

FORMULARIO DE ESTADÍSTICA



Facultad de Ciencias Económicas

Rufasto C. Andy

CONTENIDO

DISTRIBUCIÓN DE FRECUENCIAS

1.1 Distribuciones de Frecuencias

$$R = V_{max} - V_{min}$$

$$C = \frac{R}{K}$$

$$K = 1 + 3.332 \log N$$

$$F = K * C - R$$

R: Rango

V: Valor

C: Amplitud de intervalo

K: Número de clase

$k \in [5; 20]$

F: Factor de centralización

N: Número de datos

1.2 Tabla de Frecuencias

	x_i	f_i	F_i	h_i	H_i
i=1	$[V_{min}; V_{min} + c)$	f_1	f_1	f_1/N	F_1/N
i=2	$[L_{i2}; L_{i2} + c)$	f_2	$F_1 + f_2$	f_2/N	F_2/N
i=3	$[L_{i3}; L_{i3} + c)$	f_3	$F_2 + f_3$	f_3/N	F_3/N
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
i=k	$[L_{ik}; L_{ik} + c)$	F_k	N	f_k/N	1

Tabla 1.1: Tabla de Distribución de Frecuencias

MEDIDAS DE TENDENCIA CENTRAL

2.1 Media

2.1.1 Media Aritmética

Método Largo

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{N} \\ &= \sum_{i=1}^N \frac{x_i f_i}{N}\end{aligned}$$

Método Corto

$$\begin{aligned}Si \quad x_i &= d_i + A \\ \bar{x} &= \overline{d} + A \\ &= \bar{d} + A \\ \bar{x}_i &= \sum_{i=1}^N \frac{x_i d_i}{N} + A\end{aligned}$$

Método Clave

$$\begin{aligned}d_i &= cu_i \\ x &= cu_i + A \\ \bar{x} &= c \left[\sum_{i=1}^N \frac{f_i u_i}{N} \right] + A\end{aligned}$$

2.1.2 Media Geométrica

$$G = \sqrt[n]{X_1^{f_1} \cdot X_2^{f_2} \cdot X_3^{f_3} \dots X_n^{f_n}}$$

2.1.3 Media Armónica

$$H = \frac{n}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i \cdot f_i}}$$

2.2 Mediana

$$Med = L_i + c \left[\frac{\frac{n}{2} - F_{i-1}}{F_i - F_{i-1}} \right]$$

L_i : Límite inferior de la clase modal.
 F_i : frecuencia acumulada del intervalo mediano.

2.3 Moda

$$\tilde{x} = L_i + c \left[\frac{\Delta_1}{\Delta_1 + \Delta_2} \right]$$

$$\Delta_1 : f_i - f_{i-1}$$

$$\Delta_2 : f_i - f_{i+1}$$

MEDIDAS DE DISPERSIÓN

3.1 Varianza

$$\sigma^2 = \sum_{i=1}^N \frac{(x_i - \bar{x})^2}{N} f_i$$

3.2 Cuasivarianza

$$S^2 = \sum_{i=1}^N \frac{(x_i - \bar{x})^2}{N - 1}$$

3.4 Intervarianza

$$\begin{aligned} \sigma_b^2 &= V(\bar{x}_b) \\ &= \sum_{h=1}^l \frac{(\bar{x}_h - \bar{x}) \times N_h}{N} \end{aligned}$$

3.6 Asimetría

$$As = \frac{3(\bar{x} - Med)}{s}$$

$$\sigma^2 = \sum_{i=1}^N \frac{x_i^2 f_i}{N} - \sum_{i=1}^N \left(\frac{x_i f_i}{N} \right)^2$$

3.3 Coeficiente de Variación

$$CV = \frac{\sigma_x}{x} \times 100\%$$

3.5 Intravarianza

$$\begin{aligned} \sigma_w^2 &= M(\sigma_h^2) \\ &= \sum_{h=1}^l \frac{\sigma_h^2 \times N_h}{N} \end{aligned}$$

