

*Homepage*

*Página de Rosto*

*Índice Geral*



*Página 1 de 26*

*Voltar*

*Full Screen*

*Fechar*

*Desistir*

# Estatística Aplicada

ano lectivo 2010/2011

A. Rita Gaio  
Departamento de Matemática - FCUP  
argaio@fc.up.pt

February 14, 2011

*Homepage*

*Página de Rosto*

*Índice Geral*



*Página 2 de 26*

*Voltar*

*Full Screen*

*Fechar*

*Desistir*

# Índice Geral

<b>1</b>	<b>Variáveis aleatórias e distribuições de probabilidade</b>	<b>5</b>
1.1	Noção de probabilidade	6
1.2	Probabilidade condicional	9
1.3	Variáveis aleatórias	12
1.4	Função de probabilidade, função densidade de probabilidade e função de distribuição	13
1.5	Probabilidades e variáveis aleatórias - exemplo no caso contínuo	18
1.6	Medidas de localização e escala de uma variável aleatória	22

[Homepage](#)
[Página de Rosto](#)
[Índice Geral](#)


Página 3 de 26

[Voltar](#)
[Full Screen](#)
[Fechar](#)
[Desistir](#)

*Homepage*

*Página de Rosto*

*Índice Geral*



*Página 4 de 26*

*Voltar*

*Full Screen*

*Fechar*

*Desistir*

*Homepage*

*Página de Rosto*

*Índice Geral*



*Página 5 de 26*

*Voltar*

*Full Screen*

*Fechar*

*Desistir*

# Chapter 1

## Variáveis aleatórias e distribuições de probabilidade

## 1.1. Noção de probabilidade

**Experiências aleatórias:** os resultados obtidos não são sempre (essencialmente) os mesmos ainda que as condições de realização das experiências se mantenham praticamente as mesmas.

Exemplos:

- (a) lançar uma moeda ao ar e registar a face que fica voltada para cima
- (b) lançar um dado e registar a face que fica voltada para cima
- (c) seleccionar aleatoriamente uma determinada região e várias famílias dessa região com dois filhos, e registar a ordem do sexo dos filhos dessas famílias
- (d) seleccionar aleatoriamente um grupo de alunos inscritos em 2009/2010 na UP e registar o peso (em Kg) desses alunos.

**Espaço de probabilidade**  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$

- $\Omega$  = **espaço amostral**  
= conjunto de todos os resultados de uma experiência aleatória
  - (a)  $\Omega = \{H, T\}$       H *head*, T *toss*
  - (b)  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$
  - (c)  $\Omega = \{\sigma\sigma, \sigma\varphi, \varphi\varphi, \varphi\sigma\}$
  - (d)  $\Omega = [40, 150]$

- $\mathcal{A}$  = conjunto de partes de  $\Omega$   
= conjunto dos **acontecimentos**<sup>a</sup> mensuráveis,

$$\emptyset \in \mathcal{A}, \quad A \in \mathcal{A} \implies \bar{A} = \Omega \setminus A \in \mathcal{A}$$

$$A_n \in \mathcal{A}, \quad n = 1, 2, \dots \implies \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}$$

- (a)  $\mathcal{A} = \{\{H\}, \{T\}, \{H, T\}\}$
- (b)  $\mathcal{A} = \{\{1\}, \{2\}, \{3\}, \dots, \{1, 2\}, \dots, \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$
- (c)  $\mathcal{A} = \{\{\sigma\sigma\}, \{\sigma\varphi\}, \dots, \{\sigma\sigma, \sigma\varphi\}, \{\sigma\sigma, \varphi\sigma\}, \dots, \{\sigma\sigma, \sigma\varphi, \varphi\sigma\}, \dots, \{\sigma\sigma, \sigma\varphi, \varphi\varphi, \varphi\sigma\}\}$

Diz-se que:

- $\emptyset$  é o **acontecimento impossível**
- $\Omega$  é o **acontecimento certo**
- um acontecimento que consiste de um único ponto é um **acontecimento elementar**
- $A, B \subset \mathcal{A}$  são acontecimentos **mutuamente exclusivos**<sup>b</sup> se  $A \cap B = \emptyset$

