

# Capítulo 7: Variáveis Aleatórias Contínuas

## Definição

Uma função  $X$ , definida sobre o espaço amostral  $\Omega$  e assumindo valores num intervalo de números reais, é dita uma variável aleatória contínua. Nestas condições, a probabilidade da variável  $X$  assumir valores entre  $a$  e  $b$  é tal que

$$P(a \leq X < b) = \int_a^b f(x)dx$$

Onde  $f(x)$  é a *função densidade de probabilidade*, ou *f.d.p.*, da variável  $X$ . Note, os valores nas extremidades do intervalo não importam no cálculo da integral deste:

$$P(a \leq X < b) = P(a < X < b) = P(a \leq X \leq b) = \dots$$

Enquanto isso, o valor médio (a esperança) de uma variável aleatória contínua é dado por

$$E(X) = \int_a^b x f(x)dx$$

e, assim como para variáveis aleatórias discretas, a variância é dada por

$$Var(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

e o desvio padrão é definido como

$$DP(X) = \sqrt{Var(X)}$$

## Função de distribuição acumulada

Tal qual definida no capítulo anterior, esta trata-se da função  $F(x)$  tal que

$$F(X) = P(X \leq x), \text{ para } -\infty < x < \infty$$

Ou seja,

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

para todo número real  $x$ .

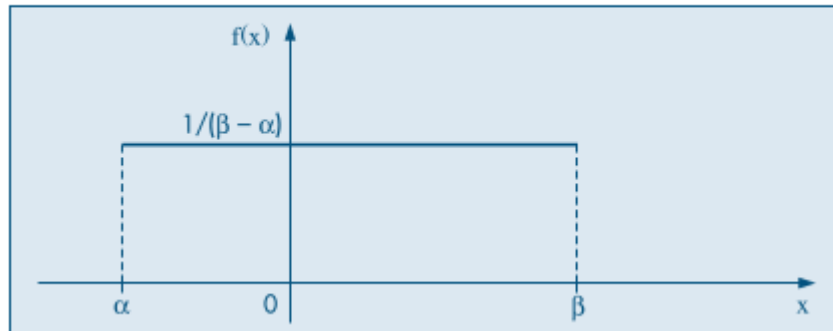
## Alguns modelos probabilísticos para variáveis aleatórias contínuas

## O modelo uniforme

A v.a.  $X$  tem distribuição uniforme no intervalo  $[\alpha, \beta]$  se sua f.d.p. é dada por

$$f(x; \alpha, \beta) = \begin{cases} \frac{1}{\beta - \alpha}, & \text{se } \alpha \leq x \leq \beta; \\ 0, & \text{senão.} \end{cases}$$

**Figura 7.9:** Distribuição uniforme no intervalo  $[\alpha, \beta]$ .



Pode-se mostrar que, nestes casos,

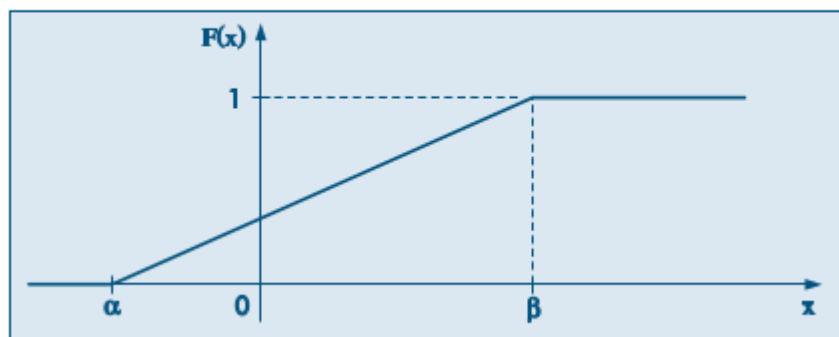
- $E(X) = \frac{\alpha + \beta}{2};$

- $Var(X) = \frac{(\beta - \alpha)^2}{12}$

- $F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(x)dx = \begin{cases} 0, & \text{se } x < \alpha \\ \frac{x - \alpha}{\beta - \alpha}, & \text{se } \alpha \leq x < \beta \\ 1, & \text{se } x \geq \beta \end{cases}$

Onde  $F(x)$  é a função de distribuição acumulada uniforme, cujo gráfico encontra-se abaixo.

**Figura 7.10:** f.d.a. de uma v.a. uniforme no intervalo  $[\alpha, \beta]$ .



Assim, para quaisquer dois valores  $c$  e  $d$  tais que  $c < d$ , teremos

$$P(c < X \leq d) = F(d) - F(c)$$

**Nota:** Por vezes a notação  $X \sim \mathbf{u}(\alpha, \beta)$  é utilizada para indicar que a v.a.  $X$  tem distribuição uniforme no intervalo  $[\alpha, \beta]$ .

