



ii) Marginal de la v.a. \underline{Y}_{-} $f_{Y}(y) = P(Y = y) = \sum_{x}^{y} P(X = x, Y = y) = \sum_{x}^{y} f_{XY}(x, y)$ $\theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}}$ ii) $\theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}}$ iii) $\theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}}$ iii) $\theta_{\alpha \in G_{X}} = \theta_{\alpha \in G_{X}} =$

i) Marginal de la v.a $X = \int_{X} f_{X}(x) = \int_{X} f_{X,Y}(x,y)dy$

ii) Marginal de la v.a Y .__ $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx$

$$\begin{split} f_X(x) &= \int_{y=0}^{1} f_{X,Y}(x,y) dy \quad \text{con } 0 \le x \le 1 \\ &= \int_{0}^{1} 2(x + y - 2xy) dy \\ &= 2 \left[2xy + \frac{y^2}{2} - \frac{-2xy^2}{2} \right]_{q}^{-1} \\ &= 2 \left[\frac{xy + \frac{y^2}{2} - \frac{-2xy^2}{2} \right]_{q}^{-1} \\ &= 2 \left[\frac{xy + \frac{y^2}{2} - \frac{-2xy^2}{2} \right]_{q}^{-1} \end{split}$$

nces la f.d.p marginal para X es una distribución uniforme $X \sim U(0,1)$ dada por $f_v(x) = 1$. Cuya gráfica

$$f_X(x)$$



$$f_{\gamma}(y) = 2\int_{0}^{1} (x + y - 2xy) dx \text{ con } 0 \le y \le 1$$

$$= 2\left[\frac{x^{2}}{2} + xy - \frac{2x^{2}y}{2}\right]_{0}^{1}$$

$$= 2\left[\frac{1}{2} + y - y\right] = 1$$



$$f_{x,y}(x,y) = \begin{cases} C & (x,y) \in \\ 0 & \text{o.} \end{cases}$$

 $1 = \prod_{i=1}^{n} \int_{\mathcal{X},\mathcal{Y}} (x,y) dxdy = \prod_{i=1}^{n} \int_{\mathcal{X}} C \, dxdy = C \iint_{\mathcal{X}} dxdy$

$$C[\text{Area de } R] = 1$$
 \therefore $C = \frac{1}{\text{Area de } R!}$



Area de
$$R = \int_{x=0}^{1} \int_{y=x}^{y=2} dy dx = \int_{0}^{1} J \int_{y=x}^{y=x} dx$$

$$= \int_{0}^{1} (x - x^{2}) dx$$

$$= \left[\frac{x^{2}}{2} - \frac{x^{3}}{3} \right]_{0}^{x} = \frac{1}{2} - \frac{1}{3} = \frac{1}{6}$$

$$\rho_{\overline{x}, \overline{y}} = \frac{1}{\sqrt{1 + \frac{1}{2}}} = \frac{1$$

Entonces la f.d.p conjunta está dada por $\underbrace{f_{xy}(x,y)=6 \qquad (x,y) \in R}_{\text{Cálculo de las } \begin{subarray}{c} \text{Entonces} \end{subarray}}_{\text{Entonces}}$

arginales:

$$f_X(x) = \int_{y=x^2} 6dy = 6[y]_{x^2}^x] = 6[x-x^2]$$
 $0 \le x \le 1$

$$f_{\gamma}(y) = \int_{0}^{T} 6dx = 6\left[x\right]_{\gamma}^{T} = 6\left[\sqrt{y} - y\right] \qquad 0 \le y \le$$

1._ En esta definición la variable aleatoria es X y está condicionada al valor específico y de la v.a Y

2. Las dos funciones anteriores cumplen las condiciones de la f. d. p

$$f_{x_1} \gtrsim 0 \quad y \begin{cases} \sum_{i} f_{x_1}(x_1^i y) dx \\ \int_{-\infty}^{\infty} f_{x_2^i}(x_1^i y) dx = 1 \end{cases} \quad \begin{cases} \text{Es on summers a summers of even and even one summer of the even of th$$

$$E(X|p) = \begin{cases} \sum_{i} g_{ij}(p) & \text{Caso Discrete} \\ \sum_{i} g_{ij}(p) & \text{Caso Continuo} \end{cases}$$

$$E(|\widehat{\beta}||\chi) = \begin{cases} \sum_{i=0}^{n} \widehat{\beta} \in \sum_{i} (|\widehat{\beta}||\chi|) \\ \sum_{i=0}^{n} \widehat{\beta} \in \sum_{i} (|\widehat{\beta}||\chi|) \end{cases}$$

