

LA DISTRIBUCION WISHART

La distribución Wishart juega un papel importante en la estimación de matrices de covarianza

DEFINICIÓN:

Sea V una matriz de dimensiones $p \times p$, simétrica y positivo definida. Considerando V aleatoria, decimos que V tiene la distribución Wishart (no-singular, p -dimensional) con matriz de escala Σ y n grados de libertad ($p \leq n$), si la distribución conjunta de los elementos (distintos) de V es continua y con densidad dada por:

$$(Wi) \dots f(V; \Sigma, n) = \frac{c |V|^{(n-p-1)/2}}{|\Sigma|^{n/2}} e^{-\frac{1}{2} \text{tr}\{\Sigma^{-1} V\}} \times \mathbb{1}_B(V),$$

donde: $\Sigma > 0$, $B = \{A \in \mathbb{R}^{p \times p} : A > 0\}$,

$\mathbb{1}_B(V) = \begin{cases} 1 & V \in B, \\ 0 & V \notin B. \end{cases}$ y c es la constante

definida por

$$C = \left\{ 2^{np/2} \pi^{\frac{1}{4}(p(p-1))} \prod_{j=1}^p \Gamma\left(\frac{n+1-j}{2}\right) \right\}^{-1}.$$

$$\Gamma(t) = \int_0^{\infty} x^{t-1} e^{-x} dx. \quad \text{NOTACION}$$

$$V \sim \text{Wishart}_p(\Sigma, n)$$

Teorema: Sean X_1, \dots, X_n vectores independientes de dimensión $p \times 1$ tales que $X_i \sim N_p(0, \Sigma)$ $\forall i=1, 2, \dots, n$, con $\Sigma > 0$. Sea \mathcal{X} la matriz de dimensiones $n \times p$ dada por

$$\mathcal{X} = \begin{pmatrix} X_1' \\ X_2' \\ \vdots \\ X_n' \end{pmatrix}; \quad p \leq n.$$

Sea $V = \mathcal{X}'\mathcal{X}$. Entonces $V > 0$

y $V \sim \text{Wishart}_p(\Sigma, n)$.

La demostración se puede encontrar en Cramer, H. (1946) "Mathematical Methods of Statistics" p. 405, Princeton University Press.

ejemplo: Supongase $p=1$, entonces tenemos v.a.

$$X_1, X_2, \dots, X_n \underset{\text{i.i.d.}}{\sim} N(0, \sigma^2)$$

$$\underset{n \times 1}{X} = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix} \quad \underset{1 \times 1}{X}' X = \sum_{i=1}^n X_i^2$$

y de acuerdo al Teorema si $V = \sum_{i=1}^n X_i^2$, su densidad

$$\begin{aligned} \text{es } f_V(v; \sigma, n) &= \underbrace{\frac{1}{2^{n/2} \Gamma(\frac{n}{2})}}_c \frac{v^{n/2-1}}{\sigma^{n/2}} e^{-\frac{1}{2} v/\sigma^2} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(v) \\ &= \frac{\left(\frac{1}{2\sigma}\right)^{n/2}}{\Gamma(n/2)} v^{n/2-1} e^{-v/2\sigma} \cdot \mathbb{1}_{(0, \infty)}(v) \end{aligned}$$

es decir V tiene distribución

$$\text{Gamma}\left(\alpha = \frac{n}{2}; \beta = \frac{1}{2\sigma}\right) \quad (= \text{Wishart}_1(\sigma, n))$$

"La distribución $\text{Wishart}_p(\Sigma, n)$ representa una generalización de la distribución Gamma a p dimensiones".

De hecho si $X \sim \chi_{(n)}^2$ entonces V tiene la misma distribución que $\sigma^2 X$, entonces

podemos re-escribir el párrafo anterior como

"La distribución $Wishart_p(\Sigma, n)$ representa una generalización a p dimensiones de distribuciones proporcionales a la distribución $\chi^2_{(n)}$ ".

$$(p=1 \Rightarrow \frac{V}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n)})$$

NOTA Aunque hablamos de la distribución de una matriz en la definición (W_i), nos referimos a la distribución conjunta de los elementos de la matriz simétrica V_i

$$(\beta) \dots V_i = \begin{pmatrix} v_{11} & v_{21} & \dots & v_{p1} \\ v_{21} & v_{22} & \dots & v_{p2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ v_{p1} & v_{p2} & \dots & v_{pp} \end{pmatrix},$$

pero como V_i es simétrica, en realidad se está definiendo una distribución para el vector $p(p+1)/2$ -dimensional

$$(\alpha) \dots (v_{11}, v_{21}, \dots, v_{p1}, v_{22}, v_{32}, \dots, v_{p2}, \dots, v_{pp})'$$

el conjunto B en la definición (W_i), es el conjunto de matrices simétricas de dimensión $p \times p$ tales que son positivo definidas,

pero debido a esta observación, podemos escribir B como el conjunto de vectores $p(p+1)/2$ dimensionales (como en (d)) que hacen que V en (β) sea positivo definida.

El teorema^A establece que si las observaciones x_1, \dots, x_n provienen de una distribución $N_p(0, \Sigma)$, $\text{COV}(X_i, X_j) = E(X_i \cdot X_j)$ ya que $\mu = 0$, entonces

$$n \hat{\Sigma} = X'X$$

es una observación ó realización de la v.c. matricial

$$X'X \sim \text{Wishart}_p(\Sigma, n)$$

Teorema : Sean X_1, \dots, X_n vectores de dimensión $p \times 1$, independientes y con distribución $N_p(\mu, \Sigma)$; $\Sigma > 0$. Sean $\bar{X}_{(n)}$ el vector