

interferencia sobre el vec de medias

Tuesday, February 15, 2022 5:57 PM

Interferencia sobre el vec. de medias ## $\bar{x} = \text{vec}$

Estimador de máx verosimilitud:

$$\mu = \bar{x} \quad \Sigma = S_n$$

Distrib. muestral de \bar{x} , S Si x_1, \dots, x_n (vec) es una m.a de pobla° normal con media μ , y cov Σ . La \sim de \bar{x} y de S se puede determinar completamente.

$$1. p=1 \text{ (1 var)} \quad \bar{x} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

General: Normal multivar.

$$\bar{x} \sim N_p(\mu, \frac{1}{n} \Sigma)$$

Si $p=1$,

$$(n-1)S^2 = \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2 \sim \chi_{n-1}^2 \rightarrow \text{vars. normales estandar.}$$

 $(n-1)S^2$ se distribuye como $\sigma^2(z_1^2 + \dots + z_{n-1}^2)$ con $z_i \sim N(0,1)$

2. General

La \sim de $(n-1)S^2$ es la \sim de Wishart con $n-1$ gl. $W_m(\cdot | \Sigma)$ es la \sim de $\sum_{i=1}^m z_i z_i'$ con $z_i \sim N(0,1)$.3. \bar{x} y S (matriz) son indep.

Prop asintótica

a. \bar{x} converge en proba a μ

Si el estimador converge en proba al parámetro, es un estimador CONSISTENTE

b. S y S_n convergen en proba a Σ $1/n-1$ $1/n$: cuando n es grande, da casi la misma.

Teo. del Lim central.

Sean x_1, \dots, x_n obs indep. de una pobla° con media μ y Cov Σ . $\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)$ es aprox $N(0, \Sigma)$. Si $n \gg p$, ($n-p$ grande) $\bar{x} \sim N(\mu, \frac{1}{n} \Sigma)$ sin importar la \sim de los x .Obs: Usar S en lugar de Σ no afecta tanto los resultados mientras $n-p$ sea grande.Inferencias sobre μ $\begin{matrix} \rightarrow \text{I.C} \\ \rightarrow \text{P.H} \end{matrix}$ P.H respecto a una media poblacional μ_0 $H_0: \mu = \mu_0 \quad H_A: \mu \neq \mu_0$ α : Error h po 1.
 H_0 / y yo lo rechazo.Si x_1, \dots, x_n es una m.a de una pobla° normal, el estadístico de prueba es:

$$t = \frac{(\bar{x} - \mu_0)}{S/\sqrt{n}}$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum (x_i - \bar{x})^2 \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum x_i$$

Si H_0 cierta, t tiene una \sim t-student con $n-1$ glRechazo H_0 si t está en la R.R (región de rechazo). $|t| > t_{\alpha/2} \leftarrow$ (caso 2 colas). $t > t_{\alpha}$ o $t < -t_{\alpha}$
(cola sup) (cola inf).Rechazo para $|t|$ grande y eso es equiv. a rechazar si t^2 es grande

$$t^2 = n(\bar{x} - \mu_0)(S^2)^{-1}(\bar{x} - \mu_0) \rightarrow (\text{dist estadístico})^2$$

Si la dist (\bar{x}, μ) es grande, rechazo H_0 .Dada una muestra, rechazo H_0 si:

$$n(\bar{x} - \mu_0)(S^2)^{-1}(\bar{x} - \mu_0) > t_{n-1}^2 \text{ ge } (\alpha/2)$$

No rechazar H_0 , significa q' μ_0 es un val. posible de μ .
I.C.

Recuerda q' no rechazar H_0 a un nivel α es equiv. a q' el val de μ_0 este en un I.C. con confianza $1-\alpha$.

Val's. μ_0 en el I.C. son aquellos para los cuales no se rechaza H_0 . $\mu = \mu_0$.

Los lims. de los I.C. son v.a., pues dependen de la muestra.

Proba de que I.C. contenga a μ es $1-\alpha$. Luego con muchas muestras, $(1-\alpha) \times 100\%$.

Generalizando a p vars.

$$T^2 = (\bar{x} - \mu_0)' \left(\frac{1}{n} S \right)^{-1} (\bar{x} - \mu_0)$$

$$= n (\bar{x} - \mu_0)' (S^{-1}) (\bar{x} - \mu_0)$$

donde $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_j$

$$S = \frac{1}{n-1} \sum (x_j - \bar{x})(x_j - \bar{x})'$$

$$\mu_0 = \begin{bmatrix} \mu_{10} \\ \vdots \\ \mu_{p0} \end{bmatrix}$$

1. T^2 es T^2 de Hotelling
2. $\frac{1}{n} S$ es la estima. de la cov de \bar{x} .
3. Si T^2 muy grande, \bar{x} estará lejos de μ_0 , luego, se rechaza H_0 .

