

## nota 1 (Propiedades de la traza)

(a) Supóngase que  $A$  es una matriz de dims  $p \times n$  y  $B$  una matriz de dims  $n \times p$  entonces:  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

cuidado  $AB$  y  $BA$  no son de las mismas dimensiones.

(b) Si  $A$  es de dimensiones  $1 \times 1$ , entonces  $\text{tr}(A) = A$  "la traza de un escalar es el escalar"

## nota 2

$X_1, \dots, X_n$  vectores aleatorios de dimensión  $p \times 1$   
 $E(X_j) = \mu$  y  $\text{VAR}(X) = \Sigma$

$(X_j - \mu)' \Sigma^{-1} (X_j - \mu)$  es de dims  $1 \times 1$

$$\therefore \text{tr}((X_j - \mu)' \Sigma^{-1} (X_j - \mu)) = (X_j - \mu)' \Sigma^{-1} (X_j - \mu)$$

Pero entonces

$$(x) \dots \sum_{j=1}^n (X_j - \mu)' \Sigma^{-1} (X_j - \mu) = \sum_{j=1}^n \text{tr} \left[ \overbrace{(X_j - \mu)' \Sigma^{-1}}^A \overbrace{(X_j - \mu)}^B \right]$$

$$(a) \rightarrow = \sum_{j=1}^n \text{tr} \left[ \Sigma^{-1} (X_j - \mu) (X_j - \mu)' \right]$$

$$= \text{tr} \left[ \sum_{j=1}^n \Sigma^{-1} (X_j - \mu) (X_j - \mu)' \right] = \text{tr} \left[ \Sigma^{-1} \left\{ \sum_{j=1}^n (X_j - \mu) (X_j - \mu)' \right\} \right]$$

$$\uparrow \text{tr}(B+C) = \text{tr}(B) + \text{tr}(C)$$

(n2)

note 3

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)(x_j - \mu)' &= \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}_{(n)} + \bar{x}_{(n)} - \mu)(x_j - \bar{x}_{(n)} + \bar{x}_{(n)} - \mu)' \\ &= \sum_{j=1}^n \{ (x_j - \bar{x}_{(n)})(x_j - \bar{x}_{(n)})' \} + n(\bar{x}_{(n)} - \mu)(\bar{x}_{(n)} - \mu)', \end{aligned}$$

toda vez que  $\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}_{(n)})(\bar{x}_{(n)} - \mu)' = 0$ .

Denotando por

$$A = \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)(x_j - \mu)' \quad \text{dims } p \times p$$

$$W = \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}_{(n)})(x_j - \bar{x}_{(n)})' \quad \text{dims } p \times p$$

$$P = (\bar{x}_{(n)} - \mu)(\bar{x}_{(n)} - \mu)' \quad \text{dims } p \times p$$

podemos escribir la igualdad arriba como

$$A = W + nP. \quad \dots \dots \dots (v)$$

nota 4 (algunos resultados de cálculo matricial)

Las siguientes reglas para calcular derivadas de funciones que menden matrices a escalares, se pueden encontrar en Press, S. J., (2005)



(n3)

"Applied Multivariate Analysis, Using Bayesian and Frequentist Methods of Inference", Second Edition, Dover, sección 2.14.2, página 42.

① Si  $A$  y  $B$  son matrices de dimensiones  $p \times p$ , tales que  $A = A'$  y  $B = B'$ , entonces

$$\frac{\partial}{\partial B} \text{tr}(AB) = 2A - \text{Diag}(A).$$

② Si  $A$  es una matriz de dimensiones  $p \times p$  tal que  $A = A'$  y  $|A| \neq 0$

$$\frac{\partial |A|}{\partial A} = 2|A|A^{-1} - \text{Diag}(|A|A^{-1})$$

- Para el caso ①  $f(B) = \text{tr}(AB)$ ;  $f: \mathcal{M} \rightarrow \mathbb{R}$

$\mathcal{M} = \{B: B \text{ es una matriz simétrica de dims. } p \times p\}$

- Para el caso ②  $f(B) = |B|$ ;  $f: \mathcal{M} \rightarrow \mathbb{R}$

$\mathcal{M} = \{B: B \text{ es una matriz simétrica de dims. } p \times p \text{ y tal que } |B| \neq 0\}.$

Notación:  $A \equiv \text{Diag}(B) = \text{matriz diagonal t.q. } A_{ii} = B_{ii} \text{ } i=1,2,\dots,p$

(n4)

- ③ Si  $x$  tiene dimensiones  $p \times 1$   
y  $A$  tiene dimensiones  $p \times p$

$$\frac{\partial}{\partial x} (x' A x) = 2 A x,$$

si además  $a$  es de dimensiones  $p \times 1$ ,  
entonces

$$\frac{\partial}{\partial x} (a' x) = a.$$

Como consecuencia de lo anterior, para  
la función de  $\mu$  dada por

$$g(\mu) = (x - \mu)' B (x - \mu) = x' B x - x' B \mu - \mu' B x + \mu' B \mu$$

tenemos

(u)..... 
$$\frac{\partial g}{\partial \mu} = -B x - B x + 2 B \mu$$
$$= -2 B x + 2 B \mu = 2 B (\mu - x).$$

Además  $\text{tr}\{(x - \mu)' B (x - \mu)\} = \text{tr}\{B (x - \mu)(x - \mu)'\}$   
 $= (x - \mu)' B (x - \mu)$ , porque esta última matriz  
tiene dimensiones  $1 \times 1 \therefore g(\mu) = \text{tr}\{B (x - \mu)(x - \mu)'\}$

(n5)

## nota 5

Principio del supremo iterado:

Sea  $f: S \times T \longrightarrow \mathbb{R}$  ;  $S, T \subset \mathbb{R}$

una función acotada. Entonces

$$\sup_{x \in S} \sup_{y \in T} \{f(x, y)\} = \sup_{y \in T} \sup_{x \in S} \{f(x, y)\}$$

$$= \sup_{(x, y) \in S \times T} \{f(x, y)\}$$