

# Distribuciones Bivariadas

## Introducción

Muchos de los fenómenos que usualmente estudiamos, involucran diferentes y diversos factores, los cuales son identificados por medio de variables. En la práctica es difícil construir modelos que logren explicar un fenómeno particular solo usando una variable aleatoria. Así que la manera de entender como se comportan dichos fenómenos es a través del conocimiento de como se comportan de manera conjunta las variables asociadas a dichos fenómenos.

# Distribuciones Bivariadas

## Introducción

Muchos de los fenómenos que usualmente estudiamos, involucran diferentes y diversos factores, los cuales son identificados por medio de variables. En la práctica es difícil construir modelos que logren explicar un fenómeno particular solo usando una variable aleatoria. Así que la manera de entender como se comportan dichos fenómenos es a través del conocimiento de como se comportan de manera conjunta las variables asociadas a dichos fenómenos.

Si  $X$  e  $Y$  son variables aleatorias, la distribución que rige el comportamiento conjunto de ambas variables es llamada *Distribución Bivariable o Bivariada*. En el caso de considerar más de dos variables, hablaremos de distribuciones *Multivariantes o Multivariadas*.

# Distribuciones Bivariadas

## Introducción

Muchos de los fenómenos que usualmente estudiamos, involucran diferentes y diversos factores, los cuales son identificados por medio de variables. En la práctica es difícil construir modelos que logren explicar un fenómeno particular solo usando una variable aleatoria. Así que la manera de entender como se comportan dichos fenómenos es a través del conocimiento de como se comportan de manera conjunta las variables asociadas a dichos fenómenos.

Si  $X$  e  $Y$  son variables aleatorias, la distribución que rige el comportamiento conjunto de ambas variables es llamada *Distribución Bivariable o Bivariada*. En el caso de considerar más de dos variables, hablaremos de distribuciones *Multivariantes o Multivariadas*. En este capítulo, la atención se enfocará en las distribuciones Bivariadas.

# Distribuciones Bivariadas

## Introducción

Muchos de los fenómenos que usualmente estudiamos, involucran diferentes y diversos factores, los cuales son identificados por medio de variables. En la práctica es difícil construir modelos que logren explicar un fenómeno particular solo usando una variable aleatoria. Así que la manera de entender como se comportan dichos fenómenos es a través del conocimiento de como se comportan de manera conjunta las variables asociadas a dichos fenómenos.

Si  $X$  e  $Y$  son variables aleatorias, la distribución que rige el comportamiento conjunto de ambas variables es llamada *Distribución Bivariable o Bivariada*. En el caso de considerar más de dos variables, hablaremos de distribuciones *Multivariantes o Multivariadas*. En este capítulo, la atención se enfocará en las distribuciones Bivariadas. Primero se abordará el caso Discreto y Luego el Caso continuo, igual que he hizo en el capítulo de Distribuciones de Probabilidad.

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

**Propiedades:**



# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

## Propiedades:

①  $p(x, y) \geq 0 \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} .$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

## Propiedades:

①  $p(x, y) \geq 0 \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} .$

②  $\sum_{(x, y) \in \mathcal{A}} p(x, y) = 1 .$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

## Propiedades:

①  $p(x, y) \geq 0 \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} .$

②  $\sum_{(x, y) \in \mathcal{A}} p(x, y) = 1 .$

③ Si  $A \subseteq \mathbb{R}^2$  entonces:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas definidas en un espacio muestral  $S$ . La distribución de probabilidad conjunta de  $X$  e  $Y$  (la f.m.p conjunta), la cual denotamos  $p(x, y)$ , se define como:

$$p(x, y) = P(X = x, Y = y) \quad , \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 .$$

## Propiedades:

①  $p(x, y) \geq 0 \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A} .$

②  $\sum_{(x, y) \in \mathcal{A}} p(x, y) = 1 .$

③ Si  $A \subseteq \mathbb{R}^2$  entonces:

$$P((X, Y) \in A) = \sum_{(x, y) \in A} p(x, y) .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Ejemplo 49

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. discretas con f.m.p conjunta dada por:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Ejemplo 49

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. discretas con f.m.p conjunta dada por:

x	0	0	1	1	2	2
y	0	1	0	1	0	1
$P(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

Calcule:

- a)  $P(X \leq 1, Y \leq 1)$ .
- b)  $P(X > 1, Y < 2)$ .
- c)  $P(X = 0 | Y = 1)$ .

## Solución

- a) Sea  $A = \{(x, y) | X \leq 1, Y \leq 1\}$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Ejemplo 49

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. discretas con f.m.p conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$P(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

Calcule:

- a)  $P(X \leq 1, Y \leq 1)$ .
- b)  $P(X > 1, Y < 2)$ .
- c)  $P(X = 0 | Y = 1)$ .

## Solución

- a) Sea  $A = \{(x, y) | X \leq 1, Y \leq 1\}$ . Entonces:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Ejemplo 49

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. discretas con f.m.p conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$P(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

Calcule:

- a)  $P(X \leq 1, Y \leq 1)$ .
- b)  $P(X > 1, Y < 2)$ .
- c)  $P(X = 0 | Y = 1)$ .

## Solución

a) Sea  $A = \{(x, y) | X \leq 1, Y \leq 1\}$ . Entonces:

$$P(X \leq 1, Y \leq 1) = P((x, y) \in A) = \sum_{(x, y) \in A} p(x, y) = \sum_{x=0}^1 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{11}{18}.$$



# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras.

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reemplazo 4 bolas.

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reposición 4 bolas. Sea  $X$ : el # de bolas blancas en las 4 extraídas y  $Y$ : el # de bolas rojas en la muestra de 4.

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reposición 4 bolas. Sea  $X$ : el # de bolas blancas en las 4 extraídas y  $Y$ : el # de bolas rojas en la muestra de 4. Calcule:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reposición 4 bolas. Sea  $X$ : el # de bolas blancas en las 4 extraídas y  $Y$ : el # de bolas rojas en la muestra de 4. Calcule:

a) La f.m.p. conjunta de  $X$  e  $Y$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reposición 4 bolas. Sea  $X$ : el # de bolas blancas en las 4 extraídas y  $Y$ : el # de bolas rojas en la muestra de 4. Calcule:

a) La f.m.p. conjunta de  $X$  e  $Y$ .

b)  $P(X < 2, Y > 1)$ .



# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

b) Sea  $B = \{(x, y) \mid X > 1 \wedge Y < 2\}$ . Entonces:

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = P((X, Y) \in B) = \sum_{x=2}^2 \sum_{y=0}^1 p(x, y) = \frac{7}{18}.$$

c)

$$P(X = 0 \mid Y = 1) = \frac{P(X = 0, Y = 1)}{P(Y = 1)} = \frac{p(0, 1)}{\sum_{x=0}^2 p(x, 1)} = \frac{3}{7}.$$

## Ejemplo 50

Una urna contiene 10 bolas rojas, 4 bolas blancas y 12 negras. Se extraen aleatoriamente y sin reposición 4 bolas. Sea  $X$ : el # de bolas blancas en las 4 extraídas y  $Y$ : el # de bolas rojas en la muestra de 4. Calcule:

a) La f.m.p. conjunta de  $X$  e  $Y$ .

b)  $P(X < 2, Y > 1)$ .

c)  $P(X > 1 \mid Y < 2)$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{(x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4\}$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{ (x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4 \}$ .  
Es claro que  $X \sim h(26, 4, 4)$  y  $Y \sim h(26, 10, 4)$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{ (x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4 \}$ . Es claro que  $X \sim h(26, 4, 4)$  y  $Y \sim h(26, 10, 4)$ . Usando los métodos de conteo vistos anteriormente se obtiene:

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{ (x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4 \}$ . Es claro que  $X \sim h(26, 4, 4)$  y  $Y \sim h(26, 10, 4)$ . Usando los métodos de conteo vistos anteriormente se obtiene:

$$p(x, y) = \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}} ; \quad 0 \leq x + y \leq 4 .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{(x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4\}$ . Es claro que  $X \sim h(26, 4, 4)$  y  $Y \sim h(26, 10, 4)$ . Usando los métodos de conteo vistos anteriormente se obtiene:

$$p(x, y) = \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}} ; \quad 0 \leq x + y \leq 4 .$$

b)

$$P(X < 2, Y > 1) = \sum_{x=0}^1 \sum_{y=2}^{4-x} \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}} = \frac{726}{1495} = 0.4856$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Discretas

## Solución

- a) El rango conjunto de las variables  $X$  e  $Y$  es  $\mathcal{A} = \{(x, y) \mid 0 \leq x + y \leq 4\}$ . Es claro que  $X \sim h(26, 4, 4)$  y  $Y \sim h(26, 10, 4)$ . Usando los métodos de conteo vistos anteriormente se obtiene:

$$p(x, y) = \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}} \quad ; \quad 0 \leq x + y \leq 4.$$

b)

$$P(X < 2, Y > 1) = \sum_{x=0}^1 \sum_{y=2}^{4-x} \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}} = \frac{726}{1495} = 0.4856$$

c)

$$P(X > 1 \mid Y < 2) = \frac{P(X \geq 2, Y \leq 1)}{P(Y \leq 1)} = \frac{\sum_{y=0}^1 \sum_{x=2}^{4-y} \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}}}{\sum_{y=0}^1 \sum_{x=0}^{4-y} \frac{\binom{4}{x} \binom{10}{y} \binom{12}{4-x-y}}{\binom{26}{4}}} \approx 0.1624.$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas definidas en  $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2$ .



# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas definidas en  $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2$ . La distribución acumulada de  $X$  e  $Y$ , la cual se denota  $F(x, y)$ , se define como:

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas definidas en  $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2$ . La distribución acumulada de  $X$  e  $Y$ , la cual se denota  $F(x, y)$ , se define como:

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2 .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas definidas en  $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2$ . La distribución acumulada de  $X$  e  $Y$ , la cual se denota  $F(x, y)$ , se define como:

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2 .$$

Al igual que en el caso univariado,  $F$  es continua pero en  $\mathbb{R}^2$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Definición

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas definidas en  $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2$ . La distribución acumulada de  $X$  e  $Y$ , la cual se denota  $F(x, y)$ , se define como:

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2 .$$

Al igual que en el caso univariado,  $F$  es continua pero en  $\mathbb{R}^2$ . Si existe una función  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^+ \cup \{0\}$  tal que:

$$\frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y} = f(x, y) ,$$

$\forall (x, y)$  donde exista  $\frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y}$ , entonces  $f$  es llamada *Función de Densidad de Probabilidad Conjunta* de  $X$  e  $Y$  (f.d.p) conjunta.

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Propiedades de $f$

$$① \quad F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(t, s) ds dt .$$

$$② \quad \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy dx = 1 .$$

③ Si  $B \subseteq \mathbb{R}^2$  entonces:

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Propiedades de $f$

$$\textcircled{1} \quad F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(t, s) ds dt .$$

$$\textcircled{2} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy dx = 1 .$$

$\textcircled{3}$  Si  $B \subseteq \mathbb{R}^2$  entonces:

$$P((X, Y) \in B) = \iint_B f(x, y) dy dx$$

## Ejemplo 51

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. continuas con f.d.p. conjunta dada por:

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Propiedades de $f$

$$\textcircled{1} \quad F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(t, s) ds dt .$$

$$\textcircled{2} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy dx = 1 .$$

$\textcircled{3}$  Si  $B \subseteq \mathbb{R}^2$  entonces:

$$P((X, Y) \in B) = \iint_B f(x, y) dy dx$$

## Ejemplo 51

Sean  $X$  e  $Y$  v.a. continuas con f.d.p. conjunta dada por:

$$f(x, y) = c(x + y) \quad ; \quad 0 < x < 3 ; x < y < x + 2 .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Ejemplo 51

- 1 Halle el valor de  $c$ , para que  $f$  sea una en efecto una f.d.p. conjunta.



# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Ejemplo 51

- 1 Halle el valor de  $c$ , para que  $f$  sea una en efecto una f.d.p. conjunta.
- 2 Calcule  $P(X < 1, Y < 2)$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Ejemplo 51

- 1 Halle el valor de  $c$ , para que  $f$  sea una en efecto una f.d.p. conjunta.
- 2 Calcule  $P(X < 1, Y < 2)$ .
- 3 Calcule  $P(1 < X < 2)$ .

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Ejemplo 51

- 1 Halle el valor de  $c$ , para que  $f$  sea una en efecto una f.d.p. conjunta.
- 2 Calcule  $P(X < 1, Y < 2)$ .
- 3 Calcule  $P(1 < X < 2)$ .
- 4  $P(X < 2 | Y < 2)$ .

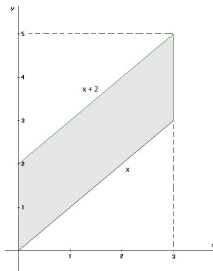
El dominio de  $f$  se muestra en el siguiente gráfico.

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Ejemplo 51

- 1 Halle el valor de  $c$ , para que  $f$  sea una en efecto una f.d.p. conjunta.
- 2 Calcule  $P(X < 1, Y < 2)$ .
- 3 Calcule  $P(1 < X < 2)$ .
- 4  $P(X < 2 | Y < 2)$ .

