

## Modelos de Probabilidades

- \* la **probabilidad** y la **estadística** se relacionan de la siguiente manera: la probabilidad es un medio que le permite a la estadística utilizar la información de una muestra para realizar inferencias respecto de la población
- \* **Teoría de Probabilidades** → la población se supone conocida y el problema consiste en calcular la probabilidad de observar una muestra particular.  
los **modelos probabilísticos** modelan situaciones físicas (las poblaciones)

- \* **Teoría Estadística** → la población es desconocida, la muestra conocida, y se desea realizar inferencias sobre la población.

## Definiciones:

1) Experiencia: es el proceso por el cual cada observación es obtenida. Existen dos tipos de experimentos:

a) determinísticos (D): aquellos que repetidos

a) DETERMINÍSTICOS (D): aquellos que repetidos bajo las mismas condiciones dan igual resultado, por lo tanto, son predecibles (fenómenos físicos o químicos)

b) ALEATORIOS (A): aquellos que admiten dos o más resultados posibles, si bien esos resultados se conocen, no pueden predecirse con exactitud.

### \* Modelo de Probabilidades

↳ todo Experimento (E) tendrá su modelo probabilístico  $(\Omega, A, P)$  establecido en el momento que especifiquemos:

1) ESPACIO MUESTRAL  $(\Omega)$ : en el caso discreto consiste en enumerar todos los posibles resultados del experimento

$$\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \omega_3, \dots, \omega_n\}$$

con  $\omega_i$  = puntos de la muestra

OBS: Cada elemento de  $\Omega$  se denomina suceso elemental

2) una  $\sigma$ -álgebra de eventos (A): cualquier subconjunto de  $\Omega$  ( $A \subset \Omega$ ) será llamado evento o suceso.

3) una Probabilidad (P): un número que asocia a cada punto muestral ( $\omega$ ) su probabilidad de ocurrencia, de manera que es posible encontrar la Probabilidad  $P(A)$  de cualquier subconjunto  $A \subset \Omega$

$$\bullet P(A) = \frac{\#A}{\#\Omega} = \frac{\# \text{ casos FAVORABLES}}{\# \text{ casos posibles}} \quad \left. \vphantom{\frac{\#A}{\#\Omega}} \right\} \text{Regla de LAPLACE}$$

• De manera general:

$$P(A) = \sum_{\omega_i \in A} P(\omega_i)$$

### \* Probabilidad como Frecuencia Relativa

↳ la definición de Laplace se ve limitada a situaciones en las que no hay un número finito de resultados igualmente probables, por lo tanto esta definición no se puede aplicar.

↳ si un experimento aleatorio se repite  $n$  veces bajo las mismas condiciones y  $n_A$  de esos resultados son favorables al atributo  $A$ , el límite de  $n_A/n$  conforme  $n$  aumenta, se define como la Probabilidad del atributo  $A$ :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n_A}{n} = \lim_{n \rightarrow \infty} (\text{frecuencia relativa de } A) = P(A)$$

∴ la  $P(A)$ , puede aproximarse con la proporción de veces que se observa el evento  $A$  cuando el

experimento se repite un número grande de veces.

Obs

- En este caso la Probabilidad obtenida es una estimación del valor real
- a mayor número de ensayos, mejor será la estimación.

### Definición axiomática de probabilidad

↳ Def: Dado un experimento  $\mathcal{E}$  y un espacio de Probabilidades  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , a cada evento  $A \subset \Omega$  se le asocia un número que se denotará por  $P(A)$ , y que se llamará Probabilidad del evento  $A$  que SATISFACE los siguientes

Axiomas:

1)  $P(A) \geq 0, \forall A \subset \Omega$

2)  $P(\Omega) = 1$

3) Para toda sucesión de eventos disjuntos  $A_1, A_2, \dots, A_n$  se verifica:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

### Propiedades de la Probabilidad

1)  $0 \leq P(A) \leq 1 \quad \forall A \subset \Omega$

2)  $P(\Omega) = 1$ ,  $\Omega$ : evento cierto  
 $P(\emptyset) = 0$ ,  $\emptyset$ : evento imposible

3) DADOS DOS EVENTOS A Y B PODEMOS CONSIDERAR:

- $A \cup B$  ocurre si por lo menos uno de los eventos ocurre

↳ suma de probabilidades:

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

si A y B son mutuamente excluyentes: ( $A \cap B = \emptyset$ )

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

- $A \cap B$  cuando ocurre S y M simultáneamente

4) si  $A^c$  es el complemento de A, entonces  $P(A^c) = 1 - P(A)$

### Probabilidad condicional e independencia

↳  $P(A|B) = \dots$  se lee "la probabilidad de que algo sea A tal que B".

