ECONOMETRIA I Variáveis instrumentais

Luis A. F. Alvarez

9 de abril de 2025

Instrumento

- Considere um modelo linear causal da forma:

$$Y = X\beta + U,$$

onde X é uma causa observada escalar, U são causas não observadas, e β é o efeito causal de X.

- Considere uma situação em que não é razoável supor que cov(X, U) = 0.
 - Nesse caso, a inclinação de X no melhor preditor linear de Y em X e um intercepto não identificará β , de modo que o estimador de MQO de Y em X e um intercepto não estimará consistentemente o efeito causal de interesse.
- Suponha que observemos uma variável Z que satisfaz:
 - (Relevância) $cov(Z, X) \neq 0$.
 - (Exogeneidade ou exclusão) cov(X, U) = 0
- À variável Z damos o nome de instrumento:
 - Trata-se de variável que exibe associação, na população, com X (relevância), e cuja única associação com Y se dá através de X (exogeneidade ou exclusão).

ESTIMANDO DE WALD E IDENTIFICAÇÃO SOB VARIÁVEL INSTRUMENTAL

- Defina o estimando de Wald como o parâmetro:

$$\gamma_{\mathsf{Wald}} := \frac{\mathsf{cov}(Z, Y)}{\mathsf{cov}(Z, X)},$$

- Sob as hipóteses de relevância e exogeneidade do instrumento, estimando identifica β , i.e.:

$$\gamma_{\text{Wald}} = \beta$$
.

ESTIMAÇÃO E INFERÊNCIA

- Dada uma amostra aleatória $(Y_i, X_i, Z_i) \sim (Y, X, Z)$, resultado anterior sugere que estimemos o efeito causal como:

$$\hat{\gamma}_{\mathsf{Wald}} = \frac{\widehat{\mathsf{cov}(Z,Y)}}{\widehat{\mathsf{cov}(Z,X)}} = \frac{\hat{b}_{Y,Z}}{\hat{b}_{Z,X}} \,,$$

onde $\hat{b}_{S,Z}$ é o estimador de MQO para o coeficiente de S numa regressão de S num intercepto e Z.

- Sob condições de regularidade da aula anterior, vimos que, com $n \to \infty$

$$\hat{b}_{Y,Z} \stackrel{p}{ o} \frac{\mathsf{cov}(Y,Z)}{\mathbb{V}(Z)}$$

$$\hat{b}_{X,Z} \stackrel{p}{\to} \frac{\operatorname{cov}(X,Z)}{\mathbb{V}(Z)}$$

de onde segue, por aplicação do teorema do mapa contínuo que, sob as condições de relevância e exogeneidade:

$$\hat{\gamma}_{\mathsf{Wald}} \stackrel{p}{\to} \gamma_{\mathsf{Wald}} = \beta$$
 .

Testando relevância

- Note que, como estimador de $\hat{b}_{X,Z}$ é consistente para $\frac{\text{cov}(X,Z)}{\mathbb{V}(Z)}$, podemos utilizar esse estimador para realizar um teste da nula de que que o instrumento **não** é relevante.
- Por outro lado, em nosso ambiente com uma variável instrumental e um modelo causal linear, a hipótese de exclusão é **intestável**.
 - Devemos suplementar a análise empírica com uma argumentação de porquê o único mecanismo através do qual variações em Z produzem variações em Y é através de X.

Caso Geral

- Vamos agora considerar um modelo causal geral da forma:

$$Y = X'\beta + U$$

onde X é um vetor de k causas observadas.

- Vamos supor a existência de um vetor Z de l instrumentos que satisfaz as hipóteses:

HIPÓTESE (H1-RELEVÂNCIA)

 $\mathbb{E}[ZX']$ tem posto k.

HIPÓTESE (H2-EXOGENEIDADE)

$$\mathbb{E}[ZU] = 0$$

- Note que a hipótese de exogeneidade é equivalente a $cov(Z, \epsilon) = 0$ quando X inclui um intercepto, pois nesse caso podemos supor que U tem média zero "absorvendo sua média" ao intercepto.

Variáveis Endógenas e Exógenas

- A condição de relevância implica que necessitamos de $l \ge k$ variáveis que exibam suficiente variação com as causas X, e que não exibam associação com as causas U.
 - Se uma entrada X_j é exógena por hipótese, i.e. $\mathbb{E}[X_j U] = 0$, podemos incluí-la entre os instrumentos Z.
 - Por outro lado, para cada variável X_s endógena, i.e. tal que potencialmente $\mathbb{E}[X_j U] \neq 0$, precisamos de pelo menos um instrumento que exiba associação com as causas observadas, mas não com as causas não observadas.

IDENTIFICAÇÃO DOS EFEITOS NO MODELO LINEAR GERAL

- Sob as hipóteses H1 e H2, para qualquer matriz $A \times I$ de posto cheio, temos que:

$$\gamma_A := (\mathbb{E}[AZX'])^{-1}\mathbb{E}[AZY] = \beta$$

- Note que, o resultado anterior sugere que, para uma amostra aleatória $(Y_i, X_i, Z_i) \sim (Y, X, Z)$ e uma dada matriz A, podemos estimar β por:

$$\hat{\gamma}_{A} = \left(\sum_{i=1}^{n} \hat{A} Z_{i} X_{i}^{\prime}\right)^{-1} \sum_{i=1}^{n} \hat{A} Z_{i} Y_{i} = (\hat{A} \mathbf{Z}^{\prime} \mathbf{X})^{-1} \hat{A} \mathbf{Z}^{\prime} \mathbf{y},$$

onde \hat{A} é um estimador da matriz A e:

$$m{Z} = egin{bmatrix} Z_1' \ Z_2' \ dots \ Z_n' \end{bmatrix}, \quad m{X} = egin{bmatrix} X_1' \ X_2' \ dots \ X_n' \end{bmatrix}$$