

**Universidad Nacional de Rosario**

FACULTAD DE CIENCIAS EXACTAS, INGENIERÍA Y AGRIMENSURA

# PROBABILIDAD Y ESTADÍSTICA

## *Unidad 4*

Autor del resumen:

DEMAGISTRIS, Santiago Ignacio

Julio 2020

# 1 Variables aleatorias unidimensionales

## 1.1 Noción general de una variable aleatoria

En muchas situaciones experimentales deseamos asignar un número real  $x$  a cada uno de los elementos  $S$  del espacio muestral  $S$ . Esto es:

$$X(s) : S \rightarrow \mathbb{R}$$

**Definición.** Sea  $\epsilon$  un experimento y  $S$  el espacio muestral asociado con él. Una función  $X$  que asgna a cada uno de los elementos  $s \in S$ , un numero real  $X(s)$ , se llama **variable aleatoria**.

El espacio  $R_x$ , es decir, el conjunto de todos los valores posibles de  $X$ , algunas veces se le llama recorrido. En cierto sentido podemos considerar a  $R_x$  como otro espacio muestral. El espacio muestral (original)  $S$  corresponde a los resultados no numéricos (posiblemente) del experimento, mientras que  $R_x$ , es el espacio muestral asociado con la variable aleatoria  $X$ , que representa la característica numérica que puede ser de interés. Si  $X(s) = S$ , tenemos  $S = R_x$ .

Una variable aleatoria  $X$  puede ser concebida de dos formas:

- Realizamos el experimento  $\epsilon$  que tiene como resultado  $s \in S$ . Luego evaluamos el número  $X(s)$ .
- Efectuamos  $\epsilon$ , obteniendo el resultado  $s$ , e (inmediatamente) calculamos  $X(s)$ . El número  $X(s)$  se considera entonces como el resultado obtenido en el experimento y  $R_x$  se convierte en el espacio muestral del experimento.

En el primer caso, el experimento termina, de hecho, con la observación de  $s$ . La evaluación de  $X(s)$  se estima como algo que se hace posteriormente y que no se afecta por la aleatoriedad de  $\epsilon$ . En el segundo caso, se considiera que el experimento no está terminado hasta que el número  $X(s)$  se ha calculado y se tiene así el espacio muestral  $R_x$ , como resultado. Al estudiar variables aleatorias estamos más interesados respecto a los valores que toma  $X$  que a su forma funcional. Por lo tanto, en muchos casos ignoraremos por completo el espacio muestral sobre el cual se puede definir  $X$ .

### Ejemplos págs 71-72

En general nos referiremos a las variables aleatorias con letras mayúsculas ( $X, Y, Z$ ) y a sus valores con letras minúsculas ( $x, y, z$ ).

**Definición.** Sea  $\epsilon$  un experimento y  $S$  su espacio muestral. Sea  $X$  una variable aleatoria definida en  $S$  y sea  $R_x$  su recorrido. Sea  $B$  un evento respecto a  $R_x$ ; esto es,  $B \subset R_x$  y sea  $A$  un evento respecto a  $S$  definido como:

$$A = \{s \in S | X(s) \in B\}$$

En palabras,  $A$  consta de todos los resultados en  $S$  para los cuales  $X(s) \in B$ . En este caso decimos que  $A$  y  $B$  son **eventos equivalentes**.

De manera más informal,  $A$  y  $B$  son eventos equivalentes siempre que ocurran juntos. Es importante destacar que en nuestra definición de eventos equivalentes,  $A$  y  $B$  están asociados con espacios muestrales diferentes.

#### Ejemplo pág. 74

**Definición.** Sea  $B$  un evento en el recorrido  $R_x$ , entonces definimos  $P(B)$  como:

$$P(B) = P(A), \text{ donde } A = \{s \in S | X(s) \in B\}$$

En palabras, definimos  $P(B)$  igual a la probabilidad del evento  $A \subset S$ . Por tanto, la definición anterior hace posible asignar probabilidades a eventos asociados con  $R_x$  en términos de las probabilidades definidas en  $S$ .

#### Ejemplo pág. 75

### Tips para entender mejor

Puesto que en la formulación de la ecuación los eventos  $A$  y  $B$  se refieren a espacios muestrales diferentes, en realidad deberíamos usar una notación diferente cuando nos referimos a las probabilidades definidas en  $S$  y para las definidas en  $R_x$ , por ejemplo, algo como  $P(A)$  y  $P_x(B)$ . Sin embargo, no haremos esto sino que continuaremos escribiendo simplemente  $P(A)$  y  $P(B)$ . El contexto dentro del cual aparezcan estas expresiones hará evidente la interpretación.

