

# Probabilidades

Pedro Ovalles

povallesgarcia@usb.ve



Departamento de Cómputo Científico y Estadística  
Universidad Simón Bolívar

31 de agosto de 2021



¿Por qué probabilidades?



# Elementos de un espacio de probabilidad

**Espacio muestral:** el conjunto,  $\Omega$ , de todos los posibles resultados de un experimento aleatorio.

**Eventos:** todos los subconjuntos de  $\Omega$ .

**Familia  $\mathcal{F}$ :** una  $\sigma$ -álgebra de conjuntos de omega que cumplen

- a)  $\Omega \in \mathcal{F}$ .
- b) Si  $A$  es un evento, entonces  $A^c$  también lo es.
- c) Si  $A_1, A_2, \dots$  entonces

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$$



# Probabilidad

## Definición

Para un espacio muestral  $\Omega$  y una familia de eventos  $\mathcal{F}$  de  $\Omega$ , la probabilidad de un evento  $A \in \mathcal{F}$  es un número real que cumple con los siguientes axiomas:

- 1  $P(A) \geq 0$  para todo  $A$ .
- 2  $P(\Omega) = 1$ .
- 3 Si  $A_1, A_2, \dots$  es una sucesión de eventos disjuntos por pares, es decir,

tales que  $A_i \cap A_j = \emptyset$  para  $i \neq j$ , entonces 
$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$



# Propiedades importantes

- $P(\emptyset) = 0$ .
- $P(A^c) = 1 - P(A)$ .
- $0 \leq P(A) \leq 1$ .



# Espacios equiprobables

$$P(A) = \frac{\text{Casos favorables}}{\text{Casos totales}}$$



# Probabilidad condicional

## Definición

La probabilidad condicional de un evento  $A$ , suponiendo que ocurrió el evento  $B$  es igual a

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$



# Ley multiplicativa de probabilidades

## Teorema

La probabilidad de la intersección de dos eventos  $A$  y  $B$  es

$$P(A \cap B) = P(A)P(B|A) = P(B)P(A|B).$$

En general si  $A_1, A_2, \dots, A_n$  son eventos tales que  $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_k) > 0$ , entonces

$$\begin{aligned} &P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) \\ &= P(A_n | A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}) P(A_{n-1} | A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-2}) \dots P(A_3 | A_1 \cap A_2) \\ &P(A_2 | A_1) P(A_1). \end{aligned}$$





# Ley aditiva de probabilidades

## Teorema

La probabilidad de la unión de los eventos  $A$  y  $B$  es

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B).$$

En general si  $A_i$  es una sucesión finita de eventos, no necesariamente disjuntos, entonces

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i \leq j} P(A_i \cap A_j) + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n).$$



# Eventos independientes

Se dice que dos eventos  $A$  y  $B$  son independientes si

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$



# Definición

## Definición

Sea un entero positivo  $k$  y los conjuntos  $B_1, B_2, \dots, B_k$  que satisfacen:

- 1  $\Omega = B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_k$
- 2  $B_i \cap B_j = \emptyset$  para  $i \neq j$

De esta manera, se dice que la colección de conjuntos  $B_1, B_2, \dots, B_k$  es una partición de  $\Omega$ .



# Ley de Probabilidad Total

## Teorema

Si  $B_1, B_2, \dots, B_k$  constituye una partición de  $\Omega$  tal que  $P(B_i) > 0$ , para  $i = 1, 2, \dots, k$ , entonces para cualquier evento  $A$

$$P(A) = \sum_{i=1}^k P(A|B_i)P(B_i)$$



# TEOREMA DE BAYES

## Teorema

Si  $B_1, B_2, \dots, B_k$  constituye una partición de  $\Omega$  tal que  $P(B_i) > 0$ , para  $i = 1, \dots, k$ . Entonces

$$P(B_j|A) = \frac{P(A|B_j)P(B_j)}{\sum_{i=1}^k P(A|B_i)P(B_i)}.$$



# Variable aleatoria

## Definición

Una variable aleatoria es una función de valores reales cuyo dominio es un espacio muestral.

Las variables aleatorias pueden ser:

- Discretas
- Continuas
- Mixtas



# Funciones de probabilidad

**Función de distribución:**  $F(y) = P(Y \leq y)$ .

**Función de masa:**  $p(y) = P(Y = y)$

**Función de densidad:**

$$f(y) = \frac{dF(y)}{dy} = F'(y)$$

**Ley de probabilidad**



# Funciones conjuntas

**Función de distribución:**  $F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$ .

**Función de masa:**  $p(x, y) = P(X = x, Y = y)$

**Función de densidad:**

$$F(x, y) = \int \int f(s, t) ds dt$$





# Funciones marginales

**Caso discreto:**  $p_X(x) = \sum_y p(x, y).$

**Caso continuo:**  $f_X(x) = \int f(x, y)dy.$



# Funciones condicionales

**Caso discreto:**

$$p(x|y) = P(X = x|Y = y) = \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} = \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$$

**Caso continuo:**  $f(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$



# Variables aleatorias independientes

**Caso discreto:**  $p(x, y) = p_X(x)p_Y(y)$ .

**Caso continuo:**  $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$ .



# Valor esperado (univariado)

	Discreto	Continuo
$E(X)$	$\sum_x xp(x)$	$\int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx$
$E(g(X))$	$\sum_x g(x)p(x)$	$\int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx$



# Varianza

$$V(X) = E[(X - \mu_X)^2] = E[X^2] - \mu_X^2$$



# Desviación estándar

La desviación estándar de  $X$  es la raíz cuadrada positiva de  $V(X)$ , y usualmente es denotada como  $\sigma$ , mientras que la varianza es denotada como  $\sigma^2$ .



