

# Método jacobiano

Tiago M. Magalhães

Departamento de Estatística - ICE-UFJF

Juiz de Fora, 26 de setembro de 2025



# Roteiro

- 1 Introdução
- 2 Caso discreto
- 3 Método jacobiano
- 4 Funções não biunívocas
- 5 Bibliografia



# Roteiro

1 Introdução

2 Caso discreto

3 Método jacobiano

4 Funções não biunívocas

5 Bibliografia



# Introdução

Ao definir uma variável aleatória (VA)  $X$ , nós salientamos que  $X$  é uma função definida a partir do espaço amostral  $\Omega$  para números reais.



# Introdução

Ao definir uma VA bidimensional  $(X, Y)^\top$ , nós estaremos interessados em um par de funções,

$$X = X(\omega), Y = Y(\omega),$$

cada uma das quais é definida no espaço amostral de algum experimento e associa um número real a todo  $\omega \in \Omega$ ,



# Introdução

Ao definir uma VA bidimensional  $(X, Y)^\top$ , nós estaremos interessados em um par de funções,

$$X = X(\omega), Y = Y(\omega),$$

cada uma das quais é definida no espaço amostral de algum experimento e associa um número real a todo  $\omega \in \Omega$ , desse modo fornecendo o vetor bidimensional  $[X(\omega), Y(\omega)]^\top$ .



# Introdução

Ao definir uma VA bidimensional  $(X, Y)^\top$ , nós estaremos interessados em um par de funções,

$$X = X(\omega), Y = Y(\omega),$$

cada uma das quais é definida no espaço amostral de algum experimento e associa um número real a todo  $\omega \in \Omega$ , desse modo fornecendo o vetor bidimensional  $[X(\omega), Y(\omega)]^\top$ .



# Introdução

Nós vamos considerar  $Z = H_1(X, Y)$ , uma função de  $X$  e  $Y$ .  $Z = Z(\omega)$  é também uma VA. Consideremos a sequência de etapas:



# Introdução

Nós vamos considerar  $Z = H_1(X, Y)$ , uma função de  $X$  e  $Y$ .  $Z = Z(\omega)$  é também uma VA. Consideremos a sequência de etapas:

- ① Executar o experimento  $\varepsilon$  e obter o resultado  $\omega$ .



# Introdução

Nós vamos considerar  $Z = H_1(X, Y)$ , uma função de  $X$  e  $Y$ .  $Z = Z(\omega)$  é também uma VA. Consideremos a sequência de etapas:

- ① Executar o experimento  $\varepsilon$  e obter o resultado  $\omega$ .
- ② Calcular os números  $X(\omega)$  e  $Y(\omega)$ .



# Introdução

Nós vamos considerar  $Z = H_1(X, Y)$ , uma função de  $X$  e  $Y$ .  $Z = Z(\omega)$  é também uma VA. Consideremos a sequência de etapas:

- ① Executar o experimento  $\varepsilon$  e obter o resultado  $\omega$ .
- ② Calcular os números  $X(\omega)$  e  $Y(\omega)$ .
- ③ Calcular o número  $Z = H_1[X(\omega), Y(\omega)]$ .



# Introdução

Nós vamos considerar  $Z = H_1(X, Y)$ , uma função de  $X$  e  $Y$ .  $Z = Z(\omega)$  é também uma VA. Consideremos a sequência de etapas:

- ① Executar o experimento  $\varepsilon$  e obter o resultado  $\omega$ .
- ② Calcular os números  $X(\omega)$  e  $Y(\omega)$ .
- ③ Calcular o número  $Z = H_1[X(\omega), Y(\omega)]$ .



# Introdução

O valor de  $Z$  depende evidentemente de  $\omega$ , o resultado original do experimento. Ou seja,  $Z = Z(\omega)$  é uma função que associa um número real  $Z(\omega)$  a todo resultado  $\omega \in \Omega$ .



# Introdução

O valor de  $Z$  depende evidentemente de  $\omega$ , o resultado original do experimento. Ou seja,  $Z = Z(\omega)$  é uma função que associa um número real  $Z(\omega)$  a todo resultado  $\omega \in \Omega$ . Consequentemente,  $Z$  é uma VA.



# Introdução

O valor de  $Z$  depende evidentemente de  $\omega$ , o resultado original do experimento. Ou seja,  $Z = Z(\omega)$  é uma função que associa um número real  $Z(\omega)$  a todo resultado  $\omega \in \Omega$ . Consequentemente,  $Z$  é uma VA.



