

Clase 1: Inferencia Estadística

August 22, 2019

Primera definición: Sean X_1, \dots, X_n variables aleatorias (definidas en el espacio muestral) a partir de las cuales se realizará la inferencia. Si estas variables son independientes y tienen la misma distribución de X , se dice que se tiene una muestra aleatoria simple de X . Segunda definición: El parámetro es una cantidad θ , que depende de la distribución de la muestra disponible f_{X_1, \dots, X_n} . θ es desconocido, pues sus valores posibles constituyen el conjunto Θ . Cabe resaltar que θ también puede ser un vector.

1. Ejemplo 1

Sea $Y_1 = \theta X_1 + \epsilon_1, \dots, Y_n = \theta X_n + \epsilon_n$ donde X_1, \dots, X_n son cantidades conocidas. Asimismo $\theta \in R$ es una cantidad desconocida y $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ son variables aleatorias independientes y cada una tiene una distribución $N(0, 1)$. Y_1, \dots, Y_n es una muestra aleatoria. Estas variables son independientes; sin embargo no tienen la misma distribución, $Y_i \sim N(\theta X_i, 1)$.

2. Ejemplo 2: Inferencia sobre una población

Sea $X_i = 1$, si la unidad de observación i satisface cierta característica; 0, caso contrario para $i = 1, \dots, n$. Sea $P(X_i = 1) = \theta, i = 1, \dots, n$ y $P(X_i = 0) = 1 - \theta, i = 1, \dots, n$. Entonces $X_i \sim B(\theta)$. Si asumimos que X_1, \dots, X_n son independientes, entonces X_1, \dots, X_n es una muestra aleatoria simple de X en donde $X \sim B(\theta)$. Interpretación: θ = proporción de unidades, en una población, que satisface la característica. Tercera definición: La estadística es cualquier función de la muestra (disponible) $g(X_1, \dots, X_n)$. Usualmente g es una función de valor real, pero también puede ser de valor vectorial. **Observación:** g no debe depender de parámetros desconocidos.

3. Ejemplos de la tercera definición

$X_{(1)} = \min(X_1, \dots, X_n)$ $X_{(n)} = \max(X_1, \dots, X_n)$ $\bar{X} = \frac{\sum_{j=1}^n X_j}{n}$
media muestral, también existe la varianza muestral y el segundo momento muestral. Cuarta definición: Si θ es un parámetro, un estimador de θ es una estadística $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ que se usa para aproximar el valor desconocido de θ . **Observación:** $\hat{\theta}$ es una variable aleatoria.

4. Propiedades de un estimador

4.1. Propiedad de insesgamiento

$\hat{\theta}$ es un estimador insesgado de θ , si $E(\hat{\theta}) = \theta, \forall \theta \in \Theta$.

4.2. Ejemplo de insesgamiento

El Estimador usual de θ está dado por:

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

5. Ejemplo

Sea $E(\bar{X}^2) = V(\bar{X}) + E^2(\bar{X})$. Entonces se tiene que:

$$V\left(\frac{\sum_{j=1}^n X_j}{n}\right) + \mu^2.$$

$$\frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n V(X_j) + \mu^2.$$

Por independencia se tiene que $V(\sum) = \sum V()$.

$$\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2.$$

Luego, de (1), (2) y (3):

$$E(S^2) = \frac{n}{n-1} [E(X^2) - \dots].$$

$$\frac{n}{n-1} [\sigma^2 + \mu^2 - (\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2)].$$
$$\sigma^2.$$

Definición: Si $\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}) = \theta, \forall \theta \in \Theta$, se dice que $\hat{\theta}$ es asintóticamente insesgado.

6. Propiedad de eficiencia

Si $\hat{\theta}_1$ y $\hat{\theta}_2$ son estimadores insesgados de θ , se dice que $\hat{\theta}_1$ es más eficiente que $\hat{\theta}_2$ si $V(\hat{\theta}_1) < V(\hat{\theta}_2)$. **Explicación:**