



# Curso: Estadística

## Sesión 3: Variables aleatorias discretas y valor esperado

Lic. Jose O. Henao M.<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Economista / Investigador del Programa Internacional de Democracia Sociedad y Nuevas Economías (PIDESONE)

Universidad Surcolombiana  / Universidad de Buenos Aires 

Año lectivo: 2020

# Contenido

- 1 Introducción y modelos probabilísticos
- 2 Función de Masa de Probabilidad (f.m.p.)
- 3 Valores Esperados
- 4 Reglas de la Esperanza
- 5 Funciones de probabilidad bivariable
- 6 Esperanzas bivariadas
- 7 Ejercicios

# Introducción y modelos probabilísticos

## Variable aleatoria

**Variable Aleatoria:** Es una regla bien definida para asignar valores numéricos a todos los resultados posibles de un experimento.

Una **Variable Aleatoria** es una regla mediante la cual a cada uno de los resultados de un experimento se le asocia un número.

# Introducción y modelos probabilísticos

## Distribuciones de probabilidad (Parte 1)

Una vez especificado un experimento y sus resultados, puede señalarse la **probabilidad de ocurrencia** de cualquier valor de la variable aleatoria.

Por ejemplo:

140 estudiantes inscriptos distribuidos en 4 secciones.

Sección	Números de alumnos
1	25
2	45
3	40
4	30
Total	140

Se reconoce que el espacio muestral es discreto y finito. La probabilidad de que el lector sea asignado a cualquiera de las secciones está dada por  $P(x)$ .

# Introducción y modelos probabilísticos

## Distribuciones de probabilidad (Parte 2)

La probabilidad de que sea asignado a la sección 1 la denotaremos por  $P(x=1)$  o  $P(1)$ , por lo tanto tenemos que:

$$P(1) = \frac{25}{140} = 0,179$$

Aplicando para todas las secciones tenemos la distribución de probabilidad para  $x$ .

Sección	Números de alumnos	$P(x)$
1	25	$P(1) = \frac{25}{140} = 0,179$
2	45	$P(2) = \frac{45}{140} = 0,321$
3	40	$P(3) = \frac{40}{140} = 0,286$
4	30	$P(4) = \frac{30}{140} = 0,214$
Total	140	1,000

# Función de Masa de Probabilidad

f.m.p.

Una distribución de probabilidades que incluye solamente valores discretos de  $x$  suele llamarse función de masa de probabilidad.

Se describe a través de las siguientes tres formas:

- mediante una gráfica de distribución de probabilidades
- mediante una tabla de valores
- mediante una formula.

**Función de masa** corresponde a todos los resultados asociados con el valor de una variable aleatoria discreta, o la altura que indica la probabilidad de ese valor.

**Función de masa de probabilidad = frecuencia relativa**

# Función de Masa de Probabilidad

## f.m.p. (Parte 2)

### Propiedad 1

$$0 \leq P(\mathbf{x} = x) \leq 1$$

### Propiedad 2

$$0 \leq \sum_{\text{Todo } x}^k P(x) = 1, 0$$

# Función de Masa Acumulada

f.m.a.

Corresponde a la suma de todos los valores de la función de masa de probabilidad correspondientes a todos los valores de la variable aleatoria  $x$  que son menores o iguales a  $x$ .

f.m.a.

$$F(x_0) = P(x \leq x_0) = \sum_{x \leq x_0}^{x_0} P(x)$$



# Valores Esperados

## Parte 1

El valor esperado de una variable aleatoria discreta  $x$  se obtiene multiplicando cada valor de la variable aleatoria por su correspondiente probabilidad, y sumando luego todos estos productos

Valor esperado de  $x$  o media ponderada

$$\mu = E[x] = \sum_{\text{Todo } x}^k xP(x)$$

Respecto a una función  $g(x)$ , puede definirse a través de la siguiente manera:

Valor esperado de  $g(x)$

$$E[g(x)] = \sum_{\text{Todo } x}^k g(x)P(x)$$

# Valores Esperados

## Varianza y desviación de una variable aleatoria (Parte 1)

La varianza de una población se define como el promedio de los cuadrados de las desviaciones de los valores poblacionales respecto a su media ( $\mu$ ).

La varianza de una variable aleatoria como el valor esperado del cuadrado de las desviaciones de los valores de  $x$  respecto a su valor esperado ( $E[x]$ ).