# Introdução

## Motivação

A questão que surge é a seguinte: dada a distribuição de probabilidade conjunta  $(X, Y)^\top$ , qual é a distribuição de probabilidades de  $Z = H_1(X, Y)$ ?



# Introdução

## Motivação

A questão que surge é a seguinte: dada a distribuição de probabilidade conjunta  $(X, Y)^\top$ , qual é a distribuição de probabilidades de  $Z = H_1(X, Y)$ ?



# Roteiro

1 Introdução

2 Caso discreto

3 Método jacobiano

4 Funções não biunívocas

5 Bibliografia



## Caso discreto

Se  $(X, Y)^\top$  for uma VA discreta, encontrar a distribuição de probabilidades de  $Z = H_1(X, Y)$  é uma tarefa relativamente simples.



# Exemplo

Qual é a distribuição de probabilidades de  $Z = \min(X, Y)$ , em que  $(X, Y)^\top$  tem distribuição de probabilidade dada por:

Tabela 1: Distribuição de probabilidade conjunta de  $X$  e  $Y$ .

Y	X					
	0	1	2	3	4	5
0	0,00	0,01	0,03	0,05	0,07	0,09
1	0,01	0,02	0,04	0,05	0,06	0,08
2	0,01	0,03	0,05	0,05	0,05	0,06
3	0,01	0,02	0,04	0,06	0,06	0,05



# Exemplo

Qual é a distribuição de probabilidades de  $Z = \min(X, Y)$ , em que  $(X, Y)^\top$  tem distribuição de probabilidade dada por:

Tabela 1: Distribuição de probabilidade conjunta de  $X$  e  $Y$ .

Y	X					
	0	1	2	3	4	5
0	0,00	0,01	0,03	0,05	0,07	0,09
1	0,01	0,02	0,04	0,05	0,06	0,08
2	0,01	0,03	0,05	0,05	0,05	0,06
3	0,01	0,02	0,04	0,06	0,06	0,05



## Exemplo

Notem que, o suporte de  $Z$  é  $\mathcal{Z} = \{0, 1, 2, 3\}$ , obtido da seguinte maneira:

$Z$	$(X, Y)$								
0	(0,0)	(0,1)	(0,2)	(0,3)	(1,0)	(2,0)	(3,0)	(4,0)	(5,0)
1	(1,1)	(1,2)	(1,3)	(2,1)	(3,1)	(4,1)	(5,1)		
2	(2,2)	(2,3)	(3,2)	(4,2)	(5,2)				
3	(3,3)	(4,3)	(5,3)						

## Exemplo

Notem que, o suporte de  $Z$  é  $\mathcal{Z} = \{0, 1, 2, 3\}$ , obtido da seguinte maneira:

$Z$	$(X, Y)$								
0	(0,0)	(0,1)	(0,2)	(0,3)	(1,0)	(2,0)	(3,0)	(4,0)	(5,0)
1	(1,1)	(1,2)	(1,3)	(2,1)	(3,1)	(4,1)	(5,1)		
2	(2,2)	(2,3)	(3,2)	(4,2)	(5,2)				
3	(3,3)	(4,3)	(5,3)						



# Exemplo

Com as probabilidades,

$$\mathbb{P}(Z = 0) = \mathbb{P}(X = 0, Y = 0) + \mathbb{P}(X = 0, Y = 1) + \mathbb{P}(X = 0, Y = 2)$$

$$+ \mathbb{P}(X = 0, Y = 3) + \mathbb{P}(X = 1, Y = 0) + \mathbb{P}(X = 2, Y = 0)$$

$$+ \mathbb{P}(X = 3, Y = 0) + \mathbb{P}(X = 4, Y = 0) + \mathbb{P}(X = 5, Y = 0);$$

$$\mathbb{P}(Z = 1) = \mathbb{P}(X = 1, Y = 1) + \mathbb{P}(X = 1, Y = 2) + \mathbb{P}(X = 1, Y = 3)$$

$$+ \mathbb{P}(X = 2, Y = 1) + \mathbb{P}(X = 3, Y = 1) + \mathbb{P}(X = 4, Y = 1)$$

$$+ \mathbb{P}(X = 5, Y = 1);$$



## Exemplo

$$\mathbb{P}(Z = 2) = \mathbb{P}(X = 2, Y = 2) + \mathbb{P}(X = 2, Y = 3) + \mathbb{P}(X = 3, Y = 2)$$

$$+ \mathbb{P}(X = 4, Y = 2) + \mathbb{P}(X = 5, Y = 2);$$

$$\mathbb{P}(Z = 3) = \mathbb{P}(X = 3, Y = 3) + \mathbb{P}(X = 4, Y = 3) + \mathbb{P}(X = 5, Y = 3).$$



# Exemplo

A distribuição de probabilidade da VA  $Z = \min(X, Y)$  é dada por:

Tabela 2: Distribuição de probabilidade de  $Z = \min(X, Y)$ .