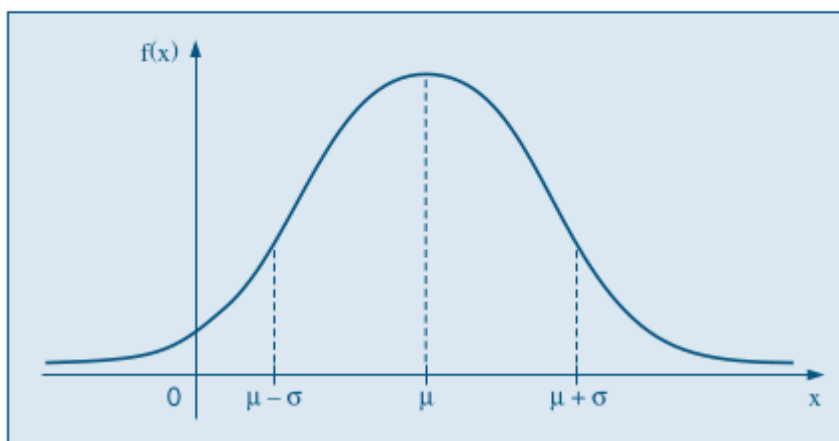
## O modelo Normal

Dizemos que a v.a.  $X$  tem *distribuição normal* com parâmetros  $\mu$  e  $\sigma^2$ ,  $-\infty < \mu < \infty$  e  $0 < \sigma^2 < \infty$  se sua densidade é dada por

$$f(x; \mu, \sigma^2) = \frac{e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}}{\sigma\sqrt{2\pi}}$$

em que  $x \in \mathbb{R}$ . O gráfico abaixo demonstra esta função:

**Figura 7.11:** f.d.p. de uma v.a. normal com média  $\mu$  e desvio padrão  $\sigma$ .



Vê-se pela imagem que

- $\mu - \sigma$  e  $\mu + \sigma$  são os pontos de inflexão da função;

- $\mu$  é o ponto máximo da função – e o valor máximo desta é  $(\sigma\sqrt{2\pi})^{-1}$ ;
- A densidade  $f(x; \mu, \sigma^2)$  é simétrica em relação à reta  $x = \mu$ , isto é,  $f(\mu + x; \mu, \sigma^2) = f(\mu - x; \mu, \sigma^2)$ .

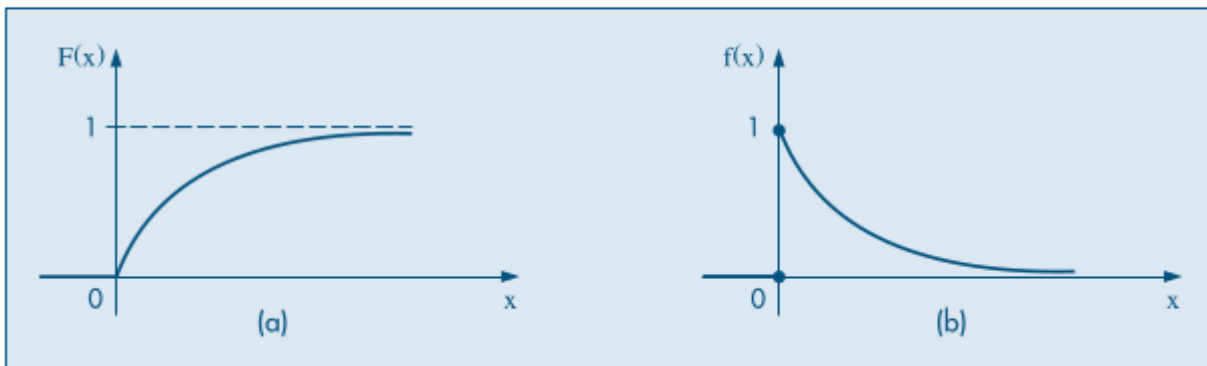
Pode-se demonstrar que, nestes casos,

- $E(X) = \mu$ ,
- $Var(X) = \sigma^2$ ,
- $f(x; \mu, \sigma^2) = 0$  quando  $x \rightarrow \pm\infty$ .

**Nota:** Por vezes a notação  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  é utilizada para denotar este tipo de distribuição.

## O modelo Exponencial

**Figura 7.8:** Distribuição exponencial ( $\beta = 1$ ) (a) f.d.a. (b) f.d.p.



A v.a.  $T$  tem *distribuição exponencial* com o parâmetro  $\beta > 0$  se sua f.d.p. tem forma

$$f(t; \beta) = \begin{cases} \frac{e^{-\frac{t}{\beta}}}{\beta}, & \text{se } t \geq 0 \\ 0, & \text{se } t < 0 \end{cases}$$

Denota-se isto brevemente com  $T \sim \text{Exp}(\beta)$ . São os momentos da função exponencial:

- $E(T) = \beta$ ;
- $Var(T) = \beta^2$ ;
- $F(t) = \begin{cases} 0, & \text{se } t < 0; \\ 1 - e^{-\frac{t}{\beta}}, & \text{se } t \geq 0 \end{cases}$