

• MRLM: $Y = X\beta + U$

$$y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{2i} + \beta_3 x_{3i} + \dots + \beta_k x_{ki} + u_i$$

- Y_i : variable endógena/explicada/dependiente. La que nos interesa predecir.
- X_i : variables exógenas/explicativas/independientes/Regresores.

Las que explican el comportamiento de Y_i .

- u_i : término de perturbación (parte aleatoria del modelo). → Recoge todo lo que puede influir en Y_i y que las variables exógenas no recogen.
- β : parámetros desconocidos → muestran la influencia (los efectos parciales) de las variables exógenas sobre la endógena. Son los que tenemos que estimar.

• HIPÓTESIS BÁSICAS MRLM

- $E(u_i) = 0$
- Homoscedasticidad: $Var(u_i) = \sigma_u^2$
- No Autocorrelación: $Cov(u_i, u_j) = 0 \forall i \neq j$
- u_i se distribuye como una Normal
- Permanencia Estructural: los parámetros son fijos, es decir, no cambian de valor.
 - Regresores NO estocásticos, las X 's son fijas $E(x_i) = x_i; Var(x_i) = 0$
 - Regresores estrictamente exógenos

$$Cov(x_i, u_i) = 0 \quad E(X'U) = 0$$

- Linealidad: La relación entre Y y X es de lineal.
- Ausencia total de Multicolinealidad $ranko(X'X) = k$
- $|X'X| \neq 0$ $|X'X|$ no tiende a cero
- Grados de libertad del modelo positivos $gl = N - k \geq 0 \rightarrow N \geq k$

• PERTURBACIÓN ESFÉRICA

$$\left. \begin{aligned} E(u_i) = 0 & \quad E(U) = 0 \\ Var(u_i) = \sigma_u^2 & \\ Cov(u_i, u_j) = 0 \forall i \neq j & \end{aligned} \right\} Var(U) = E(UU') = \sigma_u^2 \cdot I_N$$

$$u_i \sim N(0, \sigma_u^2) \quad U \sim N(0, \sigma_u^2 \cdot I_N)$$

• ESTIMADORES MCO

$$\hat{\beta}_{MCO} = (X'X)^{-1}(X'Y) \quad \hat{\sigma}_u^2 = \frac{e'e}{N-k} = \frac{\sum e_i^2}{N-k}$$

- Inesgados: $E(\hat{\beta}) = \beta$
- Eficientes (mínima var): $Var(\hat{\beta}) = \sigma_u^2(X'X)^{-1}$
- Consistentes $\hat{\beta}_i \sim t_{N-k}(\beta, \sigma_u^2(X'X)^{-1}) \approx N(\beta, \sigma_u^2(X'X)^{-1})$

• MEDIDAS DE BONDAD DE AJUSTE

• R^2 : Se interpreta como el porcentaje del comportamiento de Y que viene recogido por el modelo de regresión. Es el ajuste del modelo. La explicación de las exógenas sobre la endógena.

$$R^2 = \frac{VE}{VT} = 1 - \frac{\overline{VE}}{\overline{VT}} \quad R^2 = \frac{\sum(\hat{y} - \bar{y})^2}{\sum(y - \bar{y})^2} = 1 - \frac{\sum e_i^2}{\sum(y - \bar{y})^2} \quad R^2 = (r_{y\hat{y}})^2$$

$$VT = \sum(Y_i - \bar{Y})^2 = \sum Y_i^2 - n\bar{Y}^2, VE = \sum(\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 = \sum \hat{Y}_i^2 - n\bar{Y}^2, \overline{VE} = \sum(Y_i - \hat{Y}_i)^2 = \sum e_i^2 = e'e$$

• R^2 corregido: sirve para comparar modelos restringidos.

$$R_{corr}^2 = R_{adj}^2 = \bar{R}^2 = 1 - \frac{(N-1)}{(N-k)}(1 - R^2)$$

Su valor es algo más pequeño que el R^2

• CONTRASTES PARAMÉTRICOS

➤ CONTRASTE SIGNIFICACIÓN GLOBAL

$$H_0: \beta_2 = \beta_3 = \dots = \beta_k = 0 \quad \text{Globalmente no significativo}$$

$$H_A: \text{alguna } \beta \neq 0 \quad \text{Globalmente significativo}$$

$$\hat{F}_{k-1, N-k} = \frac{VE/k - 1}{\overline{VE}/N - k}$$

$$\hat{F}_{k-1, N-k} = \frac{R^2/k - 1}{(1 - R^2)/(N - k)}$$

➤ CONTRASTE SIGNIFICACIÓN INDIVIDUAL

$$H_0: \beta_j = 0 \quad \text{no significativo}$$

$$H_A: \beta_j \neq 0 \quad \text{significativo}$$

$$\hat{t}_{N-k} = \frac{\hat{\beta}_j}{err.es(\hat{\beta}_j)} = \frac{\hat{\beta}_j}{\sqrt{\widehat{Var}(\hat{\beta}_j)}} \quad \hat{F}_{1, N-k} = \frac{\hat{\beta}_j^2}{\widehat{Var}(\hat{\beta}_j)}$$

➤ CONTRASTE INDIVIDUAL

$$H_0: \beta_j = \alpha$$

$$H_A: \beta_j \neq \alpha$$

$$\hat{t}_{N-k} = \frac{\hat{\beta}_j - \alpha}{err.es(\hat{\beta}_j)} = \frac{\hat{\beta}_j - \alpha}{\sqrt{\widehat{Var}(\hat{\beta}_j)}} \quad \hat{F}_{1, N-k} = \frac{(\hat{\beta}_j - \alpha)^2}{\widehat{Var}(\hat{\beta}_j)}$$