### Varianza de $x$

$$V[x] = \sigma^2 = E[(x - \mu)^2] = \sum_{\text{Todo } x}^k (x - \mu)^2 P(x)$$

### Desviación estandar de $x$

$$\sigma = \sqrt{V[x]}$$

# Valores Esperados

## Varianza y desviación de una variable aleatoria (Parte 2)

Ejemplo:

x	1	2	4	6	12
P(x)	0,08	0,27	0,10	0,33	0,22

El valor esperado es:  $E[x] = \mu = 5,64$

La varianza es:

$$V[x] = \sigma^2 = E[(x - \mu)^2] = \sum_1^{12} (x - 5,64)^2 P(x)$$

$$V[x] = (1 - 5,64)^2 0,08 + (2 - 5,64)^2 0,27 + (4 - 5,64)^2 0,10 + (6 - 5,64)^2 0,33 + (12 - 5,64)^2 0,22$$

$$V[x] = 14,51$$

La desviación estandar es:  $\sigma = \sqrt{14,51} = 3,81$

# Valores Esperados

## Varianza y desviación de una variable aleatoria (Parte 3)

### Varianza de $x$ (Forma equivalente)

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

Es posible demostrarse la igualdad entre la definición de varianza y su forma equivalente.

$$E[(x - \mu)^2] = \sum_{\text{Todo } x}^k (x - \mu)^2 P(x)$$

$$E[(x - \mu)^2] = E[(x - \mu)^2] = \sum_{i=1}^k (x - \mu)^2 P(x)$$

$$E[(x - \mu)^2] = \sum_{i=1}^k (x^2 - 2x\mu + \mu^2) P(x)$$

$$E[(x - \mu)^2] = \sum_{i=1}^k x^2 P(x) - 2\mu \sum_{i=1}^k x P(x) + \mu^2 \sum_{i=1}^k P(x)$$

$$E[(x - \mu)^2] = E[x^2] - 2\mu E[x] + \mu^2$$

$$E[(x - \mu)^2] = E[x^2] + (-2 + 1)(E[x])^2$$

$$E[(x - \mu)^2] = E[x^2] - (E[x])^2$$

# Valores esperados

Esperanzas referentes a  $z = \frac{(x-\mu)}{\sigma}$  (Parte 1)

## Estandarización de la variable $x$

La estandarización de  $z = (x - \mu)/\sigma$  transforma cualquier variable  $x$  en una nueva variable  $z$ , que tiene media cero y varianza uno.

Demostración de que  $E[z] = 0$ :

$$E[(x - \mu)/\sigma] = \frac{E[(x - \mu)]}{\sigma} = \frac{\sum_{i=1}^k (x - \mu)P(x)}{\sigma}$$

$$E[z] = \frac{\sum_{i=1}^k xP(x) - \mu \sum_{i=1}^k P(x)}{\sigma}$$

$$E[z] = \frac{(\mu - \mu)}{\sigma} = 0$$

# Valores esperados

Esperanzas referentes a  $z = \frac{(x-\mu)}{\sigma}$  (Parte 2)

Demostración de que  $V[z] = 1$ :

$$V[z] = V[(x - \mu)/\sigma] = \left[ E \left( \frac{x-\mu}{\sigma} - 0 \right)^2 \right] = E \left[ \left( \frac{x-\mu}{\sigma} \right)^2 \right]$$

$$V[z] = E \left[ \frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} \right]$$

$$V[z] = \frac{1}{\sigma^2} E \left[ (x - \mu)^2 \right]$$

$$V[z] = \frac{1}{\sigma^2} \sigma^2 = 1$$

# Reglas de la esperanza

## Reglas (Parte 1)

### Regla 1

El valor esperado de una constante es la misma constante.

$$E[k] = k$$

### Regla 2

La varianza de una constante es cero.

$$V[k] = 0$$

# Reglas de la esperanza

## Reglas (Parte 2)

### Regla 3

El valor esperado del producto de una constante por una variable es igual al producto de la constante por el valor esperado de la variable.

$$E[kx] = kE[x]$$

### Regla 4

La varianza del producto de una constante por una variable es igual al producto del cuadrado de la constante por la varianza de la variable.

$$V[kx] = k^2 V[x]$$



# Reglas de la esperanza

## Reglas (Parte 3)

### Regla 5

El valor esperado de  $(a+bx)$  [o de  $(a-bx)$ ] es igual a  $a$  más (o menos)  $b$  por la esperanza de  $x$ .

$$E[a \pm bx] = a \pm bE[x]$$

### Regla 6

La varianza de  $(a + bx)$  [o  $(a-bx)$ ] es igual a  $b^2$  por la varianza de  $x$ .

$$V[a \pm bx] = b^2 V[x]$$

# Funciones de Probabilidad Bivariable

## Función de probabilidad conjunta

Esta función para dos variables aleatorias  $x$  e  $y$  se denota por el símbolo  $P(x, y)$ , siendo  $P(x, y) = P(\mathbf{x} = x \text{ e } \mathbf{y} = y)$ . Es decir, que representa la probabilidad de que  $\mathbf{x}$  tome el valor  $x$  e  $\mathbf{y}$  tome el valor  $y$ .

