#### Estadística Multivariada

# - Ejercicios Martes 12 de Marzo del 2024 -

## Israel García Ramírez - 211179

**Ejercicio 1.** Suponga que  $Y \in \{0, ..., K-1\}$  con  $K \geq 2$ . Si f(x) es gaussiano:  $X \mid Y = k \sim N(\mu_k, \Sigma_k)$ , la regla de Bayes se escribe como

$$h^*(x) = \arg\max_k \delta_k(x),$$

donde

$$\delta_k = -\frac{1}{2}\log|\Sigma_k| - \frac{1}{2}(x - \mu_k)^T \Sigma_k^{-1}(x - \mu_k) + \log(\pi_k).$$

Sea  $n_k = \sum_i \mathbf{1}_{\{y_i = k\}}$  para  $k = 0, \dots, K - 1$ . Demuestra que los estimadores puntuales de  $\pi_k$ ,  $\mu_k$ ,  $\Sigma_k$ , y  $\Sigma_k$  son:

$$\hat{\pi}_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{1}_{\{y_i = k\}}, \qquad \hat{\mu}_k = \frac{1}{n_k} \sum_{\{i: y_i = k\}} X_i, \qquad \hat{\Sigma}_k = \frac{1}{n_k - 1} \sum_{\{i: y_i = k\}} (X_i - \hat{\mu}_k) (X_i - \hat{\mu}_k)^T$$

У

$$\hat{\Sigma} = \frac{\sum_{k=0}^{K-1} (n_k - 1) \hat{\Sigma}_k}{n - K}.$$

Toma un conjunto de puntos y calcula tales valores estimados.

#### Solución.

· Para in

Sabemos que el estimador para la media es

$$\bar{\chi}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

Por lo cual, en este caso se tiene para cada K:

$$\mathcal{A}_{K} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \chi_{i}$$

· Para Ž

Sabemos que el estimador para la covarianza

$$\sum_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (\chi_i - \bar{\chi}) (y_i - \bar{y})$$

En este caso para cada K:

$$\sum_{K=1}^{\Lambda} = \frac{1}{N_{K-L}} \sum_{K=1}^{\infty} (x_i - \mu_K)^2$$

En forma matricial y usando Mr:

$$\sum_{\kappa=1}^{\Lambda} = \frac{1}{N_{\kappa-1}} \sum_{\kappa=1}^{\infty} (\chi_i - \hat{\mathcal{M}}_{\kappa}) (\chi_i - \hat{\mathcal{M}}_{\kappa})^{\top}$$

· Para Îk

Por def.  $\Upsilon_{\rm N}={\mathbb P}(\chi\in\Upsilon_{\rm K})$ , es la proba de clasificar un punto dentro del grupo  $\Upsilon_{\rm K}$ .

Recordando la función clasificadora:

$$\mathcal{L}_{A}(x) = \begin{cases} 1, x \in A \\ 0, x \notin A \end{cases}$$

$$\hat{\Upsilon}_{K} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathcal{1}_{\pi_{K}}(\chi)$$

**Ejercicio 2.** Bajo el supuesto de que las observaciones en la k-ésima clase se toma a partir de una distribución normal, el clasificador de Bayes asigna una observación a la clase para la cual se maximiza la función discriminante. ¿Cuál es la función discriminante en este caso?

# Solución.

Su discriminante es:

$$\begin{split} \log\left(\frac{f_{1}(\boldsymbol{x})\boldsymbol{\Pi}_{1}}{f_{K}(\boldsymbol{x})\boldsymbol{\Pi}_{K}}\right) &= \log(f_{1}(\boldsymbol{x})\boldsymbol{\Pi}_{1}) - \log(f_{K}(\boldsymbol{x})\boldsymbol{\Pi}_{K}) \\ &= -\frac{1}{2}\log|\boldsymbol{\Sigma}_{L}| - \frac{1}{2}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{1})^{T}\boldsymbol{\Sigma}_{1}^{-1}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{1}) + \log(\boldsymbol{\Pi}_{1}) \\ &+ \frac{1}{2}\log|\boldsymbol{\Sigma}_{K}| + \frac{1}{2}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{K})^{T}\boldsymbol{\Sigma}_{1}^{-1}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{K}) - \log(\boldsymbol{\Pi}_{K}) \\ &= -\frac{1}{2}\log\left(\frac{|\boldsymbol{\Sigma}_{1}|}{|\boldsymbol{\Sigma}_{K}|}\right) - \frac{1}{2}\left[(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{1})^{T}\boldsymbol{\Sigma}_{1}^{-1}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{1}) - (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{K})^{T}\boldsymbol{\Sigma}_{K}^{-1}(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}_{K})\right] + \log\left(\frac{\boldsymbol{\Pi}_{1}}{\boldsymbol{\Pi}_{K}}\right) \end{split}$$

**Ejercicio 3.** Sean  $\mu_1 = (1,0)$ . Considere la siguiente matriz:

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 4 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix}$$

¿Existe un vector gaussiano con media  $\mu_1$  y matriz de covarianza  $\Sigma$ ?