El dominio de  $f$  se muestra en el siguiente gráfico.



# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Solución

$$\int_0^3 \int_x^{x+2} c(x+y) dy dx = 1 \Leftrightarrow c \int_0^3 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = 1$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Solución

$$\begin{aligned} \int_0^3 \int_x^{x+2} c(x+y) dy dx &= 1 \Leftrightarrow c \int_0^3 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = 1 \\ \Leftrightarrow c \int_0^3 (4x + 2) dx &= 1 \Leftrightarrow c (2x^2 + 2x) \Big|_0^3 = 1 \Leftrightarrow 24c = 1 \end{aligned}$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Solución

$$\int_0^3 \int_x^{x+2} c(x+y) dy dx = 1 \Leftrightarrow c \int_0^3 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = 1$$

$$\Leftrightarrow c \int_0^3 (4x + 2) dx = 1 \Leftrightarrow c (2x^2 + 2x) \Big|_0^3 = 1 \Leftrightarrow 24c = 1$$

Así,  $c = \frac{1}{24}$ . Con esto

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Solución

$$\int_0^3 \int_x^{x+2} c(x+y) dy dx = 1 \Leftrightarrow c \int_0^3 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = 1$$

$$\Leftrightarrow c \int_0^3 (4x + 2) dx = 1 \Leftrightarrow c (2x^2 + 2x) \Big|_0^3 = 1 \Leftrightarrow 24c = 1$$

Así,  $c = \frac{1}{24}$ . Con esto

$$f(x, y) = \frac{x+y}{24} ; \quad 0 < x < 3 , \quad x < y < x+2 .$$



# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

## Solución

$$\int_0^3 \int_x^{x+2} c(x+y) dy dx = 1 \Leftrightarrow c \int_0^3 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = 1$$

$$\Leftrightarrow c \int_0^3 (4x + 2) dx = 1 \Leftrightarrow c (2x^2 + 2x) \Big|_0^3 = 1 \Leftrightarrow 24c = 1$$

Así,  $c = \frac{1}{24}$ . Con esto

$$f(x, y) = \frac{x+y}{24} ; \quad 0 < x < 3 , \quad x < y < x+2 .$$

$$P(X < 1, Y < 2) = \int_0^1 \int_x^2 \frac{1}{24} (x+y) dy dx = \frac{5}{48} .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

$$P(1 < X < 2) = \int_1^2 \int_x^{x+2} \frac{x+y}{24} dy dx = \frac{1}{24} \int_1^2 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = \frac{1}{3} .$$

# Distribuciones Bivariadas de variables Continuas

$$P(1 < X < 2) = \int_1^2 \int_x^{x+2} \frac{x+y}{24} dy dx = \frac{1}{24} \int_1^2 \left( xy + \frac{y^2}{2} \right) \Big|_x^{x+2} dx = \frac{1}{3}.$$

$$\begin{aligned} P(X < 2 | Y > 2) &= \frac{P(X < 2, Y > 2)}{P(Y > 2)} = \frac{\int_0^2 \int_2^{x+2} \frac{1}{24} (x+y) dy dx}{1 - P(Y \leq 2)} \\ &= \frac{\frac{1}{3}}{1 - \int_0^2 \int_0^y \frac{1}{24} (x+y) dx dy} = \frac{\frac{1}{3}}{1 - \frac{1}{6}} = \frac{2}{5}. \end{aligned}$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas).

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\left\{ \begin{array}{ll} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{array} \right. .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\left\{ \begin{array}{ll} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{array} \right. .$$

Analogamente se define la distribución Marginal para  $Y$ .

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\left\{ \begin{array}{ll} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{array} \right. .$$

Analogamente se define la distribución Marginal para  $Y$ .

La *Distribución Condicional* de " $Y$  dado  $X = x$ ", la cual se denotará:  $p_{Y|x}(y)$  (o  $f_{Y|x}(y)$ ), se define como:



# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\begin{cases} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{cases} .$$

Analogamente se define la distribución Marginal para  $Y$ .

La *Distribución Condicional* de " $Y$  dado  $X = x$ ", la cual se denotará:  $p_{Y|x}(y)$  (o  $f_{Y|x}(y)$ ), se define como:

$$\begin{cases} p_{Y|x}(y) = \frac{p(x, y)}{p_X(x)} & ; \quad \text{si } p_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ discretas} \\ f_{Y|x}(y) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} & ; \quad \text{si } f_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ continuas} \end{cases} .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\begin{cases} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{cases} .$$

Analogamente se define la distribución Marginal para  $Y$ .

La *Distribución Condicional* de " $Y$  dado  $X = x$ ", la cual se denotará:  $p_{Y|x}(y)$  (o  $f_{Y|x}(y)$ ), se define como:

$$\begin{cases} p_{Y|x}(y) = \frac{p(x, y)}{p_X(x)} & ; \quad \text{si } p_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ discretas} \\ f_{Y|x}(y) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} & ; \quad \text{si } f_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ continuas} \end{cases} .$$

De lo anterior se deduce que:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Definiciones

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). La *Distribución Marginal* de  $X$ , está dada por:

$$\begin{cases} p_X(x) = \sum_y p(x, y) & , \text{ Caso Discreto} \\ f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy & , \text{ Caso Continuo} \end{cases} .$$

Analogamente se define la distribución Marginal para  $Y$ .

La *Distribución Condicional* de " $Y$  dado  $X = x$ ", la cual se denotará:  $p_{Y|x}(y)$  (o  $f_{Y|x}(y)$ ), se define como:

$$\begin{cases} p_{Y|x}(y) = \frac{p(x, y)}{p_X(x)} & ; \quad \text{si } p_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ discretas} \\ f_{Y|x}(y) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} & ; \quad \text{si } f_X(x) > 0 \quad , \quad X \text{ e } Y \text{ continuas} \end{cases} .$$

De lo anterior se deduce que:

$$f(x, y) = f_X(x) f_{Y|x}(y) = f_Y(y) f_{X|y}(x) .$$

## Ejemplo 52

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con f.m.p conjunta dada por:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo 52

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con f.m.p conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$p(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo 52

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con f.m.p conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$p(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

Halle  $p_X(x)$ ,  $p_Y(y)$ ,  $p_{Y|1}(y)$ ,  $p_{X|0}(x)$ .

## Solución

$$p_X(x) = \sum_{y=0}^1 p(x, y) = p(x, 0) + p(x, 1) \quad ; \quad x = 0, 1, 2 .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo 52

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con f.m.p conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$p(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

Halle  $p_X(x)$ ,  $p_Y(y)$ ,  $p_{Y|1}(y)$ ,  $p_{X|0}(x)$ .

