

# Lección 3: Variables aleatorias

## Módulo 2: Probabilidades y decisiones bajo incertidumbre

Magdalena Cornejo

# Variable aleatoria

## Definición

Una **variable aleatoria** es una variable que toma valores numéricos determinados por el resultado de un experimento que tiene asociado una probabilidad.

**Notación:** en general describimos la variable aleatoria con mayúscula ( $X$ ) y el resultado (realización) con minúscula ( $x$ ).

## Ejemplo

Se tira una moneda al aire tres veces (**experimento**), definimos  $X$  (**variable aleatoria**) como “el número de caras obtenidas”. Entonces  $X$  es una variable aleatoria que puede tomar los siguientes valores ( $x$ ): 0, 1, 2 y 3. Cada uno de esos valores va a tener una probabilidad asociada.

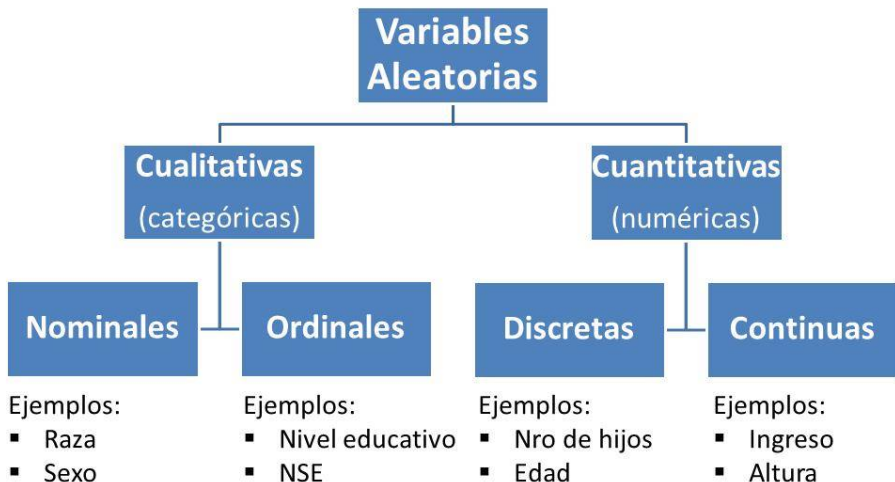
¿Se animan a calcularla?

## Ejemplo (Resolución)

- Se lanza 3 veces una moneda
- $X$  = número de caras obtenidas. Entonces,  $X = 0, 1, 2, 3$
- Llamemos  $H$  a sacar una cara y  $T$  a sacar una ceca.
- Los resultados posibles son 8:  $HHH, HHT, HTH, THH, HTT, THT, TTH, TTT$ .
- Entonces se puede construir la siguiente tabla:

$X$	$P(X = x)$
0	$1/8=0,125$
1	$3/8=0,375$
2	$3/8=0,375$
3	$1/8=0,125$

# Tipos de variables aleatorias



# Volviendo a las variables aleatorias

Entonces, una **variable aleatoria** es una variable para la cual

- no sabemos (con certeza)
- cuál va a ser (ex-ante) su valor.

Vamos a centrarnos principalmente en el estudio de variables aleatorias **cuantitativas**:

- Discretas
- Continuas

# Variables Aleatorias Discretas

Si  $X$  es una **variable aleatoria discreta** y  $x$  es uno de sus posibles valores, la probabilidad de que  $X$  tome un valor específico  $x$  se escribe:  $p(x)$  o  $P(X = x)$ . Esto se conoce como la **función de probabilidad**.

## Ejemplo

Se tira un dado.  $X$  = variable aleatoria que indica el número resultante. Si el dado es equilibrado,  $P(X = 1) = \dots = P(X = 6) = 1/6$ , entonces su función de probabilidad será:

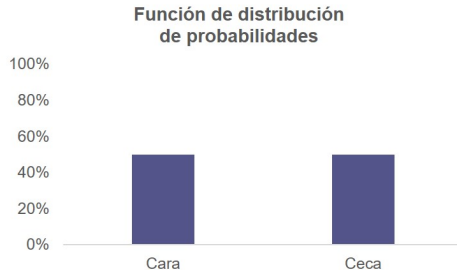
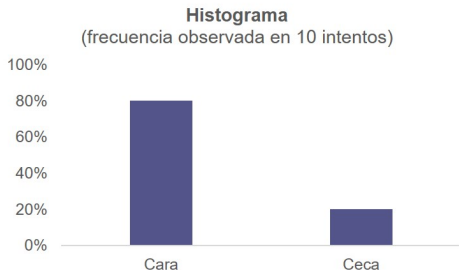
$$P(X = x) = 1/6 \text{ para } x = 1, 2, 3, \dots, 6$$

¿Cómo se vería gráficamente su distribución de probabilidades?