↳ Para dos eventos cualesquiera  $A, B \subseteq \Omega$ , con  $P(B) > 0$

la **Probabilidad condicional** de A dado B es:

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

↳ Regla del producto de probabilidades

- $P(A \cap B) = P(A|B) \cdot P(B)$  si los eventos NO son independientes
- $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$  si los eventos SON independientes

OBS: si tenemos 3 eventos A, B y C NO INDEPENDIENTES

OBS: Si tenemos 3 eventos A, B y C no independientes

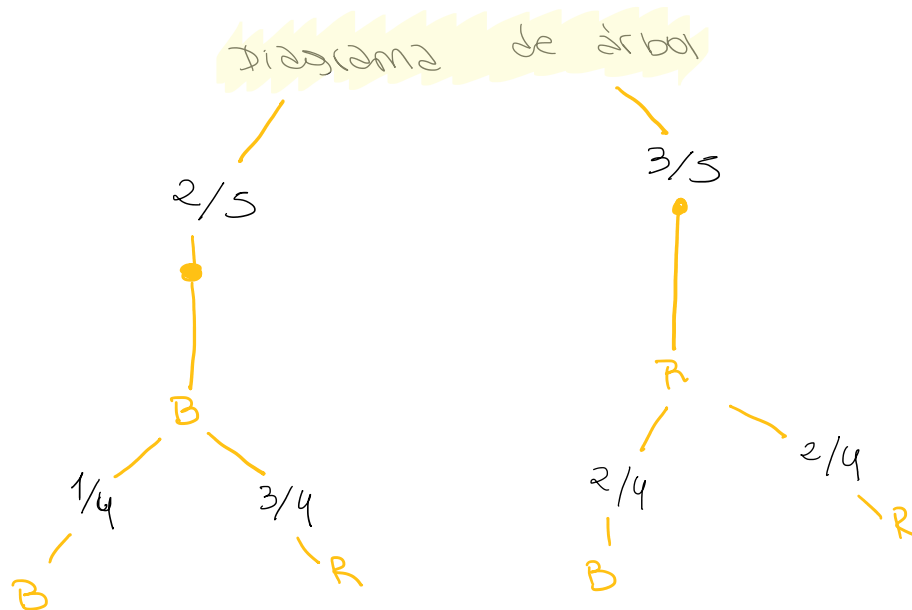
$$P(A \cap B \cap C) = P(C|A \cap B) \cdot P(B|A) \cdot P(A)$$

Diagrama de árbol

Ej:

Tengo un Bolillero donde hay 3 Bolillas Rojas y 2 Blancas.

$\mathcal{E}$  = "Extraer 1 bolilla, anotar su color, dejarla fuera del Bolillero y extraer nuevamente anotando su color".



Teorema de la Probabilidad total y

Teorema de Bayes

Def: suponemos que  $\{A_1, A_2, \dots, A_n\}$  es una partición del espacio muestral. Esto es  $\Omega = \bigcup_{i=1}^n A_i$  y  $A_i \cap A_j = \emptyset$   $\forall i \neq j$ .

Sea  $B$  un evento cualquiera,  $B \subseteq \Omega$   
Supongamos además que  $P(B|A_i)$  y  $P(A_i)$  son conocidos  
Para todo  $i = 1, 2, \dots, n$

\* Teorema 1: Teorema de la Probabilidad Total.

Sea  $A_1, A_2, \dots, A_n$  una partición de  $\Omega$  y  $B \subseteq \Omega$

Entonces:

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(B \cap A_i) = \sum_{i=1}^n P(B|A_i) \cdot P(A_i)$$

Siendo  $P(B|A_i)$  y  $P(A_i)$  para  $i=1, 2, \dots, n$  probabilidades conocidas

\* Teorema 2: Bajo las mismas condiciones que el teorema 1, se deduce:

$$P(A_i|B) = \frac{P(B \cap A_i)}{P(B)} = \frac{P(B|A_i) \cdot P(A_i)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i) \cdot P(A_i)}$$