

Entrega 2- 2 conceptos (clasificadores Bayes.ipynb)

Ejercicio 3

Partiendo del modelo de clasificación cuadrático:

$$R(x) = -\frac{1}{2} (x - \mu_A)^T \Sigma_A^{-1} (x - \mu_A) + \frac{1}{2} (x - \mu_B)^T \Sigma_B^{-1} (x - \mu_B) \\ - \frac{1}{2} \log(|\Sigma_A|) + \frac{1}{2} \log(|\Sigma_B|) - \log(P(B)/P(A))$$

* CLASIFICADOR LINEAL

Se asume:

$$\Sigma_A = \Sigma_B = \Sigma \quad \text{y se reemplaza en } R(x)$$

$$R(x) = -\frac{1}{2} (x - \mu_A)^T \Sigma^{-1} (x - \mu_A) + \frac{1}{2} (x - \mu_B)^T \Sigma^{-1} (x - \mu_B) + cte \\ = \frac{1}{2} \left[-x^T \Sigma^{-1} x + x^T \Sigma^{-1} \mu_A + \mu_A^T \Sigma^{-1} x - \mu_A^T \Sigma^{-1} \mu_A \right. \\ \left. + x^T \Sigma^{-1} x - x^T \Sigma^{-1} \mu_B - \mu_B^T \Sigma^{-1} x \right. \\ \left. + \mu_B^T \Sigma^{-1} \mu_B \right] + cte$$

$$R(x) = \frac{1}{2} \mu_A^T \Sigma^{-1} \mu_A + \mu_B^T \Sigma^{-1} \mu_B + cte + [\mu_A - \mu_B]^T \Sigma^{-1} x$$



En el caso en que solo existan las clases A y B en el espacio muestral:

$$P(A|X) + P(B|X) = 1, \quad X \in A \text{ o } X \in B$$

Esta ecuación se reemplaza en la ecuación de detección y se llega a:

$$P(A|X) = \frac{(1 - P(A|X)) P(X|A) P(A)}{P(X|B) P(B)}$$

$$P(A|X) = \frac{P(X|A) P(A)}{P(X|B) P(B)} - \frac{P(A|X) P(X|A) P(A)}{P(X|B) P(B)}$$

$$P(A|X) = e^{w^T X + w_0} - P(A|X) e^{w^T X + w_0}$$

$$P(A|X) + P(A|X) e^{w^T X + w_0} = e^{w^T X + w_0}$$

$$P(A|X) [1 + e^{w^T X + w_0}] = e^{w^T X + w_0}$$

$$P(A|X) = \frac{e^{w^T X + w_0}}{1 + e^{w^T X + w_0}} \left(\frac{e^{-(w^T X + w_0)}}{e^{-(w^T X + w_0)}} \right)$$

$$P(A|X) = \frac{1}{1 + e^{-(w^T X + w_0)}}$$

Entrega 2 - 2 Conceptos (clasificadores Bayes. ipgmb)

Ejercicio 4

se parte de la teoría de detección

$$L(x) = \frac{P(A|x)}{P(B|x)} = \frac{P(x|A)}{P(x|B)} > \frac{P(B)}{P(A)}$$

y se combina con Teorema de Bayes:

$$P(A|x) = \frac{P(x|A) P(A)}{P(x)}$$

Llegando a:

$$L(x) = \frac{P(A|x)}{P(B|x)} = \frac{P(x|A) P(A)}{P(x|B) P(B)}$$

se aplica log natural a la ecuación y se obtiene:

$$\log(L(x)) = \log\left(\frac{P(A|x)}{P(B|x)}\right) = \log\left(\frac{P(x|A) P(A)}{P(x|B) P(B)}\right) = w^T x + w_0$$

y se iguala a un modelo lineal (se asume)



* DIFERENCIA DE MEDIAS

Si $\Sigma_A = \Sigma_B = \sigma^2 I$ se reemplaza en $R(x)$:

se cancelan los términos con log y se llega a:

$$R(x) = -\frac{1}{2} (x - \mu_A)^T \left(\frac{1}{\sigma^2} I \right) (x - \mu_A) + \frac{1}{2} (x - \mu_B)^T \Sigma_B^{-1} (x - \mu_B) + \text{cte}$$

$\left(\frac{1}{\sigma^2} I \right)$

$$R(x) = \frac{1}{2\sigma^2} (-x^T x + x^T \mu_A + \mu_A^T x - \mu_A^T \mu_A + x^T x - x^T \mu_B - \mu_B^T x + \mu_B^T \mu_B) + \text{cte}$$

Simplificando y realizando operaciones:

$$R(x) = \frac{1}{2\sigma^2} (2\mu_A^T x - 2\mu_B^T x) + \text{cte}$$

$$R(x) = \frac{1}{\sigma^2} (\mu_B - \mu_A)^T x + \text{cte}$$