# Propiedades de la media y la varianza

- $E[aX + b] = aE[X] + b.$
- $V(aX + b) = a^2 V(X)$



# Covarianza

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[XY] - \mu_X\mu_Y$$

Si  $X$  y  $Y$  son independientes, entonces  $\text{Cov}(X, Y) = 0$ .





# Correlación

Uno de los problemas de la covarianza es que es difícil de interpretar como medida de dependencia entre las variables, para eso usaremos el coeficiente de correlación que definimos como:

$$\rho = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

donde  $\sigma_X$  y  $\sigma_Y$  son las desviaciones estándar de  $X$  y  $Y$  respectivamente.



# Correlación

Se puede demostrar que  $-1 \leq \rho \leq 1$ , y se interpreta que si el signo de  $\rho$  es positivo entonces ambas variables crecen o decrecen en paralelo, si el signo es negativo se dice que mientras una variable crece la otra decrece (o viceversa). Si  $\rho = 0$ , se dice que las variables no están correlacionadas.



# Modelos de probabilidad discretos

$X \sim$	Rango( $X$ )	$P(X = x)$	$E(X)$	$V(X)$
Ber( $p$ )	$\{0, 1\}$	$p^x(1-p)^{1-x}$	$p$	$p(1-p)$
Bin( $n, p$ )	$\{0, 1, \dots, n-1, n\}$	$\binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$	$np$	$np(1-p)$
Geo( $p$ )	$\{1, 2, 3, 4, \dots\}$	$(1-p)^{x-1} p$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
BinNeg( $k, p$ )	$\{k, k+1, k+2, \dots\}$	$\binom{x-1}{k-1} (1-p)^{x-k} p^k$	$\frac{k}{p}$	$\frac{k(1-p)}{p^2}$
Hiper( $N, n, k$ )	$\{0, \dots, k\}$	$\frac{\binom{n}{x} \binom{N-n}{k-x}}{\binom{N}{k}}$	$\frac{kn}{N}$	$\frac{kn(N-k)(N-n)}{N^2(N-1)}$
Poisson( $\lambda$ )	$\{0, 1, 2, 3, \dots\}$	$\frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$	$\lambda$	$\lambda$



# Modelos continuos

$X \sim$	Rango( $X$ )	$P(X = x)$	$E(X)$	$V(X)$
Unif( $a, b$ )	$[a, b]$	$\frac{1}{b-a}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
Nor( $\mu, \sigma^2$ )	$\mathbb{R}$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	$\mu$	$\sigma^2$
Gamma( $\alpha, \beta$ )	$\mathbb{R}^+$	$\frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\beta}}$	$\alpha\beta$	$\alpha\beta^2$
Exp( $\beta$ )	$\mathbb{R}^+$	$\frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}$	$\beta$	$\beta^2$
Beta( $\alpha, \beta$ )	$(0,1)$	$\frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$	$\frac{\alpha}{\alpha+\beta}$	$\frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$



# Función generadora de momentos

## Definición

Para una variable aleatoria  $X$  y algún valor entero positivo  $i$ , la esperanza  $E[X^i]$  se denomina el momento de orden  $i$  de  $X$ . Con eso en consideración, para cada valor real  $t$  definimos

$$\psi(t) = E[e^{tX}].$$



# Función generadora de momentos

Esta función es conocida como la función generadora de momentos de  $X$  (f.g.m.). Si  $X$  es acotada, entonces el valor esperado anterior existe para cualquier valor de  $t$ . Si no es acotada, entonces puede existir para algunos valores y para otros no.

En particular,  $\psi(0) = E[e^0] = E[1] = 1$  existe para cualquier variable aleatoria  $X$ .



# Momento de primer orden

Si en un intervalo alrededor de  $t = 0$ , se puede probar que  $\psi'(t)$  existe en  $t = 0$ .

$$\psi'(0) = \left[ \frac{d}{dt} E[e^{tX}] \right]_{t=0} = E \left[ \left( \frac{d}{dt} e^{tX} \right)_{t=0} \right] = E[(Xe^{tX})_{t=0}] = E[X].$$



# Momentos sucesivos

Además con esta condición, es claro que como  $e^t$  es infinitamente derivable, entonces

$$\psi^{(n)}(0) = \left[ \frac{d^n}{dt^n} E[e^{tX}] \right]_{t=0} = E \left[ \left( \frac{d^n}{dt^n} e^{tX} \right)_{t=0} \right] = E[(X^n e^{tX})_{t=0}] = E[X^n].$$

Por lo tanto,  $\psi'(0) = E[X]$ ,  $\psi''(0) = E[X^2]$ ,  $\psi'''(0) = E[X^3]$ , y así sucesivamente.





