

## SOLUCIÓN DEL EXAMEN SIN PARCIAL APROBADO

1. Los datos son

$$P(Act|A) = 0.3, \quad P(Act|B) = 0.5, \quad P(Act|C) = 0.8$$

El Teorema de la Probabilidad Total establece que

$$\begin{aligned} P(Act) &= P(Act \cap A) + P(Act \cap B) + P(Act \cap C) \\ &= P(Act|A)P(A) + P(Act|B)P(B) + P(Act|C)P(C) \\ &= (0.3)(0.4) + (0.5)(0.4) + (0.8)(0.2) = 0.48 \end{aligned}$$

Las probabilidades o frecuencias de las moléculas se calculan como sigue:

$$\begin{aligned} P(A|Act) &= \frac{P(Act \cap A)}{P(Act)} = \frac{P(Act|A)P(A)}{P(Act)} = \frac{(0.3)(0.4)}{0.48} = 0.25 \\ P(B|Act) &= \frac{P(Act \cap B)}{P(Act)} = \frac{P(Act|B)P(B)}{P(Act)} = \frac{(0.5)(0.4)}{0.48} = 0.416 \\ P(C|Act) &= \frac{P(Act \cap C)}{P(Act)} = \frac{P(Act|C)P(C)}{P(Act)} = \frac{(0.8)(0.2)}{0.48} = 0.33 \end{aligned}$$

2. Se sabe que la v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma)$  y que los datos son  $P(X \geq 1.4) = 0.1056$  y  $P(X \geq 1) = 0.4013$ . Estandarizamos la variable y buscamos en las tablas:

$$\begin{aligned} P(X \geq 1.4) &= P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \geq \frac{1.4 - \mu}{\sigma}\right) = 0.1056, \\ P(X \geq 1) &= P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \geq \frac{1 - \mu}{\sigma}\right) = 0.4013. \end{aligned}$$

Puesto que la v.a.  $\frac{X - \mu}{\sigma}$  es necesariamente una  $N(0, 1)$ , basándonos en las tablas de ésta tendremos que

$$\begin{aligned} \frac{1.4 - \mu}{\sigma} &= 1.59 \\ \frac{1 - \mu}{\sigma} &= 0.25 \end{aligned}$$

Esto da lugar a que  $\sigma = 0.29$  y  $\mu = 0.92$ .

3. Sea  $X_i$  la v.a. definida como cero si el individuo  $i$  posee la característica y cero en otro caso.  $X_i \sim B(1, p)$ . Al observarse 4 consideramos una v.a.  $Y = \sum_{i=1}^4 X_i$  la cual se distribuye como una  $B(4, p)$ . La probabilidad de no detectar la característica es

$$p = P(Y = 0) = \binom{4}{0} p^0 (1-p)^4 = (1-p)^4$$

Si  $p = 0.02$  y definimos  $Y = \sum_{i=1}^4 X_i$ , entonces  $Y \sim B(n, 0.02)$  y la probabilidad establecida es

$$\begin{aligned} 0.95 &\leq P(Y \geq 1) = 1 - P(Y = 0) \\ &= 1 - (1 - (0.02))^n \end{aligned}$$

i.e.

$$(1 - (0.02))^n \leq 0.05$$

y tomando logaritmos queda

$$n \geq \frac{\ln(0.05)}{\ln(0.98)} \simeq 149$$

4. Calculamos la esperanza y varianza: :

$$\begin{aligned} \mu &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_{\xi}(x) dx = \int_0^{+\infty} \frac{x}{4} \exp\left(\frac{-x}{4}\right) dx = 4 \\ \alpha_2 &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_{\xi}(x) dx = \int_0^{+\infty} \frac{x^2}{4} \exp\left(\frac{-x}{4}\right) dx = 32 \\ \sigma^2 &= 32 - 4^2 = 16 \end{aligned}$$

La probabilidad que piden es

$$\begin{aligned} p &= P(3 \leq \bar{\xi} \leq 5) \\ &= P\left(-0.44 = \frac{3-4}{16/\sqrt{50}} \leq \bar{\xi} \leq \frac{5-4}{16/\sqrt{50}} = 0.44\right) \end{aligned}$$

que por el TCL puede aproximarse por

$$\begin{aligned} p &= P(-0.44 \leq N(0, 1) \leq 0.44) \\ &= F(0.44) - F(-0.44) \\ &= 0.67 - (1 - F(0.44)) \\ &= 2(0.67) - 1 = 0.34 \end{aligned}$$

5. La varianza poblacional se estima por intervalo del siguiente modo:

$$I = \left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2} \right]$$

con un nivel de confianza  $1 - \alpha$ . Para nuestro caso  $\alpha = 0.05$ ,  $n = 10$  y los datos de la muestra son los del vector

$$x = [6.8, 6.78, 6.77, 6.8, 6.78, 6.8, 6.82, 6.81, 6.8, 6.79].$$

Así pues

$$\begin{aligned} \bar{x} &= \frac{\sum_{j=1}^{10} x_j}{10} = 6.795 \\ s^2 &= \frac{\sum_{j=1}^{10} (x_j - \bar{x})^2}{9} = \frac{\sum_{j=1}^{10} (x_j - 6.795)^2}{9} = 2.277778 \times 10^{-4} \end{aligned}$$

Además

$$\chi_{9,0.025}^2 = 19.023, \quad \chi_{n-1,0.975}^2 = 2.7$$

Sustituimos en el intervalo

$$\begin{aligned} I &= \left[ \frac{9(2.277778 \times 10^{-4})}{19.023}, \frac{9(2.277778 \times 10^{-4})}{2.7} \right] \\ &= [0.000107, 0.000759] \end{aligned}$$

resultando que la precisión es de tres decimales.

6. La verosimilitud es

$$L = \begin{cases} \theta e^{-\theta x_1} \theta e^{-\theta x_2} \dots \theta e^{-\theta x_n} & \text{si todos los } x_i \geq 0 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

Por consiguiente el máximo se alcanza cuando todos los  $x_i$  son mayores o iguales que cero. Maximizamos la expresión

$$L = \theta^n e^{-\theta \sum_{i=1}^n x_i}$$

lo cual equivale a hacerlo con su logaritmo, i.e. con

$$l = \log L = n \log \theta - \theta \left( \sum_{i=1}^n x_i \right)$$

Al hacer  $l' = 0$  queda

$$n/\theta - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) = 0$$

por lo que

$$\theta^* = \frac{n}{(\sum_{i=1}^n x_i)} = \frac{1}{\bar{x}}$$

es el EMV.