varepsilon_i$$

Então, temos

$$Var[\mathbf{b}|\mathbf{X}] = \frac{1}{n} \left(\frac{\mathbf{X}'\mathbf{X}}{n} \right)^{-1} \left(\frac{\mathbf{X}'(\sigma^2 \mathbf{\Omega})\mathbf{X}}{n} \right) \left(\frac{\mathbf{X}'\mathbf{X}}{n} \right)^{-1}$$

Portanto, a variância assintótica é dada por:

$$Asy.Var[\mathbf{b}] = \frac{1}{n} \mathbf{Q}^{-1} \left[\text{plim} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i' \right] \mathbf{Q}^{-1} = \frac{1}{n} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{Q}^* \mathbf{Q}^{-1}$$

onde assumimos que $\mathbf{Q}^* = \text{plim} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i'$. O estimador de \mathbf{Q}^* robusto à Heteroscedasticidade proposto por White (1980) é dado por

$$\mathbf{W}_{het} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n e_i^2 \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i',$$

onde e_i é o resíduo de LS, $y_i - \mathbf{x}_i' \mathbf{b}$. Portanto, temos

$$Est.Asy.Var[\mathbf{b}] = n(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{W}_{het} (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}$$

e. Considere o seguinte teste:

$$\begin{aligned} H_0 : \sigma_i^2 &= E[\varepsilon_i^2|\mathbf{X}] = \sigma^2 \text{ for all } i \\ H_1 : &\text{Not } H_0 \end{aligned}$$

O Teste Breusch-Pagan considera $E[\varepsilon^2|\mathbf{X}]$ uma função linear das variáveis explicativas:

$$E[\varepsilon^2|\mathbf{X}] = \delta_0 + \delta_1 x_1 + \dots + \delta_k x_k + \nu$$

Portanto, a hipótese nula de homocedasticidade é

$$\begin{aligned} H_0 : \delta_1 &= \delta_2 = \dots = \delta_k = 0 \\ H_1 : &\text{Pelo menos de } \delta_j \text{ não é igual a } 0 \end{aligned}$$

Assumindo as suposições clássicas, H_0 pode ser testado usando o teste usual F para a significância conjunta de todas as variáveis explicativas. A equação que estimamos é

$$e_i^2 = \delta_0 + \delta_1 x_{1i} + \dots + \delta_k x_{ki} + \varepsilon_i'$$

As etapas para realizar o teste são as seguintes:

1. Estime $\mathbf{y} = \mathbf{x}\beta + \varepsilon$ e encontre e
 2. Estime $\mathbf{e}'\mathbf{e} = \mathbf{x}\delta + \varepsilon'$
 3. Execute o teste F para $\delta = 0$
3. a. A resposta a esta questão deveria conter duas partes: a primeira mostrando (ou explicando) que o estimador de desvio das médias

$$\mathbf{b}^{within} = [S_{xx}^{within}]^{-1} S_{xy}^{within}$$

onde $S_{xx}^{within} = \sum_{i=1}^n \sum_{t=1}^T (\mathbf{x}_{it} - \bar{\mathbf{x}}_i)(\mathbf{x}_{it} - \bar{\mathbf{x}}_i)'$ e $S_{xy}^{within} = \sum_{i=1}^n \sum_{t=1}^T (\mathbf{x}_{it} - \bar{\mathbf{x}}_i)(\mathbf{y}_{it} - \bar{\mathbf{y}}_i)'$ controla para os efeitos heterogêneos fixos no tempo. Segundo, assumindo exogeneidade estrita

$$E[\varepsilon_{it} | \mathbf{x}_{i1}, \mathbf{x}_{i2}, \dots, c_i] = E[\varepsilon_{it} | \mathbf{X}_i, c_i] = 0$$

e dados bem-comportados

$$\text{plim} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{T} \mathbf{X}_i' \mathbf{X}_i = \bar{\mathbf{Q}}_n,$$

mostrar que o estimador é não-viesado e consistente segue o mesmo raciocínio básico do estimador de OLS visto anteriormente.

- b. Neste caso, o modelo de efeitos aleatórios é o mais apropriado, dado que o pressuposto $E[\alpha_i \mathbf{x}_i] = 0$ é satisfeito. Dessa forma, o modelo de efeitos aleatórios torna-se mais atraente, dado que o número de parâmetros a serem estimados é consideravelmente menor, apesar de ambos serem estimadores consistentes.
4. Essa questão permite vários caminhos para a resposta. O ponto importante é o aluno explicitar de forma clara e precisa a(s) equação(ões) regressão proposta, além dos pressupostos do modelo de regressão clássico e possíveis violações. Um exemplo de estratégia a ser seguido é o modelo de variáveis instrumentais, onde uma variável dummy indicando qualificação para o programa de crédito poderia ser usada como instrumento para a variável que indica a participação efetiva, a qual é provavelmente endógena devido à viés de seleção.