## Solución

$$p_X(x) = \sum_{y=0}^1 p(x, y) = p(x, 0) + p(x, 1) \quad ; \quad x = 0, 1, 2 .$$

$$p_Y(y) = \sum_{x=0}^2 p(x, y) = p(0, y) + p(1, y) + p(2, y) \quad ; \quad y = 0, 1 .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:



# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

$$p_{Y|1}(y) = \frac{p(1, y)}{P_X(1)} = \frac{p(1, y)}{\frac{7}{18}} ; \text{ para } y = 0, 1 .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

$$p_{Y|1}(y) = \frac{p(1, y)}{P_X(1)} = \frac{p(1, y)}{\frac{7}{18}} ; \text{ para } y = 0, 1 .$$

Para hallar la distribución, basta evaluar en  $y = 0$  y en  $y = 1$ :

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

$$p_{Y|1}(y) = \frac{p(1, y)}{P_X(1)} = \frac{p(1, y)}{\frac{7}{18}} ; \text{ para } y = 0, 1 .$$

Para hallar la distribución, basta evaluar en  $y = 0$  y en  $y = 1$ :

$$p_{Y|1}(0) = \frac{p(1, 0)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{4}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{4}{7} ; \quad p_{Y|1}(1) = \frac{p(1, 1)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{3}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{3}{7} .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

$$p_{Y|1}(y) = \frac{p(1, y)}{P_X(1)} = \frac{p(1, y)}{\frac{7}{18}} ; \text{ para } y = 0, 1 .$$

Para hallar la distribución, basta evaluar en  $y = 0$  y en  $y = 1$ :

$$p_{Y|1}(0) = \frac{p(1, 0)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{4}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{4}{7} ; \quad p_{Y|1}(1) = \frac{p(1, 1)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{3}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{3}{7} .$$

De manera análoga:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Las respectivas tablas para estas distribuciones son:

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Por definición:

$$p_{Y|1}(y) = \frac{p(1, y)}{P_X(1)} = \frac{p(1, y)}{\frac{7}{18}} ; \text{ para } y = 0, 1 .$$

Para hallar la distribución, basta evaluar en  $y = 0$  y en  $y = 1$ :

$$p_{Y|1}(0) = \frac{p(1, 0)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{4}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{4}{7} ; \quad p_{Y|1}(1) = \frac{p(1, 1)}{\frac{7}{18}} = \frac{\frac{3}{18}}{\frac{7}{18}} = \frac{3}{7} .$$

De manera análoga:

$$p_{X|0}(x) = \frac{p(x, 0)}{P_Y(0)} = \frac{p(x, 0)}{\frac{11}{18}} ; \text{ para } x = 0, 1, 2 .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$



# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ .

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ . Las distribuciones condicionales se muestran a continuación:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ . Las distribuciones condicionales se muestran a continuación:

$y$	0	1
$P_{Y 1}(y)$	$\frac{4}{7}$	$\frac{3}{7}$

$x$	0	1	2
$P_{X 0}(x)$	$\frac{1}{11}$	$\frac{4}{11}$	$\frac{6}{11}$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ . Las distribuciones condicionales se muestran a continuación:

$y$	0	1
$P_{Y 1}(y)$	$\frac{4}{7}$	$\frac{3}{7}$

$x$	0	1	2
$P_{X 0}(x)$	$\frac{1}{11}$	$\frac{4}{11}$	$\frac{6}{11}$

## Ejemplo 53

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con f.d.p conjunta dada por:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ . Las distribuciones condicionales se muestran a continuación:

$y$	0	1
$P_{Y 1}(y)$	$\frac{4}{7}$	$\frac{3}{7}$

$x$	0	1	2
$P_{X 0}(x)$	$\frac{1}{11}$	$\frac{4}{11}$	$\frac{6}{11}$

## Ejemplo 53

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con f.d.p conjunta dada por:

$$f(x, y) = e^{-x} \quad ; \quad 0 \leq y < x .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

Por ejemplo:

$$p_{X|0}(0) = \frac{p(0, 0)}{\frac{11}{18}} = \frac{\frac{1}{18}}{\frac{11}{18}} = \frac{1}{11} .$$

Similarmente para los otros valores de  $x$ . Las distribuciones condicionales se muestran a continuación:

$y$	0	1
$P_{Y 1}(y)$	$\frac{4}{7}$	$\frac{3}{7}$

$x$	0	1	2
$P_{X 0}(x)$	$\frac{1}{11}$	$\frac{4}{11}$	$\frac{6}{11}$

## Ejemplo 53

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con f.d.p conjunta dada por:

$$f(x, y) = e^{-x} \quad ; \quad 0 \leq y < x .$$

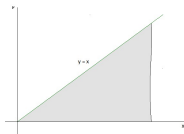
Encuentre las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$  y las respectivas distribuciones condicionales.

# Distribuciones Marginales y Condicionales

El dominio de la f.d.p para  $X$  e  $Y$  se muestra en la siguiente figura.

# Distribuciones Marginales y Condicionales

El dominio de la f.d.p para  $X$  e  $Y$  se muestra en la siguiente figura.



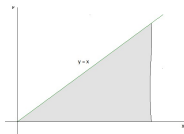
## Solución

$$f_X(x) = \int_0^x e^{-x} dy = x e^{-x}, \quad x > 0 \quad ; \quad f_Y(y) = \int_y^{\infty} e^{-x} dx = e^{-y}, \quad y > 0 .$$



# Distribuciones Marginales y Condicionales

El dominio de la f.d.p para  $X$  e  $Y$  se muestra en la siguiente figura.



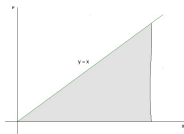
## Solución

$$f_X(x) = \int_0^x e^{-x} dy = x e^{-x}, \quad x > 0 \quad ; \quad f_Y(y) = \int_y^{\infty} e^{-x} dx = e^{-y}, \quad y > 0.$$

Finalmente:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

El dominio de la f.d.p para  $X$  e  $Y$  se muestra en la siguiente figura.



