

**Tarea 06 - Reconocimiento de patrones**  
**Giovanni Gamaliel López Padilla**

## Problema 01

Supongamos que  $(X, Y)$  son variables aleatorias discretas con la siguiente distribución conjunta:

	X=1	X=2	X=3	X=4
Y=0	0.1	0.05	0.05	0.15
Y=1	0.12	0.1	0.25	0.18

Queremos predecir  $Y$  en base del valor observado para  $X$ .

- Calcula el clasificador Bayesiano Optimo si equivocarse de categoría tiene costo 1 y no equivocarse tiene costo 0. ¿Cuál es el costo (error) promedio para este clasificador?
- Calcula el clasificador Bayesiano Optimo si clasificar una observación mal cuando el verdadero valor es  $Y = 1$  tiene un costo 3 y en el otro caso tiene costo 2.

Para una  $x$  fija buscamos la asignación  $\hat{Y}(x)$  que minimiza el error mostrado en la ecuación 1.

$$E_{Y|X=x}[L(Y, \hat{Y}(x))] \quad (1)$$

Para este problema se tiene que

$$E_{Y|X=x}[L(Y, \hat{Y}(x))] = L(0, \hat{Y}(x))P(Y = 0|X = x) + L(1, \hat{Y}(x))P(Y = 1|X = x)$$

con  $L(Y, Y) = 0$ .

$$\text{Si } \hat{Y}(x) = 0 \Rightarrow E_{Y|X=x}[L(Y, \hat{Y}(x))] = L(1, 0)P(Y = 1|X = x)$$

$$\text{Si } \hat{Y}(x) = 1 \Rightarrow E_{Y|X=x}[L(Y, \hat{Y}(x))] = L(0, 1)P(Y = 1|X = x)$$

Si

$$\frac{L(1, 0)P(Y = 1|X = x)}{L(0, 1)P(Y = 1|X = x)} > 1$$

entonces  $\hat{Y}(x) = 1$  minimiza el error. De lo contrario  $\hat{Y}(x) = 0$  obtiene el mínimo. Si el cociente es igual a 1 entonces las dos opciones minimizan. En particular elegimos  $\hat{Y}(x) = 0$ .

Por lo tanto el clasificador tiene la siguiente forma:

$$\hat{Y}(x) = \mathbb{I} \left[ \frac{L(1,0)P(Y=1|X=x)}{L(0,1)P(Y=1|X=x)} > 1 \right] \hat{Y}(x) = \mathbb{I} \left[ \frac{P(Y=1|X=x)}{P(Y=1|X=x)} > \frac{L(0,1)}{L(1,0)} \right]$$

por el teorema de bayes, se obtiene lo siguiente:

$$\begin{aligned} \hat{Y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(Y=1|X=x)}{P(Y=1|X=x)} > \frac{L(0,1)}{L(1,0)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{\frac{P(X=x|Y=1)P(Y=1)}{P(X=x)}}{\frac{P(X=x|Y=0)P(Y=0)}{P(X=x)}} > \frac{L(0,1)}{L(1,0)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X=x|Y=1)}{P(X=x|Y=0)} > \frac{L(0,1)P(Y=0)}{L(1,0)P(Y=1)} \right] \end{aligned}$$

Usando la ley de la probabilidad total, se tiene el siguiente resultado

$$\begin{aligned} P(Y=0) &= \sum P(Y=0|X=x)P(X=x) = \sum P(Y=0, X=x) = 0.35 \\ P(Y=1) &= \sum P(Y=1|X=x)P(X=x) = \sum P(Y=1, X=x) = 0.65 \end{aligned}$$

Calculando las probabilidades condicionales se tiene lo siguiente

$$\begin{aligned} P(X=1|Y=1) &= \frac{12}{65} & P(X=1|Y=0) &= \frac{10}{35} \\ P(X=2|Y=1) &= \frac{10}{65} & P(X=2|Y=0) &= \frac{5}{35} \\ P(X=3|Y=1) &= \frac{25}{65} & P(X=3|Y=0) &= \frac{5}{35} \\ P(X=4|Y=1) &= \frac{18}{65} & P(X=4|Y=0) &= \frac{15}{35} \end{aligned}$$

por lo tanto, los coeficientes son

$$\begin{aligned} \frac{P(X=1|Y=1)}{P(X=1|Y=0)} &= \frac{420}{650} & \frac{P(X=1|Y=1)}{P(X=1|Y=0)} &= \frac{875}{325} \\ \frac{P(X=2|Y=1)}{P(X=2|Y=0)} &= \frac{350}{325} & \frac{P(X=1|Y=1)}{P(X=1|Y=0)} &= \frac{630}{975} \end{aligned}$$

