# Exercícios do Livro Magalhães - Capítulo 03 Seção 3.3 e Outros

Aluno: Miqueias T

27 de Agosto de 2025

## Introdução

Este documento apresenta a resolução de exercícios selecionados sobre transformações de variáveis aleatórias. Os problemas abordam a determinação de funções de distribuição e densidade para novas variáveis que são funções de outras, bem como a derivação de distribuições resultantes de somas e diferenças de variáveis aleatórias independentes.

# 1 Exercício 1 (Seção 3.3)

Seja X uma variável aleatória com função de distribuição F e sejam a e b constantes reais. Determine a função de distribuição das seguintes variáveis aleatórias:

- a. -X.
- b. aX + b, com  $a \neq 0$ .
- d. Comente as diferenças nas soluções se X é discreta ou contínua.

### Resolução

Seja  $F_X(x) = P(X \le x)$  a função de distribuição acumulada (FDA) de X.

#### a. FDA de Y = -X

A função de distribuição de Y,  $F_Y(y)$ , é dada por:

$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(-X \le y)$$
$$= P(X \ge -y)$$
$$= 1 - P(X < -y)$$

Aqui, precisamos considerar se X é contínua ou discreta.

• Se X é contínua, P(X=k)=0 para todo k. Portanto,  $P(X<-y)=P(X\le -y)=F_X(-y)$ .

$$F_Y(y) = 1 - F_X(-y).$$

• Se X é discreta, P(X < -y) pode não ser igual a  $F_X(-y)$ . A relação correta é  $P(X < -y) = P(X \le -y) - P(X = -y) = F_X(-y) - P(X = -y)$ .

$$F_Y(y) = 1 - F_X(-y) + P(X = -y).$$

#### b. FDA de Z = aX + b

Vamos analisar os casos para o sinal de a.

**Caso 1:** a > 0

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(aX + b \le z)$$

$$= P(aX \le z - b)$$

$$= P\left(X \le \frac{z - b}{a}\right)$$

$$= F_X\left(\frac{z - b}{a}\right)$$

Neste caso, a solução é a mesma para X contínua ou discreta.

Caso 2: a < 0 A designal dade inverte ao dividir por a:

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(aX + b \le z)$$

$$= P\left(X \ge \frac{z - b}{a}\right)$$

$$= 1 - P\left(X < \frac{z - b}{a}\right)$$

Similar ao item (a), a solução depende da natureza de X.

• Se X é continua:

$$F_Z(z) = 1 - F_X\left(\frac{z-b}{a}\right).$$

• Se X é discreta:

$$F_Z(z) = 1 - F_X\left(\frac{z-b}{a}\right) + P\left(X = \frac{z-b}{a}\right).$$

### d. Diferenças entre caso discreto e contínuo

A principal diferença reside no tratamento de desigualdades estritas (<) e não estritas ( $\le$ ). Para uma variável aleatória contínua, a probabilidade de ela assumir um valor pontual específico é zero, ou seja, P(X=k)=0. Isso simplifica as manipulações, pois  $P(X < k) = P(X \le k)$ . Para uma variável aleatória discreta, a probabilidade em um ponto, P(X=k), pode ser positiva. Portanto, é crucial distinguir entre P(X < k) e  $P(X \le k)$ , pois  $P(X \le k) = P(X < k) + P(X = k)$ . Essa distinção afeta os cálculos da FDA quando uma transformação inverte a ordem da desigualdade, como vimos nos casos de Y = -X e Z = aX + b com a < 0.

## 2 Exercício 4 (Seção 3.3)

Sejam X e Y  $\sim N(0,1)$ , independentes. Obtenha a densidade de 2X + Y.

### Resolução

Seja Z=2X+Y. Como X e Y são variáveis aleatórias normais e independentes, qualquer combinação linear delas também resultará em uma variável aleatória normal. Para caracterizar a distribuição de Z, precisamos apenas de sua média e variância.

