

Variáveis aleatórias bi e multidimensionais

- Uma variável aleatória diz-se bidimensional se o seu suporte for \mathbb{R}^2
- Por exemplo
 - (X_1, X_2) , onde X_1 é o curso de um aluno e X_2 o ano curricular em que está formalmente inscrito
 - Neste exemplo, observar características diferentes num mesmo objeto
 - (X_1, X_2) , onde X_1 e X_2 são as notas a uma certa UC de dois alunos escolhidos ao acaso
 - Neste exemplo, observar uma mesma característica em dois objetos
- Genericamente, uma variável aleatória diz-se multidimensional se o seu suporte for \mathbb{R}^n
 - Ou seja, em vez de registarmos apenas dois valores, como acima, registamos vários

Variáveis aleatórias bidimensionais

Discretas

Função de probabilidade conjunta, $f(x,y) = P[X=x, Y=y]$

Propriedades:

$$0 \leq f(x_i, y_j) \leq 1$$
$$\sum_{x_i} \sum_{y_j} f(x_i, y_j) = 1$$

Contínuas

Função densidade de probabilidade conjunta, $f(x,y) = \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y}$

Propriedades:

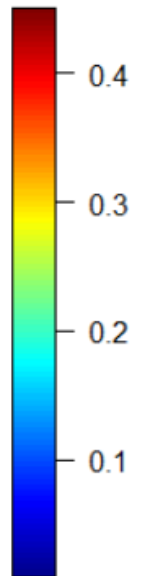
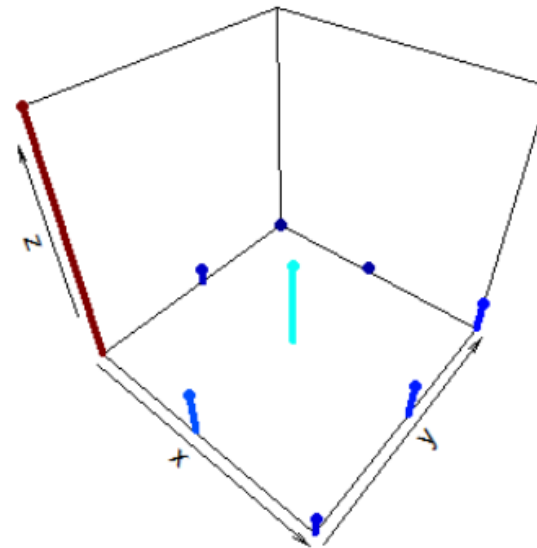
$$f(x,y) \geq 0$$
$$\int_{D_x} \int_{D_y} f(x,y) dy dx = 1$$