## Solución

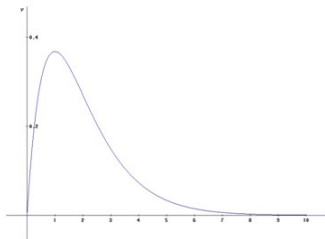
$$f_X(x) = \int_0^x e^{-x} dy = x e^{-x}, \quad x > 0 \quad ; \quad f_Y(y) = \int_y^{\infty} e^{-x} dx = e^{-y}, \quad y > 0.$$

Finalmente:

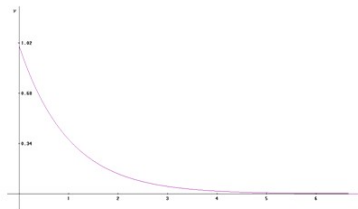
$$f_{Y|x}(y) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} = \frac{e^{-x}}{x e^{-x}} = \frac{1}{x} \quad ; \quad 0 < y < x.$$

$$f_{X|y}(x) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{e^{-x}}{e^{-y}} = e^{-(x-y)} \quad ; \quad x > y.$$

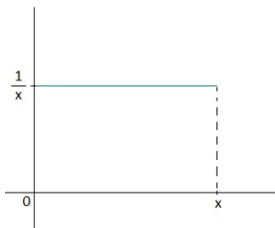
# Distribuciones Marginales y Condicionales



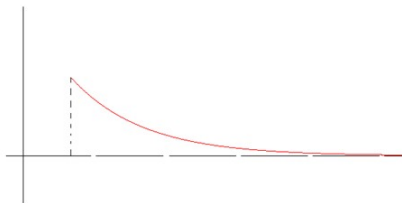
$$f_X(x) = x e^{-x}$$



$$f_Y(y) = e^{-y}$$



$$f_{Y|x}(y) = \frac{1}{x}$$



$$f_{X|y}(x) = e^{-(x-y)}$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional.

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional. Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (discretas o continuas).

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional. Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (discretas o continuas). Para conjuntos  $A \subset \mathcal{A}$  y  $B \subset \mathcal{B}$  se verifica:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional. Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (discretas o continuas). Para conjuntos  $A \subset \mathcal{A}$  y  $B \subset \mathcal{B}$  se verifica:

$$P(Y \in B | X = x) = \begin{cases} \sum_{y \in B} p_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son discretas} \\ \int_{y \in B} f_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son continuas} \end{cases} .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional. Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (discretas o continuas). Para conjuntos  $A \subset \mathcal{A}$  y  $B \subset \mathcal{B}$  se verifica:

$$P(Y \in B | X = x) = \begin{cases} \sum_{y \in B} p_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son discretas} \\ \int_{y \in B} f_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son continuas} \end{cases} .$$

Similarmente



# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Probabilidades Condicionales

El cálculo de probabilidades condicionales se realiza usando la respectiva distribución condicional. Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (discretas o continuas). Para conjuntos  $A \subset \mathcal{A}$  y  $B \subset \mathcal{B}$  se verifica:

$$P(Y \in B | X = x) = \begin{cases} \sum_{y \in B} p_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son discretas} \\ \int_{y \in B} f_{Y|x}(y) dy & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son continuas} \end{cases} .$$

Similarmente

$$P(X \in A | Y = y) = \begin{cases} \sum_{x \in A} p_{X|y}(x) dx & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son discretas} \\ \int_{x \in A} f_{X|y}(x) dx & ; \quad \text{si } X \text{ e } Y \text{ son continuas} \end{cases} .$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo: Probabilidades Condicionales

Considere nuevamente las variables aleatorias del ejemplo 53. Calcule  $P(Y < 2 | X = 3)$  y  $P(X > 2 | Y = 1)$ .

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo: Probabilidades Condicionales

Considere nuevamente las variables aleatorias del ejemplo 53. Calcule  $P(Y < 2 | X = 3)$  y  $P(X > 2 | Y = 1)$ . Usando los resultados del ejemplo 53 se tiene que:

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo: Probabilidades Condicionales

Considere nuevamente las variables aleatorias del ejemplo 53. Calcule  $P(Y < 2 | X = 3)$  y  $P(X > 2 | Y = 1)$ . Usando los resultados del ejemplo 53 se tiene que:

$$f_{Y|3}(y) = \frac{1}{3}, \quad 0 < y < 3 \quad ; \quad f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}, \quad x > 1.$$

Ahora,

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo: Probabilidades Condicionales

Considere nuevamente las variables aleatorias del ejemplo 53. Calcule  $P(Y < 2 | X = 3)$  y  $P(X > 2 | Y = 1)$ . Usando los resultados del ejemplo 53 se tiene que:

$$f_{Y|3}(y) = \frac{1}{3}, \quad 0 < y < 3 \quad ; \quad f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}, \quad x > 1.$$

Ahora,

$$P(Y < 2 | X = 3) = \int_0^2 \frac{1}{3} dy = \frac{2}{3}.$$

# Distribuciones Marginales y Condicionales

## Ejemplo: Probabilidades Condicionales

Considere nuevamente las variables aleatorias del ejemplo 53. Calcule  $P(Y < 2 | X = 3)$  y  $P(X > 2 | Y = 1)$ . Usando los resultados del ejemplo 53 se tiene que:

$$f_{Y|3}(y) = \frac{1}{3}, \quad 0 < y < 3 \quad ; \quad f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}, \quad x > 1.$$

Ahora,

$$P(Y < 2 | X = 3) = \int_0^2 \frac{1}{3} dy = \frac{2}{3}.$$

$$P(X > 2 | Y = 1) = \int_2^{\infty} e^{-(x-1)} dx = e^{-1} \approx 0.3679.$$

# Distribuciones Bivariadas

## Independencia de Variables Aleatorias

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias.

# Distribuciones Bivariadas

## Independencia de Variables Aleatorias

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias. Diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Independientes* (E.I.), si:



# Distribuciones Bivariadas

## Independencia de Variables Aleatorias

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias. Diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Independientes* (E.I.), si:

$$f(x, y) = f_X(x) f_Y(y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A}.$$

# Distribuciones Bivariadas

## Independencia de Variables Aleatorias

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias. Diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Independientes* (E.I.), si:

$$f(x, y) = f_X(x) f_Y(y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A}.$$

Si existe un par  $(x, y)$ , para el cual la igualdad no es cierta, diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Dependientes*.

# Distribuciones Bivariadas

## Independencia de Variables Aleatorias

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias. Diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Independientes* (E.I.), si:

$$f(x, y) = f_X(x) f_Y(y) \quad ; \quad \forall (x, y) \in \mathcal{A}.$$

Si existe un par  $(x, y)$ , para el cual la igualdad no es cierta, diremos que  $X$  e  $Y$  son *Estadísticamente Dependientes*.

## Ejemplo 54

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f conjunta dada por:

$x$	0	0	1	1	2	2
$y$	0	1	0	1	0	1
$p(x, y)$	$\frac{1}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{4}{18}$	$\frac{3}{18}$	$\frac{6}{18}$	$\frac{1}{18}$

¿Son  $X$  e  $Y$  estadísticamente independientes?

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta.