- $P : \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$       **função de probabilidade**

$P(A)$  = probabilidade de se realizar o acontecimento  $A$

$$P(A) \geq 0$$

$$P(\Omega) = 1$$

$$A_n \cap A_m = \emptyset (n \neq m) \implies P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

<sup>a</sup>Um **acontecimento** é então um qualquer subconjunto de  $\Omega$ , i.e., um qualquer conjunto de resultados possíveis de uma experiência aleatória

<sup>b</sup>Acontecimentos mutuamente exclusivos são também designados como **incompatíveis** ou **disjuntos**

**Propriedades:** Sejam  $A$  e  $B$  dois acontecimentos.

- (a)  $A \subseteq B \implies P(A) \leq P(B),$   
 $P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$
- (b)  $0 \leq P(A) \leq 1$
- (c)  $P(\overline{A}) = P(\Omega \setminus A) = 1 - P(A)$
- (d)  $P(\emptyset) = 0$
- (e)  $A_1, A_2, \dots, A_n$  acontecimentos mutuamente exclusivos e  $A = A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n \implies$   
 $P(A) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$
- (f)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- (g)  $B_1, B_2, \dots, B_n$  acontecimentos mutuamente exclusivos e  $\Omega = B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_n \implies$   
 $P(A) = P(A \cap \Omega) = \sum_{i=1}^n P(A \cap B_i).$

### Questão:

que probabilidade atribuir a cada acontecimento?

Se o espaço amostral consiste apenas dos acontecimentos elementares  $A_1, A_2, \dots, A_n$  então

$$P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = 1.$$

Se admitirmos probabilidades iguais para todos os acontecimentos elementares, tem-se

$$P(A_i) = \frac{1}{n}, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

Em particular, se  $A$  é um acontecimento formado por  $k$  acontecimentos elementares então

$$P(A) = k/n.$$

**Exemplo 1:** No lançamento de um dado não viciado,

- (a) a probabilidade de sair a face  $i$ , é

$$P(i) = 1/6 \quad (i = 1, 2, \dots, 6)$$

dado que qualquer face tem a mesma probabilidade de sair voltada para cima (o dado é não viciado) e existem seis faces possíveis.

- (b) a probabilidade de sair 2 ou 5 é

$$P(2 \cup 5) = P(2) + P(5) = 1/3.$$

dado que a saída de 2 e de 5 são acontecimentos mutuamente exclusivos.

- (c) a probabilidade de não sair 6 é

$$P(\text{não sair } 6) = 1 - P(6) = 1 - 1/6 = 5/6.$$

- (d) a probabilidade de não sair 1 nem 2 é

$$\begin{aligned} P(\text{não sair } 1 \text{ nem } 2) &= 1 - P(1 \cup 2) \\ &= 1 - (P(1) + P(2)) \\ &= 1 - 1/3 \\ &= 2/3 \end{aligned}$$

pois o acontecimento que se pretende é o complementar do acontecimento “sair 1 ou sair 2”.

[Homepage](#)
[Página de Rosto](#)
[Índice Geral](#)
[◀](#)
[▶](#)
[◀](#)
[▶](#)
[Página 7 de 26](#)
[Voltar](#)
[Full Screen](#)
[Fechar](#)
[Desistir](#)

Se após  $n$  experiências se observarem  $k$  ocorrências de um acontecimento  $A$  então a **probabilidade empírica** de  $A$  é

$$\hat{P}(A) = \frac{k}{n}.$$

**Exemplo 2:** se em 100 jogadas de uma moeda, a face “cara” sair 47 vezes, então a probabilidade empírica do acontecimento “sair cara” é

$$\hat{P}(\text{“sair cara”}) = \frac{47}{100} = 0.47$$

Mesmo que a moeda seja não viciada, esta probabilidade não coincide exactamente com a *probabilidade teórica* de 0.5 de sair cara!

**Exemplo 3:** Suponhamos que estudos realizados sobre o teste da tuberculina numa determinada região afirmam que a probabilidade deste teste ser positivo é de 0.1. Isto significa que:

- para um número **grande** de pessoas testadas, se espera uma percentagem aproximada de 10% de indivíduos com resultado positivo
- à medida que se aumentar o tamanho da amostra mais o resultado se aproximará dos 10%.
- o resultado será exactamente 10% se se conseguirem avaliar todos os indivíduos dessa região.