Esto nos permite calcular distintas probabilidades:

- $P(2 \leq X \leq 4) = P(X = 2) + P(X = 3) + P(X = 4) = 1/2$
- $P(X \leq 5) = 1 - P(X > 5) = 1 - P(X = 6) = 5/6$

# Histograma vs Distribución de Probabilidades



# Valor esperado (Esperanza Matemática)

## Definición

El **valor esperado** (o esperanza matemática) es una medida de lo que ocurre con más frecuencia o en promedio.

El **valor esperado** de una variable aleatoria discreta  $X$  es:

$$\mu = E(X) = p_1x_1 + p_2x_2 + \dots + p_nx_n = \sum_i p_i x_i$$

Es decir, el valor esperado es el **promedio ponderado** de todos los posibles valores que la misma puede adoptar, donde los ponderadores son las probabilidades asociadas a cada  $x$ . Notar que el promedio simple es el caso particular en que  $p = 1/n$ .



## Ejemplo

- $X$ =cantidad de autos que compra una familia en el lapso de 5 años.
- Supongamos que conocemos la probabilidad asociada a cada  $x$ :

$X$	$P(X=x)$
0	0,30
1	0,27
2	0,20
3	0,13
4	0,06
5	0,03
6	0,01

¿Cuál es el valor esperado?

## Ejemplo

- $X$ =cantidad de autos que compra una familia en el lapso de 5 años.
- Supongamos que conocemos la probabilidad asociada a cada  $x$ :

$X$	$P(x)$	$x \cdot P(x)$
0	0,30	$0 \cdot 0,30 = 0$
1	0,27	$1 \cdot 0,27 = 0,27$
2	0,20	$2 \cdot 0,20 = 0,40$
3	0,13	$3 \cdot 0,13 = 0,39$
4	0,06	$4 \cdot 0,06 = 0,24$
5	0,03	$5 \cdot 0,03 = 0,15$
6	0,01	$6 \cdot 0,01 = 0,06$
<b>Suma</b>		<b>1,51</b>

# Propiedades de la esperanza

Si  $a$  es una constante (un número) y  $X$  una variable aleatoria, entonces:

- $E(a) = a$
- $E(aX) = aE(X)$

Si tenemos dos variables aleatorias ( $X$  e  $Y$ ). Entonces,

- $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$
- $E(X - Y) = E(X) - E(Y)$
- ¡Multiplicarlas y dividir las es distinto!

**¡Conocer las propiedades de la esperanza nos facilita realizar ciertos cálculos!**

## Ejemplo

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $E(X)=8000$  y  $E(Y)=6000$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el valor esperado del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)?

## Ejemplo

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $E(X)=8000$  y  $E(Y)=6000$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el valor esperado del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)?

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.

## Ejemplo

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $E(X)=8000$  y  $E(Y)=6000$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el valor esperado del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)?

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.
- Entonces,  $E(T) = E(1,2X + Y + 2000)$ .

## Ejemplo

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $E(X)=8000$  y  $E(Y)=6000$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el valor esperado del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)?

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.
- Entonces,  $E(T) = E(1,2X + Y + 2000)$ .
- Aplicando las propiedades:

$$E(T) = 1,2E(X) + E(Y) + 2000 = 1,2 \cdot 8000 + 6000 + 2000 = \text{\$17600}$$

# Varianza

- Como vimos en estadística descriptiva, no podemos limitarnos solamente a fijarnos en medidas de tendencia central como la media.
- No tendríamos una idea acabada de cómo se distribuyen los datos.
- Podemos calcular también la **varianza** (o el desvío) de una variable aleatoria como medida de dispersión.