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta. Observe que:

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta. Observe que:

$$p(0, 1) = \frac{3}{18} \quad ; \quad p_X(0) = \frac{4}{18} \quad , \quad p_Y(1) = \frac{7}{18} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta. Observe que:

$$p(0, 1) = \frac{3}{18} \quad ; \quad p_X(0) = \frac{4}{18} \quad , \quad p_Y(1) = \frac{7}{18} .$$

Claramente  $p(0, 1) \neq p_X(0)p_Y(1)$ .



# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta. Observe que:

$$p(0, 1) = \frac{3}{18} \quad ; \quad p_X(0) = \frac{4}{18} \quad , \quad p_Y(1) = \frac{7}{18} .$$

Claramente  $p(0, 1) \neq p_X(0)p_Y(1)$ . Se verifica que existe un par  $(x, y) \in \mathcal{A}$  para el cual no se dá la igualdad anterior.

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Del ejemplo 52 se encontraron las distribuciones marginales para  $X$  e  $Y$ :

$x$	0	1	2
$p_X(x)$	$\frac{4}{18}$	$\frac{7}{18}$	$\frac{7}{18}$

$y$	0	1
$p_Y(y)$	$\frac{11}{18}$	$\frac{7}{18}$

Considere el punto  $(0, 1)$  en el dominio de la f.d.p conjunta. Observe que:

$$p(0, 1) = \frac{3}{18} \quad ; \quad p_X(0) = \frac{4}{18} \quad , \quad p_Y(1) = \frac{7}{18} .$$

Claramente  $p(0, 1) \neq p_X(0)p_Y(1)$ . Se verifica que existe un par  $(x, y) \in \mathcal{A}$  para el cual no se dá la igualdad anterior. Entonces  $X$  e  $Y$  son v.a Estadísticamente dependientes.

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, 0 < y < 1.$$

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

$$f_X(x) = \int_0^1 4x(1 - y) dy = 2x, \quad 0 < x < 1.$$

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

$$f_X(x) = \int_0^1 4x(1 - y) dy = 2x, \quad 0 < x < 1.$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 4x(1 - y) dx = 2(1 - y), \quad 0 < y < 1.$$

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

$$f_X(x) = \int_0^1 4x(1 - y) dy = 2x, \quad 0 < x < 1.$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 4x(1 - y) dx = 2(1 - y), \quad 0 < y < 1.$$

Además, se verifica que:



# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

$$f_X(x) = \int_0^1 4x(1 - y) dy = 2x, \quad 0 < x < 1.$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 4x(1 - y) dx = 2(1 - y), \quad 0 < y < 1.$$

Además, se verifica que:

$$f_X(x) f_Y(y) = (2x) 2(1 - y) = 4x(1 - y) = f(x, y); \quad \forall (x, y) \in [0, 1]^2,$$

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 55

Sean  $X$  y  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = 4x(1 - y) \quad ; \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1.$$

Las marginales para  $X$  e  $Y$  son respectivamente:

$$f_X(x) = \int_0^1 4x(1 - y) dy = 2x, \quad 0 < x < 1.$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 4x(1 - y) dx = 2(1 - y), \quad 0 < y < 1.$$

Además, se verifica que:

$f_X(x) f_Y(y) = (2x) 2(1 - y) = 4x(1 - y) = f(x, y) ; \forall (x, y) \in [0, 1]^2$ ,  
es decir,  $X$  y  $Y$  son E.I.

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

Observe que:

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

Observe que:

$$\text{Si } g(X, Y) = X \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[X] .$$



# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

Observe que:

$$\text{Si } g(X, Y) = X \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[X] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = Y \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[Y] .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

Observe que:

$$\text{Si } g(X, Y) = X \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[X] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = Y \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[Y] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = (X - \mu_X)^2 \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[(X - \mu_X)^2] = \text{Var}[X] .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valor Esperado de funciones de v.a.

Al igual que en el caso univariado, se puede definir el valor esperado de funciones de  $X$  e  $Y$ . Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o continuas) y sea  $g(X, Y)$  una función de  $X$  e  $Y$ , tal que  $g : \mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Entonces:

$$E[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x, y) p(x, y) & ; \text{ caso discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dy dx & ; \text{ caso continuo} \end{cases} .$$

Observe que:

$$\text{Si } g(X, Y) = X \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[X] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = Y \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[Y] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = (X - \mu_X)^2 \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[(X - \mu_X)^2] = \text{Var}[X] .$$

$$\text{Si } g(X, Y) = (Y - \mu_Y)^2 \quad \Rightarrow \quad E[g(X, Y)] = E[(Y - \mu_Y)^2] = \text{Var}[Y] .$$

## Ejemplo 56

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

## Ejemplo 56

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3 .$$

## Ejemplo 56

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3 .$$

Ahora:

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 56

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3 .$$

Ahora:

$$E[X] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 x * \frac{x + y}{36} = \frac{13}{6} \quad ; \quad E[Y] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 y * \frac{x + y}{36} = \frac{13}{6} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 56

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3 .$$

Ahora:

$$E[X] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 x * \frac{x+y}{36} = \frac{13}{6} \quad ; \quad E[Y] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 y * \frac{x+y}{36} = \frac{13}{6} .$$

$$E[XY] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 xy * \frac{x+y}{36} = \frac{14}{3} .$$

$$E[X^2 + Y^2] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 (x^2 + y^2) * \frac{x+y}{36} = \frac{32}{3} .$$

$$E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \sum_{x=1}^3 \sum_{y=1}^3 \left(x - \frac{13}{6}\right) \left(y - \frac{13}{6}\right) * \frac{x+y}{36} = -\frac{1}{36} .$$



## Ejemplo 57

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

## Ejemplo 57

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & ; \quad 0 < y \leq x \\ 0 & ; \quad \text{otro caso} \end{cases} .$$

## Ejemplo 57

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & ; \quad 0 < y \leq x \\ 0 & ; \quad \text{otro caso} \end{cases} .$$

Ahora:

$$E[X] = \int_0^{\infty} \int_0^x x e^{-x} dy dx = 2 \quad ; \quad E[Y] = \int_0^{\infty} \int_0^x y e^{-x} dy dx = 1 .$$

## Ejemplo 57

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & ; \quad 0 < y \leq x \\ 0 & ; \quad \text{otro caso} \end{cases} .$$

Ahora:

$$E[X] = \int_0^{\infty} \int_0^x x e^{-x} dy dx = 2 \quad ; \quad E[Y] = \int_0^{\infty} \int_0^x y e^{-x} dy dx = 1 .$$

$$E[XY] = \int_0^{\infty} \int_0^x xy e^{-x} dy dx = 3 \quad ; \quad E[X^2 + Y^2] = \int_0^{\infty} \int_0^x (x^2 + y^2) e^{-x} dy dx = 8 .$$

## Ejemplo 57

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por:

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & ; \quad 0 < y \leq x \\ 0 & ; \quad \text{otro caso} \end{cases} .$$

Ahora:

$$E[X] = \int_0^{\infty} \int_0^x x e^{-x} dy dx = 2 \quad ; \quad E[Y] = \int_0^{\infty} \int_0^x y e^{-x} dy dx = 1 .$$

$$E[XY] = \int_0^{\infty} \int_0^x xy e^{-x} dy dx = 3 \quad ; \quad E[X^2 + Y^2] = \int_0^{\infty} \int_0^x (x^2 + y^2) e^{-x} dy dx = 8 .$$

$$E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \int_0^{\infty} \int_0^x (x - 2)(y - 1) e^{-x} dy dx = 1 .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas).