**Exemplo 4:** Um estudo afirma que a probabilidade de aparecimento de cancro da mama num período de 30 anos em mulheres com idade superior a 40 anos e que nunca tiveram esse tipo de cancro é de 1/10. Isto significa que:

- se escolhermos *à sorte* uma mulher com idade superior a 40 anos e que nunca teve cancro da mama, ela tem uma probabilidade de 0.1 de vir a desenvolver esse tipo de cancro durante os próximos 30 anos.
- se considerarmos uma amostra *aleatória* constituída por  *muitas* mulheres com idade superior a 40 anos e que nunca tiveram cancro da mama, é de esperar que durante os próximos 30 anos aproximadamente 10% dessas mulheres venham a sofrer de cancro da mama. Quanto maior for a amostra considerada, melhor será a aproximação do valor em causa aos 10%.



## 1.2. Probabilidade condicional

Sejam  $A$  e  $B$  dois acontecimentos de um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  e suponhamos que se tem  $P(A) > 0$ .

A **probabilidade condicional**  $P(B|A)$  é a probabilidade de se realizar o acontecimento  $B$  na hipótese de  $A$  ter ocorrido. Dado que o novo espaço amostral passa a ser  $A$ , define-se

$$P(B|A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)}^a.$$

### Exemplo 1:

Determinar a probabilidade de, no lançamento de um dado, sair um número menor do que 5 sabendo que o resultado é um número par.

Sejam  $A$  o acontecimento “número par” e  $B$  o acontecimento “menor do que 5”. Pretende-se determinar  $P(B|A)$ . Como

$$P(A) = P(2) + P(4) + P(6) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2},$$

$$P(A \cap B) = P(2) + P(4) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$$

vem

$$P(B|A) = \frac{1/3}{1/2} = \frac{2}{3}.$$

Observe-se que  $P(A \cap B)$  é a probabilidade de sair um número menor do que 5 que é par, o que é diferente da probabilidade de sair um número menor do que 5 sabendo que o resultado foi um número par.

Diz-se que  $A$  e  $B$  são **acontecimentos independentes** se

$$P(B|A) = P(B)$$

ou, equivalentemente,

$$P(A \cap B) = P(A)P(B).$$

Dois acontecimentos independentes são dois eventos em relação aos quais a ocorrência ou não ocorrência de um deles não altera a probabilidade de ocorrência do outro.

**Exemplo 2:** em dois lançamentos consecutivos de um dado não viciado, os acontecimentos

$A$  = “saída de 1 no primeiro lançamento”

$B$  = “saída de 2 no segundo lançamento”

são independentes. Tem-se  $P(A) = P(B) = 6/36 = 1/6$  e portanto a probabilidade de sair (1,2) em dois lançamentos consecutivos é

$$P(A \cap B) = \frac{1}{6} \frac{1}{6} = \frac{1}{36}.$$

**Exemplo 3:** Sabe-se que, em famílias de uma determinada população, a probabilidade:

- da mãe ser hipertensa é 0.2
- do pai ser hipertenso é 0.25
- de um dos pais ser hipertenso é 0.35.

Os acontecimentos “ser mãe hipertensa” (MH) e “ser pai hipertenso” (PH) são independentes?

<sup>a</sup>Como seria de esperar,  $P(B|\Omega) = P(B)$  e  $P(B|B) = 1$

**Resolução:** Os acontecimentos MH e PH serão independentes se

$$P(MH \cap PH) = P(MH)P(PH). \quad (1.1)$$

Sabe-se que  $P(MH) = 0.2$  e  $P(PH) = 0.25$  mas desconhece-se  $P(MH \cap PH)$  portanto nada se pode concluir daqui. Contudo, do enunciado resulta também que

$$P(MH \cup PH) = 0.35$$

e viu-se já que, para a reunião de dois acontecimentos, no caso  $MH \cup PH$ , é válida a fórmula

$$P(MH \cup PH) = P(MH) + P(PH) - P(MH \cap PH)$$

portanto

$$P(MH \cap PH) = 0.2 + 0.25 - 0.35 = 0.1.$$

Voltando à equação (1.1), como

$$0.1 \neq 0.2 \times 0.25$$

conclui-se que os acontecimentos MH e PH não são independentes.