Cálculo da Média de Z: A esperança de Z é:

$$\begin{split} E[Z] &= E[2X+Y] \\ &= E[2X] + E[Y] \quad \text{(pela linearidade da esperança)} \\ &= 2E[X] + E[Y] \end{split}$$

Como  $X \sim N(0,1)$  e  $Y \sim N(0,1)$ , temos que E[X] = 0 e E[Y] = 0.

$$E[Z] = 2(0) + 0 = 0.$$

Cálculo da Variância de Z: A variância de Z é:

$$Var(Z) = Var(2X + Y)$$

Como X e Y são independentes, a variância da soma é a soma das variâncias:

$$Var(Z) = Var(2X) + Var(Y)$$
  
=  $2^2Var(X) + Var(Y)$  (usando a propriedade  $Var(aX) = a^2Var(X)$ )

Como  $X \sim N(0,1)$  e  $Y \sim N(0,1)$ , temos que Var(X) = 1 e Var(Y) = 1.

$$Var(Z) = 4(1) + 1 = 5.$$

**Conclusão:** A variável aleatória Z segue uma distribuição Normal com média 0 e variância 5. Escrevemos isso como  $Z \sim N(0,5)$ . A função de densidade de probabilidade (PDF) de Z é dada pela fórmula da distribuição Normal  $N(\mu, \sigma^2)$ , onde  $\mu = 0$  e  $\sigma^2 = 5$ :

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(z-\mu)^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sqrt{10\pi}} e^{-\frac{z^2}{10}}, \text{ para } z \in \mathbb{R}.$$

## 3 Exercício 6 (Seção 3.3)

Sejam X e Y  $\sim Exp(1)$ , independentes. Obtenha a densidade de X-Y.

### Resolução

Seja Z = X - Y. As densidades de X e Y são  $f_X(x) = e^{-x}$  para x > 0 e  $f_Y(y) = e^{-y}$  para y > 0. Para encontrar a densidade de Z, usamos a fórmula da convolução para a diferença de duas variáveis aleatórias independentes:

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(v) f_Y(v - z) dv$$

O integrando  $f_X(v)f_Y(v-z) = e^{-v}e^{-(v-z)}$  é não-nulo apenas quando as condições dos suportes de X e Y são atendidas, ou seja, v > 0 e  $v - z > 0 \implies v > z$ .

Vamos analisar a integral para dois casos de z.

Caso 1:  $z \ge 0$  Neste caso, a condição v > z já implica v > 0. Portanto, o intervalo de integração é de z a  $\infty$ .

$$f_Z(z) = \int_z^\infty e^{-v} e^{-(v-z)} dv$$

$$= \int_z^\infty e^{-2v+z} dv$$

$$= e^z \int_z^\infty e^{-2v} dv$$

$$= e^z \left[ -\frac{1}{2} e^{-2v} \right]_{v=z}^\infty$$

$$= e^z \left( 0 - \left( -\frac{1}{2} e^{-2z} \right) \right)$$

$$= \frac{1}{2} e^z e^{-2z} = \frac{1}{2} e^{-z}$$

Caso 2: z < 0 Neste caso, as duas condições v > 0 e v > z devem ser satisfeitas. Como z é negativo, a condição mais restritiva é v > 0. O intervalo de integração é de 0 a  $\infty$ .

$$f_Z(z) = \int_0^\infty e^{-v} e^{-(v-z)} dv$$

$$= \int_0^\infty e^{-2v+z} dv$$

$$= e^z \int_0^\infty e^{-2v} dv$$

$$= e^z \left[ -\frac{1}{2} e^{-2v} \right]_{v=0}^\infty$$

$$= e^z \left( 0 - \left( -\frac{1}{2} e^0 \right) \right)$$

$$= \frac{1}{2} e^z$$

**Conclusão:** Podemos combinar os dois resultados usando o valor absoluto. Para  $z \ge 0$ , temos  $e^{-z}=e^{-|z|}$ . Para z<0, temos  $e^z=e^{-(-z)}=e^{-|z|}$ . Portanto, a densidade de Z=X-Y é:

$$f_Z(z) = \frac{1}{2}e^{-|z|}, \text{ para } z \in \mathbb{R}.$$

Esta é a função de densidade da distribuição de Laplace com parâmetros  $\mu=0$  e b=1.  $\square$ 

# 4 Exercício 10 (Outra Seção)

Sendo  $X \sim N(0,1)$ , verifique que  $X^2$  tem distribuição Qui-quadrado com 1 grau de liberdade usando:

a. O método direto.

b. O método do Jacobiano.