Função de distribuição, $F(x,y) = P[X \leq x; Y \leq y]$

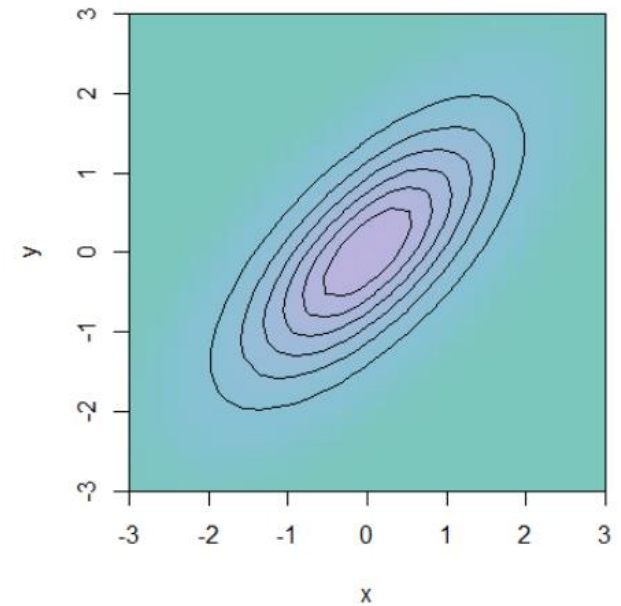
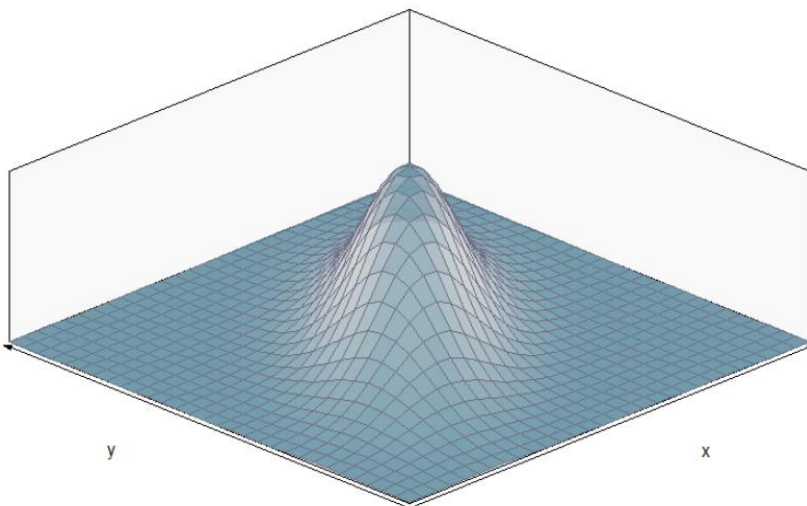
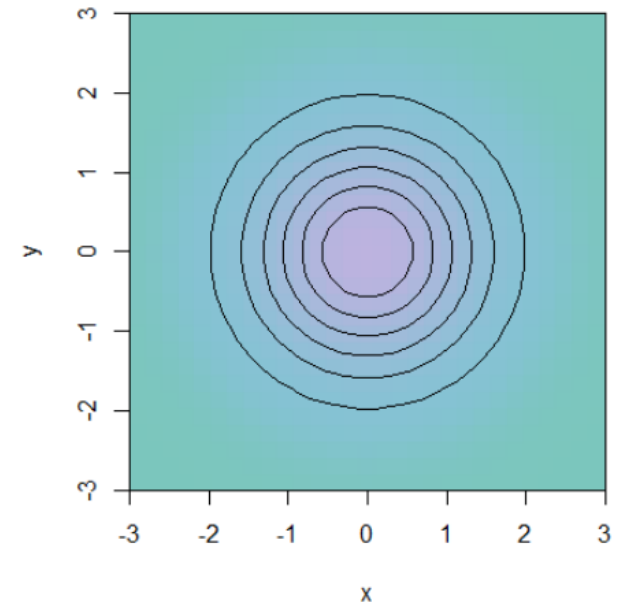
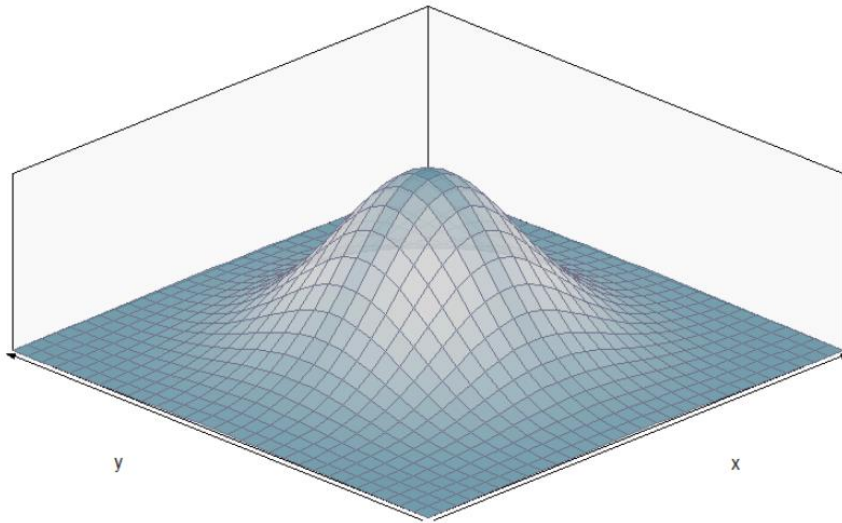
Exemplos

Variável discreta bivariada: função de probabilidade **conjunta**

A \ B	B			
	0	1	2	
0	0,45	0,04	0,01	1,00
1	0,10	0,18	0,02	
2	0,05	0,08	0,07	



Exemplos de f.d.p de Normal bivariada



Propriedades da função distribuição

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, \forall y \text{ fixo}$$

$$\lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, \forall x \text{ fixo}$$

$$\lim_{\substack{x \rightarrow -\infty \\ y \rightarrow -\infty}} F(x, y) = 0$$

$$\lim_{\substack{x \rightarrow +\infty \\ y \rightarrow +\infty}} F(x, y) = 1$$

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

$$\forall x_2 > x_1, \forall y_2 > y_1, F(x_1, y_1) \leq F(x_2, y_2)$$

Funções marginais

Discretas

Função de probabilidade marginal,

Em ordem a X: $f_X(x) = \sum_y f(x, y)$

Em ordem a Y: $f_Y(y) = \sum_x f(x, y)$

Contínuas

Função densidade de probabilidade marginal,

Em ordem a X: $f_X(x) = \int_{D_y} f(x, y) dy$

Em ordem a Y: $f_Y(y) = \int_{D_x} f(x, y) dx$

Exemplos

Variável discreta bivariada: funções de probabilidade marginais

X \ Y	Y			$f_X(x)$
	0	1	2	
0	0,45	0,04	0,01	
1	0,10	0,18	0,02	
2	0,05	0,08	0,07	
$f_Y(y)$				1,00

$$E[X]$$

$$E[Y]$$

$$E[XY]$$

Funções condicionadas

Discretas

Função de probabilidade de X, condicionada a Y=y

$$f_{X|Y=y}(x|Y = y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{f(x, y)}{\sum_x f(x, y)}$$

Contínuas

Função densidade de probabilidade de X, condicionada a Y=y

$$f_{X|Y=y}(x|Y = y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{f(x, y)}{\int_{D_x} f(x, y) dx}$$

Independência de v.a.'s

- Duas variáveis aleatórias, X e Y, serão **independentes** se se verificar

$$f(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$$

Ou seja, se a função (densidade) de probabilidade conjunta for igual ao produto das funções (densidade) de probabilidade marginais, para todos os pares (x,y).