 $\textbf{Ejemplo:} \ \, \text{Si} \ \, (X,Y) \ \, \text{tiene} \ \, \text{f.d.p. conjunta} \ \, f_{X,Y}(x,y) = x^2 + \frac{y\chi}{3} \qquad 0 \leq x \leq 1 \quad , \qquad 0 \leq y \leq 2 \, , \, \, \text{encuentra las}$ distribuciones condicionales $f_{x|y}(x|y)$ y $f_{y|x}(y|x)$ y verificar que son f.d.p

Primero se calculan las f.d.p marginales para las variables X y Y $f_X(x) = \int_{0}^{2} (x^2 + \frac{xy}{3}) dy = \left[x^2 y + \frac{x}{3} \frac{y^2}{2} \right]_{y=0}^{y=2} = \frac{2x^2 + \frac{2}{3}x}{y^2}$

$$f_{r}(y) = \int_{0}^{1} (x^{2} + \frac{xy}{3}) dx = \left[\frac{x^{3}}{3} + \frac{y}{3} \frac{x^{2}}{2} \right]_{0}^{1} = \frac{1}{3} + \frac{1}{6} y$$

 $f_{x|y}(x|y) = \frac{f_{x,y}(x,y)}{f_{y}(y)}$ X = K X = X X = X X = X X = X X = X

 $\int_{-\infty}^{\infty} \left| \frac{1}{S} \cdot \overline{S} \cdot \overline{S} \cdot Z \right|^{2} ds = \int_{-\infty}^{\infty} \left| \frac{1}{S} \cdot \overline{S} \cdot Z \right|^{2} ds$

 $\underline{I} = y \quad \mathcal{D} \quad (\underline{I} = y)$

ر د ع آد ع کر آج ع ع کر آج ع ع کر ع

 $a^{\omega} \leq \overline{S} (\overline{X} = x^{\omega} \underline{A} = \beta^{\omega})$

Y la condicional de la variable aleatoria Y dado el valor particular x de la variable aleatoria X, es:

$$\begin{array}{lll}
& \text{if } \int_{313} \left| f_{313} \left(x |_{5} \right) dx = \int_{0}^{1} \frac{C_{2}^{2} + 2_{2} f_{3}}{2 \epsilon_{3}^{2}} dx \\
& = \frac{1}{243} \left[\left| 6 \right|_{3}^{2} dx + 2_{3} \int_{0}^{1} x dx \right| = \frac{1}{243} \left[2x^{2} + -3x^{2} \right] \left| \left| \frac{x \epsilon_{3}}{\epsilon_{20}} \right|_{3}^{2} dx \\
& = \frac{1}{243} \left[\left| 2 \cdot 7 \right|_{3}^{2} \right| = \frac{1}{2} - \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \left| \frac{x \epsilon_{3}}{\epsilon_{3}} \left(\frac{x \epsilon_{3}}{\epsilon_{3}} \right) \right|_{3}^{2} \cos \cos \epsilon_{3} d\epsilon_{3} d\epsilon_{3} \\
& = \frac{1}{243} \left[\left| \frac{x \epsilon_{3}}{\epsilon_{3}} \right|_{3}^{2} + \frac{1}{2} \left| \frac{x \epsilon_{3}}{\epsilon_{3}} \right|_{3}^{2}$$

 $f_{y|y}(y|x) = \frac{3x + y}{6x + 2}$ $0 \le x \le 1$ $0 \le y \le 2$

$$\frac{\partial}{\partial t} \underbrace{\operatorname{Ex-cidede}_{t} \operatorname{pre-son}_{t}}_{t} = \underbrace{\int_{t}^{t} \int_{\overline{X}(x)} (y|x) dy}_{t} = \underbrace{\int_{t}^{t} \frac{2x+y}{6x+2}}_{t+2} dy = \underbrace{\frac{1}{6x+2}}_{t+2} \left[-2xy + \frac{x^{2}}{2} \right] \Big|_{x}^{2}$$

$$= \underbrace{\frac{1}{6x+2}}_{t+2} \left[-2xy + \frac{x^{2}}{2} \right] = 1 \quad \text{if } \underbrace{\int_{\overline{X}(x)}}_{\overline{X}(x)} (y|x) = 1 \quad \text{of one } t = 0.$$

4.3 Independencia de dos o más variables aleatorias.

 $\mbox{ Definición: Sea } (X,Y) \mbox{ una v. a. bidimensional. Se dice que las variables aleatorias } X \mbox{ y } Y \mbox{ son independientes si}$

 $i) \underbrace{Caso \ discreto \ P(X=x,Y=y) = P(X=x)P(Y=y)}_{\text{Caso } \ discreto \ P(X=x,Y=y) = P(X=x)P(Y=y)} \qquad \text{for a loss loss loss loss loss } \rhoosibles \ dec \ (\widetilde{X},\overline{Y})$

