$$\overline{X}(n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{i} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{i} \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{i} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \overline{X}_{\cdot 1} \\ \overline{X}_{\cdot 2} \\ \vdots \\ \overline{X}_{\cdot p} \end{pmatrix}$$

$$Y = \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - X_{m}) (X_{i} - X_{m})$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} \times X_{i} - n \times X_{m}) \times (n)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} \times X_{i} - n \times X_{m}) \times (n)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} \times X_{i} - n \times X_{m}) \times (n)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - X_{m}) (X_{i} - X_{m})$$

Entonces si p+1
$$\leq n$$
, (2)
 $V > 0$ y $V \sim Wlishert p(\Sigma, n-1)$.

Como consecuencia de este vesultado, si É es

(1)
$$\overline{X}_{(n)} = \frac{1}{n} X I_n = \frac{1}{n} \begin{cases} X_{11} X_{21} - - X_{n1} \\ X_{12} X_{22} - - X_{n2} \\ \vdots \\ X_{1p} X_{2p} - - X_{np} \end{cases}$$
 (1)

(2) Véase Press, J. (2005). "Applied Multivariate Analysis". Dover

la matriz de covarionzas estimada a partir de los datos 291, ..., 26n

$$\hat{\Xi} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (3G_i - 3G_{(n)}) (3G_i - 3G_{(n)})$$

$$= \frac{1}{n} \chi' 7 \zeta \chi',$$

entonces n\(\frac{1}{2}\) es una realización de la v.d.
matricial \(\mathbb{Z}'\) H\(\mathbb{Z}'\) \(\sigma'\) Wishart \(\rho(\mathbb{Z}, n-1)\).

Recordemos que para n pequeña suele utilizarse el estimador insesgado (corrección de Bessel) para I

$$\hat{\Xi}^{(c)} = \frac{n}{n-1} \hat{\Xi} = \frac{1}{n-1} \chi \mathcal{H} \chi$$

De la discusion enlerior

Por ejemplo si p=1 $\frac{1}{2}(c) = \frac{1}{n-1} \frac{n}{n-1} (x_i - x_i)^2 (1x_i - x_i)^2$