Supongamos que el costo de equivocarse es 1, entonces

$$\frac{L(0,1)}{L(1,0)} = \frac{1}{1} = 1$$

Con estos resultados obtener que el clasificador esta definido por:

si  $x = 1$

$$\begin{aligned}
\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X=1|Y=1)}{P(X=1|Y=0)} > \frac{L(0,1)P(Y=0)}{L(1,0)P(Y=1)} \right] \\
&= \mathbb{I} \left[ \frac{420}{650} > \frac{35}{65} \right] \\
&= 1
\end{aligned}$$

si  $x = 2$

$$\begin{aligned}
\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X=2|Y=1)}{P(X=2|Y=0)} > \frac{L(0,1)P(Y=0)}{L(1,0)P(Y=1)} \right] \\
&= \mathbb{I} \left[ \frac{70}{65} > \frac{35}{65} \right] \\
&= 1
\end{aligned}$$

si  $x = 3$

$$\begin{aligned}
\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X=3|Y=1)}{P(X=3|Y=0)} > \frac{L(0,1)P(Y=0)}{L(1,0)P(Y=1)} \right] \\
&= \mathbb{I} \left[ \frac{175}{65} > \frac{35}{65} \right] \\
&= 1
\end{aligned}$$

si  $x = 4$

$$\begin{aligned}
\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X=4|Y=1)}{P(X=4|Y=0)} > \frac{L(0,1)P(Y=0)}{L(1,0)P(Y=1)} \right] \\
&= \mathbb{I} \left[ \frac{42}{65} > \frac{35}{65} \right] \\
&= 1
\end{aligned}$$

Calculando el error se tiene lo siguiente:

Si  $\hat{y}(x) = 1$ , entonces

$$E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))] = L(0,1)P(Y=0) = P(Y=0) = 0.35$$

Supongamos que  $L(y, \hat{y}(x))$  esta dada por

$$L(1,0) = 3 \quad L(0,1) = 2$$

es decir, clasificar mal cuando el verdadero valor de  $y$  es 1 tiene un costo de 3, en otro caso tiene un costo de 2.

por lo tanto el clasificador esta dado por

si  $x = 1$

$$\begin{aligned}\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X = 1|Y = 1)}{P(X = 1|Y = 0)} > \frac{L(0,1)P(Y = 0)}{L(1,0)P(Y = 1)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{420}{650} > \frac{70}{195} \right] \\ &= 1\end{aligned}$$

si  $x = 2$

$$\begin{aligned}\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X = 2|Y = 1)}{P(X = 2|Y = 0)} > \frac{L(0,1)P(Y = 0)}{L(1,0)P(Y = 1)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{70}{65} > \frac{70}{195} \right] \\ &= 1\end{aligned}$$

si  $x = 3$

$$\begin{aligned}\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X = 3|Y = 1)}{P(X = 3|Y = 0)} > \frac{L(0,1)P(Y = 0)}{L(1,0)P(Y = 1)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{175}{65} > \frac{70}{195} \right] \\ &= 1\end{aligned}$$

si  $x = 4$

$$\begin{aligned}\hat{y}(x) &= \mathbb{I} \left[ \frac{P(X = 4|Y = 1)}{P(X = 4|Y = 0)} > \frac{L(0,1)P(Y = 0)}{L(1,0)P(Y = 1)} \right] \\ &= \mathbb{I} \left[ \frac{42}{65} > \frac{70}{195} \right] \\ &= 1\end{aligned}$$

## Problema 02

Deriva el clasificador Bayesiano óptimo para el caso de tres clases y una función de costo simétrica cuando:

$$X|Y = 1 \sim \mathcal{N}(\mu_1, \Sigma) \quad X|Y = 2 \sim \mathcal{N}(\mu_2, \Sigma) \quad X|Y = 3 \sim \mathcal{N}(\mu_3, \Sigma)$$

y

$$P(Y = 1) = 2P(Y = 2) = P(Y = 3)$$

Para una  $x$  fija, buscamos la asignación  $\hat{y}(x)$  que minimiza el error

$$E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))]$$

En este caso

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))] &= L(1, \hat{y}(x))P(Y = 1|X = x) + \\ &\quad L(2, \hat{y}(x))P(Y = 2|X = x) + \\ &\quad L(3, \hat{y}(x))P(Y = 3|X = x) \end{aligned}$$

Si  $\hat{y}(x) = 1$ , entonces

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))] &= L(2, 1)P(Y = 2|X = x) + L(3, 1)P(Y = 3|X = x) \\ &= P(Y = 2|X = x) + P(Y = 3|X = x) \end{aligned}$$

Si  $\hat{y}(x) = 2$ , entonces

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))] &= L(1, 2)P(Y = 1|X = x) + L(3, 2)P(Y = 3|X = x) \\ &= P(Y = 1|X = x) + P(Y = 3|X = x) \end{aligned}$$

Si  $\hat{y}(x) = 3$ , entonces

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, \hat{y}(x))] &= L(1, 3)P(Y = 1|X = x) + L(2, 3)P(Y = 2|X = x) \\ &= P(Y = 1|X = x) + P(Y = 2|X = x) \end{aligned}$$