$Z$	0	1	2	3
$\mathbb{P}(Z)$	0,28	0,30	0,25	0,17



# Exemplo

A distribuição de probabilidade da VA  $Z = \min(X, Y)$  é dada por:

Tabela 2: Distribuição de probabilidade de  $Z = \min(X, Y)$ .

$Z$	0	1	2	3
$\mathbb{P}(Z)$	0,28	0,30	0,25	0,17



# Roteiro

1 Introdução

2 Caso discreto

3 Método jacobiano

4 Funções não biunívocas

5 Bibliografia



## Caso contínuo

Se  $(X, Y)^\top$  for uma VA bidimensional contínua e se  $Z = H_1(X, Y)$  for uma função contínua de  $(X, Y)$ , então  $Z$  será uma VA contínua (unidimensional) e o procedimento de achar sua função densidade de probabilidade (FDP) é um pouco mais complicado. A fim de encontrar a FDP de  $Z$ , nós precisaremos do **Método jacobiano**.



## Caso contínuo

Se  $(X, Y)^\top$  for uma VA bidimensional contínua e se  $Z = H_1(X, Y)$  for uma função contínua de  $(X, Y)$ , então  $Z$  será uma VA contínua (unidimensional) e o procedimento de achar sua função densidade de probabilidade (FDP) é um pouco mais complicado. A fim de encontrar a FDP de  $Z$ , nós precisaremos do **Método jacobiano**.



# Método jacobiano

A busca pela FDP de  $Z = H_1(X, Y)$  é simplificada com a introdução de uma segunda VA  $W = H_2(X, Y)$  e obtenção da FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,  $g(z, w)$ . Com o conhecimento de  $g(z, w)$ , nós poderemos então obter a FDP marginal de  $Z$ ,  $g_Z(z)$ , pela integração de  $g(z, w)$  com relação a  $w$ ,

$$g_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(z, w) dw.$$



# Método jacobiano

A busca pela FDP de  $Z = H_1(X, Y)$  é simplificada com a introdução de uma segunda VA  $W = H_2(X, Y)$  e obtenção da FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,  $g(z, w)$ . Com o conhecimento de  $g(z, w)$ , nós poderemos então obter a FDP marginal de  $Z$ ,  $g_Z(z)$ , pela integração de  $g(z, w)$  com relação a  $w$ ,

$$g_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(z, w) dw.$$



# Método jacobiano

Os problemas restantes são:

- ① como encontrar a FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,



# Método jacobiano

Os problemas restantes são:

- ① como encontrar a FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,
- ② como escolher a VA apropriada  $W = H_2(X, Y)$ .



# Método jacobiano

Os problemas restantes são:

- ① como encontrar a FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,
- ② como escolher a VA apropriada  $W = H_2(X, Y)$ .

Para resolver o último problema, nós devemos dizer que geralmente se faz a mais simples escolha possível para  $W$ .



# Método jacobiano

Os problemas restantes são:

- ① como encontrar a FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,
- ② como escolher a VA apropriada  $W = H_2(X, Y)$ .

Para resolver o último problema, nós devemos dizer que geralmente se faz a mais simples escolha possível para  $W$ . Nesta passagem,  $W$  possui apenas papel intermediário, e nós não estamos realmente interessados nela (isso nem sempre é verdade).



# Método jacobiano

Os problemas restantes são:

- ① como encontrar a FDP conjunta de  $Z$  e  $W$ ,
- ② como escolher a VA apropriada  $W = H_2(X, Y)$ .

Para resolver o último problema, nós devemos dizer que geralmente se faz a mais simples escolha possível para  $W$ . Nesta passagem,  $W$  possui apenas papel intermediário, e nós não estamos realmente interessados nela (isso nem sempre é verdade).



