

ESTAD-T18. FUNDAMENTOS de la INFERENCIA ESTAD.

CONCEPTO de MUESTRA ALEATORIA.

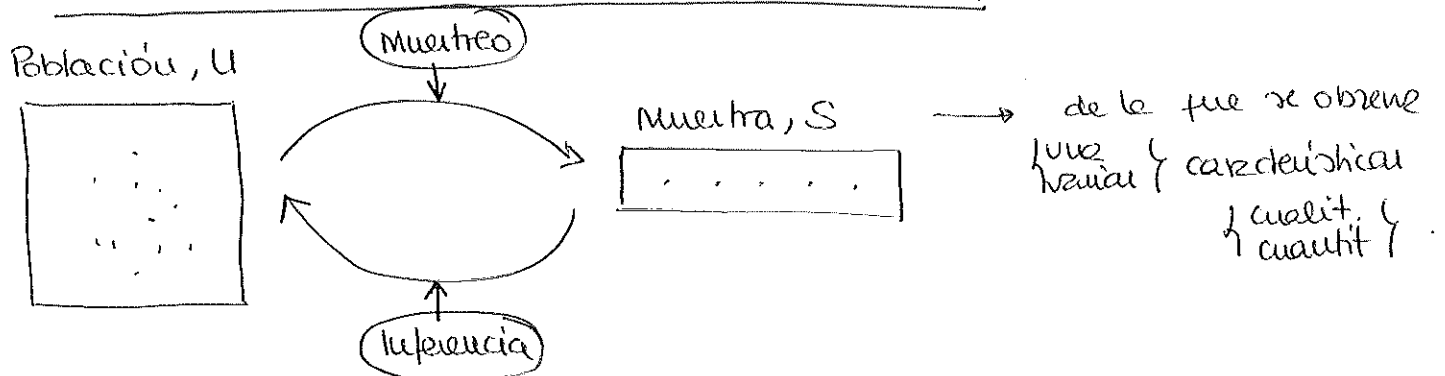
DISTRIBUCIÓN de la MUESTRA.

ESTADÍSTICOS y SU DISTRIBUCIÓN en el MUESTREO.

FUNCIÓN de DISTRIB. EMPÍRICA y SUS CARACT.

TEOREMA de GLIVENKO-CANTELLI

1. FUNDAMENTOS de la INFERENCIA ESTADÍSTICA



Tenemos un problema sobre la población, y por falta de dinero, tiempo, etc. nos limitamos a estudiar una parte de dicha población, la muestra, con el objetivo de generalizar los resultados obtenidos en la muestra a toda la población.

Muestreo → Proceso de selección de los elementos poblacionales que van a formar parte de la muestra.

Inferencia → Proceso de generalización de resultados

Población → cto de elementos que se pretende estudiar.
Fenómeno aleatorio.

Muestra → cto de elementos que realmente estudiamos.
Realización del experimento aleatorio (v.a. n-dim).

la finalidad ideal perseguida al tomar una muestra es la representación a escala de la población, por lo que el procedimiento seguido para obtener la muestra debe garantizar esta representación perfecta.

2 - CONCEPTO DE MUESTRA ALEATORIA

Nótese la importancia de la muestra en el proceso inferencial, puesto que de ella dependen los resultados que se generalizan a la población.

Para garantizar la representatividad de la muestra, hay que estudiar los \neq métodos de obtención de la muestra \rightarrow muestreo.

Muestreo $\begin{cases} \text{No probabilístico} & \begin{cases} \bullet \text{ Probab. desconocida} \\ \bullet \text{ No error} \end{cases} \\ \text{Probabilístico} & \begin{cases} \bullet \text{ Probab. conocida} \\ \bullet \text{ Error medible y acotable} \end{cases} \end{cases}$

En el proceso inferencial los resultados obtenidos de la muestra difieren de los verdaderos valores poblacionales.

El muestreo probabilístico garantiza que las diferencias se deben exclusivamente al azar (muestra \neq) y se puede cuantificar el error cometido \rightarrow error de muestreo, partiendo del estudio de la probab. de extracción de la muestra.