Usando el teorema de bayes se obtiene que

$$\begin{aligned} P(Y = 2|X = x) + P(Y = 3|X = x) &= \frac{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} + \frac{P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} \\ P(Y = 1|X = x) + P(Y = 3|X = x) &= \frac{P(X = x|Y = 1)P(Y = 1)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} + \frac{P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} \\ P(Y = 1|X = x) + P(Y = 2|X = x) &= \frac{P(X = x|Y = 1)P(Y = 1)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} + \frac{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)}{\sum_j P(X = x|Y = j)P(Y = j)} \end{aligned}$$

si se cumpla la condición

$$P(X = x|Y = 1)P(Y = 1) \leq P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)$$

$$P(X = x|Y = 1)P(Y = 1) \leq P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)$$

entonces se cumple que

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, 1)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 2)] \\ E_{Y|X=x}[L(y, 1)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 3)] \end{aligned}$$

por lo que elegimos  $\hat{y}(x) = 1$ .

Si se cumpla la condición

$$\begin{aligned} P(X = x|Y = 2)P(Y = 2) &\leq P(X = x|Y = 1)P(Y = 1) \\ P(X = x|Y = 2)P(Y = 2) &\leq P(X = x|Y = 3)P(Y = 3) \end{aligned}$$

entonces se cumple que

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, 2)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 1)] \\ E_{Y|X=x}[L(y, 2)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 3)] \end{aligned}$$

por lo que elegimos  $\hat{y}(x) = 2$ .

Si se cumpla la condición

$$\begin{aligned} P(X = x|Y = 3)P(Y = 3) &\leq P(X = x|Y = 1)P(Y = 1) \\ P(X = x|Y = 3)P(Y = 3) &\leq P(X = x|Y = 2)P(Y = 2) \end{aligned}$$

entonces se cumple que

$$\begin{aligned} E_{Y|X=x}[L(y, 3)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 1)] \\ E_{Y|X=x}[L(y, 3)] &\leq E_{Y|X=x}[L(y, 2)] \end{aligned}$$

por lo que elegimos  $\hat{y}(x) = 3$ .

Por lo tanto, para una  $x$  fija debemos calcular tres coeficientes y compararlos con 1 para determinar la clasificación correspondiente. Una alternativa es calcular el logaritmo de los coeficientes y compararlo con 0. Los coeficientes son los siguientes:

$$\begin{aligned} \frac{P(X = x|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)} &= \frac{P(X = x|Y = 1)2P(Y = 2)}{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)} = \frac{2P(X = x|Y = 1)}{P(X = x|Y = 2)} \\ \frac{P(X = x|Y = 1)P(Y = 1)}{P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)} &= \frac{P(X = x|Y = 1)P(Y = 3)}{P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)} = \frac{P(X = x|Y = 1)}{P(X = x|Y = 3)} \\ \frac{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)}{P(X = x|Y = 3)P(Y = 3)} &= \frac{P(X = x|Y = 2)P(Y = 2)}{2P(X = x|Y = 3)P(Y = 2)} = \frac{P(X = x|Y = 2)}{2P(X = x|Y = 3)} \end{aligned}$$

Dado que  $X|Y = j \sim \mathcal{N}(\mu_j = \Sigma)$ , entonces calculando los logaritmos se tiene que

$$\begin{aligned}\log\left(\frac{P(X=x|Y=1)}{P(X=x|Y=2)}\right) &= \log(2) + (\mu_1 - \mu_2)^T \Sigma^{-1} x + \frac{1}{2}(\mu_1^T \Sigma \mu_1 - \mu_2^T \Sigma \mu_2) = \ell_{1,2}^T x + b_{1,2} \\ \log\left(\frac{P(X=x|Y=1)}{P(X=x|Y=3)}\right) &= (\mu_1 - \mu_3)^T \Sigma^{-1} x + \frac{1}{2}(\mu_1^T \Sigma \mu_1 - \mu_3^T \Sigma \mu_3) = \ell_{1,3}^T x + b_{1,3} \\ \log\left(\frac{P(X=x|Y=2)}{P(X=x|Y=3)}\right) &= (\mu_2 - \mu_3)^T \Sigma^{-1} x + \frac{1}{2}(\mu_2^T \Sigma \mu_2 - \mu_3^T \Sigma \mu_3) - \log 2 = \ell_{2,3}^T x + b_{2,3}\end{aligned}$$

por lo tanto

$$\hat{y}(x) = \begin{cases} 1 & \text{para } \ell_{1,2}^T x + b_{1,2} \geq 0 \text{ y } \ell_{1,3}^T x + b_{1,3} \geq 0 \\ 2 & \text{para } \ell_{1,3}^T x + b_{1,3} \leq 0 \text{ y } \ell_{2,3}^T x + b_{2,3} \geq 0 \\ 3 & \text{para } \ell_{2,3}^T x + b_{2,3} \leq 0 \text{ y } \ell_{1,2}^T x + b_{1,2} \leq 0 \end{cases}$$