

---

Para la realización del examen se permite un único libro (sea cual sea) sin anotaciones de ningún tipo. Si considera que el enunciado contiene algún erratum, hágalo constar en su respuesta y, **de confirmarse**, el equipo docente compensará el tiempo invertido por el estudiante. En los enunciados, asuma el empleo de la notación habitual del texto base.

---

1. Considere la distribución de probabilidad conjunta  $p(\mathbf{x}, \mathbf{y})$  definida por las distribuciones marginal y condicional siguientes:

$$p(\mathbf{x}) = \mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}^{-1})$$

$$p(\mathbf{y}|\mathbf{x}) = \mathcal{N}(\mathbf{y}|\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}, \mathbf{L}^{-1})$$

donde  $\boldsymbol{\mu}$  y  $\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}$  son las medias de la distribución gaussiana, y  $\boldsymbol{\Lambda}$  y  $\mathbf{L}$  son las matrices de precisión. Utilice la técnica de completar el cuadrado para obtener una expresión analítica de la media y covarianza de  $p(\mathbf{x}|\mathbf{y})$ .

2. Utilice la identidad matricial

$$(\mathbf{M} + \mathbf{v}\mathbf{v}^T)^{-1} = \mathbf{M}^{-1} - \frac{(\mathbf{M}^{-1}\mathbf{v})(\mathbf{v}^T\mathbf{M}^{-1})}{1 + \mathbf{v}^T\mathbf{M}^{-1}\mathbf{v}}$$

para demostrar que la incertidumbre de un modelo predictivo bayesiano construido a partir de  $N$  observaciones, y dada por

$$\sigma_N^2(\mathbf{x}) = \frac{1}{\beta} + \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x})^T \mathbf{S}_N \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}) \quad (1)$$

(con la interpretación habitual de los símbolos utilizados en el texto base) satisface que  $\sigma_{N+1}^2(\mathbf{x}) \leq \sigma_N^2(\mathbf{x})$ .

3. Sabiendo que en un problema de clasificación con dos clases

$$p(\mathcal{C}_1|\mathbf{x}) = \frac{1}{1 + \exp(-\ln \frac{p(\mathbf{x}|\mathcal{C}_1)p(\mathcal{C}_1)}{p(\mathbf{x}|\mathcal{C}_2)p(\mathcal{C}_2)})} = \frac{1}{1 + \exp(-a)} = \sigma(a) \quad (2)$$

y suponiendo un modelo generativo en el que las verosimilitudes (likelihoods) de las dos clases vienen dadas por dos gaussianas de medias  $\boldsymbol{\mu}_1$  y  $\boldsymbol{\mu}_2$ , pero la misma varianza  $\boldsymbol{\Sigma}$ , demuestre que

$$p(\mathcal{C}_1|\mathbf{x}) = \sigma(\mathbf{w}^T \mathbf{x} + w_0) \quad (3)$$

con  $\mathbf{w} = \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2)$  y

$$w_0 = -\frac{1}{2}\boldsymbol{\mu}_1^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu}_1 + \frac{1}{2}\boldsymbol{\mu}_2^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu}_2 + \ln \frac{p(\mathcal{C}_1)}{p(\mathcal{C}_2)}. \quad (4)$$