

SOLUCION EXAMEN CON PARCIAL APROBADO

1.

$$P \left\{ \sum_{i=1}^n \xi_i \geq 145 \right\} = P \left\{ \eta = \frac{\sum_{i=1}^n \xi_i - n(0.88)}{\sqrt{n(0.88)(0.12)}} > \frac{145 - n(0.88)}{\sqrt{n(0.88)(0.12)}} \right\} = 0.99.$$

Empleando el TCL tendremos la aproximación

$$P \left\{ \sum_{i=1}^n \xi_i \geq 145 \right\} \approx P \{ N(0, 1) > c \} = 0.99$$

con $c = \frac{145 - n(0.88)}{\sqrt{n(0.88)(0.12)}}$. Pero esta estimación implica (mirar tablas de la normal)

$$c = \frac{145 - n(0.88)}{\sqrt{n(0.88)(0.12)}} = -2.325$$

cuya solución aproximada es $n = 177$. Basta que el número de reservas sea mayor o igual que 177 para cubrir 145 de las plazas.

La segunda cuestión se resuelve de forma parecida:

$$\begin{aligned} P \left\{ \sum_{i=1}^{160} \xi_i \geq 151 \right\} &= P \left\{ \eta \geq \frac{151 - (0.88)(160)}{\sqrt{0.1056(160)}} = 2.4815 \right\} \\ &\approx 1 - P \{ \eta < 2.4815 \} = 1 - 0.9934 \\ &= 0.0066 \end{aligned}$$

2. $\alpha = 0.05$, $n = 300$, $\bar{x} = 8$, $s^2 = (12)^2$. El intervalo para la media poblacional, supuesta la desviación típica desconocida es

$$\begin{aligned} I &= \left[\bar{x} \pm \frac{s}{\sqrt{n}} t_{299, 0.025} \right] \\ &= \left[8 \pm \frac{12}{\sqrt{300}} t_{299, 0.025} \right] \end{aligned}$$

que de manera aproximada -usando una t de 200 grados de libertad resulta que el intervalo pedido es

$$I = \left[8 \pm \frac{12}{\sqrt{300}} 1.972 \right] = [6.63, 9.36].$$

3. Si $\xi \sim N(\mu, \sigma)$, con $\theta = \sigma$ parámetro desconocido, ξ_1, \dots, ξ_n es una m.a.s. y x_1, \dots, x_n es una realización de la misma, la función de verosimilitud es

$$\begin{aligned} f_{\theta}(x_1, \dots, x_n) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_1-\mu)^2}{2\sigma^2}} \dots \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_n-\mu)^2}{2\sigma^2}} \\ &= \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^n \exp \left(-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} \right). \end{aligned}$$

En lugar de maximizar esta función lo hacemos con $l = \log(f_{\theta}(x_1, \dots, x_n))$ i.e. con

$$l_{\theta}(x_1, \dots, x_n) = \log \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^n - \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}.$$

Para calcular el máximo de esta función de la variables $\sigma \in \mathbb{R}^+$ determinamos sus puntos críticos. Los puntos críticos los obtenemos resolviendo $\frac{\partial l_{\theta}}{\partial \sigma} = 0$, es decir

$$-n \frac{\sigma^2}{\sigma^3} + \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^3} = 0.$$

La solución, el EMV es,

$$\sigma^* = \sqrt[2]{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{n}}$$

Con los datos

$$x = [1.8, 1.78, 1.77, 1.8, 1.78, 1.8, 1.82, 1.81, 1.8, 1.79]$$

la estimación pedida es

$$\sigma = \sqrt[2]{\frac{\sum_{i=1}^{10} (x_i - 1.8)^2}{10}} = \sqrt[2]{\frac{0.0023}{10}} = 0.015$$

4. X = número de horas que tarda $\sim N(\mu, 99)$. El intervalo de confianza es

$$I = \left[\bar{X} \pm Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt[2]{n}} \right]$$

de manera que el error máxima es

$$e = \text{long}(I) = 2Z_{0.025} \frac{99}{\sqrt[2]{n}} \leq 5.$$

Por tanto basta con tomar n tal que

$$2(1.96) \frac{99}{\sqrt[2]{n}} \leq 5$$

esto es, basta con $n \geq 6025$.