Paula Spano 1

PyE - INTERVALOS DE CONFIANZA - Diferencias paramétricas- UTN

En esta segunda parte de Intervalos de Confianza, nos va a interesar estimar la diferencia entre los parámetros de dos variables aleatorias, con el objetivo de estudiar cuál será mayor y en qué grado o si bien podría llegar a ser iguales. Solo buscaremos estos intervalos para la diferencia entre dos esperanzas, o bien entre dos proporciones.

• Intervalos de Confianza para la diferencia de medias.

1er Caso Dadas dos muestras aleatorias independientes, X_1, \ldots, X_{n_1} , con $X_i \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, e Y_1, \ldots, Y_{n_2} , con $Y_i \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, donde los valores σ_1 y σ_2 son conocidos:

Se quiere construir un intervalo de confianza de nivel $1-\alpha$ para la diferencia

$$\mu_1 - \mu_2$$

Partimos de un estimador de esta diferencia:

$$\overline{X} - \overline{Y}$$

Como X_i e Y_i son v.a. normales e independientes para todo i, y, además tenemos que

$$E(\overline{X} - \overline{Y}) = \mu_1 - \mu_2$$
 y $V(\overline{X} - \overline{Y}) = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$

podemos plantear el pivote, a partir del cual obtendremos el intervalo deseado:

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0; 1),$$

Hacemos el planteo a partir del cual despejaremos la diferencia $\mu_1 - \mu_2$

$$\begin{aligned} 1 - \alpha &= P \left(-z_{1-\alpha/2} \leq \frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{1-\alpha/2} \right) \\ &= P \left(-\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \leq \overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2) \leq \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \right) \\ &= P \left(-(\overline{X} - \overline{Y}) - \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \leq -(\mu_1 - \mu_2) \leq -(\overline{X} - \overline{Y}) + \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \right) \\ &= P \left(\overline{X} - \overline{Y} + \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \geq \mu_1 - \mu_2 \geq \overline{X} - \overline{Y} - \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \right) \end{aligned}$$

Por lo tanto decimos que encontramos un

Paula Spano 2

Intervalo de Confianza de nivel
$$1 - \alpha$$
 para $\mu_1 - \mu_2$: $\left[\overline{X} - \overline{Y} - \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} ; \overline{X} - \overline{Y} + \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \right]$

2do Caso Dadas dos muestras aleatorias independientes, X_1, \ldots, X_{n_1} , con $X_i \sim N(\mu_1, \sigma^2)$, e Y_1, \ldots, Y_{n_2} , con $Y_i \sim N(\mu_2, \sigma^2)$, (es decir, ambas muestras tienen la misma varianza), pero el valor de σ es desconocido:

Repitiendo el planteo que hicimos en el primer caso:

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}}} \sim N(0; 1), \quad \text{saco factor común } \sigma^2$$
 (1)

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} \sim N(0; 1) \quad \text{distribuyo la raı́z}$$
 (2)

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim N(0; 1)$$
(3)

Pero σ es desconocido, por lo tanto debemos estimarlo, y lo haremos en base a ambas muestras a partir de un "promedio" entre las varianzas muestrales de cada una:

$$S_p^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

Por lo tanto el pivote resulta ser

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{n_1 + n_2 - 2}$$

Planteamos la probabilidad:

$$1 - \alpha = P\left(-t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha/2} \le \frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \le t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha/2}\right)$$

De esta manera, despejamos $\mu_1 - \mu_2$ como en el caso anterior y obtenemos:

Intervalo de Confianza de nivel $1 - \alpha$ para $\mu_1 - \mu_2$:

$$\left[\overline{X} - \overline{Y} - S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha/2} ; \overline{X} - \overline{Y} + S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha/2} \right]$$

Paula Spano 3

• Intervalo de Confianza para la diferencia de proporciones.

Dadas dos muestras aleatorias independientes, X_1, \ldots, X_{n_1} , con $X_i \sim Be(p_1)$, e Y_1, \ldots, Y_{n_2} , con $Y_i \sim Be(p_2)$, tales que $n_1 > 30$ y $n_2 > 30$:

Se quiere construir un intervalo de confianza de nivel $1-\alpha$ para la diferencia

$$p_1 - p_2$$

Partimos de un estimador de esta diferencia:

$$\overline{X} - \overline{Y}$$

Como

$$E\left(\overline{X} - \overline{Y}\right) = p_1 - p_2$$
 y $V\left(\overline{X} - \overline{Y}\right) = \frac{p_1(1 - p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1 - p_2)}{n_2}$

Tenemos que, por el Teorema Central del Límite:

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1 - p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1 - p_2)}{n_2}}} \stackrel{(a)}{\sim} N(0; 1),$$

Pero, al tener valores desconocidos en el denominador, no podemos despejar la diferencia entre las proporciones, por lo tanto las podemos estimar conservando la distribución aproximada:

$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}}} \overset{(a)}{\sim} N(0; 1), \text{ donde } \hat{p}_1 = \overline{X} \text{ y } \hat{p}_2 = \overline{Y}$$

obteniendo el pivote a partir del cual podremos plantear la siguiente probabilidad:

$$1 - \alpha = P\left(-z_{1-\alpha/2} \le \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2 - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{n_2}}} \le z_{1-\alpha/2}\right)$$

Despejano $p_1 - p_2$, obtenemos

Intervalo de Confianza de nivel $1-\alpha$ para p_1-p_2 :

$$\frac{\left[\hat{p}_{1} - \hat{p}_{2} - \sqrt{\frac{\hat{p}_{1}(1-\hat{p}_{1})}{n_{1}} + \frac{\hat{p}_{2}(1-\hat{p}_{2})}{n_{2}}} z_{1-\alpha/2} ; \hat{p}_{1} - \hat{p}_{2} + \sqrt{\frac{\hat{p}_{1}(1-\hat{p}_{1})}{n_{1}} + \frac{\hat{p}_{2}(1-\hat{p}_{2})}{n_{2}}} z_{1-\alpha/2}\right]}{\text{donde } \hat{p}_{1} = \overline{X} \text{ y } \hat{p}_{2} = \overline{Y}}$$