# f.g.m. de variables independientes

## Teorema

Suponga que  $X_1, \dots, X_n$  son  $n$  variables aleatorias independientes; y para  $i = 1, \dots, n$ , sea  $\psi_i$  la f.g.m. de  $X_i$ . Sea  $Y = X_1 + \dots + X_n$ , y denote  $\psi$  como la f.g.m. de  $Y$ . Entonces, para cualquier valor de  $t$  tal que existe  $\psi_i(t)$  para cada  $i$

$$\psi(t) = \prod_{i=1}^n \psi_i(t).$$



# f.g.m. para distribuciones

## Teorema

Si las f.g.m. de dos variables aleatorias  $X_1$  y  $X_2$  son idénticas para todos los valores de  $t$  en un intervalo alrededor del punto  $t = 0$ , entonces las distribuciones de probabilidad  $X_1$  y  $X_2$  deben ser idénticas.



# Convergencia en probabilidad

## Definición

Suponga que  $Z_1, Z_2, \dots$  es una sucesión de variables aleatorias. Se dice que la sucesión converge en probabilidad a  $b$  si para cualquier  $\varepsilon > 0$  dado,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|Z_n - b| < \varepsilon) = 1.$$



# Media muestral

## Definición

Dada una muestra aleatoria  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , la media muestral se define como

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



# Ley de grandes números

## Teorema

Suponga que  $X_1, X_2, \dots, X_n$  constituye una muestra aleatoria con media  $\mu$  y media muestral  $\bar{X}$ . Entonces,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X} - \mu| < \varepsilon) = 1$$

para  $\varepsilon > 0$ . Es decir que la media muestral converge en probabilidad a la media.



# Teorema del limite central

## Teorema

Sean  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n$  variables aleatorias independientes idénticamente distribuidas con  $E(Y_i) = \mu$  y  $V(Y_i) = \sigma^2 < \infty$ . Definamos

$$U_n = \sqrt{n} \left( \frac{\bar{Y} - \mu}{\sigma} \right)$$

donde  $\bar{Y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i$ .

Entonces, la función de distribución de  $U_n$  converge a la función de distribución normal estándar conforme  $n \rightarrow \infty$ .



# Estadística

En un sentido amplio, la estadística se define como el arte y la ciencia de reunir datos, analizarlos, presentarlos e interpretarlos.

Se puede clasificar en:

- Estadística Descriptiva
- Estadística Inferencial



# Estadística Descriptiva

## Estadística Descriptiva:

Cuando se describe, analiza y representa un grupo de datos utilizando métodos numéricos y gráficos que resumen y presentan la información contenida en ellos.

No pretende ir más allá del conjunto de datos investigados.





# Estadística Inferencial

## Estadística Inferencial:

Cuando apoyándose en el cálculo de probabilidades y a partir de datos muestrales, efectúa estimaciones, decisiones, predicciones y otras generalizaciones sobre un conjunto mayor de datos.



# Definiciones básicas

## Población

La población es el conjunto total de individuos u objetos con alguna característica que es de interés estudiar.

## Muestra

La muestra es un subconjunto de la población y contiene elementos en los cuales debe estudiarse la característica de interés para la población.

## Observación

La observación o dato es cada uno de los valores obtenidos para los elementos incluidos en la muestra.

## Estadístico

Es cualquier medida descriptiva de una muestra y se usa como base para estimar el parámetro correspondiente de la población.



# Varianza muestral

La varianza muestral se define como

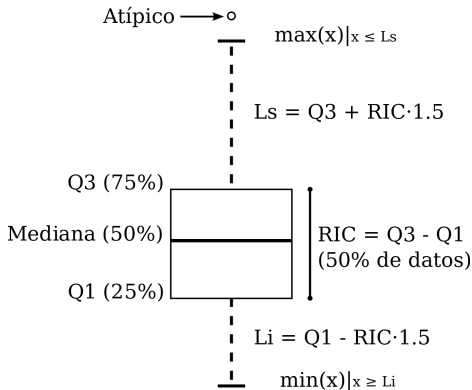
$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} = \frac{n \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n X_i \right)^2}{n(n-1)}$$



# Cuartiles

En estadística, dada una distribución de datos estadísticos, los cuartiles son aquellos valores que la dividen en cuartos. El primer cuartil o cuartil inferior es aquel valor de la variable tal que la cuarta parte (25 %) de las observaciones son inferiores o iguales a él, y el resto (75 %) es superior o igual. El segundo cuartil es la mediana, ya que se trata del valor localizado en la mitad de la distribución. Finalmente, el tercer cuartil o cuartil superior es un valor tal que las tres cuartas partes de las observaciones son inferiores o iguales a él.





### Figura 2: Diagrama de Caja (Boxplot)