Las probabilidades asociadas con eventos en el espacio muestral  $S$  (original) esdn en un sentido, determinadas por “fuerzas que escapan a nuestro control” o, como se dice algunas veces “por naturaleza”. Cuando introducimos una variable aleatoria  $X$  y su recorrido asociado  $R_x$ , **inducimos** probabilidades sobre los eventos asociados con  $R_x$  que se determinan estrictamente si las posibilidades asociadas con los eventos en  $S$  están especificadas.

## 1.2 Variables aleatorias discretas

Ojo... hay que entender los conceptos, los nombres no son intuitivos.

**Definición.** Sea  $X$  una variable aleatoria. Si el número de valores posibles de  $X$  (esto es,  $R_x$ , el recorrido) es finito o infinito numerable, llamamos a  $X$  una variable aleatoria discreta.

**Ejemplo pág. 76**

**Definición** Sea  $X$  una variable aleatoria discreta. Con cada resultado posible  $x_i$  asociamos un número  $p(x_i) = P(X = x_i)$ , llamado probabilidad de  $x_i$ . Los números  $p(x_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots$  deben satisfacer las condiciones siguientes:

- $p(x_i) > 0 \forall i$ .
- $\sum_i^\infty p(x_i) = 1$ .

La función  $p$  que antes se definió, se llama **función de probabilidad** (o función de probabilidad puntual) de la variable aleatoria  $X$ . La colección de pares  $(x_i, p(x_i))$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , se la llama **distribución de probabilidad de  $X$** .

Sea  $B$  un evento asociado con la variable aleatoria  $X$ . Esto es,  $B \subset R_x$ . Específicamente, supongamos que  $B = \{x_{i_1}, x_{i_2}, \dots\}$ . Por lo tanto,

$$P(B) = P[s \in S | X(s) \in B] = P[s \in S | X(s) = x_{i_j}, j = 1, 2, \dots] = \sum_j^\infty p(x_{i_j})$$

En palabras, la probabilidad de un evento  $B$  es igual a la suma de las probabilidades de los resultados individuales asociados con  $B$ .

### Observaciones.

Si  $X$  toma un número infinito numerable de valores, entonces es imposible tener todos los resultados igualmente probables, porque quizá no podamos satisfacer la condición si hemos de tener  $p(x_i) = c$  para toda  $i$ .

En cada intervalo finito habrá cuando mucho un número finito de valores posibles de  $X$ . Si uno de esos intervalos no contiene ninguno de los valores posibles, le asignamos probabilidad cero. Esto es, si  $R_x = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  y si ningún  $x_i \in [a, b]$  entonces  $P[a \leq X \leq b] = 0$ .

**Ejemplo pág. 78-79**

## 1.3 La distribución binomial

### Ejemplo ilustrador pág 80

**Definición.** Consideremos un experimento  $\epsilon$  y sea  $A$  un evento asociado con  $\epsilon$ . Supongamos que  $P(A) = p$  y, por lo tanto,  $P(A^C) = 1 - p$ . Consideremos  $n$  repeticiones independientes de  $\epsilon$ . Por lo tanto, el espacio muestral consiste en todas las sucesiones posibles  $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ , donde cada  $a_i$  es  $A$  o  $A^C$ , según  $A$  o  $A^C$  ocurra en la  $i$ -ésima repetición de  $\epsilon$ . (Hay  $2^n$  de tales sucesiones). Aún más, supongamos que  $P(A) = p$  es el mismo para todas las repeticiones. Definamos la variable aleatoria  $X$  como sigue:  $X$  = número de veces que ocurrió el evento  $A$ . Llamamos a  $X$  una variable aleatoria binomial con los parámetros  $n$  y  $p$ . Sus valores posibles obviamente son  $0, 1, 2, \dots, n$ . (Decimos en forma equivalente que  $X$  tiene una distribución binomial- $X \sim Bi(n, p)$ .) Las repeticiones individuales de  $\epsilon$  se llaman ensayos de Bernoulli.

**Teorema.** Sea  $X$  una variable binomial con base en  $n$  repeticiones. Entonces

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

**Demostración pág 82 -recomendable de leer-**