# Varianza

- Como vimos en estadística descriptiva, no podemos limitarnos solamente a fijarnos en medidas de tendencia central como la media.
- No tendríamos una idea acabada de cómo se distribuyen los datos.
- Podemos calcular también la **varianza** (o el desvío) de una variable aleatoria como medida de dispersión.

Si  $X$  es una variable aleatoria discreta, la esperanza del desvío al cuadrado respecto de la media  $(X - E(X))^2$  se denomina **varianza** ( $V(X)$  o  $\sigma_X^2$ ):

$$\sigma^2 = V(X) = E[(X - \mu)^2] = \sum_i (x - \mu)^2 p(x)$$

**Notar que:** (Fórmula alternativa)

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

# Intuición

$$\sigma^2 = V(X) = E[(X - \mu)^2] = \sum_i (x - \mu)^2 p(x)$$

- La varianza (generalmente denotada como  $\sigma^2$ ) es un promedio ponderado (por su probabilidad) de la distancia cuadrática entre la media ( $\mu$ ) y cada  $x$ .
- Es mayor cuanto más lejos estén los  $x$  de la media, y cuanto mayor sea el peso (probabilidad de ocurrencia) de esos valores.
- Usualmente se lo asocia con variabilidad y riesgo.

## Ejemplo

En el ejemplo de la cantidad de autos que compra una familia en un lapso de 5 años, si queremos calcular la varianza:

$X$	$P(x)$	$x-\mu$	$(x-\mu)^2$	$(x-\mu)^2P(x)$
0	0,30	$0-1,51=-1,51$	2,28	$2,28 \cdot 0,30=0,68$
1	0,27	$1-1,51=-0,51$	0,26	$0,26 \cdot 0,27=0,07$
2	0,20	$2-1,51=0,49$	0,24	$0,24 \cdot 0,20=0,05$
3	0,13	$3-1,51=1,49$	2,22	$2,22 \cdot 0,13=0,29$
4	0,06	$4-1,51=2,49$	6,20	$6,20 \cdot 0,06=0,37$
5	0,03	$5-1,51=3,49$	12,18	$12,18 \cdot 0,03=0,37$
6	0,01	$6-1,51=4,49$	20,16	$20,16 \cdot 0,01=0,20$
			<b>Suma</b>	<b>2,03</b>

Entonces,  $\sigma^2 = 2,02$  y  $\sigma = 1,42$ .

# Propiedades de la varianza - Creer o reventar

Si  $a$  y  $b$  son dos números (constantes, no variables) y  $X$  una variable aleatoria, entonces:

- $V(a) = 0$
- $V(aX) = a^2 V(X)$
- $V(a + bX) = b^2 V(X)$

Si  $X$  e  $Y$  son dos variables aleatorias:

- $V(X \pm Y) = V(X) + V(Y) \pm 2COV(X, Y)$
- $V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$  **si**  $X$  e  $Y$  son variables aleatorias **independientes** (no tienen relación lineal,  $COV(X, Y) = 0$ )

## Ejemplo (propiedades de la varianza)

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $\sigma(X) = 150$  y  $\sigma(Y) = 100$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el desvío estándar del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)? Asuma que el ingreso del jefe de hogar es **independiente** del de su cónyuge

## Ejemplo (propiedades de la varianza)

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $\sigma(X) = 150$  y  $\sigma(Y) = 100$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el desvío estándar del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)? Asuma que el ingreso del jefe de hogar es **independiente** del de su cónyuge

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.

## Ejemplo (propiedades de la varianza)

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $\sigma(X) = 150$  y  $\sigma(Y) = 100$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el desvío estándar del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)? Asuma que el ingreso del jefe de hogar es **independiente** del de su cónyuge

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.
- Entonces,  $V(T) = V(1,2X + Y + 2000)$ .

## Ejemplo (propiedades de la varianza)

- $X$  = ingreso mensual del jefe de hogar
- $Y$  = ingreso mensual del cónyuge

Se sabe que  $\sigma(X) = 150$  y  $\sigma(Y) = 100$ .

Ahora, supongamos que todos los jefes de hogar reciben un incremento del 20% en su salario, mientras que sus cónyuges una suma fija de \$2000.