 $\text{ii)} \ \underline{ \text{Caso continuo} \ f_{x,y}(x,y) = f_x(x) f_y(y) } \quad \text{ following the proof of the proof of the definition } \quad \text{ following the proof of the proof$

ii) Caso continuo $f_{x|y}(x, y) = f_x(x)$

i) Supóngase que $X \perp Y$

Por definición

 $P(X = x | Y = y) = \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} = \frac{P(X = x)P(Y = y)}{P(Y = y)} = P(X = x)$

Función de probabilidad conjunta $P(X,Y)$				
Y X	0	1	2	Suma $P(Y = y)$
0	0.10	0.20	0.20	0.5
1	0.04	0.08	0.08 =	0.2
2	0.06	0.12	0.12	0.3
Suma $P(X = x)$	0.20	0.40	0.40	1.00

P(X = 0, Y = 0) = P(X = 0)P(Y = 0)0.1 = 0.5(0.2)

P(X = 0, Y = 1) = P(X = 0)P(Y = 1) 0.04 = 0.2(0.2) P(X = 0, Y = 2) = P(X = 0)P(Y = 2) 0.06 = 0.2(0.3)

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y} \text{ yzon. Such as } f_{Y} \text{ for a product and consideration extensions.}$$

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y} \text{ yzon. Such as } f_{Y} \text{ for a product and consideration extensions.}$$

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y} \text{ yzon. Such as } f_{Y} \text{ for a product and consideration extensions.}$$

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y} \text{ yzon. Such as } f_{Y} \text{ for a product and consideration.}$$

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y} \text{ for a product and consideration.}$$

$$f_{X}(x,y)=e^{-i\pi y}$$

Nota: Si la función de densidad conjunta se puede factorizar como el producto de una función de una de las variables y otra función de la otra variable y el recorrido de una de las variables no depende del recorrido de la otra variable entonces las variables son independientes.

Ejemplo: Sea (X,Y) una v. a. bidimensional con f. d. p conjunta $f_{X,y}(x,y) = 8xy$ en $0 \le x \le y \le 1$. ξ Son independientes X y Y? R ... No, porque el rango de definición o reconida de \overline{X} depende del de \overline{I}_i

NO son independientes ya que a pesar de que la f.d.p conjunta se puede factorizar en una función que depende sólo de X y otra que depende sólo de Y, el recorrido de X depende del recorrido de Y.

i) Caso discreto
$$E(X,Y) = \sum_x \sum_x xy P(X=x,\ Y=y)$$
 ii) Caso continuo
$$E(X,Y) = \int_x^\infty xy \, f_{X,Y}(x,y) dxdy$$

i) Caso discreto $E[g(X,Y)] = \sum_{x} \sum_{y} g(x,y)P(X=x, Y=y)$ ii) Caso continuo $E[g(X,Y)] = \overline{\int} g(x,y) f_{XY}(x,y) dxdy$

Ejemplo: Sea (X,Y) una v.a bidimensional con f.d.p conjunta dada por $f_{XY}(x,y)$. Encuentra $\mathbb{E}[g(X,Y)]$ si g(X,Y) = X

 $E\big[g(X,Y)\big] = \widetilde{\int} \, \overline{\int} \, g\big(x,y\big) \, f_{X,Y}(x,y) dx dy = \widetilde{\int} \, \overline{\int} \, x \, f_{X,Y}(x,y) dx dy$

 $= \int\limits_{-\infty}^{\infty} x dx \int\limits_{-\infty}^{\infty} f_{x,y}(x,y) dy = \int\limits_{-\infty}^{\infty} x dx f_{x}(x) = \int\limits_{-\infty}^{\infty} x f_{x}(x) dx = E(X)$



distribución conjunta para Y_1 , el número de contratos asignados a la empresa A, y Y_2 , el tratos asignados a la empresa B, está dado por las entradas de la tabla siguiente.

 $\frac{4}{9} = \binom{n}{0} p^0 q^n \quad \text{con} \quad n = 2$

$$\frac{4}{9} = q^2$$
 entonces $q = \sqrt{\frac{4}{9}} = \frac{2}{3}$ y por lo tanto $p = \frac{1}{3}$

Si
$$Y_1 \sim bin\left(y_1; n = 2, p = \frac{1}{3}\right)$$
 tendremos que
$$P(Y_1 = 1) = \binom{2}{1} pq = 2\frac{1}{3}\frac{2}{3} = \frac{4}{9}$$

$$P(Y_i = 1) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} pq = 2\frac{1}{3}\frac{3}{3} = \frac{1}{9}$$

 $P(Y_i = 2) = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} p^2q^9 = p^2 = \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{1}{9}$