

ESTADÍSTICA MULTIVARIANTETAREA VOLUNTARIA 2

① En el Análisis de Componentes Principales (ACP), deducir la tercera componente principal,  $U_3$ . (Justificar así que  $a_3$  es el vector propio asociado al tercer valor propio de mayor módulo de la matriz  $\Sigma$ )

La tercera componente principal,  $U_3$ , debe ser incorrelada con la primera y segunda componentes principales (ya calculadas,  $U_1 = a_1^t X$ ,  $U_2 = a_2^t X$ , siendo  $X$  un vector aleatorio centrado,  $E[X] = 0$ , y con matriz de covarianzas  $\Sigma = E[XX^t]$ , y siendo  $a_i$  el vector propio asociado al  $i$ -ésimo valor propio de mayor módulo de la matriz  $\Sigma$ ,  $i = 1, 2$ ). Hay que maximizar la varianza de  $U_3$ .

Para garantizar la existencia de este máximo también han de imponerse condiciones de acotación sobre el vector de pesos. En este caso, que  $a_3$  sea un vector unitario.

Así, el problema a resolver sería el siguiente:

$$\begin{aligned} & \text{máx} ( \text{Var}[U_3] ) \\ \text{s. a. } & \begin{cases} \|a_3\| = a_3^t a_3 = 1 \\ \text{cov}(U_1, U_3) = 0 \\ \text{cov}(U_2, U_3) = 0 \end{cases} \end{aligned}$$



Teniendo en cuenta que  $X$  es un vector aleatorio centrado,  $E[X] = 0$ , se tiene que  $E[a_3^t X] = 0$ , lo que implica que:

$$\text{Var}[U_3] = E[U_3^2] = E[a_3^t X a_3^t X] = E[a_3^t X X^t a_3] = a_3^t E[XX^t] a_3 = \underline{a_3^t R a_3}$$

Del mismo modo:

$$\text{Cov}(U_1, U_3) = E[a_1^t X a_3^t X] = E[a_1^t X X^t a_3] = a_1^t E[XX^t] a_3 = \underline{a_1^t R a_3}$$

$$\text{Cov}(U_2, U_3) = E[a_2^t X a_3^t X] = E[a_2^t X X^t a_3] = a_2^t E[XX^t] a_3 = \underline{a_2^t R a_3}$$

Por tanto, el problema queda como sigue:

$$\begin{aligned} & \max_{a_3} (a_3^t R a_3) \\ \text{s. a. } & \begin{cases} \|a_3\| = a_3^t a_3 = 1 \\ a_1^t R a_3 = 0 \\ a_2^t R a_3 = 0 \end{cases} \end{aligned}$$

Aplicando el Teorema de los multiplicadores de Lagrange para la obtención de extremos condicionados, el problema se reduce a:

$$\max_{a_3} \left\{ a_3^t R a_3 - \lambda (a_3^t a_3 - 1) - \mu a_1^t R a_3 - \gamma a_2^t R a_3 \right\}$$

Derivando la expresión anterior respecto a  $a_3$  (matricialmente y teniendo en cuenta que  $R$  es simétrica) e igualando a cero, obtenemos que:



$$2\mathcal{R}a_3 - 2\lambda a_3 - \mu \mathcal{R}a_1 - \gamma \mathcal{R}a_2 = 0$$

Si multiplicamos esta última expresión por  $a_1^t$  a la izquierda se obtiene:

$$2a_1^t \mathcal{R}a_3 - 2\lambda a_1^t a_3 - \mu a_1^t \mathcal{R}a_1 - \gamma a_1^t \mathcal{R}a_2 = 0$$

Teniendo en cuenta que  $a_1^t \mathcal{R}a_3 = 0$  (es la segunda restricción del problema), que  $a_1^t a_3 = 0$  (por ser perpendiculares),  $a_1^t \mathcal{R}a_2 = 0$  (ya que  $\text{Cov}(U_1, U_2) = 0$ ), y que  $a_1^t \mathcal{R}a_1 \neq 0$ , la expresión queda como  $\mu a_1^t \mathcal{R}a_1 = 0$ , de donde se deduce que  $\mu = 0$ .

Si multiplicamos ahora la expresión inicial por  $a_2^t$  a la izquierda se obtiene:

$$2a_2^t \mathcal{R}a_3 - 2\lambda a_2^t a_3 - \gamma a_2^t \mathcal{R}a_2 = 0 \quad (\mu = 0)$$

Teniendo en cuenta que  $a_2^t \mathcal{R}a_3 = 0$  (es la tercera restricción del problema), que  $a_2^t a_3 = 0$  (por ser perpendiculares), y que  $a_2^t \mathcal{R}a_2 \neq 0$ , la expresión queda como  $\gamma a_2^t \mathcal{R}a_2 = 0$ , de donde se deduce que  $\gamma = 0$ .

Así, la ecuación a resolver queda como sigue:

$$2\mathcal{R}a_3 - 2\lambda a_3 = 0 \Rightarrow (\mathcal{R} - \lambda I)a_3 = 0, \quad (1)$$

de donde se deduce que  $a_3$  es el vector propio asociado al valor propio  $\lambda$  de la matriz  $\mathcal{R}$ .



Finalmente, es fácil deducir que  $\lambda$  es la varianza de  $U_3$  ya que:

$$\text{Var}[U_3] = a_3^t \Sigma a_3 = \lambda a_3^t a_3 = \underline{\lambda},$$

multiplicando (1) por  $a_3^t$  a la izquierda y teniendo en cuenta que  $a_3$  es unitario ( $\|a_3\| = a_3^t a_3 = 1$ , primera restricción del problema).

En conclusión, la tercera componente principal es  $U_3 = a_3^t X$ , con  $a_3$  el vector propio asociado al tercer valor propio de mayor módulo de la matriz  $\Sigma$ .