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:



# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:

$$E[h(X) | Y = y] = \begin{cases} \sum h(x) p_{X|y}(x) & ; \quad X \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X|y}(x) dx & ; \quad X \text{ es Continua} \end{cases} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:

$$E[h(X) | Y = y] = \begin{cases} \sum h(x) p_{X|y}(x) & ; \quad X \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X|y}(x) dx & ; \quad X \text{ es Continua} \end{cases} .$$

Analogamente se define para una función  $g(Y)$ :

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:

$$E[h(X) | Y = y] = \begin{cases} \sum_{x=-\infty}^{\infty} h(x) p_{X|y}(x) & ; \quad X \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X|y}(x) dx & ; \quad X \text{ es Continua} \end{cases} .$$

Analogamente se define para una función  $g(Y)$ :

$$E[g(Y) | X = x] = \begin{cases} \sum_{y=-\infty}^{\infty} g(y) p_{Y|x}(y) & ; \quad Y \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(y) f_{Y|x}(y) dy & ; \quad Y \text{ es Continua} \end{cases} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:

$$E[h(X) | Y = y] = \begin{cases} \sum h(x) p_{X|y}(x) & ; \quad X \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X|y}(x) dx & ; \quad X \text{ es Continua} \end{cases} .$$

Analogamente se define para una función  $g(Y)$ :

$$E[g(Y) | X = x] = \begin{cases} \sum g(y) p_{Y|x}(y) & ; \quad Y \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(y) f_{Y|x}(y) dy & ; \quad Y \text{ es Continua} \end{cases} .$$

En particular, si  $h(X) = X$  se obtiene la media condicional de  $X$  dado  $y = y$ , la cual se denota  $\mu_{X|y}$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias (Discretas o Continuas). Sea  $h(X)$  una función solo de  $X$ . El *Valor Esperado Condicional* de " $h(X)$  dado  $Y = y$ " se define como:

$$E[h(X) | Y = y] = \begin{cases} \sum_{x=-\infty}^{\infty} h(x) p_{X|y}(x) & ; \quad X \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X|y}(x) dx & ; \quad X \text{ es Continua} \end{cases} .$$

Analogamente se define para una función  $g(Y)$ :

$$E[g(Y) | X = x] = \begin{cases} \sum_{y=-\infty}^{\infty} g(y) p_{Y|x}(y) & ; \quad Y \text{ es Discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(y) f_{Y|x}(y) dy & ; \quad Y \text{ es Continua} \end{cases} .$$

En particular, si  $h(X) = X$  se obtiene la media condicional de  $X$  dado  $y = y$ , la cual se denota  $\mu_{X|y}$ . Si  $g(Y) = Y$  se obtiene la media condicional de  $Y$  dado  $X = x$ , la cual se denota  $\mu_{Y|x}$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

La Varianza condicional de  $X$  dado  $Y = y$ , se denota  $\sigma_{X|y}^2$  y se obtiene como:

$$\sigma_{X|y}^2 = \text{Var}[X | Y = y] = E[X^2 | Y = y] - \mu_{X|y}^2 .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

La Varianza condicional de  $X$  dado  $Y = y$ , se denota  $\sigma_{X|y}^2$  y se obtiene como:

$$\sigma_{X|y}^2 = \text{Var}[X | Y = y] = E[X^2 | Y = y] - \mu_{X|y}^2.$$

Similarmente se define la varianza condicional de  $Y$  dado  $X = x$ :

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

La Varianza condicional de  $X$  dado  $Y = y$ , se denota  $\sigma_{X|y}^2$  y se obtiene como:

$$\sigma_{X|y}^2 = \text{Var}[X | Y = y] = E[X^2 | Y = y] - \mu_{X|y}^2 .$$

Similarmente se define la varianza condicional de  $Y$  dado  $X = x$ :

$$\sigma_{Y|x}^2 = \text{Var}[Y | X = x] = E[Y^2 | X = x] - \mu_{Y|x}^2 .$$

## Ejemplo 58

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:



# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

La Varianza condicional de  $X$  dado  $Y = y$ , se denota  $\sigma_{X|y}^2$  y se obtiene como:

$$\sigma_{X|y}^2 = \text{Var}[X | Y = y] = E[X^2 | Y = y] - \mu_{X|y}^2.$$

Similarmente se define la varianza condicional de  $Y$  dado  $X = x$ :

$$\sigma_{Y|x}^2 = \text{Var}[Y | X = x] = E[Y^2 | X = x] - \mu_{Y|x}^2.$$

## Ejemplo 58

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3.$$

# Distribuciones Bivariadas

## Valores Esperados Condicionales

La Varianza condicional de  $X$  dado  $Y = y$ , se denota  $\sigma_{X|y}^2$  y se obtiene como:

$$\sigma_{X|y}^2 = \text{Var}[X | Y = y] = E[X^2 | Y = y] - \mu_{X|y}^2 .$$

Similarmente se define la varianza condicional de  $Y$  dado  $X = x$ :

$$\sigma_{Y|x}^2 = \text{Var}[Y | X = x] = E[Y^2 | X = x] - \mu_{Y|x}^2 .$$

## Ejemplo 58

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias discretas con p.m.f. conjunta dada por:

$$p(x, y) = \frac{(x + y)}{36} \quad ; \quad x, y = 1, 2, 3 .$$

Halle  $E[X | Y = 1]$ ,  $E[Y | X = 2]$ ,  $E[X^2 | Y = 1]$ ,  $E[Y^2 | X = 2]$ ,  $\sigma_{X|1}^2$ ,  $\sigma_{Y|2}^2$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  .