**Teorema 1.2.1** Se  $A$  é um acontecimento qualquer e  $A_1, \dots, A_n$  são acontecimentos disjuntos cuja reunião é o espaço amostral ( $A_1 \cup \dots \cup A_n = \Omega$ ), então

(a) *teorema da probabilidade total*

$$P(A) = P(A|A_1)P(A_1) + \dots + P(A|A_n)P(A_n)$$

(b) *teorema de Bayes*

$$P(A_k|A) = \frac{P(A|A_k)P(A_k)}{\sum_{j=1}^n P(A|A_j)P(A_j)}.$$

**Exemplo 4:** Todos os indivíduos adultos de uma determinada comunidade são classificados de acordo com o sexo em

feminino (F) ou masculino (M)

e de acordo com o estado civil em

solteiro (S), casado (C) ou outro (O).

Para essa comunidade, sabe-se que:

- 25% dos indivíduos são solteiros e 65% são casados.
- de entre os solteiros, 65% são mulheres
- de entre os casados, 40% são homens
- de entre os indivíduos com estado civil "outro", 45% são homens.

Perguntas:

- (a) Escolheu-se aleatoriamente uma mulher da população; qual é a probabilidade de ela ser solteira?
- (b) Escolheu-se aleatoriamente um indivíduo da população em causa; qual é a probabilidade de ele ser do sexo masculino?

**Resolução:** Os dados do problema mostram que:

$$\begin{aligned} P(S) &= 0.25, & P(C) &= 0.65, \\ P(F|S) &= 0.65, & P(M|C) &= 0.4, & P(M|O) &= 0.45. \end{aligned}$$

- (a) Pretende-se determinar  $P(S|F)$ . Pelo teorema de Bayes, tem-se

$$P(S|F) = \frac{P(F|S)P(S)}{P(F|S)P(S) + P(F|C)P(C) + P(F|O)P(O)}.$$

Agora

- $P(O) = 1 - P(S) - P(C) = 0.1$
- $P(F|C) = 1 - P(M|C) = 0.6$
- $P(F|O) = 1 - P(M|O) = 0.55$

portanto

$$\begin{aligned} P(S|F) &= \frac{0.65 \times 0.25}{0.65 \times 0.25 + 0.6 \times 0.65 + 0.55 \times 0.1} \\ &\approx 0.27. \end{aligned}$$

(b) Pretende-se determinar  $P(M)$ . Tem-se

$$\begin{aligned} P(M) &= 1 - P(F) \\ &= 1 - P(F|S)P(S) - P(F|C)P(C) - P(F|O)P(O) \\ &\approx 0.39. \end{aligned}$$

Homepage

Página de Rosto

Índice Geral

◀◀ ▶▶

◀ ▶

Página 11 de 26

Voltar

Full Screen

Fechar

Desistir

### 1.3. Variáveis aleatórias

Uma variável aleatória (v.a.) é uma função  $X$  que atribui um número a cada um dos resultados possíveis de uma experiência aleatória,

$$X : \Omega = \{\text{espaço amostral}\} \rightarrow \mathbb{R}.$$

Usualmente as variáveis aleatórias são designadas por letras maiúsculas enquanto que os valores que elas podem tomar são designados por letras minúsculas. Por exemplo,  $P(X = x)$  representa a probabilidade da v.a.  $X$  tomar o valor (teórico)  $x$ .

Uma v.a. pode ser:

- **discreta** (ou **categórica** ou **qualitativa**): se toma um número finito de valores ou um número infinito *numerável* de valores.

Uma v.a. discreta pode ser:

- **ordinal**: se existe uma ordem natural entre os diferentes valores da v.a.
- **nominal**: caso contrário.

- **contínua** (ou **quantitativa**): se toma um número infinito *não numerável* de valores.

