

MAT-269: Sesión 5

Distribuciones matriciales III

Felipe Osorio

fosorios.mat.utfsm.cl

Departamento de Matemática, UTFSM



Definición 1 (Distribución T^2 de Hotelling)

Sean $\mathbf{z} \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ y $\mathbf{U} \sim W_p(m, \mathbf{I}_p)$ independientes. La distribución de la variable aleatoria

$$T^2 = \mathbf{z}^\top (\mathbf{U}/m)^{-1} \mathbf{z} = m \mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z},$$

se denomina T^2 de Hotelling con p y m grados de libertad, y escribimos:

$$T^2 = m \mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z} \sim T^2(p, m).$$



Resultado 1

Si \mathbf{x} y \mathbf{W} son independientemente distribuidos $N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ y $W_p(m, \boldsymbol{\Sigma})$, respectivamente. Entonces,

$$m(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{W}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \sim T^2(p, m).$$

Demostración:

Basta notar que $\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I})$, donde $\boldsymbol{\Sigma} = \mathbf{B}\mathbf{B}^\top$, y

$$\mathbf{U} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{W}\mathbf{B}^{-\top} \sim W_p(m, \mathbf{B}^{-1}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{B}^{-\top}) \stackrel{d}{=} W_p(m, \mathbf{I}).$$

Es decir,

$$\begin{aligned} m\mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1}\mathbf{z} &= m(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{B}^{-\top} \mathbf{B}^\top \mathbf{W}^{-1} \mathbf{B}\mathbf{B}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \\ &= m(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{W}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}), \end{aligned}$$

de donde sigue el resultado.



Distribución T^2 de Hotelling

Observación:

Sabemos que $\bar{\mathbf{x}}$ y \mathbf{S} son independientes y $\bar{\mathbf{x}} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \frac{1}{n}\boldsymbol{\Sigma})$, mientras que

$$\mathbf{Q} = \mathbf{X}^\top \mathbf{C} \mathbf{X} \sim W_p(n-1, \boldsymbol{\Sigma}).$$

De ahí que

$$T^2 = n(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{S}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}) \sim T^2(p, n-1).$$

Es fácil notar que $\sqrt{n}\mathbf{B}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}) \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ y $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{Q}\mathbf{B}^{-\top} \sim W_p(n-1, \boldsymbol{\Sigma})$, luego

$$\begin{aligned} T^2 &= \{\sqrt{n}\mathbf{B}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})\}^\top (\mathbf{B}^{-1}\mathbf{Q}\mathbf{B}^{-\top} / (n-1))^{-1} \{\sqrt{n}\mathbf{B}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})\} \\ &= n(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{S}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}), \end{aligned}$$

pues $\mathbf{S} = \frac{1}{n-1}\mathbf{Q}$, es decir $(n-1)\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{S}^{-1}$. Alternativamente podemos considerar $\mathbf{S}_* = \frac{n-1}{n}\mathbf{S}$. Entonces

$$T^2 = (n-1)(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})^\top \mathbf{S}_*^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}) \sim T^2(p, n-1).$$



Resultado 2

Considere $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$ variables aleatorias independientes desde $N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ y $\mathbf{y}_i = \mathbf{A}\mathbf{x}_i + \mathbf{b}$, para $i = 1, \dots, n$, donde $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{q \times p}$ con $\text{rg}(\mathbf{A}) = q$. Si $\bar{\mathbf{x}}$ y \mathbf{S}_X son la media muestral y la matriz de covarianza muestral, respectivamente. Tenemos

$$\begin{aligned}\bar{\mathbf{y}} &= \mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{b} \sim N_q\left(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu} + \mathbf{b}, \frac{1}{n}\mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{A}^\top\right) \\ (n-1)\mathbf{S}_Y &= (n-1)\mathbf{A}\mathbf{S}_X\mathbf{A}^\top \sim W_p(n-1, \mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{A}^\top).\end{aligned}$$

De este modo,

$$n(\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{A}\boldsymbol{\mu})^\top (\mathbf{A}\mathbf{S}_X\mathbf{A}^\top)^{-1} (\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{A}\boldsymbol{\mu}) \sim T^2(q, n-1).$$



Resultado 3

$$T^2(p, m) = \frac{mp}{m-p+1} F(p, m-p+1).$$

Demostración:

Considere $T^2 = m\mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z}$ y escriba

$$T^2 = m \frac{\mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z}}{\mathbf{z}^\top \mathbf{z}} \mathbf{z}^\top \mathbf{z},$$

dado que \mathbf{U} es independiente de \mathbf{z} . Tenemos que $\mathbf{z}^\top \mathbf{z} / \mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z}$ dado \mathbf{z} tiene distribución¹ $\chi^2(m-p+1)$. Además $\mathbf{z}^\top \mathbf{z} \sim \chi^2(p)$. De ahí que

$$\begin{aligned} T^2 &= m \frac{\mathbf{z}^\top \mathbf{z}}{\mathbf{z}^\top \mathbf{z} / \mathbf{z}^\top \mathbf{U}^{-1} \mathbf{z}} \stackrel{d}{=} \frac{mp}{m-p+1} \frac{\chi^2(p)/p}{\chi^2(m-p+1)/(m-p+1)} \\ &= \frac{mp}{m-p+1} F(p, m-p+1). \end{aligned}$$

¹ver Resultado 10 en Slides 4.