### Propiedad 1

$$0 \leq P(x, y) \leq 1$$

### Propiedad 2

$$\sum_{\text{Todo } y} \sum_{\text{Todo } x} P(x, y) = 1$$

# Funciones de Probabilidad Bivariable

## Función de masa conjunta acumulada

Es analoga a la función de masa acumulada de una variable aleatoria simple. Esta función se denota por  $F(x, y)$  y se define como:

Función de masa conjunta acumulada

$$F(x, y) = P(\mathbf{x} \leq x \text{ e } \mathbf{y} \leq y)$$

# Funciones de Probabilidad Bivariable

## Probabilidad Marginal

*Prob. marginal de  $x$ :*

$$P_x(x) = \sum_{\text{Todo } y} P(x, y)$$

*Prob. marginal de  $y$ :*

$$P_y(y) = \sum_{\text{Todo } x} P(x, y)$$

# Funciones de Probabilidad Bivariable

## Probabilidad condicional

*Prob. condicional de  $\mathbf{x}$ , dado  $\mathbf{y}$ :*

$$P_{\mathbf{x}|\mathbf{y}}(\mathbf{x} | \mathbf{y}) = P(\mathbf{x} = x | \mathbf{y} = y) = \frac{P(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{P_{\mathbf{y}}(\mathbf{y})}$$

*Prob. condicional de  $\mathbf{y}$ , dado  $\mathbf{x}$ :*

$$P_{\mathbf{x}|\mathbf{y}}(\mathbf{y} | \mathbf{x}) = P(\mathbf{y} = y | \mathbf{x} = x) = \frac{P(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{P_{\mathbf{x}}(\mathbf{x})}$$

# Funciones de Probabilidad Bivariable

## Independencia

Para que dos variables aleatorias sean independientes cada uno de los valores de probabilidad conjunta debe ser igual al producto de los correspondientes valores de las probabilidades marginales.

*Prob. conjunta de  $x$  e  $y$  son independientes:*

$$P(x, y) = P_x(x) P_y(y)$$

## Esperanzas Bivariantes

Los conceptos de media y varianza pueden utilizarse a problemas bivariantes. Suponemos una función  $g(x,y)$  una función de dos variables aleatorias  $x$  e  $y$ .

*Valor esperado  $g(x,y)$ :*

$$E[g(x,y)] = \sum_{\text{Todo } y} \sum_{\text{Todo } x} g(x,y) P(x,y)$$

Ejemplo, sea la siguiente función  $g$ :

$$g(x,y) = x.y$$

Por lo tanto, el valor esperado de esta función es:

$$E[x.y] = \sum_y \sum_x (x.y) P(x,y)$$

# Esperanzas Bivariantes

Esperanza de  $x.y$  cuando  $x$  e  $y$  son independientes

Esperanza de  $x.y$  cuando hay independencia:

$$E[x.y] = E[x] E[y]$$



# Esperanzas Bivariantes

## Covarianza de $x$ e $y$

Se denota por  $C[x, y]$ . La covarianza de dos variables aleatorias es una medida de la forma en que varían conjuntamente (la forma en que covarían). Si llamamos

$$\mu_x = E[x] \quad y \quad \mu_y = E[y]$$

Covarianza de  $x$  e  $y$ :

$$C[x, y] = E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)]$$

Formula equivalente para la Covarianza de  $x$  e  $y$ :

$$C[x, y] = E[x \cdot y] - E[x] E[y]$$

# Esperanzas Bivariables

## Esperanza de $ax+by$

Corresponde a otro caso especial de  $E[g(x, y)]$  que tiene importancia práctica cuando se presenta

$$g(x, y) = ax + by$$

donde  $a$  y  $b$  son constantes

Valor sperado de  $(ax+by)$ :

$$E[ax + by] = \sum_{\text{Todo } y} \sum_{\text{Todo } x} (ax + by) P(x, y)$$

$$E[ax + by] = aE[x] + bE[y]$$

# Esperanzas Bivariantes

Varianza de  $(ax+by)$ :

$$V[ax + by] = a^2 V[x] + b^2 V[y] + 2abC[x, y]$$

Independencia: Caso especial para variables aleatorias  $x$  e  $y$

$$V[ax + by] = a^2 V[x] + b^2 V[y]$$

# Esperanzas Bivariantes

## Formulas esperanzas bivariantes

**Tab.** Fórmulas de Esperanzas Bivariantes

Función	Fórmulas	Caso Especial de independencia
1. Media de (x,y)	$E[x.y] = \sum \sum (x.y) P(x,y)$	$E[x] . E[y]$
2. Covarianza de (x e y)	$C[x,y] = E[x.y] - E[x] E[y]$	0
3. Media de (ax+by)	$E[ax + by] = aE[x] + bE[y]$	No cambia
4. Varianza de (ax+by)	$V[ax + by] = a^2 V[x] + b^2 V[y] + 2ab C[x,y]$	$a^2 V[x] + b^2 V[y]$

# Ejercicios

## Ejercicios de este capítulo

Hacer click en la imagen y esta lo llevará a mi página web:



# Bibliografía I



Harnett, D. & Murphy, J.,  
*Introducción al análisis estadístico.*

Cap. 3.

href



George C. Canavos,  
*Probabilidad y Estadística: Aplicaciones y métodos.*

Cap. 4.