### Resolução

Seja  $Y=X^2$ . A distribuição Qui-quadrado com 1 grau de liberdade  $(\chi_1^2)$  é um caso especial da distribuição Gama, com parâmetros  $\alpha=1/2$  e  $\beta=1/2$ . Sua PDF é  $f(y)=\frac{1}{\sqrt{2\pi y}}e^{-y/2}$  para y>0. Nosso objetivo é mostrar que a PDF de Y é essa.

#### a. O método direto (via Função de Distribuição)

Primeiro, encontramos a FDA de Y,  $F_Y(y) = P(Y \le y)$ .

- Se y < 0, é impossível que  $X^2 \le y$ , então  $F_Y(y) = 0$ .
- Se  $y \ge 0$ :

$$F_Y(y) = P(X^2 \le y)$$

$$= P(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y})$$

$$= P(X \le \sqrt{y}) - P(X \le -\sqrt{y})$$

$$= F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y})$$

A PDF de Y é a derivada da sua FDA:  $f_Y(y) = F_Y'(y)$ . Usando a regra da cadeia e sabendo que  $F_X'(x) = f_X(x)$ :

$$f_Y(y) = \frac{d}{dy} [F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y})]$$

$$= f_X(\sqrt{y}) \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} - f_X(-\sqrt{y}) \cdot \left(-\frac{1}{2\sqrt{y}}\right)$$

$$= \frac{1}{2\sqrt{y}} [f_X(\sqrt{y}) + f_X(-\sqrt{y})]$$

A PDF de  $X \sim N(0,1)$  é  $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-x^2/2}$ . Note que ela é uma função par, ou seja,  $f_X(x) = f_X(-x)$ . Portanto,  $f_X(\sqrt{y}) = f_X(-\sqrt{y})$ .

$$f_Y(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} [2 \cdot f_X(\sqrt{y})] = \frac{f_X(\sqrt{y})}{\sqrt{y}}$$
$$= \frac{1}{\sqrt{y}} \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(\sqrt{y})^2/2} \right)$$
$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-y/2}, \quad \text{para } y > 0.$$

Esta é exatamente a PDF de uma distribuição  $\chi_1^2$ .

#### b. O método do Jacobiano (Transformação de Variáveis)

A transformação é  $y = g(x) = x^2$ . Esta função não é injetora para  $x \in \mathbb{R}$ . Podemos dividir o domínio de X em duas partes:  $(-\infty,0)$  e  $(0,\infty)$ . As funções inversas são  $x_1 = -\sqrt{y}$  e  $x_2 = \sqrt{y}$ . A fórmula de transformação de densidade é  $f_Y(y) = \sum_{i=1}^2 f_X(x_i) \left| \frac{dx_i}{dy} \right|$ . Calculamos os Jacobianos (derivadas, no caso univariado):

$$\frac{dx_1}{dy} = -\frac{1}{2\sqrt{y}} \quad e \quad \frac{dx_2}{dy} = \frac{1}{2\sqrt{y}}$$

Agora aplicamos a fórmula para y > 0:

$$f_Y(y) = f_X(-\sqrt{y}) \left| -\frac{1}{2\sqrt{y}} \right| + f_X(\sqrt{y}) \left| \frac{1}{2\sqrt{y}} \right|$$
$$= f_X(-\sqrt{y}) \frac{1}{2\sqrt{y}} + f_X(\sqrt{y}) \frac{1}{2\sqrt{y}}$$

Como  $f_X(x)$  é simétrica em torno de zero,  $f_X(-\sqrt{y}) = f_X(\sqrt{y}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-y/2}$ .

$$f_Y(y) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-y/2}\right) \frac{1}{2\sqrt{y}} + \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-y/2}\right) \frac{1}{2\sqrt{y}}$$
$$= 2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-y/2} \frac{1}{2\sqrt{y}}$$
$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi y}}e^{-y/2}, \quad \text{para } y > 0.$$

Ambos os métodos levam à mesma conclusão:  $X^2 \sim \chi_1^2$ .