

Funciones Lineales de los Parámetros

En muchas aplicaciones estamos más interesados en estimar funciones lineales de β que en estimar β en sí mismo:

$$c'\beta \text{ o } C\beta$$

Funciones Lineales de los Parámetros

En muchas aplicaciones estamos más interesados en estimar funciones lineales de β que en estimar β en sí mismo:

$$c'\beta \text{ o } C\beta$$

Un caso de especial interés:

En un futuro valor x_o , ¿qué esperamos observar? $\mathbb{E}(y_o) = ?$

Funciones Lineales de los Parámetros

En muchas aplicaciones estamos más interesados en estimar funciones lineales de β que en estimar β en sí mismo:

$$c'\beta \text{ o } C\beta$$

Un caso de especial interés:

En un futuro valor x_o , ¿qué esperamos observar? $\mathbb{E}(y_o) = ?$

$$\mathbb{E}(y_o) = \mathbf{x}'_o \beta \Rightarrow \widehat{\mathbb{E}(y_o)} = \mathbf{x}'_o \widehat{\beta}$$

Notemos: $\widehat{\beta}$ es insesgado entonces el estimador propuesto sería insesgado de $\mathbb{E}(y_o)$.

Podría haber muchos estimadores de una función lineal $c'\beta$ o $C\beta$, nos enfocaremos en los **estimadores lineales**: funciones lineales de y_1, \dots, y_n .

Funciones Lineales de los Parámetros

En muchas aplicaciones estamos más interesados en estimar funciones lineales de β que en estimar β en sí mismo:

$$c'\beta \text{ o } C\beta$$

Un caso de especial interés:

En un futuro valor x_o , ¿qué esperamos observar? $\mathbb{E}(y_o) = ?$

$$\mathbb{E}(y_o) = \mathbf{x}'_o \beta \Rightarrow \widehat{\mathbb{E}(y_o)} = \mathbf{x}'_o \widehat{\beta}$$

Notemos: $\widehat{\beta}$ es insesgado entonces el estimador propuesto sería insesgado de $\mathbb{E}(y_o)$.

Podría haber muchos estimadores de una función lineal $c'\beta$ o $C\beta$, nos enfocaremos en los **estimadores lineales**: funciones lineales de y_1, \dots, y_n .

Primero veremos cuando una función paramétrica es **estimable**.

Funciones Estimables

Estimadores Lineales Insesgados

Definición: Una **función paramétrica** ψ se dice que es una **función lineal** de los parámetros $\{\beta_1, \dots, \beta_p\}$ si existen $\{c_1, \dots, c_p\}$ constantes conocidas tal que

$$\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta} = \sum_{j=1}^p c_j \beta_j$$

donde $\mathbf{c} = (c_1, \dots, c_p)'$.

Funciones Estimables

Estimadores Lineales Insegados

Definición: Una función paramétrica ψ se dice que es una función lineal de los parámetros $\{\beta_1, \dots, \beta_p\}$ si existen $\{c_1, \dots, c_p\}$ constantes conocidas tal que

$$\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta} = \sum_{j=1}^p c_j \beta_j$$

donde $\mathbf{c} = (c_1, \dots, c_p)'$.

Definición: Decimos que una función paramétrica $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ es estimable si tiene un estimador lineal (en \mathbf{Y}) insegado, es decir si existe $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$ tal que

$$E(\mathbf{a}'\mathbf{Y}) = \psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta} \quad \forall \boldsymbol{\beta} \in \mathbb{R}^p$$

¿Hay funciones que no son estimables?

Funciones Estimables: Caracterización

El siguiente resultado caracteriza las funciones paramétricas estimables suponiendo el modelo

$$\Omega : E(\mathbf{Y}) = \mathbf{X}\beta \quad \Sigma_{\mathbf{Y}} = \sigma^2\mathbf{I}$$

Teorema: La función paramétrica $\psi = \mathbf{c}'\beta$ es estimable si y sólo si \mathbf{c} es una combinación lineal de las filas de \mathbf{X} , o sea si existe $\mathbf{a} \in \Re^n$ tal que

$$\mathbf{c}' = \mathbf{a}'\mathbf{X}$$

Funciones Estimables: Caracterización

El siguiente resultado caracteriza las funciones paramétricas estimables suponiendo el modelo

$$\Omega : E(\mathbf{Y}) = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} \quad \boldsymbol{\Sigma}_{\mathbf{Y}} = \sigma^2\mathbf{I}$$

Teorema: La función paramétrica $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ es estimable si y sólo si \mathbf{c} es una combinación lineal de las filas de \mathbf{X} , o sea si existe $\mathbf{a} \in \Re^n$ tal que

$$\mathbf{c}' = \mathbf{a}'\mathbf{X}$$

Notemos que si el $rg(\mathbf{X}) = p$, toda función paramétrica $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ es estimable .

Mejor Estimador Lineal Insesgado (BLUE)

Lema: Supongamos que vale el modelo Ω . Sean $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ una función estimable y \mathcal{V}_r el espacio generado por las columnas de \mathbf{X} ($r = \text{rg}(\mathbf{X}) \leq p$).

Luego, existe un único estimador lineal insesgado de ψ , digamos $\mathbf{a}^{*\prime}\mathbf{Y}$ con $\mathbf{a}^* \in \mathcal{V}_r$. Más aún, si $\mathbf{a}'\mathbf{Y}$ es un estimador insesgado de ψ , \mathbf{a}^* es la proyección ortogonal de \mathbf{a} sobre \mathcal{V}_r .

Mejor Estimador Lineal Insesgado (BLUE)

Lema: Supongamos que vale el modelo Ω . Sean $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ una función estimable y \mathcal{V}_r el espacio generado por las columnas de \mathbf{X} ($r = \text{rg}(\mathbf{X}) \leq p$).

Luego, existe un único estimador lineal insesgado de ψ , digamos $\mathbf{a}^{*\prime}\mathbf{Y}$ con $\mathbf{a}^* \in \mathcal{V}_r$. Más aún, si $\mathbf{a}'\mathbf{Y}$ es un estimador insesgado de ψ , \mathbf{a}^* es la proyección ortogonal de \mathbf{a} sobre \mathcal{V}_r .

Teorema de Gauss–Markov:

Supongamos que vale el modelo $\Omega : E(\mathbf{Y}) = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} \quad \boldsymbol{\Sigma}_{\mathbf{Y}} = \sigma^2\mathbf{I}$.

Toda función estimable $\psi = \mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ tiene un único estimador $\hat{\psi}$ lineal insesgado de mínima varianza (BLUE). Este estimador $\hat{\psi}$ se puede obtener reemplazando a $\boldsymbol{\beta}$ en $\mathbf{c}'\boldsymbol{\beta}$ por $\hat{\boldsymbol{\beta}}$, el estimador de mínimos cuadrados.