Muestreo probabilístico $\begin{cases} \text{probab.} = & \begin{cases} \text{SR} \\ \text{CR} \end{cases} \\ \text{probab.} \neq & \end{cases}$

Dependiendo del muestreo utilizado, cambiará la distrib. de probabilidad de la muestra.

Muestreo aleatorio \Rightarrow muestra es v.a. n -dimensional \Rightarrow
 \Rightarrow podemos utilizar el T^2 Probab. en su estudio.

Generalmente, en inferencia estadística se utiliza muestreo probabilístico con probab. igual y extracción con reposición (de igual poblac. finita que infinita) \Rightarrow la distrib. de probab. de la muestra se obtiene como el producto de la distrib. de probab. de la unid. muestrales, que coincide con la distrib. de probab. de la población.

3. DISTRIB. de la MUESTRA

Formalmente, el muestreo probabilístico se describe como un espacio de probabilidad:

$U = \{U_1, \dots, U_N\}$ y población finita o infinita

$S = \{S_1, \dots, S_n\}$ y conjunto de sucesos elementales, espacio muestral \rightarrow muestras posibles.

$$P: S \rightarrow [0, 1] \quad / \quad P(S_i) \geq 0$$

$$P(S_i) = P(U_1) \cdot P(U_2/U_1) \cdot \dots \cdot P(U_n/U_1 \cap \dots \cap U_{n-1})$$

(U, S, P) es un espacio de probabilidad y (S_i, P_i) distrib. de la muestra.

En el caso de muestreo probabilístico con probabilidades y CRP, o si observamos una característica cuantitativa X sobre la población, la muestra aleatoria simple se puede considerar como la realización del experimento aleatorio n veces de manera independiente:

$$P(S) = P(X_1 \dots X_n) = \text{distrib. conjunta de la muestra}$$

Caso discreto:

$$= P[(\xi_1 = x_1) \cap (\xi_2 = x_2) \cap \dots \cap (\xi_n = x_n)] \stackrel{\text{indep.}}{=} P[\xi_1 = x_1] \cdot \dots \cdot P[\xi_n = x_n]$$

$$= P(\xi = x_1) \cdot P(\xi = x_2) \cdot \dots \cdot P(\xi = x_n) \quad / \quad P(\xi = x) \equiv f. \text{ cuantit. de la poblac.}$$

\uparrow
independencia distribuidas

Caso continuo: $P(x_i < \xi_i < x_i + dx_i) = f(x_i) dx_i, \forall i = 1 \dots n$.

$$f(x_1 \dots x_n) = P[x_1 < \xi_1 < x_1 + dx_1, \dots, x_n < \xi_n < x_n + dx_n] = P(x_1 < \xi_1 < x_1 + dx_1) \cdot \dots \cdot P(x_n < \xi_n < x_n + dx_n) = f(x_1) \cdot \dots \cdot f(x_n) dx_1 \dots dx_n$$

donde $f(x) \equiv f. \text{ densidad poblac.}$

En general, en mas se verifica:

$$F(X) = F(x_1) = \dots = F(x_n) \quad \left| \begin{array}{l} \text{v.a.i.i.d.} \\ F(x_1 \dots x_n) = F(x_1) F(x_2) \dots F(x_n) \end{array} \right.$$

Si el muestreo hubiese sido sin reposición:

$$P(X_1=x_1 \dots X_n=x_n) = P(X_1=x_1) \cdot P(X_2=x_2/X_1=x_1) \cdot \dots \cdot P(X_n=x_n/X_1=x_1 \dots X_{n-1}=x_{n-1})$$

$$f(x_1 \dots x_n) = f(x_1) \cdot f(x_2/x_1) \cdot \dots \cdot f(x_n/x_1 \dots x_{n-1})$$

En este punto, cabe destacar la distinción entre modelo probabilístico y modelo muestral, como integrantes del modelo estadístico.

Modelo probabilístico \rightarrow distrib. probab. de la v.a.

$f(x, \theta)$ / $\theta \equiv$ parámetro/s poblacional/es.

