







## 4 Distribuciones Muestrales de los Estadísticos más usuales

### 4.1 El estadístico media muestral

Consideremos una v.a. poblacional  $X$  que sigue una distribución de probabilidad con  $E(X) = \mu$  y  $Var(X) = \sigma^2$ .

Si queremos estimar la media poblacional  $\mu$ , parece razonable escoger una muestra y calcular la media de esta muestra.

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una m.a.s. de la v.a.  $X \Rightarrow$

Las variables muestrales  $X_1, X_2, \dots, X_n$  son independientes,  $E(X_i) = \mu$  y  $Var(X_i) = \sigma^2, \forall i \Rightarrow$

Definimos el estadístico **MEDIA MUESTRAL** como sigue:

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

Se tiene que:

$$E(\bar{X}) = \mu$$

$$Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

sin más que aplicar las propiedades vistas de la esperanza y la varianza para variables independientes.

CUANDO LA VARIANZA  $\sigma^2$  ES CONOCIDA, su distribución muestral viene dada por los dos resultados siguientes:

#### **Teorema de la aditividad de la distribución normal:**

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una m.a.s. de una v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma)$ , entonces

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \implies Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

#### **Teorema central del límite:**

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una m.a.s. de una v.a.  $X$  tal que  $E(X) = \mu$  y  $Var(X) = \sigma^2$ , entonces la variable aleatoria

$\bar{X}$  se aproxima a la distribución  $N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$  cuando  $n \rightarrow \infty$ .

Esto es,

$$\bar{X} \underset{n \geq 30}{\approx} N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \implies Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \underset{n \geq 30}{\approx} N(0, 1)$$

Nota: En general, para cualquier distribución, la variable media muestral se puede aproximar por la distribución  $N(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$  cuando  $n \geq 30$ , entonces  $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \underset{n \geq 30}{\approx} N(0, 1)$ .

CUANDO LA VARIANZA  $\sigma^2$  ES DESCONOCIDA, la estimamos a partir de los datos mediante la

**VARIANZA MUESTRAL** 
$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n - 1} = \frac{n}{n - 1} (\overline{X^2} - \bar{X}^2)$$

A la raíz cuadrada  $S = \sqrt{S^2}$  se le llama **desviación típica o estándar muestral**.

Entonces para conocer la distribución de probabilidad de la variable aleatoria  $\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$  tenemos el siguiente resultado:

**Teorema de Fisher:**

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una m.a.s. de una v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma)$ , entonces:

- Los estadísticos  $\bar{X}$  y  $S^2$  son independientes.
- La variable aleatoria

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \text{ sigue una } \mathbf{\text{distribución t de Student con n-1 grados de libertad}}$$

Esto es,  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$

Nota: En general, para cualquier distribución, la variable media muestral se puede aproximar por la distribución de una  $N(\mu, \frac{S}{\sqrt{n}})$  cuando  $n \geq 30$ , entonces  $\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \underset{n \geq 30}{\approx} N(0, 1)$ .

## 4.2 El estadístico proporción muestral

Supongamos que los individuos de una población determinada pueden presentar o no una cierta característica y queremos estimar la **proporción de unidades que en la población presentan dicha característica**,  $p$ .

La variable aleatoria poblacional la definimos como sigue:

$$X = \begin{cases} 1, & \text{si el individuo presenta la característica} \\ 0, & \text{en otro caso} \end{cases} \implies X \sim b(p)$$

Sea  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  una m.a.s. de la v.a.  $X \Rightarrow$

Las variables muestrales  $X_1, X_2, \dots, X_n$  son independientes,  $E(X_i) = p$  y  $Var(X_i) = p(1 - p)$ ,  $\forall i \Rightarrow$

Definimos el estadístico **PROPORCIÓN MUESTRAL** como sigue:

$$\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

Se tiene que:

$$E(\hat{p}) = p$$

$$Var(\hat{p}) = \frac{p(1 - p)}{n}$$

por las propiedades de la esperanza y la varianza de variables aleatorias independientes ya citadas.

Y, aplicando el teorema central del límite, tenemos que su distribución muestral es:

$$\hat{p} \underset{n \geq 30}{\approx} N \left( p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right) \Rightarrow Z = \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \underset{n \geq 30}{\approx} N(0, 1)$$