Note-se que: se as variáveis forem discretas, f() representa a função de probabilidade; se forem contínuas, f() representa a função densidade de probabilidade

Propriedades do valor esperado

- Sendo X e Y duas v.a's e k , a e b constantes reais,

- $E[k] = k$

- $E[k X] = k E[X]$

- $E[X + Y] = E[X] + E[Y]$

- Destas propriedades resulta que

- $E[aX + bY] = a E[X] + b E[Y]$

ou seja, $E[.]$ é um operador linear

- Se X e Y forem independentes, $E[XY] = E[X] E[Y]$

com

$$E[XY] = \begin{cases} \sum_x \sum_y x y f(x, y) & \text{se v.a's discretas} \\ \int_{D_x} \int_{D_y} x y f(x, y) dy dx & \text{se v.a's contínuas} \end{cases}$$

Covariância

⇒ É uma medida da distribuição conjunta de X e Y, em termos dos desvios face às respetivas médias

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E[X]) (Y - E[Y])]$$

$$\Leftrightarrow$$

$$\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X] E[Y]$$

⇒ Descreve a relação linear ou ligação entre duas variáveis

⇒ Para tornar esta medida independente das unidades de medida em que as variáveis estão expressas, calcula-se o coeficiente de correlação linear

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}}$$

Correlação

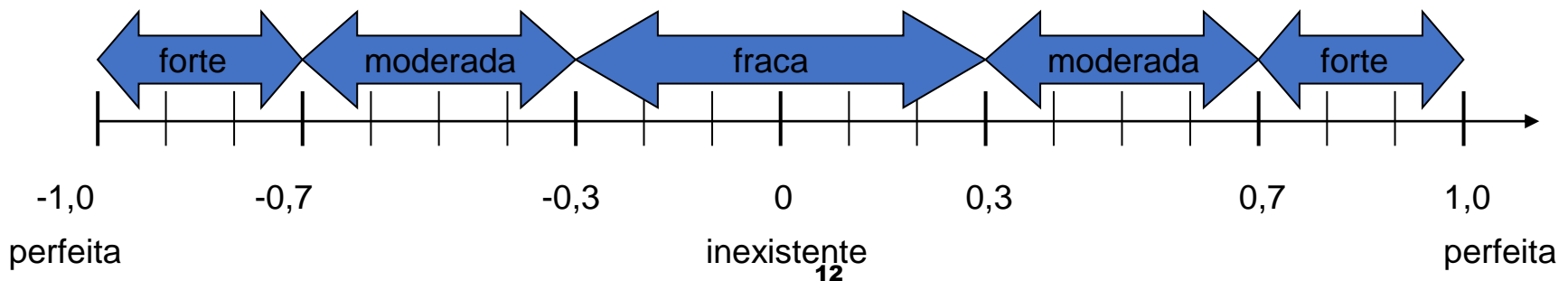
$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}}$$

⇒ ρ varia entre -1 e 1

⇒ Valores próximos de 0 revelam a não existência de relacionamento linear entre as variáveis

⇒ Valores próximos de 1 indicam um relacionamento linear forte no sentido direto (quando X aumenta, Y aumenta)

⇒ Valores próximos de -1 indicam um relacionamento linear forte no sentido inverso (quando X aumenta, Y diminui)



NOTA: valores indicativos; por exemplo, há quem assuma $0,6$ em vez de $0,7$ para limiar de forte

Propriedades da variância e da covariância

- $\text{Var}(k) = 0$
- $\text{Var}(kX) = k^2 \text{var}(X)$
- $\text{Var}(X+Y) = \text{var}(X) + \text{var}(Y) + 2 \text{cov}(X,Y)$
- $\text{Var}(X-Y) = \text{var}(X) + \text{var}(Y) - 2 \text{cov}(X,Y)$
- $\text{Cov}(aX, bY) = a b \text{Cov}(X,Y)$
- Se X e Y forem independentes, então $\text{Cov}(X,Y) = 0$
(a recíproca não é verdadeira)
- Se X é uma v.a. de média μ e variância σ^2
então a v.a. $W = (X - \mu) / \sigma$ tem parâmetros $E[W] = 0$ e $\text{Var}(W)=1$