

Nombre: David Plazas Escudero Código: 201710005101 Nota: 4.8

Profesor: Francisco Zuluaga

Grupo: 001

Febrero 21 de 2019

1) Sea  $y \sim (\mu, \Sigma)$  y sea  $A$  una matriz de constantes de dimensión  $p \times p$ .

Demuestre que  $E(y'Ay) = \text{tr}(A\Sigma) + \mu'A\mu$ . tenga presente que  $y$  es de dimensión  $p \times 1$

el valor esperado de la traza es la traza del valor esperado

$\text{Tr}(a) = a$  siendo  $a$  escalar

$\text{Tr}(X+Y) = \text{tr}(X) + \text{Tr}(Y)$

$\text{Tr}(aX) = a \text{Tr}(X)$

(\*)  $\text{tr}(XYZ) = \text{tr}(ZXY) = \text{tr}(YZX)$  siempre y cuando el producto exista

Tenga presente que  $\Sigma = E(yy') - \mu\mu'$  (1)

$$E(y'Ay) = \text{tr}(A\Sigma) + \mu'A\mu \quad (1) \text{ en } (2)$$

$$\begin{aligned} Ayy' &= \text{tr}[A(E(yy') - \mu\mu')] + \mu'A\mu \\ &= \text{tr}[AE(yy') - A\mu\mu'] + \text{tr}(\mu'A\mu) \end{aligned}$$

$$y'Ay \quad 1 \times p \quad p \times p \quad p \times 1 = 1 \times 1$$

$$= \text{tr}[AE(yy')] - \text{tr}(A\mu\mu') + \text{tr}(\mu'A\mu)$$

$$= \text{tr}[AE(yy')] - \text{tr}(\mu'A\mu) + \text{tr}(\mu'A\mu)$$

$$= \text{tr}[AE(yy')]$$

$$= \text{tr}[E(Ayy')] = E(\text{tr}(Ayy')) = E(\text{tr}(y'Ay)) = E(y'Ay)$$

ambos productos  
existen

Porque  $y'Ay$  es escalar.

$$y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_p \end{bmatrix}_{p \times 1} \quad \mu = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_p \end{bmatrix}_{p \times 1}$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{p1} & \dots & a_{pp} \end{bmatrix}$$

$$y'Ay = \begin{bmatrix} 1 \times p & p \times p & p \times 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \quad \end{bmatrix}_{1 \times 1}$$

$$\mu'A\mu = \begin{bmatrix} \quad \end{bmatrix}_{1 \times 1}$$

Escalar

$$y_{p \times 1} y'_{1 \times p} = \begin{bmatrix} \quad \end{bmatrix}_{p \times p}$$

Luego,  $\text{tr}(A\mu\mu') = \text{tr}(\mu'A\mu)$   
por (\*) y el producto  
existe.



$$(4) \quad D_s = \begin{bmatrix} s_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & s_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & s_p \end{bmatrix} \Rightarrow D_s^{-1} = \begin{bmatrix} s_1^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & s_2^{-1} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & s_p^{-1} \end{bmatrix}$$

2) Sea  $D_s = \text{diag}(s_1, s_2, \dots, s_p)$  ;  $Y = \begin{bmatrix} y_{11} & \dots & y_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{n1} & \dots & y_{np} \end{bmatrix}$  , J una matrix de unos de  $(n \times n)$

a) Muestre que la siguiente operación produce una matrix de datos estandarizados

$$Z = (I_n - \frac{1}{n}J)YD_s^{-1}$$

Analizemos primero

$$(I_n - \frac{1}{n}J)Y = Y - \frac{1}{n}JY$$

$$= Y - \frac{1}{n} \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{11} & \dots & y_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{n1} & \dots & y_{np} \end{bmatrix}$$

$$= Y - \frac{1}{n} \begin{bmatrix} y_{11} + y_{21} + \dots + y_{n1} & \dots & y_{1p} + y_{2p} + \dots + y_{np} \\ y_{11} + y_{21} + \dots + y_{n1} & \dots & y_{1p} + y_{2p} + \dots + y_{np} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{11} + y_{21} + \dots + y_{n1} & \dots & y_{1p} + y_{2p} + \dots + y_{np} \end{bmatrix}$$

$$= Y - \begin{bmatrix} \bar{y}_1 & \dots & \bar{y}_p \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \bar{y}_1 & \dots & \bar{y}_p \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} y_{11} - \bar{y}_1 & \dots & y_{1p} - \bar{y}_p \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{n1} - \bar{y}_1 & \dots & y_{np} - \bar{y}_p \end{bmatrix} = Y_c$$

Luego,  $Y_c D_s^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{y_{11} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{1p} - \bar{y}_p}{s_p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{y_{n1} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{np} - \bar{y}_p}{s_p} \end{bmatrix} = Y_s$

(Datos estandarizados donde  $i = 1, \dots, n$   $j = 1, \dots, p$ )

$$Z_{ij} = \frac{y_{ij} - \bar{y}_j}{s_j}$$

b) Demuestre que  $S_z = \frac{z'z}{n-1} = R$ , Es decir demuestre que la matrix de covarianza muestral de los datos estandarizados es igual a la matrix de correlacion de los datos originales.