¿Cuál es el el desvío estándar del nuevo ingreso mensual del hogar (jefe + cónyuge)? Asuma que el ingreso del jefe de hogar es **independiente** del de su cónyuge

- $T$  = nuevo ingreso total familiar.
- Entonces,  $V(T) = V(1,2X + Y + 2000)$ .
- Aplicando las propiedades:

$$V(T) = 1,2^2 V(X) + V(Y) = 1,2^2 \cdot 150^2 + 100^2 = 42400$$

- $\sigma(T) = \$205.9$

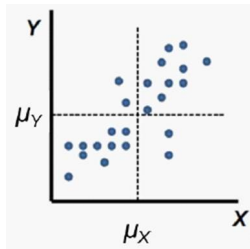


# Covarianza

La **covarianza** entre dos variables aleatorias  $X$  e  $Y$  es una medida de la asociación que existe entre ambas. Está dada por:

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \sum_i \sum_j (x - \mu_X)(y - \mu_Y) p(x, y)$$

- Para calcularla hay que conocer la **probabilidad conjunta** ( $p(x, y)$ ).
- Una covarianza positiva (negativa) implica que existe una asociación lineal positiva (negativa) entre el par de variables aleatorias.



# Intuición

- $Cov(X, Y) > 0$ : si  $\uparrow X$ ,  $Y$  tiende a subir (o si  $\uparrow Y$ ,  $X$  tiende a subir)
- $Cov(X, Y) < 0$ : si  $\uparrow X$ ,  $Y$  tiende a bajar (o si  $\uparrow Y$ ,  $X$  tiende a bajar)
- $Cov(X, Y) = 0$ : **no** hay asociación **lineal** entre  $X$  e  $Y$

# Intuición

- $Cov(X, Y) > 0$ : si  $\uparrow X$ ,  $Y$  tiende a subir (o si  $\uparrow Y$ ,  $X$  tiende a subir)
  - $Cov(X, Y) < 0$ : si  $\uparrow X$ ,  $Y$  tiende a bajar (o si  $\uparrow Y$ ,  $X$  tiende a bajar)
  - $Cov(X, Y) = 0$ : **no** hay asociación **lineal** entre  $X$  e  $Y$
- 
- En la lección anterior vimos que las variables aleatorias  $X$  e  $Y$  son **independientes** si  $p(x, y) = p(x).p(y)$  para todos los valores de  $X$  e  $Y$ .
  - Bajo independencia, también se verifica que  $E(XY) = E(X).E(Y)$ .
  - Entonces, si  $X$  e  $Y$  son independientes,  $COV(X, Y) = 0$ .
  - Sin embargo, la inversa no es necesariamente verdadera (puede haber otro tipo de relación distinta de la lineal).

# Correlación

Como la covarianza depende de las unidades de medición de  $X$  e  $Y$ , muchas veces utilizamos el **coeficiente de correlación** ( $\rho_{XY}$ ) que lo escribimos de la siguiente manera:

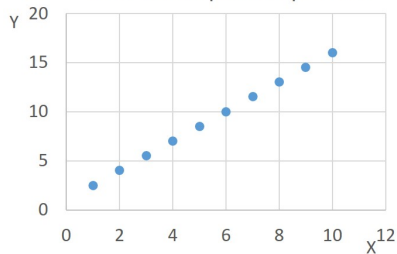
$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

- $\rho_{XY}$  mantiene el signo de la covarianza
- $\rho_{XY}$  es 0 cuando la covarianza es 0.
- $-1 \leq \rho_{X,Y} \leq 1$

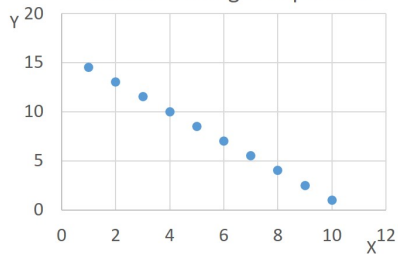
El coeficiente de correlación es una medida MUY utilizada en la práctica y que retomaremos cuando veamos regresión.

# Correlación

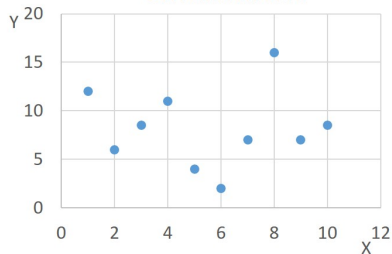
Correlación positiva perfecta



Correlación negativa perfecta



Correlación cero



Fuerte asociación no lineal

