# MAT-269: Distribuciones $T^2$ de Hotelling, beta multivariada y $\Lambda$ de Wilks

# Felipe Osorio

fosorios.mat.utfsm.cl

Departamento de Matemática, UTFSM



# Definición 1 (Distribución $T^2$ de Hotelling)

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

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

se denomina  ${\cal T}^2$  de Hotelling con p y m grados de libertad, y escribimos:

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



#### Resultado 1

Si  $\pmb x$  y  $\pmb W$  son independientemente distribuídos  ${\sf N}_p(\pmb \mu, \pmb \Sigma)$  y  ${\sf W}_p(m, \pmb \Sigma)$ , respectivamente. Entonces,

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

#### Demostración:

Basta notar que  $oldsymbol{z} = oldsymbol{B}^{-1}(oldsymbol{x} - oldsymbol{\mu}) \sim \mathsf{N}_p(oldsymbol{0}, oldsymbol{I})$ , donde  $oldsymbol{\Sigma} = oldsymbol{B} oldsymbol{B}^ op$ , y

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

Es decir,

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

de donde sigue el resultado.



#### Observación:

Sabemos que  $\overline{x}$  y S son independientes y  $\overline{x}\sim \mathsf{N}_p(\mu,\frac{1}{n}\Sigma)$ , mientras que

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

De ahí que

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

Es fácil notar que  $\sqrt{n}B^{-1}(\overline{x}-\mu)\sim \mathsf{N}_p(\mathbf{0},I)$  y  $B^{-1}QB^{-\top}\sim \mathsf{W}_p(n-1,\Sigma)$ , luego

$$T^{2} = \{\sqrt{n}B^{-1}(\overline{x} - \mu)\}^{\top} (B^{-1}QB^{-\top}/(n-1))^{-1} \{\sqrt{n}B^{-1}(\overline{x} - \mu)\}$$
$$= n(\overline{x} - \mu)^{\top} S^{-1}(\overline{x} - \mu).$$

pues  $S=rac{1}{n-1}Q$ , es decir  $(n-1)Q^{-1}=S^{-1}$ . Alternativamente podemos considerar  $S_*=rac{n-1}{n}S$ . Entonces

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



#### Resultado 2

Considere  $x_1,\ldots,x_n$  variables aletorias independientes desde  $\mathsf{N}_p(\pmb{\mu},\pmb{\Sigma})$  y  $y_i = \pmb{A}x_i + \pmb{b}$ , para  $i=1,\ldots,n$ , donde  $\pmb{A} \in \mathbb{R}^{q \times p}$  con  $\mathrm{rg}(\pmb{A}) = q$ . Si  $\overline{\pmb{x}}$  y  $\pmb{S}_X$  son la media muestral y la matriz de covarianza muestral, respectivamente. Tenemos

$$\begin{split} \overline{\boldsymbol{y}} &= \boldsymbol{A}\overline{\boldsymbol{x}} + \boldsymbol{b} \sim \mathsf{N}_q \Big( \boldsymbol{A} \boldsymbol{\mu} + \boldsymbol{b}, \frac{1}{n} \boldsymbol{A} \boldsymbol{\Sigma} \boldsymbol{A}^\top \Big) \\ (n-1) \boldsymbol{S}_Y &= (n-1) \boldsymbol{A} \boldsymbol{S}_X \boldsymbol{A}^\top \sim \mathsf{W}_p (n-1, \boldsymbol{A} \boldsymbol{\Sigma} \boldsymbol{A}^\top). \end{split}$$

De este modo,

$$n(\boldsymbol{A}\overline{\boldsymbol{x}}-\boldsymbol{A}\boldsymbol{\mu})^{\top}(\boldsymbol{A}\boldsymbol{S}_{X}\boldsymbol{A}^{\top})^{-1}(\boldsymbol{A}\overline{\boldsymbol{x}}-\boldsymbol{A}\boldsymbol{\mu})\sim\mathsf{T}^{2}(q,n-1).$$



#### Resultado 3

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

#### Demostración:

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

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

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

$$T^{2} = m \frac{\boldsymbol{z}^{\top} \boldsymbol{z}}{\boldsymbol{z}^{\top} \boldsymbol{z} / \boldsymbol{z}^{\top} \boldsymbol{U}^{-1} \boldsymbol{z}} \stackrel{\text{d}}{=} \frac{mp}{m - p + 1} \frac{\chi^{2}(p) / p}{\chi^{2}(m - p + 1) / (m - p + 1)}$$
$$= \frac{mp}{m - p + 1} F(p, m - p + 1).$$

EX LAMBRA EX SOLEM

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>ver Resultado 10 en Slides 4.

## Distribución Beta multivariada

#### Definición 2

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

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

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

$$oldsymbol{U} \sim \mathsf{Beta}_p\Big(rac{n_1}{2},rac{n_2}{2}\Big).$$

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



 $<sup>^2</sup>$ Esto significa que U>0 y  $I_p-U>0$ .

# Distribución Beta multivariada

Considere  $m{H}\sim \mathsf{W}_p(n_1,m{\Sigma})$  y  $m{E}\sim \mathsf{W}_p(n_2,m{\Sigma})$  con  $n_1+n_2\geq p$  y sea  $m{H}m{E}^{-1},$  y  $m{H}(m{E}+m{H})^{-1}.$ 

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

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

Ahora

$$I - U = (E + H)^{-1/2} (E + H - H) (E + H)^{-1/2}$$
  
=  $(E + H)^{-1/2} E(E + H)^{-1/2}$ .

En este caso R tiene función de densidad<sup>3</sup>

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

para R > 0.



#### Definición 3

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

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

tiene distribución  $\Lambda$  de Wilks con parámetros  $p,\ m$  y n y escribimos

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



# Distribución A de Wilks

#### Resultado 4

Tenemos

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

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

Para probar este resultado, considere los siguientes Lemas.

## Lema 1

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



#### Lema 2

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

$$\frac{|\boldsymbol{M}|}{|\boldsymbol{M}+\boldsymbol{z}\boldsymbol{z}^{\top}|}\sim \mathsf{Beta}\Big(\frac{m-p+1}{2},\frac{p}{2}\Big).$$

#### Demostración:

En efecto.

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

como

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

el resultado sigue.



#### Demostración del Resultado 4:

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

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

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

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

Ahora, sea

$$\Lambda(p,m,n) = \frac{|A|}{|A+B|} = \frac{|M_0|}{|M_n|} = \frac{|M_0|}{|M_1|} \frac{|M_1|}{|M_2|} \cdots \frac{|M_{n-1}|}{|M_n|} = u_1 u_2 \cdots u_n,$$

con  $u_i = |\boldsymbol{M}_{i-1}|/|\boldsymbol{M}_i|$ , para  $i = 1, \dots, n$ . Ahora, usando el Lema 2

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



Para notar la indepencia, recuerde que (por el Lema 1)  $oldsymbol{M}_i$  es independiente de

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

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

$$oldsymbol{M}_{i+l} = oldsymbol{M}_i + \sum_{k=1}^l oldsymbol{z}_{i+k} oldsymbol{z}_{i+k}^{ op},$$

de lo que sigue que  $u_i$  es también independiente de  $M_{i+1}, M_{i+2}, \ldots, M_n$  y de ahí que independiente de  $u_{i+1}, \ldots, u_n$ . 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:

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