# Método jacobiano

Suponhamos que  $(X, Y)^\top$  seja uma VA contínua bidimensional com FDP conjunta  $f$ . Sejam  $Z = H_1(X, Y)$  e  $W = H_2(X, Y)$ , e admitamos que as funções  $H_1$  e  $H_2$  satisfaçam as seguintes condições

# Método jacobiano

Suponhamos que  $(X, Y)^\top$  seja uma VA contínua bidimensional com FDP conjunta  $f$ . Sejam  $Z = H_1(X, Y)$  e  $W = H_2(X, Y)$ , e admitamos que as funções  $H_1$  e  $H_2$  satisfaçam as seguintes condições

- As equações  $z = H_1(x, y)$  e  $w = H_2(x, y)$  podem ser **univocamente** resolvidas para  $x$  e  $y$ , em termos de  $z$  e  $w$ , isto é,  $x = H_1^{-1}(z, w) = G_1(z, w)$  e  $y = H_2^{-1}(z, w) = G_2(z, w)$ .



# Método jacobiano

Suponhamos que  $(X, Y)^\top$  seja uma VA contínua bidimensional com FDP conjunta  $f$ . Sejam  $Z = H_1(X, Y)$  e  $W = H_2(X, Y)$ , e admitamos que as funções  $H_1$  e  $H_2$  satisfaçam as seguintes condições

- As equações  $z = H_1(x, y)$  e  $w = H_2(x, y)$  podem ser **univocamente** resolvidas para  $x$  e  $y$ , em termos de  $z$  e  $w$ , isto é,  $x = H_1^{-1}(z, w) = G_1(z, w)$  e  $y = H_2^{-1}(z, w) = G_2(z, w)$ .



# Distribuição normal multivariada

- As derivadas parciais  $\partial z/\partial x$ ,  $\partial w/\partial x$ ,  $\partial z/\partial y$  e  $\partial w/\partial y$  existem, são contínuas e de tal forma que:

$$J(x, y) = \frac{\partial(z, w)}{\partial(x, y)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial z}{\partial x} & \frac{\partial z}{\partial y} \\ \frac{\partial w}{\partial x} & \frac{\partial w}{\partial y} \end{vmatrix} \neq 0, \quad (1)$$

em todos os pontos  $(x, y)$ .



# Distribuição normal multivariada

- As derivadas parciais  $\partial z/\partial x$ ,  $\partial w/\partial x$ ,  $\partial z/\partial y$  e  $\partial w/\partial y$  existem, são contínuas e de tal forma que:

$$J(x, y) = \frac{\partial(z, w)}{\partial(x, y)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial z}{\partial x} & \frac{\partial z}{\partial y} \\ \frac{\partial w}{\partial x} & \frac{\partial w}{\partial y} \end{vmatrix} \neq 0, \quad (1)$$

em todos os pontos  $(x, y)$ .



## Método jacobiano

Nestas circunstâncias, a FDP conjunta de  $(Z, W)^\top$ , isto é,  $g(z, w)$  é dada pela seguinte expressão

$$g(z, w) = f [G_1(z, w), G_2(z, w)] |J(x, y)|^{-1} \mathbb{I}_{\mathcal{J}}(z, w), \quad (2)$$

em que  $x = G_1(z, w)$ ,  $y = G_2(z, w)$  e  $\mathcal{J}$  é o suporte de  $(Z, W)^\top$ , isto é, região com  $g(z, w) > 0$ .



# Método jacobiano

Nestas circunstâncias, a FDP conjunta de  $(Z, W)^\top$ , isto é,  $g(z, w)$  é dada pela seguinte expressão

$$g(z, w) = f [G_1(z, w), G_2(z, w)] |J(x, y)|^{-1} \mathbb{I}_{\mathcal{J}}(z, w), \quad (2)$$

em que  $x = G_1(z, w)$ ,  $y = G_2(z, w)$  e  $\mathcal{J}$  é o suporte de  $(Z, W)^\top$ , isto é, região com  $g(z, w) > 0$ . O determinante em (1) é denominado **jacobiano** da transformação  $(x, y) \rightarrow (z, w)$ .



## Método jacobiano

Nestas circunstâncias, a FDP conjunta de  $(Z, W)^\top$ , isto é,  $g(z, w)$  é dada pela seguinte expressão

$$g(z, w) = f [G_1(z, w), G_2(z, w)] |J(x, y)|^{-1} \mathbb{I}_{\mathcal{J}}(z, w), \quad (2)$$

em que  $x = G_1(z, w)$ ,  $y = G_2(z, w)$  e  $\mathcal{J}$  é o suporte de  $(Z, W)^\top$ , isto é, região com  $g(z, w) > 0$ . O determinante em (1) é denominado **jacobiano** da transformação  $(x, y) \rightarrow (z, w)$ .