#### Exemplos de v.a. discretas:

- (a)  $X$  v.a. (ordinal) que representa o resultado do lançamento de um dado;  
 $X : \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \rightarrow \mathbb{R}, i \mapsto i.$
- (b)  $X$  v.a. (nominal) que representa o resultado do lançamento de uma moeda;  
 $X : \{H, T\} \rightarrow \mathbb{R}, X(H) = 1 \text{ e } X(T) = 0.$

- (c)  $X$  v.a. (ordinal) que representa a resposta a um determinado tratamento (excelente, boa, razoável, má);

$$X : \{\text{exc, boa, raz, má}\} \rightarrow \mathbb{R},$$

$$X(\text{exc}) = 3, X(\text{boa}) = 2, X(\text{raz}) = 1, X(\text{má}) = 0.$$

- (d)  $X$  v.a. (nominal) que representa o sexo dos filhos em famílias com 2 filhos;

$$X : \{\sigma\sigma, \sigma\varphi, \varphi\varphi, \varphi\sigma\} \rightarrow \mathbb{R},$$

$$X(\sigma\sigma) = 1, X(\sigma\varphi) = 2, X(\varphi\varphi) = 3, X(\varphi\sigma) = 4$$

- (e)  $X$  v.a. (ordinal) que representa o número de episódios de otites verificados até aos 2 anos de idade.

$$X : \{0, 1, 2, 3, \dots\} \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x$$

- (f) O teste de um novo fármaco passa pela prescrição do mesmo aos primeiros 4 pacientes que necessitem de medicação análoga.

$X$  v.a. (ordinal) que representa o número de pacientes, em 4, que melhoram com o novo fármaco

$$X : \{0, 1, 2, 3, 4\} \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x.$$

#### Exemplos de v.a. contínuas

- (a)  $X$  v.a. que representa o peso (em g) dos alunos inscritos na FMUP no ano lectivo 2008/2009;

$$X : [45\,000, 130\,000] \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x.$$

- (b)  $X$  v.a. que representa o pH de uma solução;

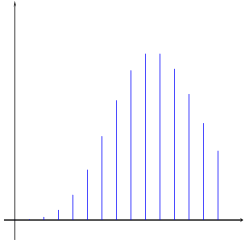
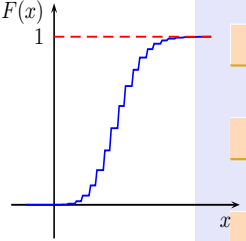
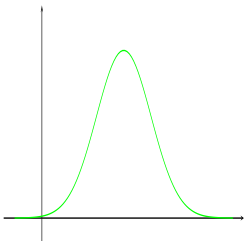
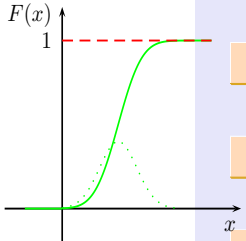
$$X : [0, 14] \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x.$$

- (c)  $X$  v.a. que representa a quantidade (em ml) de água ingerida por dia, por indivíduo da população do grande Porto, durante o mês de Outubro;

$$X : [0, 10\,000] \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x.$$

## 1.4. Função de probabilidade, função densidade de probabilidade e função de distribuição

$X : \Omega = \{\text{espaço amostral}\} \rightarrow \mathbb{R}$       **variável aleatória**

Variável	Função de prob.	Função de distrib.	Gráfico de $f$	Gráfico de $F$	Homepage
<b>Discreta</b> $X \in \{a_1, a_2, \dots, a_N\}$ ou $\{a_1, \dots, a_n, \dots\}$	$f : \{\text{valores de } X\} \rightarrow \mathbb{R}$ $f(x) \geq 0$ $\sum_x f(x) = 1$  <b><math>f(x) = P(X = x)</math></b>	$F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ $F(x) = P(X \leq x)$ $= \sum_{u \leq x} f(u)$			<a href="#">Página de Rosto</a> <a href="#">Índice Geral</a> <div> <div>◀◀</div> <div>▶▶</div> <div>◀</div> <div>▶</div> </div>
Variável	Função densid. de prob.	Função de distrib.	Gráfico de $f$	Gráfico de $F$	Página 13 de 26
<b>Contínua</b> $X \in \mathbb{R}$	$f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ $f(x) \geq 0$ $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$  <b><math>P(X = x) = 0!!</math></b>	$F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ $F(x) = P(X \leq x)$ $= \int_{-\infty}^x f(u) du$			<a href="#">Voltar</a> <a href="#">Full Screen</a> <a href="#">Fechar</a> <a href="#">Desistir</a>

### Exemplo - Caso discreto:

Considere-se novamente a v.a.  $X$  que conta o número de pacientes nos quais um determinado fármaco produz o efeito desejado, de entre os primeiros 4 a necessitarem de medicação análoga.