Definición 2

Sean $\mathbf{A} \sim W_p(n_1, \Sigma)$ y $\mathbf{B} \sim W_p(n_2, \Sigma)$ independientes, con $n_1 > p - 1$ y $n_2 > p - 1$. Considere $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{T}^\top \mathbf{T}$ donde \mathbf{T} es matriz triangular superior $p \times p$ con elementos diagonales positivos y \mathbf{U} matriz simétrica $p \times p$ definida como $\mathbf{A} = \mathbf{T}^\top \mathbf{U} \mathbf{T}$. Entonces $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ y \mathbf{U} son independientes, con $\mathbf{A} + \mathbf{B} \sim W_p(n_1 + n_2, \Sigma)$ y la densidad de \mathbf{U} es

$$f(\mathbf{U}) = \frac{\Gamma_p\left(\frac{n_1+n_2}{2}\right)}{\Gamma_p\left(\frac{n_1}{2}\right)\Gamma_p\left(\frac{n_2}{2}\right)} (\det \mathbf{U})^{(n_1-p-1)/2} \det(\mathbf{I}_p - \mathbf{U})^{(n_2-p-1)/2},$$

para $0 < \mathbf{U} < \mathbf{I}_p$.² En cuyo caso escribimos

$$\mathbf{U} \sim \text{Beta}_p\left(\frac{n_1}{2}, \frac{n_2}{2}\right).$$

Evidentemente, también se tiene que $\mathbf{I} - \mathbf{U} \sim \text{Beta}_p(n_2/2, n_1/2)$.

²Esto significa que $\mathbf{U} > 0$ y $\mathbf{I}_p - \mathbf{U} > 0$.



Distribución Beta multivariada

Considere $\mathbf{H} \sim W_p(n_1, \Sigma)$ y $\mathbf{E} \sim W_p(n_2, \Sigma)$ con $n_1 + n_2 \geq p$ y sea

$$\mathbf{H}\mathbf{E}^{-1}, \quad \text{y} \quad \mathbf{H}(\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1}.$$

Estas matrices **no son simétricas** y no llevan a densidades de interés. Sin embargo, \mathbf{E} y \mathbf{H} y de ahí que $\mathbf{H} + \mathbf{E}$ son positivas definidas con probabilidad 1. Defina

$$\mathbf{R} = \mathbf{E}^{-1/2}\mathbf{H}\mathbf{E}^{-1/2}, \quad \mathbf{U} = (\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2}\mathbf{H}(\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2}.$$

Ahora

$$\begin{aligned} \mathbf{I} - \mathbf{U} &= (\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2}(\mathbf{E} + \mathbf{H} - \mathbf{H})(\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2} \\ &= (\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2}\mathbf{E}(\mathbf{E} + \mathbf{H})^{-1/2}. \end{aligned}$$

En este caso \mathbf{R} tiene función de densidad³

$$f(\mathbf{R}) = \frac{1}{B_p(n_1/2, n_2/2)} (\det \mathbf{R})^{(n_1-p-1)/2} \det(\mathbf{I} + \mathbf{R})^{-(n_1+n_2)/2},$$

para $\mathbf{R} > 0$.

³ $B_p(a, b) = \Gamma_p(a)\Gamma_p(b)/\Gamma_p(a+b)$.



Definición 3

Considere $\mathbf{A} \sim W_p(m, \mathbf{I})$ y $\mathbf{B} \sim W_p(n, \mathbf{I})$ independientes con $m \geq p$. Entonces se dice que

$$\Lambda = \frac{|\mathbf{A}|}{|\mathbf{A} + \mathbf{B}|} = |\mathbf{I} + \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}|,$$

tiene distribución Λ de Wilks con parámetros p , m y n y escribimos

$$\Lambda = |\mathbf{I} + \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}| \sim \Lambda(p, m, n)$$



Resultado 4

Tenemos

$$\Lambda(p, m, n) \stackrel{d}{=} \prod_{i=1}^n u_i,$$

donde u_1, \dots, u_n son variables independientes y $u_i \sim \text{Beta}((m + i - p)/2, p/2)$, para $i = 1, \dots, n$.

Para probar este resultado, considere los siguientes Lemas.

Lema 1

Sea $z \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ y $M \sim W_p(m, \mathbf{I})$. Entonces $z^\top M^{-1} z$ y $M + z z^\top$ son independientes.