# Exemplos

**Exemplo 1.** Se  $X$  e  $Y$  são duas VA independentes com distribuições gama de parâmetros  $(\alpha, \lambda)$  e  $(\beta, \lambda)$ , respectivamente, calcule a FDP conjunta de  $U = X + Y$  e  $V = X/(X + Y)$ .



# Exemplos

**Exemplo 1.** Se  $X$  e  $Y$  são duas VA independentes com distribuições gama de parâmetros  $(\alpha, \lambda)$  e  $(\beta, \lambda)$ , respectivamente, calcule a FDP conjunta de  $U = X + Y$  e  $V = X/(X + Y)$ .



# Exemplos

**Exemplo 2.** Sejam  $U$  e  $V$  duas variáveis aleatórias independentes com distribuição qui-quadrado( $m$ ) e qui-quadrado( $n$ ), respectivamente. Seja

$$X = \frac{U/m}{V/n}.$$

Qual é a distribuição de  $X$ ?



## Exemplos

**Exemplo 2.** Sejam  $U$  e  $V$  duas variáveis aleatórias independentes com distribuição qui-quadrado( $m$ ) e qui-quadrado( $n$ ), respectivamente. Seja

$$X = \frac{U/m}{V/n}.$$

Qual é a distribuição de  $X$ ?



# Roteiro

- 1 Introdução
- 2 Caso discreto
- 3 Método jacobiano
- 4 Funções não biunívocas
- 5 Bibliografia



# Método jacobiano

Quando a função  $Z = H_1(X, Y)$  não for biunívoca (bijetora), o método do jacobiano, descrito em (2), não pode ser usado de imediato.



## Método jacobiano

Primeiramente, o suporte em  $X$  e/ou de  $Y$  precisa ser subdividido em regiões onde  $H_1(X, Y)$  seja biunívoca.

Após isso, o método pode ser aplicado em cada uma das regiões e a FDP de  $Z$  é a soma das FDPs obtidas para cada  $H_1(X, Y)$  da região.



# Método jacobiano

Primeiramente, o suporte em  $X$  e/ou de  $Y$  precisa ser subdividido em regiões onde  $H_1(X, Y)$  seja biunívoca.

Após isso, o método pode ser aplicado em cada uma das regiões e a FDP de  $Z$  é a soma das FDPs obtidas para cada  $H_1(X, Y)$  da região.



# Método jacobiano

Isto é, a FDP conjunta de  $(Z, W)^\top$  será dada pela expressão

$$g(z, w) = \sum_{i=1}^n f [G_{1i}(z, w), G_{2i}(z, w)] |J_i(x, y)|^{-1} \mathbb{I}_{\mathcal{J}_i}(z, w), \quad (3)$$

em que  $x = G_{1i}(z, w)$ ,  $y = G_{2i}(z, w)$ ,  $\mathcal{J}_i$  é o  $i$ -ésimo suporte de  $(Z, W)^\top$  e  $n$  é o número de subdivisões.



# Método jacobiano

Isto é, a FDP conjunta de  $(Z, W)^\top$  será dada pela expressão

$$g(z, w) = \sum_{i=1}^n f [G_{1i}(z, w), G_{2i}(z, w)] |J_i(x, y)|^{-1} \mathbb{I}_{\mathcal{J}_i}(z, w), \quad (3)$$

em que  $x = G_{1i}(z, w)$ ,  $y = G_{2i}(z, w)$ ,  $\mathcal{J}_i$  é o  $i$ -ésimo suporte de  $(Z, W)^\top$  e  $n$  é o número de subdivisões.



# Roteiro

1 Introdução

2 Caso discreto

3 Método jacobiano

4 Funções não biunívocas

5 Bibliografia



# Bibliografia

- Meyer, P. L. (2017), *Probabilidade: aplicações à Estatística*, 2 edn, Livros Técnicos e Científicos Editora Ltda, Rio de Janeiro.
- Ross, S. (2010), *Probabilidade: um curso moderno com aplicações*, 8 edn, Bookman, Porto Alegre.
- Ross, S. (2019), *A first course in probability*, 10 edn. global edn, Pearson Education, Malaysia.



# Obrigado!

✉ [tiago.magalhaes@ufjf.br](mailto:tiago.magalhaes@ufjf.br)

✉ [ufjf.br/tiago\\_magalhaes](http://ufjf.br/tiago_magalhaes)

🌐 Departamento de Estatística, Sala 319