➤ CONTRASTE DE RESTRICCIONES LINEALES

$$H_0: R\beta = r \rightarrow R\beta - r = 0 \quad \text{Se cumplen las restricciones} \rightarrow \text{Modelo Restringido}$$

$$H_A: R\beta \neq r \rightarrow R\beta - r \neq 0 \quad \text{No se cumplen las restricciones} \rightarrow \text{Modelo No Restringido}$$

• Resolución t-Student:

$$\hat{t}_{N-k} = \frac{a\hat{\beta}_i + b\hat{\beta}_j - c}{err.es(a\hat{\beta}_i + b\hat{\beta}_j)} = \frac{a\hat{\beta}_i + b\hat{\beta}_j - c}{\sqrt{a^2\widehat{Var}(\hat{\beta}_i) + b^2\widehat{Var}(\hat{\beta}_j) + 2ab\widehat{Cov}(\hat{\beta}_i, \hat{\beta}_j)}}$$

• Resolución F-Snedcor:

$$\hat{F}_{q, N-k} = \frac{(\overline{VE}_R - \overline{VE})/q}{\overline{VE}/N - k} = \frac{(e'_R e_R - e'e)/q}{e'e/N - k} \quad \hat{F}_{q, N-k} = \frac{(R^2 - R_R^2)/q}{(1 - R^2)/(N - k)}$$

$$\hat{F}_{q, N-k} = \frac{(R\hat{\beta} - r)' [R(X'X)^{-1}R']^{-1}(R\hat{\beta} - r)/q}{e'e/N - k} = (R\hat{\beta} - r)' [\hat{\sigma}_u^2 R(X'X)^{-1}R']^{-1}(R\hat{\beta} - r)/q$$

$$R\hat{\beta} \rightarrow N(R\beta, \hat{\sigma}_u^2 R(X'X)^{-1}R') \quad E(R\hat{\beta}) = R\beta; \quad Var(R\hat{\beta}) = \hat{\sigma}_u^2 R(X'X)^{-1}R'$$

Si las restricciones son ciertas: se incorporan al modelo y se estima por MCR (Mínimos Cuadrados Restringidos), ya que las estimaciones son insesgadas y más eficientes que MCO.

• MRLM

$$y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{2i} + \beta_3 x_{3i} + \dots + \beta_k x_{ki} + u_i \quad Y = X\beta + U$$

$$E(y_i) = \beta_1 + \beta_2 x_{2i} + \beta_3 x_{3i} + \dots + \beta_k x_{ki} \quad E(Y) = X\beta$$

$$Var(y_i) = Var(u_i) = \sigma_u^2$$

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x_{2i} + \hat{\beta}_3 x_{3i} + \dots + \hat{\beta}_k x_{ki} \quad \hat{Y} = X\hat{\beta}$$

• CONTRASTES DE ESPECIFICACIÓN

➤ CONTRASTE PERMANENCIA ESTRUCTURAL (CHOW)

$$H_0: \text{Permanencia o Estabilidad Estructural}$$

$$H_A: \text{Cambio estructural}$$

$$\hat{F}_{k, N-2k} = \frac{(e'e - (e'_1 e_1 + e'_2 e_2))/k}{(e'_1 e_1 + e'_2 e_2)/(N - 2k)}$$

Las gráficas CUSUM y CUSUMQ: si se salen de las bandas hay cambio.

➤ CONTRASTE DE LINEALIDAD (RESET-RAMSEY)

$$H_0: \text{Linealidad}$$

$$H_A: \text{No Linealidad}$$

Se añaden como variables explicativas los ajustes al cuadrado, al cubo, etc $\hat{y}^2, \hat{y}^3, \hat{y}^4$ y se realizan los contrastes de restricciones lineales correspondientes.

➤ CONTRASTE DE NORMALIDAD (BERA-JARQUE)

$$H_0: u_i \sim \text{Normal (residuos se distribuyen Normalmente)}$$

$$H_A: u_i \not\sim \text{Normal}$$

$$\hat{\chi}^2 = N \left[\frac{\hat{\alpha}^2}{6} + \frac{(\hat{\epsilon} - 3)^2}{24} \right]$$

Las gráficas Normal Plot: si no se ajustan a la recta los residuos No se distribuyen como una Normal.

Se basa en el análisis de los errores o residuos del modelo

- Residuos MCO (Errores): $e_i = y_i - \hat{y}_i \quad y_i = \hat{y}_i + e_i$

$$e_i \sim N(0, \sigma_{ei}^2) \quad \sum e_i = 0$$

$$e \sim N(0, \sigma_u^2 M) \quad \sum e_i^2 = e'e = \overline{VE} = SC_{Res}$$

• ERRORES DE ESPECIFICACIÓN

➤ OMISIÓN DE VARIABLES RELEVANTES

- Estimaciones sesgadas e inconsistentes de la β
- Estimación sesgada de la varianza del término de perturbación.
- Invalidación procedimiento inferencial.

➤ INCLUSIÓN DE VARIABLES IRRELEVANTES

- Estimaciones insesgadas e inconsistentes de la β
- Soobrestimación de las β
- Estimación insesgada de la varianza del término de perturbación.

• MRLS

$$Y_i = \alpha + \beta X_i + u_i$$

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \beta \bar{X}$$

$$\hat{\beta} = \frac{\sum X_i Y_i - n\bar{X}\bar{Y}}{\sum X_i^2 - n\bar{X}^2} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum (X_i - \bar{X})^2} \quad r_{xy}^2 = R^2$$



www.academianovaonline.com