FUNCIÓN GENERADORA DE MOMENTOS

4.1 Densidad

$$f(x) > 0$$

$$\int_a^b f(x) dx = 1$$

4.2 Esperanza

$$E(x) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

4.3 Varianza

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= E[(x - \mu)^2] \\ &= \sum (x - \mu)^2 f(x)\end{aligned}$$

4.4 Momentos

$$\begin{aligned}\mu_{k,a} &= E[(x - a)^k] \\ &= \int \epsilon^{(x-a)^k} f(x) dx\end{aligned}$$

Distribuciones de Probabilidad

5.1 Distribuciones de Probabilidad Discretas

5.1.1 Distribución de Bernulli

La distribución de Bernulli es una distribución de probabilidad discreta en el que existen solo probabilidad de éxito (\mathbf{p}) y de fracaso (\mathbf{q})

$$0 < p < 1, p \in \mathbb{R} \wedge q = 1 - p$$

Sea \mathbf{X} una variable aleatoria, que mide el número de éxitos cuando se realiza un único experimento con dos resultados posibles, entonces X se distribuye como una Bernulli de parámetro \mathbf{p} .

$X \sim Be(p)$ con función de probabilidad $f(x) = p^x(1-p)^{1-x}$

$$\begin{aligned} \mu := E(X) &= 0 \times q + 1 \times p & \sigma^2 := var(X) &= p - p^2 \\ &= p & &= p(1 - p) \end{aligned}$$

5.1.2 Distribución Binomial

Sea \mathbf{X} una variable aleatoria que mide el número de éxitos en \mathbf{n} experimentos con dos resultados posibles \mathbf{p} y \mathbf{q} , entonces \mathbf{X} se distribuye como una Binomial de parámetros \mathbf{n} y \mathbf{p} .

$$0 < p < 1, p \in \mathbb{R} \wedge q = 1 - p; n \in \mathbb{N}$$

$$X \sim B(n, p) \text{ con función de robabilidad } f(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{1-x}$$

$$\binom{n}{x} = \frac{n!}{x! (n-x)!}$$

$$\mu := E(X) = np$$

$$\sigma^2 := var(X) = np(1-p)$$

n	x	p	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05	0.06	0.07	0.08	0.09
1	0		0.9900	0.9800	0.9700	0.9600	0.9500	0.9400	0.9300	0.9200	0.9100
	1		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000
2	0		0.9801	0.9604	0.9409	0.9216	0.9025	0.8836	0.8649	0.8464	0.8281
	1		0.9999	0.9996	0.9991	0.9984	0.9975	0.9964	0.9951	0.9936	0.9919
	2		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000
3	0		0.9703	0.9412	0.9127	0.8847	0.8574	0.8306	0.8044	0.7787	0.7536
	1		0.9997	0.9988	0.9974	0.9953	0.9928	0.9896	0.9860	0.9818	0.9772
	2		1.0000	1.0000	1.0000	0.9999	0.9999	0.9998	0.9997	0.9995	0.9993
	3		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000
4	0		0.9606	0.9224	0.8853	0.8493	0.8145	0.7807	0.7481	0.7164	0.6857
	1		0.9994	0.9977	0.9948	0.9909	0.9860	0.9801	0.9733	0.9656	0.9570
	2		1.0000	1.0000	0.9999	0.9998	0.9995	0.9992	0.9987	0.9981	0.9973
	3		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	0.9999
	4		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000
5	0		0.9510	0.9039	0.8587	0.8154	0.7738	0.7339	0.6957	0.6591	0.6240
	1		0.9990	0.9962	0.9915	0.9852	0.9774	0.9681	0.9575	0.9456	0.9326
	2		1.0000	0.9999	0.9997	0.9994	0.9988	0.9980	0.9969	0.9955	0.9937
	3		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	0.9999	0.9999	0.9998	0.9997
	4		1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000	1.0000

Tabla 5.1: Función de distribución acumulativa binomial

5.1.3 Distribución de Poisson

Sea k el número de ocurrencias del evento o fenómeno, y sea λ un parámetro positivo que representa el número de veces que se espera que ocurra el fenómeno durante un intervalo de tiempo dado.

$$\begin{aligned}\lambda &\in \{0, \infty\} \\ k &\in \mathbb{N}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}e &:= \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n \\ &= 2.7182818284 \dots\end{aligned}$$

X la variable aleatoria que mide la probabilidad de dicho suceso, entonces X tiene una distribución Poisson.