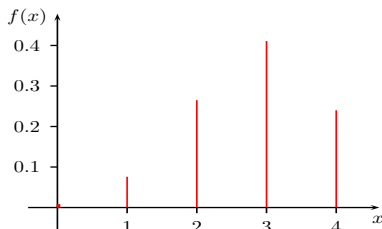
$$X : \{0, 1, 2, 3, 4\} \rightarrow \mathbb{R}, \quad X(x) = x.$$

De experiências anteriores (efectuadas em *muitos* grupos de 4 pacientes), sabe-se que:

- a probabilidade de nenhum indivíduo, em 4, melhorar com o novo fármaco é 0.008
- a probabilidade de 1 indivíduo, em 4, melhorar com o novo fármaco é 0.076
- a probabilidade de 2 indivíduos, em 4, melhorarem com o novo fármaco é 0.265
- a probabilidade de 3 indivíduos, em 4, melhorarem com o novo fármaco é 0.411
- a probabilidade de 4 indivíduos, em 4, melhorarem com o novo fármaco é 0.240

A função de probabilidade<sup>a</sup> de  $X$  é  $f : \{0, 1, 2, 3, 4\} \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(0) = 0.008, \quad f(1) = 0.076, \quad f(2) = 0.265, \\ f(3) = 0.411, \quad f(4) = 0.240.$$



<sup>a</sup> $f(x) = P(X = x)$ ; repare-se que  $f(x) \geq 0$  e  $\sum_x f(x) = 1$ .

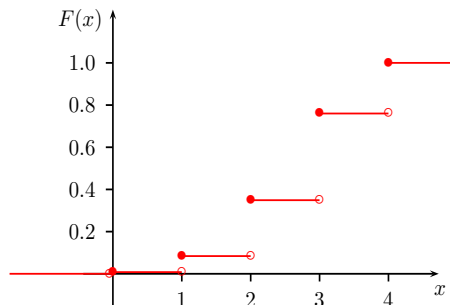
Para o cálculo da função de distribuição recorde-se que, por  $X$  ser discreta,

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{u \leq x} f(u).$$

Assim  $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é a função definida por

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 0.008, & 0 \leq x < 1 \\ 0.008 + 0.076 = 0.084, & 1 \leq x < 2 \\ 0.084 + 0.265 = 0.349, & 2 \leq x < 3 \\ 0.349 + 0.411 = 0.760, & 3 \leq x < 4 \\ 0.760 + 0.240 = 1, & 4 \leq x \end{cases}$$

que, tal como em todos os casos discretos, é uma **função em escada**:



**Nota:** Os valores de  $f(x)$  apresentados aqui são teóricos. Isto significa que as frequências relativas obtidas por um clínico que quisesse conduzir uma experiência análoga numa amostra da população considerada não seriam, à partida, exactamente iguais aos valores de  $f$  mas tenderiam para esses valores à medida que o tamanho da amostra fosse aumentando.

Algumas cálculos e observações:

- A probabilidade de o fármaco produzir o efeito desejado em 2 indivíduos ou menos (em 4) é

$$P(X \leq 2) = F(2) = 0.349$$

- A probabilidade de o fármaco produzir o efeito desejado em menos de 2 indivíduos (em 4)

$$P(X < 2) = P(X \leq 1) = F(1) = 0.084$$

- A probabilidade de o fármaco produzir o efeito desejado em 2 ou mais indivíduos (em 4) é

$$\begin{aligned} P(X \geq 2) &= 1 - P(X < 2) \\ &= 1 - P(X \leq 1) \\ &= 1 - F(1) \\ &= 1.0.084 \\ &= 0.916 \end{aligned}$$

ou, alternativamente

$$\begin{aligned} P(X \geq 2) &= P(X = 2 \text{ ou } X = 3 \text{ ou } X = 4) \\ &= f(2) + f(3) + f(4) \\ &= 0.265 + 0.411 + 0.240 \\ &= 0.916. \end{aligned}$$