# Solución.

Para que exista un vector gaussiano con la  $\mathcal{M}$  y  $\Sigma$  dadas se debe comprobar que  $\Sigma$  sea simétrica y positiva definida.

Analizando a través de eigenvalores:

$$\begin{aligned} |Z - \lambda I| &= 0 \\ \det \begin{pmatrix} 4 - \lambda & 8 \\ 8 & 4 - \lambda \end{pmatrix} &= 0 \\ (4 - \lambda)^2 - 64 &= 0 \\ \lambda^2 - 8\lambda - 48 &= 0 \\ (\lambda - 12)(\lambda + 4) &= 0 \Rightarrow \lambda_1 = 12, \lambda_2 = -4 \end{aligned}$$

Como 2220, Z no es positiva definida.

Por lo tanto, no existe un vector gaussiano con tal M y  $\Sigma$ .

**Ejercicio 4.** Sea  $u \in (1, \infty)$  y  $(X_1, X_2, X_3)$  un vector aleatorio con densidad:

$$f(x_1, x_2, x_3) = \frac{\sqrt{u^2 - 1}}{(2\pi)^{3/2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(ux_1^2 + x_2^2 + ux_3^2 + 2x_1x_2)\right),$$

con  $(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3$ . Calcula la distribución de  $(X_1, X_2, X_3)$ .

Sea  $X = (x_1, x_2, x_3)$ . Se tiene que  $X \sim N_3(\mathcal{M}, \mathbb{Z})$ 

Ahora se supone M = (0,0,0)

Y se observa la forma cuadrática dentro de f(x1, x2, x3)

$$Q(X) = u x_1^2 + x_2^2 + u x_3^2 + 2x, x_2$$

Pero Q(x) se puede escribir matricialmente como:

$$Q(X) = X^{\mathsf{T}} Z^{-1} X = (\chi_1, \chi_2, \chi_3) \begin{pmatrix} \mathsf{Var}(\chi_1) & \mathsf{Cov}(\chi_1, \chi_2) & \mathsf{Cov}(\chi_1, \chi_3) \\ \mathsf{Cov}(\chi_2, \chi_1) & \mathsf{Var}(\chi_2) & \mathsf{Cov}(\chi_2, \chi_3) \\ \mathsf{Cov}(\chi_3, \chi_1) & \mathsf{Cov}(\chi_3, \chi_2) & \mathsf{Var}(\chi_3) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \chi_1 \\ \chi_2 \\ \chi_3 \end{pmatrix}$$

Nótese que de la anterior podemas asumir la forma de  $\Sigma^{-1}$ ,

$$\sum_{i=1}^{-1} = \begin{pmatrix} u & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & u \end{pmatrix}$$

Obteniendo 
$$\Sigma$$
,
$$\Sigma = \frac{\text{Adj}(Z^{-1})^T}{|\Sigma^{-1}|} = \frac{\begin{pmatrix} u - u & 0 \\ - u & u^2 & 0 \\ 0 & 0 & u - 1 \end{pmatrix}}{u(u - 1)} = \frac{\begin{pmatrix} u - u & 0 \\ - u & u^2 & 0 \\ 0 & 0 & u - 1 \end{pmatrix}}{u(u - 1)}$$

**Ejercicio 5.**  $\mu_1 = (1,0)$  y  $\mu_2 = (-2,2)$ . Considere las siguientes matrices:

$$\Sigma_1 = \begin{pmatrix} 7 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, \qquad \Sigma_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

• ¿Existe un vector gaussiano bivariado con media  $\mu_1$  y matriz de covarianza  $\Sigma_1$ ?

