

**PROBLEMA 1**

1.1.  $X_i \sim N(1,4) \Rightarrow \bar{x} \sim N(1, \frac{4}{n})$ . Si  $Z = \frac{\bar{x} - 1}{2/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$ .  $\Rightarrow P(|Z| \leq 1.65) = 0.90$

$$\Rightarrow P(\bar{x} \in [1 - 1.65 \frac{2}{\sqrt{n}}, 1 + 1.65 \frac{2}{\sqrt{n}}]) = 0.90$$

1.2 Tenemos un intervalo a 90% de confianza y  $n=100$ ,

$$P(\bar{x} \in [1 - 1.65 \frac{2}{\sqrt{n}}, 1 + 1.65 \frac{2}{\sqrt{n}}]) = P(\bar{x} \in [1 - 1.65 \frac{2}{10}, 1 + 1.65 \frac{2}{10}]) = [0.67, 1.33].$$

Para el tamaño de muestra  $n$ :  $P(\bar{x} \in [0.67, 1.33]) = 0.95$

Ahora bien  $\sqrt{n}(\bar{x} - 1)/2 \sim N(0,1)$ , luego  $P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1)/2 \in [-1.96, 1.96]) = 0.95$ . o sea

$$P(\bar{x} \in [1 - 1.96 \frac{2}{\sqrt{n}}, 1 + 1.96 \frac{2}{\sqrt{n}}]) = 0.95 \Rightarrow [1 - 1.96 \frac{2}{\sqrt{n}}, 1 + 1.96 \frac{2}{\sqrt{n}}] = [0.67, 1.33]$$

Finalmente:  $1 + 1.96 \frac{2}{\sqrt{n}} = 1.33$  y  $n > 141$ .

1.3 Dado que  $X \sim N(\mu_1, \sigma^2)$  y  $Y \sim N(\mu_2, 2\sigma^2)$  la función de Verosimilitud de las dos muestras es:

$$L = (\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}})^n \exp(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum (x_i - \mu_1)^2) (\frac{1}{\sqrt{4\pi\sigma^2}})^m \exp(-\frac{1}{4\sigma^2} \sum (y_i - \mu_2)^2).$$

$$\log(L) = -\frac{1}{2}(n \log(2\pi\sigma^2) + m \log(4\pi\sigma^2)) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum (x_i - \mu_1)^2 - \frac{1}{4\sigma^2} \sum (y_i - \mu_2)^2$$

$$\frac{\partial \log(L)}{\partial \mu_1} = \frac{1}{2\sigma^2} \sum (x_i - \mu_1) = 0 \Rightarrow \hat{\mu}_1 = \frac{1}{n} \sum x_i = \bar{x}$$

$$\frac{\partial \log(L)}{\partial \mu_2} = \frac{1}{4\sigma^2} \sum (y_i - \mu_2) = 0 \Rightarrow \hat{\mu}_2 = \frac{1}{m} \sum y_i = \bar{y}$$

$$\frac{\partial \log(L)}{\partial \sigma^2} = -\frac{n+m}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum (x_i - \mu_1)^2 + \frac{1}{4\sigma^4} \sum (y_i - \mu_2)^2 = 0 \Rightarrow$$

$$\tilde{\sigma}^2 = \frac{1}{n+m} (\sum (x_i - \bar{x})^2 + \frac{1}{2} \sum (y_i - \bar{y})^2). \text{ Dadas las varianzas muestrales } S_X^2 = \frac{1}{n} \sum_i (x_i - \bar{x})^2 \text{ y}$$

$$S_Y^2 = \frac{1}{m} \sum_i (y_i - \bar{y})^2, \text{ se tiene: } \tilde{\sigma}^2 = \frac{nS_X^2 + (m/2)S_Y^2}{n+m}.$$

Como  $E(\frac{nS_X^2}{n-1}) = \sigma^2$  y  $E(\frac{mS_Y^2}{m-1}) = 2\sigma^2$ ,  $E(\tilde{\sigma}^2) = \frac{n+m-2}{n+m} \sigma^2$ . es decir que  $\tilde{\sigma}^2$  sesgado. Luego

se deduce un estimador insesgado para  $\sigma^2$ :  $\hat{\sigma}^2 = \frac{nS_X^2 + (m/2)S_Y^2}{n+m-2}$ .