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  . Así se tiene que:

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  . Así se tiene que:

$$E[X | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x \frac{x+1}{9} = \frac{20}{9} \quad ; \quad E[Y | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y \frac{y+2}{12} = \frac{13}{6} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  . Así se tiene que:

$$E[X | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x \frac{x+1}{9} = \frac{20}{9} \quad ; \quad E[Y | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y \frac{y+2}{12} = \frac{13}{6} .$$

$$E[X^2 | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x^2 \frac{x+1}{9} = \frac{50}{9} \quad ; \quad E[Y^2 | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y^2 \frac{y+2}{12} = \frac{16}{3} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  . Así se tiene que:

$$E[X | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x \frac{x+1}{9} = \frac{20}{9} \quad ; \quad E[Y | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y \frac{y+2}{12} = \frac{13}{6} .$$

$$E[X^2 | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x^2 \frac{x+1}{9} = \frac{50}{9} \quad ; \quad E[Y^2 | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y^2 \frac{y+2}{12} = \frac{16}{3} .$$

$$\sigma_{X|1}^2 = E[X^2 | Y = 1] - \mu_{X|1}^2 = \frac{50}{9} - \left(\frac{20}{9}\right)^2 = \frac{50}{81} .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Solución

Es fácil verificar que la distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $p_{X|1}(x) = \frac{x+1}{9}$  ;  $x = 1, 2, 3$  , y que la distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $p_{Y|2}(y) = \frac{y+2}{12}$  ;  $y = 1, 2, 3$  . Así se tiene que:

$$E[X | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x \frac{x+1}{9} = \frac{20}{9} \quad ; \quad E[Y | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y \frac{y+2}{12} = \frac{13}{6} .$$

$$E[X^2 | Y = 1] = \sum_{x=1}^3 x^2 \frac{x+1}{9} = \frac{50}{9} \quad ; \quad E[Y^2 | X = 2] = \sum_{y=1}^3 y^2 \frac{y+2}{12} = \frac{16}{3} .$$

$$\sigma_{X|1}^2 = E[X^2 | Y = 1] - \mu_{X|1}^2 = \frac{50}{9} - \left(\frac{20}{9}\right)^2 = \frac{50}{81} .$$

$$\sigma_{Y|2}^2 = E[Y^2 | X = 2] - \mu_{Y|2}^2 = \frac{16}{3} - \left(\frac{13}{6}\right)^2 = \frac{23}{36} .$$



# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$  ;  $0 < y \leq x$ .

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$ ;  $0 < y \leq x$ . Halle  $E[X | Y = 1]$ ,  $E[Y | X = 2]$ ,  $E[X^2 | Y = 1]$ ,  $E[Y^2 | X = 2]$ ,  $\sigma_{X|1}^2$ ,  $\sigma_{Y|2}^2$ .

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$  ;  $0 < y \leq x$  . Halle  $E[X | Y = 1]$  ,  $E[Y | X = 2]$  ,  $E[X^2 | Y = 1]$  ,  $E[Y^2 | X = 2]$  ,  $\sigma_{X|1}^2$  ,  $\sigma_{Y|2}^2$  .

## Solución

La distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}$  ;  $x > 1$  .

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$  ;  $0 < y \leq x$  . Halle  $E[X | Y = 1]$  ,  $E[Y | X = 2]$  ,  $E[X^2 | Y = 1]$  ,  $E[Y^2 | X = 2]$  ,  $\sigma_{X|1}^2$  ,  $\sigma_{Y|2}^2$  .

## Solución

La distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}$  ;  $x > 1$  .

La distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $f_{Y|2}(y) = \frac{1}{2}$  ;  $0 < y < 2$  . Así:

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$ ;  $0 < y \leq x$ . Halle  $E[X | Y = 1]$ ,  $E[Y | X = 2]$ ,  $E[X^2 | Y = 1]$ ,  $E[Y^2 | X = 2]$ ,  $\sigma_{X|1}^2$ ,  $\sigma_{Y|2}^2$ .

## Solución

La distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}$ ;  $x > 1$ .

La distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $f_{Y|2}(y) = \frac{1}{2}$ ;  $0 < y < 2$ . Así:

$$E[X | Y = 1] = \int_1^{\infty} x e^{-(x-1)} dx = 2 \quad ; \quad E[Y, | X = 2] = \int_0^2 y \frac{1}{2} dy = 1 .$$

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$  ;  $0 < y \leq x$ . Halle  $E[X | Y = 1]$ ,  $E[Y | X = 2]$ ,  $E[X^2 | Y = 1]$ ,  $E[Y^2 | X = 2]$ ,  $\sigma_{X|1}^2$ ,  $\sigma_{Y|2}^2$ .

## Solución

La distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}$  ;  $x > 1$ .

La distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $f_{Y|2}(y) = \frac{1}{2}$  ;  $0 < y < 2$ . Así:

$$E[X | Y = 1] = \int_1^{\infty} x e^{-(x-1)} dx = 2 \quad ; \quad E[Y, | X = 2] = \int_0^2 y \frac{1}{2} dy = 1.$$

$$E[X^2 | Y = 1] = \int_1^{\infty} x^2 e^{-(x-1)} dx = 5 \quad ; \quad E[Y^2 | X = 2] = \int_0^2 y^2 \frac{1}{2} dy = \frac{4}{3}.$$

# Distribuciones Bivariadas

## Ejemplo 59

Sean  $X$  e  $Y$  variables aleatorias continuas con p.d.f. conjunta dada por  $f(x, y) = e^{-x}$ ;  $0 < y \leq x$ . Halle  $E[X | Y = 1]$ ,  $E[Y | X = 2]$ ,  $E[X^2 | Y = 1]$ ,  $E[Y^2 | X = 2]$ ,  $\sigma_{X|1}^2$ ,  $\sigma_{Y|2}^2$ .

## Solución

La distribución condicional de  $X$  dado  $Y = 1$  es  $f_{X|1}(x) = e^{-(x-1)}$ ;  $x > 1$ .

La distribución condicional de  $Y$  dado  $X = 2$  es  $f_{Y|2}(y) = \frac{1}{2}$ ;  $0 < y < 2$ . Así:

$$E[X | Y = 1] = \int_1^{\infty} x e^{-(x-1)} dx = 2 \quad ; \quad E[Y, | X = 2] = \int_0^2 y \frac{1}{2} dy = 1.$$

$$E[X^2 | Y = 1] = \int_1^{\infty} x^2 e^{-(x-1)} dx = 5 \quad ; \quad E[Y^2 | X = 2] = \int_0^2 y^2 \frac{1}{2} dy = \frac{4}{3}.$$

$$\sigma_{X|1}^2 = E[X^2 | Y = 1] - \mu_{X|1}^2 = 5 - 2^2 = 1 \quad ; \quad \sigma_{Y|2}^2 = E[Y^2 | X = 2] - \mu_{Y|2}^2 = \frac{4}{3} - 1^2 = \frac{1}{3}.$$