Lema 2

Considere $\mathbf{z} \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ y $\mathbf{M} \sim W_p(m, \mathbf{I})$. Entonces

$$\frac{|\mathbf{M}|}{|\mathbf{M} + \mathbf{z}\mathbf{z}^\top|} \sim \text{Beta}\left(\frac{m-p+1}{2}, \frac{p}{2}\right).$$

Demostración:

En efecto,

$$\begin{aligned} \frac{|\mathbf{M}|}{|\mathbf{M} + \mathbf{z}\mathbf{z}^\top|} &= \frac{|\mathbf{M}|}{|\mathbf{M}(\mathbf{I} + \mathbf{M}^{-1}\mathbf{z}\mathbf{z}^\top)|} = \frac{|\mathbf{M}|}{|\mathbf{M}||\mathbf{I} + \mathbf{M}^{-1}\mathbf{z}\mathbf{z}^\top|} \\ &= \frac{1}{1 + \mathbf{z}^\top \mathbf{M}^{-1} \mathbf{z}} = \frac{m}{m + m\mathbf{z}^\top \mathbf{M}^{-1} \mathbf{z}} = \frac{m}{m + T^2}, \end{aligned}$$

como

$$T^2 \sim \frac{mp}{m-p+1} F(p, m-p+1).$$

el resultado sigue.



Demostración del Resultado 4:

Sea $\mathbf{Z} \sim N_{n,p}(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ y $\mathbf{B} = \mathbf{Z}^\top \mathbf{Z}$. Ahora sea \mathbf{Z}_i una matriz $i \times p$ conformada por las primeras i filas de \mathbf{Z} , y sea

$$\mathbf{M}_i = \mathbf{A} + \mathbf{Z}_i^\top \mathbf{Z}_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

Note que $\mathbf{M}_0 = \mathbf{A}$, $\mathbf{M}_n = \mathbf{A} + \mathbf{B}$, y además

$$\mathbf{M}_i = \mathbf{M}_{i-1} + \mathbf{z}_i \mathbf{z}_i^\top.$$

Ahora, sea

$$\Lambda(p, m, n) = \frac{|\mathbf{A}|}{|\mathbf{A} + \mathbf{B}|} = \frac{|\mathbf{M}_0|}{|\mathbf{M}_n|} = \frac{|\mathbf{M}_0|}{|\mathbf{M}_1|} \frac{|\mathbf{M}_1|}{|\mathbf{M}_2|} \dots \frac{|\mathbf{M}_{n-1}|}{|\mathbf{M}_n|} = u_1 u_2 \dots u_n,$$

con $u_i = |\mathbf{M}_{i-1}|/|\mathbf{M}_i|$, para $i = 1, \dots, n$. Ahora, usando el [Lema 2](#)

$$u_i = \frac{|\mathbf{M}_{i-1}|}{|\mathbf{M}_{i-1} + \mathbf{z}_i \mathbf{z}_i^\top|} = \frac{1}{1 + \mathbf{z}_i^\top \mathbf{M}_{i-1}^{-1} \mathbf{z}_i} \sim \text{Beta}\left(\frac{m+i-p}{2}, \frac{p}{2}\right).$$



Para notar la independencia, recuerde que (por el [Lema 1](#)) M_i es independiente de

$$1 + \mathbf{z}_i^\top \mathbf{M}_{i-1}^{-1} \mathbf{z}_i = \frac{|M_i|}{|M_{i-1}|} = u_i^{-1}.$$

Además, u_i es independiente de $\mathbf{z}_{i+1}, \dots, \mathbf{z}_n$ y

$$M_{i+l} = M_i + \sum_{k=1}^l \mathbf{z}_{i+k} \mathbf{z}_{i+k}^\top,$$

de lo que sigue que u_i es también independiente de $M_{i+1}, M_{i+2}, \dots, M_n$ y de ahí que independiente de u_{i+1}, \dots, u_n . Por tanto el resultado sigue.



Desde la relación entre la distribución Beta con la F , sigue que:

$$\frac{1 - \Lambda(p, m, 1)}{\Lambda(p, m, 1)} \sim \frac{p}{m - p - 1} F(p, m - p - 1),$$

$$\frac{1 - \Lambda(1, m, n)}{\Lambda(1, m, n)} \sim \frac{n}{m} F(n, m),$$

$$\frac{1 - \sqrt{\Lambda(p, m, 2)}}{\sqrt{\Lambda(p, m, 2)}} \sim \frac{p}{m - p + 1} F(2p, 2(m - p + 1)),$$

$$\frac{1 - \sqrt{\Lambda(2, m, n)}}{\sqrt{\Lambda(2, m, n)}} \sim \frac{n}{m - 1} F(2n, 2(m - 1)).$$

Para otros valores de n y p (siempre que m sea grande), podemos usar la **aproximación de Bartlett**:

$$-[m - \frac{1}{2}(p - n + 1)] \log \Lambda(p, m, n) \xrightarrow{D} \chi^2(np).$$