Analizando si Z1 es positiva definida:

$$\begin{aligned} |Z - \lambda I| &= 0 \\ \det \begin{pmatrix} 7 - \lambda & 2 \\ 7 & 1 - \lambda \end{pmatrix} &= 0 \\ (7 - \lambda)(1 - \lambda) - 4 &= 0 \\ 7 - 7\lambda - \lambda + \lambda^2 - 4 &= 0 \\ \lambda^2 - 8\lambda + 3 &= 0 \Rightarrow \lambda_1 = 4 + \sqrt{13} \approx 7.60 \\ \lambda_2 &= 4 - \sqrt{13} \approx 0.39 \end{aligned}$$

Como  $\mathcal{N}_1, \mathcal{N}_2 > 0$ , entonces  $\Sigma_1$  es positiva definida, además de simétrica, por lo que existe un vector gaussiano bivariado para  $\mathcal{M}_1$  y  $\Sigma_1$  dadas.

• Si  $\pi_k = 0.5$  para k = 1, 2 y si  $f_1(x_1, x_2) \sim N(\mu_1, \Sigma_1)$  y  $f_2(x_1, x_2) \sim N(\mu_2, \Sigma_1)$ ; calcule  $L(x_1, x_2) = \log \left( \frac{f_1(x_1, x_2)\pi_1}{f_2(x_1, x_2)\pi_2} \right).$ 

Recuerda que asignamos  $(x_1, x_2)$  a  $\Pi_1$  si:  $L(x_1, x_2) > 0$ .

• ¿A qué grupo asignas (2,1)?

$$L(x_1=7, x_2=1) = \frac{47}{6} + \frac{7}{3}(2) - \frac{20}{3}(1)$$
$$= \frac{35}{6} > 0$$

- : (7,1) lo asigno a  $\Pi_1$ 
  - Si  $\pi_k = 0.5$  para k = 1, 2; calcule

$$Q(x_1, x_2) = \log \left( \frac{f_1(x_1, x_2)\pi_1}{f_2(x_1, x_2)\pi_2} \right).$$

Recuerda que asignamos  $(x_1, x_2)$  a  $\Pi_1$  si:  $Q(x_1, x_2) > 0$ .

$$Q(X) = p_0 + p^T X + \chi^T \Omega X = \frac{5}{2} + (\frac{3}{2})^3 + (\chi_1) + (\chi_1 \chi_2) + (\chi_2 \chi_3) + (\chi_3 \chi_3) + (\chi_4 \chi_3) + (\chi_5 \chi_3) + ($$

$$\Omega = -\frac{1}{2} \left( \sum_{1}^{1} - \sum_{2}^{1} \right) = -\frac{1}{2} \left( -\frac{2}{13} - \frac{2}{13} \right) = \begin{pmatrix} 1/3 & 1/3 \\ -2/3 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{D} = \sum_{1}^{-1} \mathcal{M}_{1} - \sum_{2}^{-1} \mathcal{M}_{2} = \begin{pmatrix} 113 & -2/3 \\ -2/3 & 7/3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1/3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -7 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -2 \\ 2/3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7/3 \\ -4/3 \end{pmatrix}$$

$$P_{0} = -\frac{1}{2} \left[ \lambda_{0} g \frac{|\Sigma_{1}|}{|\Sigma_{2}|} + \mu_{1}^{T} \Sigma_{1}^{-1} \mu_{1} - \mu_{2}^{T} \Sigma_{2}^{-1} \mu_{2} \right] - \lambda_{0} g \left( \pi_{2} / \pi_{1} \right)$$

$$= -\frac{1}{2} \left[ \lambda_{0} g \left( 1 \right) + (10) \left( \frac{1}{2} \sigma_{1} - \frac{1}{2} \sigma_{2} \right) \left( \frac{1}{0} \right) - (-27) \left( \frac{1}{0} \sigma_{2} \right) \left( \frac{-7}{2} \sigma_{2} \right) \right] - \lambda_{0} g (1)$$

$$= -\frac{1}{2} \left[ \frac{1}{2} \sigma_{1} - \frac{1}{2} \sigma_{2} - \frac{1}{2} \left( -5 \right) \right] = \frac{5}{2}$$

•  $\lambda$  qué grupo asignas (2,1)?

$$Q(x_1=7,x_2=1)=\frac{5}{7}+\binom{7}{3}-\frac{4}{3}\binom{7}{3}\binom{7}{1}+\binom{7}{3}\binom{7}{3}\binom{7}{3}\binom{7}{3}\binom{7}{1}=\frac{15}{7}>0$$

· Asigno (Z, L) a  $\Pi_1$