1.4 Como  $\bar{x} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n})$  e  $\bar{y} \sim N(\mu_2, \frac{2\sigma^2}{m})$ ,  $\bar{x}$  e  $\bar{y}$  son independientes,

$$4\bar{x} + \bar{y} \sim N(4\mu_1 + \mu_2, \frac{16\sigma^2}{n} + \frac{2\sigma^2}{m}), \text{ es decir } \frac{4\bar{x} + \bar{y} - (4\mu_1 + \mu_2)}{\sqrt{\frac{16\sigma^2}{n} + \frac{2\sigma^2}{m}}} \sim N(0,1).$$

Por otra parte:  $\frac{n S_X^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$  y  $\frac{m S_Y^2}{2\sigma^2} \sim \chi_{m-1}^2$ .

Como las muestras son independientes,  $\frac{n S_X^2}{\sigma^2} + \frac{m S_Y^2}{2\sigma^2} = (n + m - 2) \frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n+m-2}^2$ .

Luego  $\frac{4\bar{x} + \bar{y} - (4\mu_1 + \mu_2)}{\sqrt{(\frac{16}{n} + \frac{2}{m})\hat{\sigma}^2}} \sim t_{n+m-2}$

Sea  $A = \hat{\sigma} \sqrt{\frac{16}{n} + \frac{2}{m}}$ , entonces el intervalo buscado es de la forma

$$[4\bar{x} + \bar{y} - t_{n+m-2}^\alpha A, 4\bar{x} + \bar{y} + t_{n+m-2}^\alpha A]$$

## **PROBLEMA 2**

2.1 La región crítica más potente del test esta dada por el lema de N.P.:  $P(\bar{x} \leq c \mid \mu = 20) = 0.01$ .

Como  $\bar{x} \sim N(\mu, \frac{1}{4}) \Rightarrow P(N(0,1) \leq 2(c - 20)) = 0.01 \Rightarrow 2(c - 20) = -3.09 \Rightarrow c = 18.455$ .

La región crítica es entonces:  $\boxed{\bar{x} \leq 18.455}$ .

2.2 El error de tipo II es  $\beta = P(\bar{x} > 18.455 \mid \mu = 18) = P(N(0,1) > 2(18.455 - 18)) = 0.4637 \Rightarrow$

$$\boxed{\beta = 0.4637}$$

2.3

$$\alpha = P(\bar{x} \leq 18.455 \mid \mu = 20) = P(\sqrt{n}(\bar{x} - 20)/3 \leq \sqrt{n}(18.455 - 20)/3) = P(N(0,1) \leq -3.60) = 0.0$$

$$\beta = P(\bar{x} > 18.455 \mid \mu = 18) = P(N(0,1) > 7(18.455 - 18)/3) = P(N(0,1) > 1.0617) = 0.1442$$

$$\boxed{\alpha = 0.0 \text{ y } \beta = 0.1442}$$

2.4 Para  $n=49$  y  $\alpha = 0.01$  se obtiene una región crítica:

$$\alpha = P(\bar{x} \leq c \mid \mu = 20) = P(7(\bar{x} - 20)/3 \leq 7(c - 20)/3) = 0.01. \text{ Es decir } 7(c - 20)/3 = -2.326.$$

Finalmente  $c = 19.003$ . En el punto 2.2  $\beta = 0.4637$ . Si  $n = 49$  y  $\alpha = 0.01$ , el error de tipo II se escribe:

$$\beta = P(\bar{x} > 19.00 \mid \mu) = P(N(0,1) > 7(19.00 - \mu)/3) = 0.4637. \text{ Es decir que hay que cambiar la}$$

hipótesis alternativa por:  $\boxed{\mu = 18.80}$ .