Modelo muestral \rightarrow distrib. probab. de la muestra
tamaño muestral

tipo muestreo

$\mathcal{L}(X, \theta) \rightarrow X = (x_1, \dots, x_n)$ muestra

$\theta =$ parámetro poblac.

θ fijo
 X variable | $\mathcal{L}(X, \theta) \equiv$ f. probab. conjunt de la muestra.

X fijo
 θ variable | $\mathcal{L}(X, \theta) \equiv$ f. verosimilitud

4. ESTADÍSTICOS y su distrib. en el MUESTREO

Estadístico \rightarrow cualquier función de los elementos muestrales que no contenga parámetros desconocidos.

Poblec.	Muestra	Estadísticos
ξ	$X = \{x_1 \dots x_n\}$	$T_1(X) = \sum_{i=1}^n x_i$ $T_2(X) = \sum_{i=1}^n x_i^2$ $T_3(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$ $T_4(X) = \min\{x_1 - x_n\} = u_1$ $T_5(X) = \sum_{i=1}^n \ln x_i$

Muestreo aleatorio $\Rightarrow x_i, i=1 \dots n$, es v.a. \Rightarrow

$\Rightarrow T(X)$ es v.a. \rightarrow campo de variación
 \rightarrow distrib. de probab.

Campo de variación: conjunto de valores que toma en cada uno de los elementos del espacio muestral.

Distrib. de probabilidad: distrib. de probabilidad en el muestreo.

$T: X \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x_1 \dots x_n) \rightarrow t$ / $P(T(X)=t) = P(\text{Muestras} / T(X)=t)$

t	$P(T=t)$

\leftarrow Distrib. en el muestreo

5. FUNCIÓN de DISTRIB. EMPÍRICA y sus características.

TEOREMA de GLIVENKO - CANTELLI.

Función de distribución empírica de b muestra, es la frecuencia relativa acumulada de cada elemento muestral de b muestra de tamaño n .

$$F_n(x_i) = \frac{N_i}{n}, \quad i=1 \dots n \quad \left| \quad F_n(x_i) = \frac{\text{n}^\circ \text{elementos } \leq x_i}{\text{tamaño muestral}}$$

$$X = (x_1 \dots x_n) \text{ mas. (n)}$$

Es una función de distrib. de tipo discreto, por lo que su representación gráfica tiene forma de escalera, con los saltos como valores muestrales distintos haya y la altura del salto el n° de repeticiones de cada valor.

Al ser una función de distrib, hereda sus propiedades:

- 1 - $F_n(-\infty) = 0, F_n(+\infty) = 1$.
- 2 - $F_n(x)$ es monótona no decreciente
- 3 - $F_n(x)$ es continua por la derecha

CARACTERÍSTICAS

Momentos muestrales, respecto al origen o respecto a la media.

Sea una poblac. ξ / $E[\xi] = \mu, V[\xi] = \sigma^2$,

de la que extraemos una mas(n), $X = \{x_1, \dots, x_n\}$,

definimos:

$$a_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^r$$

$$\longrightarrow E[a_r] = \alpha_r$$

$$V[a_r] = \frac{1}{n} (\alpha_{2r} - \alpha_r^2)$$

$$a_1 = \bar{x} \equiv \text{media muestral}$$

$$m_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^r$$

$$\longrightarrow E[m_r] = \mu_r + O\left(\frac{1}{n}\right)$$

$$S^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n} / E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$

$$S_1^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n-1} / E[S_1^2] = \sigma^2$$

TEOREMA de GLIVENKO-CANTELLI :

Se considera el teorema fundamental de la estadística, puesto que establece que un tamaño muestral suficientemente grande garantiza que la información contenida en la muestra es prácticamente la misma que la inform. población,

$$\text{Teorema : } F_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} F(x)$$

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P(|F_n(x) - F(x)| \geq \varepsilon) = 0.$$

Este teorema implica que, bajo condiciones generales, las características muestrales convergen en probabilidad a las características poblacionales :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\alpha_r - \alpha_r| \geq \varepsilon) = 0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|m_r - \mu_r| \geq \varepsilon) = 0$$