En este caso, si H_0 es cierta.

$$T^2 \sim \frac{(n-1)p}{(n-p)} F_{p, n-p} \sim \sim F \text{ con } p, n-p \text{ gl.}$$

(se usa para comparar varianzas)

$$A'': \alpha = P(T^2 > \frac{(n-1)p}{(n-p)} F_{p, n-p}(\alpha) \mid H_0 \text{ cierta}).$$

$$= P(n(\bar{x} - \mu_0)'(S^{-1})(\bar{x} - \mu_0) > \Delta \mid H_0 \text{ cierta})$$

Si tenemos una P.H. de la forma:

$H_0: \mu = \mu_0$, $H_A: \mu \neq \mu_0$ nivel α . rechazo si:

$$T^2 = n \underbrace{(\bar{x} - \mu_0)' (S^{-1}) (\bar{x} - \mu_0)}_{\substack{\text{Normal} \\ N_p(0, S)}} > \underbrace{\frac{(n-1)p}{(n-p)} F_{p, n-p}(\alpha)}_{\substack{\text{Wishart} \\ p, n-1}}$$

Ej: $n=3$ y $p=2$

$$X = \begin{bmatrix} 6 & 9 \\ 10 & 6 \\ 8 & 3 \end{bmatrix}$$

$$H_0: \mu = \begin{bmatrix} 9 \\ 5 \end{bmatrix}$$

Asumo q' los datos pertenecen a una Normal multivar y obs. indep.

$$\bar{x} = \begin{bmatrix} 8 \\ 6 \end{bmatrix} \quad S = \begin{bmatrix} 4 & -3 \\ -3 & 9 \end{bmatrix}$$

$$S^{-1} = \frac{1}{36-9} \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} = \frac{1}{27} \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$$

$$T^2 = 3 \left[\begin{pmatrix} 8-9 \\ 6-5 \end{pmatrix} \right]' \begin{bmatrix} 4/27 & 1/9 \\ 1/9 & 4/27 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 8-9 \\ 6-5 \end{bmatrix}$$

$$= 3 \begin{bmatrix} -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4/27 & 1/9 \\ 1/9 & 4/27 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = 7/9$$

$$F_{2,1}(0.05) = 199.51 \quad \text{val}-p = 0.85$$

$$\frac{(n-1)p}{n-p} F_{2,1} = 798.04$$

Obs: T^2 es invariante bajo cambios de unidades en las medidas de \bar{x} .

$$y = Cx + d \quad \text{con } C \text{ y } d \text{ ctes.}$$

Dado q' $\bar{y} = C\bar{x} + d$, $S_y = C S C'$

$$\mu_y = C\mu_x + d \quad \Sigma_y = C \Sigma C'$$

$$T^2 = n (\bar{y} - \mu_{y0})' (S_y^{-1}) (\bar{y} - \mu_{y0})$$

$$\stackrel{\text{TAREA}}{=} n (\bar{x} - \mu_{x0})' (S^{-1}) (\bar{x} - \mu_{x0})$$

Método de razón de verosimilitud (más potente)

$$\max_{\mu, \Sigma} L(\mu, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{n/2}} e^{-np/2} \rightarrow \text{todo es cte menos } |\Sigma|^{n/2}$$

$$\hat{\Sigma} = \frac{1}{n} \sum (x_j - \bar{x})(x_j - \bar{x})' \quad \hat{\mu} = \bar{x}$$

Asumiendo $H_0: \mu = \mu_0$ (μ_0 es μ_{x0})

$$L(\mu_0, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{n/2}} \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu_0)' \Sigma^{-1} (x_j - \mu_0)\right)$$

Como μ_0 fijo, puedo variar Σ para hallar vals. más posibles con las obs. se tiene:

$$\max_{\Sigma} L(\mu_0, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\hat{\Sigma}_0|^{n/2}} e^{-np/2}$$

$$\hat{\Sigma}_0 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu_0)(x_j - \mu_0)'$$

Para determinar si μ_0 es un val posible de μ , se comparan los máximos de $L(\mu_0, \Sigma)$ y $L(\mu, \Sigma)$

$$\Lambda = \frac{\max_{\Sigma} L(\mu_0, \Sigma)}{\max_{\mu, \Sigma} L(\mu, \Sigma)} \rightarrow \hat{\Sigma}_0 = \left(\frac{|\hat{\Sigma}|}{|\hat{\Sigma}_0|} \right)^{n/2}$$

max sobre todos los posibles μ y Σ .

Si Λ es pequeño, $H_0: \mu = \mu_0$ es poco probable, H_0 rechazado (si μ_0 está muy lejos de μ , $|\hat{\Sigma}_0|$ va a ser mucho más grande que $|\hat{\Sigma}|$.)

Más concretamente,

H_0 se rechaza si $\Lambda < C(\alpha) \rightarrow \alpha$: percentil de la \sim de Λ