### **PROBLEMA 3**

3.1  $X \sim N(\theta, 1) \Rightarrow \bar{x} \sim N(\theta, \frac{1}{n})$ . En el caso de estas hipótesis simples, el lema de Neyman Pearson nos lleva a una región crítica de la forma  $\bar{x} \geq c$  en donde  $c$  está determinado por el error de tipo I:

$P(\bar{x} \geq c | \theta = 1) = 0.05 \Rightarrow P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1) \geq \sqrt{n}(c - 1)) = 0.05$  con  $\sqrt{n}(\bar{x} - 1) \sim N(0, 1)$ . Las tablas nos dan que  $\sqrt{n}(c - 1) = 1.65 \Rightarrow c = 1 + \frac{1.65}{\sqrt{n}} = 1.165 \Rightarrow$  se rechaza  $H_0 : \theta = 1$  dado que  $\bar{x} = 1.2$ .

3.2 En el caso de estas nuevas hipótesis simples, el lema de Neyman Pearson nos lleva a una región crítica de la forma  $\bar{x} \geq c'$  en donde  $c'$  está determinado por el error de tipo I:

$P(\bar{x} \leq c' | \theta = 1.4) = 0.05 \Rightarrow P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1.4) \leq \sqrt{n}(c' - 1.4)) = 0.05$  con  $\sqrt{n}(\bar{x} - 1.4) \sim N(0, 1)$ . Las tablas nos dan que  $\sqrt{n}(c' - 1.4) = -1.65 \Rightarrow c' = 1.4 - \frac{1.65}{\sqrt{n}} = 1.235 \Rightarrow$  se rechaza  $H'_0 : \theta = 1.4$

Observamos que en 3.1 y en 3.2 los resultados son opuestos: se rechaza  $\theta = 1$  en 3.1 y se rechaza  $\theta = 1.4$  en 3.2.

El error de tipo II en 3.1 es igual a:

$$P(\bar{x} < 1.165 | \theta = 1.4) = P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1.4) < \sqrt{n}(1.165 - 1.4)) = P(N(0, 1) < -2.35) = 0.0094.$$

El error de tipo II en 3.2 es igual a:

$$P(\bar{x} > 1.235 | \theta = 1) = P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1) > \sqrt{n}(1.235 - 1)) = P(N(0, 1) > 2.35) = 0.0094$$

3.3 Las conclusiones encontradas en 3.1 y 3.2 son opuestas. Para eliminar la contradicción basta tomar  $n$  de manera que la región crítica del test de 3.1 sea  $\bar{x} \geq 1.2$  y la región crítica del test de 3.2 sea  $\bar{x} \leq 1.2$ . Entonces se tiene:  $P(\bar{x} \geq 1.2 | \theta = 1) = 0.05 \Rightarrow$

$$P(\sqrt{n}(\bar{x} - 1) \geq \sqrt{n}(1.2 - 1)) = P(N(0, 1) \geq 0.2\sqrt{n}) = 0.05 \Rightarrow 0.2\sqrt{n} = 1.65 \Rightarrow n = 68.$$

3.4 Para el test de 3.1:

$$P(\bar{x} \geq c | \theta = 1) = P(N(0, 1) \geq 10(c - 1)) = 0.023 \Rightarrow 10(c - 1) = 2 \Rightarrow c = 1.2$$

Para el test de 3.2

$$P(\bar{x} \leq c' | \theta = 1.4) = P(N(0, 1) \leq 10(c' - 1.4)) = 0.023 \Rightarrow 10(c' - 1.4) = -2 \Rightarrow c = 1.2$$

$\Rightarrow$  No hay contradicción.