$X \sim Poi(\lambda)$ con función de probabilidad $f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}$

$$\begin{aligned}\mu &:= E(X) \\ &= \lambda\end{aligned}\qquad \begin{aligned}\sigma^2 &:= var(X) \\ &= \lambda\end{aligned}$$

5.1.4 Distribución Hipergeométrica

Si N es el tamaño de la población, n el tamaño de la muestra extraída, m el número de elementos de la población original deseada, X es el número de elementos en la muestra que pertenecen dicha categoría, Se tiene una distribución Hipergeométrica.

$$X \sim H(N, m, n) \text{ con función de probabilidad } f(x) = \frac{\binom{m}{x} \binom{N-m}{n-x}}{\binom{N}{n}}$$

$$\begin{aligned}\mu &:= E(X) \\ &= \frac{nm}{N}\end{aligned}\qquad \begin{aligned}\sigma^2 &:= var(X) \\ &= n \frac{m}{N} \left(\frac{N-m}{N} \right) \left(\frac{N-m}{N-1} \right)\end{aligned}$$

5.2 Distribuciones de Probabilidad Continuas

5.2.1 Distribución Normal

Sea \mathbf{X} es una variable aleatoria continua se dice que X sigue una ley normal con media μ y varianza σ^2

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ con función de probabilidad $f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$

ESTIMACION DE INTERVALO PARA MEDIA POBLACIONAL

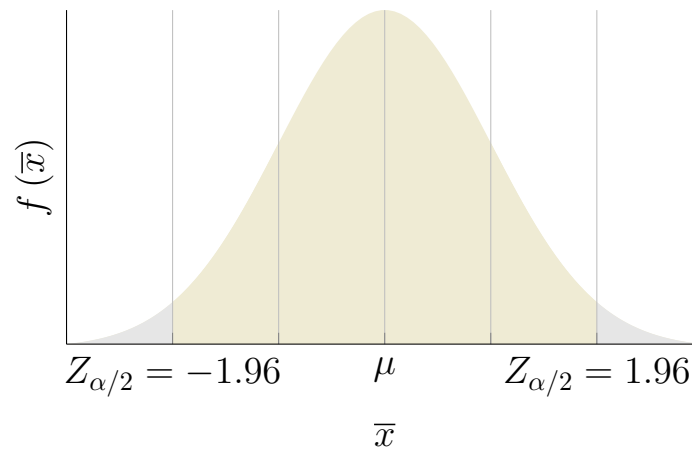
6.1 Varianza Conocida

$$\text{Población} \begin{cases} N \sim \text{Normal}(\mu; \sigma^2) \\ \mu : \text{Desconocida} \\ \sigma^2 : \text{Conocido} \end{cases} \quad \text{Muestra} \begin{cases} n : x_1, x_2, x_3, \dots, x_n \\ \bar{x} \\ s^2 \end{cases}$$

$$X \sim Z \sim N(\mu; \sigma^2)$$

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma\sqrt{n}}$$

$$P\left[\bar{x} - Z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + Z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$



$$\text{Población} \begin{cases} N \sim \text{Normal}(\mu; \sigma^2) \\ \mu : \text{Desconocida} \\ \sigma^2 : \text{Desconocida} \end{cases} \quad \text{Muestra} \begin{cases} n : x_1, x_2, x_3, \dots, x_n \\ \bar{x} \\ s^2 \end{cases}$$

$$X \sim Z \sim t_{(v, \frac{\alpha}{2})}$$

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma \sqrt{n}}$$

$$P \left[\bar{x} - Z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{n} < \mu < \bar{x} + Z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{n} \right] = 1 - \alpha$$