Econometría I Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Bogotá, 13 de junio de 2020

áxima verosimilitud Íínimos cuadrados

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Métodos num

Mínimos cuadrados restringidos

Ecuacion

Método de Newton-Rapson:

$$\hat{\beta}_{t+1} = \hat{\beta}_t - \left[\left(\frac{\partial^2 \ln L(\beta)}{\partial \beta \partial \beta'} \right)_{\beta = \hat{\beta}_t} \right]^{-1} \left(\frac{\partial \ln L(\beta)}{\partial \beta} \right)_{\beta = \hat{\beta}_t}$$

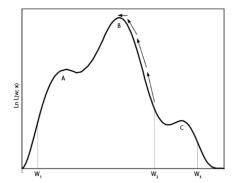


Figura 1: Función Log-Verosimilitud para un modelo de un parámetro.

Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Distintos máximos

Métodos r

Mínimos cuadrados restringidos Ecuaciones

1. Condiciones iniciales:

- El escoger los valores iniciales puede ser un proceso aleatorio o por "adivinanza", naive guess.
- Se puede estimar el modelo por OLS y tomar los estimadores como valores iniciales.
- Si el modelo es no lineal se debe tener en cuenta la posibilidad de caer en óptimos locales. Se puede hacer múltiples evaluaciones con distintos valores iniciales para corroborar.

Advertencia: Si el modelo de regresión **es lineal**, la estimación vía OLS y ML darán los mismos resultados.

- Criterios de convergencia: Es válido el cumplimiento de al menos uno de los siguientes criterios, a saber:
 - El valor numérico de la función objetivo varía menos que un umbral dado previamente establecido, al pasar de β_t a β_{t+1} , por ejemplo, $\hat{\beta}_{t+1} \hat{\beta}_t < \delta$.
 - El gradiente de la función objetivo, evaluado en los puntos actuales, debe ser lo suficientemente pequeño.
 - El número máximo de iteraciones que se ha establecido ha sido alcanzado.

Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Distintos máximos

Métodos numéricos

Mínimos cuadrados restringidos

Ecuaciones



- Dificultades prácticas: El algoritmo tiene dificultades para encontrar una solución al problema de optimización, se detiene y devuelve un conjunto sub-óptimo de parámetros, como consecuencia de:
 - Que se excede el máximo número de iteraciones.
 - Que la carga de información en la función de verosimilitud, al menos en ese punto, es baja y, por consiguiente, la curva es plana.
 - Una excesiva sobreparametrización del modelo.

Para más información, véase los libros de las referencias.

Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud Distintos máximos Métodos numéricos

Mínimos cuadrados restringidos Ecuaciones Réplica

$$\widetilde{\beta}_{\text{cls}} = \widehat{\beta}_{\text{ols}} - \left(X'X\right)^{-1} R \left[R'\left(X'X\right)^{-1} R\right]^{-1} \left(R'\widehat{\beta}_{\text{ols}} - c\right)$$

Así mismo, asumiendo homocedasticidad, la matriz de varianzas y covarianzas de los parámetros viene de:

$$\begin{split} \boldsymbol{V}_{\widetilde{\boldsymbol{\beta}}} &= \boldsymbol{V}\left[\widetilde{\boldsymbol{\beta}}_{cls}|\boldsymbol{X}\right] \\ &= \left(\left(\boldsymbol{X}'\boldsymbol{X}\right)^{-1} - \left(\boldsymbol{X}'\boldsymbol{X}\right)^{-1}\boldsymbol{R}\left(\boldsymbol{R}'\left(\boldsymbol{X}'\boldsymbol{X}\right)^{-1}\boldsymbol{R}\right)^{-1}\boldsymbol{R}'\left(\boldsymbol{X}'\boldsymbol{X}\right)^{-1}\right)\boldsymbol{\sigma}^2 \end{split}$$

Por simplicidad, se utiliza:

$$\mathbf{V}_{\widetilde{\beta}} = (I - \mathbf{D}\mathbf{R}')\mathbf{V}_{\widehat{\beta}_{ols}}(I - \mathbf{D}\mathbf{R}')'$$

Donde:

$$\mathbf{D} = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} - (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{R}' \left[\mathbf{R}' (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{R} \right]^{-1}$$

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández

Máxima verosimilitud

Mínimos cuadrados restringidos

Ecuaciones
Réplica
Referencias



- En el modelo pionero, (Solow, 1956) empleó el capital, K_t, el trabajo, L_t, la tecnología, A_t. Así mismo, unos parámetros constantes, para el crecimiento de la tecnología, g, de la población, n, y la depreciación del capital, δ.
- En (Mankiw, Romer y Weil, 1992) se decidió incorporar el capital humano dado que:
 - Aumentos en la inversión –o, lo que es lo mismo, el ahorro, dado el supuesto de economía cerrada–, ↑ s, o disminuciones en el crecimiento de la población, ↓ n, llevan a mayores ingresos y, por consiguiente, un incremento en el capital humano.
 - El capital humano está correlacionado con el ahorro, s, y la tasa de crecimiento de la población, n, por lo que emitirlo conlleva a un sesgo de variable omitida.

Este tiene, entonces, la misma depreciación que el capital, δ .

El modelo replicado es tal que:

$$\ln\left[\frac{Y(t)}{L(t)}\right] = \ln A(0) + gt - \frac{\alpha + \beta}{1 - \alpha - \beta}\ln(n + g + \delta) + \frac{\alpha}{1 - \alpha - \beta}\ln(s_k) + \frac{\beta}{1 - \alpha - \beta}\ln(s_h)$$

Ecuación (11) en el documento original.

Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Métodos numérica

Mínimos cuadrados restringidos Ecuaciones Bénlica

Así pues, las variables empleadas son: Como endógena:

Crecimiento del PIB de 1960 a 1985 en los países no productores de petróleo, medido como el logaritmo del PIB per cápita.

Y, como exógenas:

- El logaritmo del PIB en nivel en 1960.
- ► El logaritmo del ratio entre Formación bruta de capital y PIB.
- ▶ El logaritmo de la suma entre n, g y δ .
- ► El logaritmo del ratio entre la población que se encuentra cursando la secundaria y aquella que se encuentra en edad de trabajar (15-65 años).

Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados restringidos

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Distintos máximos

Mínimos cuadrados restringidos

Réplica

Referencias



Byrd, Richard H. y col. (1995). «A Limited Memory Algorithm for Bound Constrained Optimization». En: SIAM Journal on Scientific Computing 16.5, páginas 1190-1208.



Fletcher, R. (2013). Practical Methods of Optimization. Wiley.



Fletcher, R. y C. M. Reeves (ene. de 1964). «Function minimization by conjugate gradients». En: The Computer Journal 7.2, páginas 149-154.



Kelley, C.T. (2003). Solving Nonlinear Equations with Newton's Method. Fundamentals of Algorithms. Society for Industrial y Applied Mathematics.



Mankiw, N. Gregory, David Romer y David N. Weil (mayo de 1992). «A Contribution to the Empirics of Economic Growth*». En: The Quarterly Journal of Economics 107.2, páginas 407-437.



Solow, Robert M. (feb. de 1956). «A Contribution to the Theory of Economic Growth». En: The Quarterly Journal of Economics 70.1, páginas 65-94.

Julián David Rojas Aguilar Hernando Hernández Lasso

Máxima verosimilitud

Mínimos cuadrados restringidos