$$S_z = \frac{Z'Z}{n-1}$$

$$S_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n-1}$$

$$= \frac{1}{n-1} \begin{bmatrix} \frac{y_{11} - \bar{y}_1}{s_1} & \frac{y_{21} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{n1} - \bar{y}_1}{s_1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{y_{1p} - \bar{y}_p}{s_p} & \frac{y_{2p} - \bar{y}_p}{s_p} & \dots & \frac{y_{np} - \bar{y}_p}{s_p} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{y_{11} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{1p} - \bar{y}_p}{s_p} \\ \frac{y_{21} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{2p} - \bar{y}_p}{s_p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{y_{n1} - \bar{y}_1}{s_1} & \dots & \frac{y_{np} - \bar{y}_p}{s_p} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{s_{11}}{s_1^2} & \frac{s_{12}}{s_1 s_2} & \dots & \frac{s_{1p}}{s_1 s_p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{s_{p1}}{s_p s_1} & \frac{s_{p2}}{s_p s_2} & \dots & \frac{s_{pp}}{s_p^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{p1} & r_{p2} & \dots & r_{pp} \end{bmatrix} = R$$

$$\square = \frac{\sum (y_{i1} - \bar{y}_1)(y_{ip} - \bar{y}_p)}{(n-1)s_1 s_p}$$



$$\begin{aligned} \sigma_{xy} &= E((x - \mu_x)(y - \mu_y)) \\ &= E(xy) - E(x)\mu_y - \mu_x E(y) + E(\mu_x \mu_y) \\ &= E(xy) - \mu_x \mu_y \end{aligned}$$

$$E(\sigma_{xy}) = \sigma_{xy} \quad \rightarrow \quad E(xy) = \sigma_{xy} + \mu_x \mu_y$$

3) Demuestre que  $s_{xy} = \frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y})$  es un estimador insesgado de  $\sigma_{xy}$

Pista: tenga presente  $\text{cov}(\bar{x}, \bar{y}) = \frac{\text{cov}(x, y)}{n} = \frac{\sigma_{xy}}{n}$

$$s_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y}$$

$$E(s_{xy}) = \frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n E(x_i y_i) - n E(\bar{x} \bar{y}) \right)$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{i=1}^n (\sigma_{xy} + \mu_x \mu_y) - n \left( \frac{\sigma_{xy}}{n} + \mu_x \mu_y \right) \right]$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[ (n \sigma_{xy} + n \mu_x \mu_y) - \left( \frac{n}{n} \sigma_{xy} + n \mu_x \mu_y \right) \right]$$

$$= \frac{n \sigma_{xy} - \sigma_{xy}}{n-1} = \sigma_{xy}$$

Como  $E(s_{xy}) = \sigma_{xy} \Rightarrow s_{xy}$  es insesgado de  $\sigma_{xy}$

$$\sigma_{xy} = E(xy) - \mu_x \mu_y$$

$$\Rightarrow \sigma_{\bar{x}\bar{y}} = E(\bar{x}\bar{y}) - \mu_{\bar{x}} \mu_{\bar{y}}$$

$$\frac{\sigma_{xy}}{n} = E(\bar{x}\bar{y}) - \mu_x \mu_y$$

$$E(\bar{x}\bar{y}) = \frac{\sigma_{xy}}{n} + \mu_x \mu_y$$

1. 25



4. En el archivo café.txt se encuentra información sobre diferentes características asociadas a diferentes variedades de café. La valoración sensorial es un instrumento que se ha venido aplicando para el control de calidad, aceptabilidad y comercialización del café

Intar : Intensidad del aroma  
 Aroma : Aroma de la bebida  
 Cuerpo: Cuerpo  
 Acidez: Acidez  
 Astr : Astringencia  
 Amargo : Amargo

a) Encuentre el vector de medias, la matriz de covarianza muestral y de correlaciones muestrales.

b) Encuentre  $\det(S)$  y  $\text{tr}(S)$

Defina las siguientes combinaciones lineales para las variables.

$$z_1 = 0.5827\text{Intar} + 0.6409\text{Aroma} + 0.2746\text{Cuerpo} + 0.3107\text{Acidez} + 0.2210\text{Amargo} + 0.1693\text{Astr}$$

$$z_2 = 0.5335\text{Intar} - 0.6936\text{Aroma} - 0.1116\text{Cuerpo} + 0.4469\text{Acidez} - 0.0020\text{Amargo} + 0.1478\text{Astr}$$

c) Encuentre  $\bar{z}$  y  $S_z$  → Faltó

d) Encuentre  $R_z$  a partir de  $S_z$  → Faltó

e) Implemente en R la siguiente fórmula y validela con los resultados del numeral a

Matriz de covarianzas muestrales  $S = \frac{1}{n-1} (\sum_{i=1}^n y_i y_i' - n \bar{y} \bar{y}')$

10