### Função de probabilidade de $X$

$f : \{0, 1, 2, 3, 4\} \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$\begin{aligned} f(0) &= 0.008, & f(1) &= 0.076, & f(2) &= 0.265, \\ f(3) &= 0.411, & f(4) &= 0.240. \end{aligned}$$

### Função de distribuição de $X$

$F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 0.008, & 0 \leq x < 1 \\ 0.008 + 0.076 = 0.084, & 1 \leq x < 2 \\ 0.084 + 0.265 = 0.349, & 2 \leq x < 3 \\ 0.349 + 0.411 = 0.760, & 3 \leq x < 4 \\ 0.760 + 0.240 = 1, & 4 \leq x \end{cases}$$

[Homepage](#)

[Página de Rosto](#)

[Índice Geral](#)

[◀◀](#) [▶▶](#)

[◀](#) [▶](#)

[Página 15 de 26](#)

[Voltar](#)

[Full Screen](#)

[Fechar](#)

[Desistir](#)

## Caso contínuo:

Se  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é a função definida por

$$f(x) = \begin{cases} cx^2, & 0 < x < 3 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases} \quad (1.2)$$

determinar:

- (a) o valor da constante  $c$  de forma a que  $f$  represente a função densidade de probabilidade de uma variável aleatória contínua  $X$ .
- (b) a função de distribuição  $F$ .
- (c)  $P(-1 \leq X < 2)$ .

- (a) A primeira condição a impor é  $f(x) \geq 0$  o que se verifica para qualquer  $c > 0$  dado que, para qualquer  $x \geq 0$ ,  $x^2$  é sempre não negativo.

A segunda condição a impor é

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(u) du = 1,$$

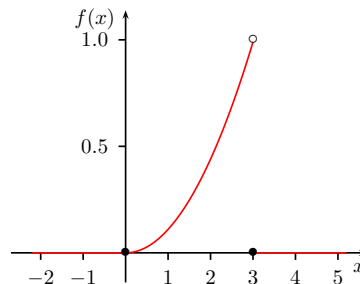
i.e., a área da região compreendida entre o gráfico da função e o eixo dos  $xx$  é 1. Ora

$$\begin{aligned} 1 &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(u) du = \int_0^3 cu^2 du \\ &= \frac{c}{3} u^3 \Big|_0^3 = 9c \end{aligned}$$

logo  $c = 1/9$ .

Em conclusão, de entre todas as funções do tipo (1.2) a única que pode representar uma função densidade de probabilidade de uma variável aleatória contínua é a função

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{9}x^2, & 0 < x < 3 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$



- (b) Por definição, para qualquer  $x \in \mathbb{R}$  tem-se

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(u) du.$$

A determinação da função  $F$  passa pela discussão de três situações distintas:

Caso 1:  $x < 0$ . Tem-se

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(u) du = \int_{-\infty}^x 0 du = 0.$$

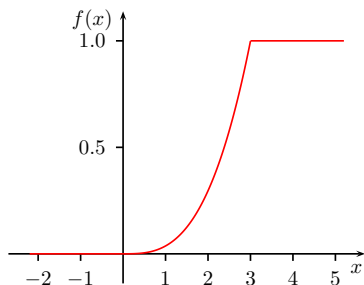
Caso 2:  $0 \leq x \leq 3$ . Tem-se

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_{-\infty}^x f(u) du = \int_{-\infty}^0 0 du + \int_0^x \frac{1}{9}u^2 du \\ &= x^3/27. \end{aligned}$$



Caso 3:  $x > 3$ . Tem-se

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_{-\infty}^0 0 \, du + \int_0^3 \frac{1}{9} u^3 \, du + \int_3^{+\infty} 0 \, du \\ &= \frac{1}{27} u^3 \Big|_0^3 = \frac{1}{27} 27 = 1. \end{aligned}$$



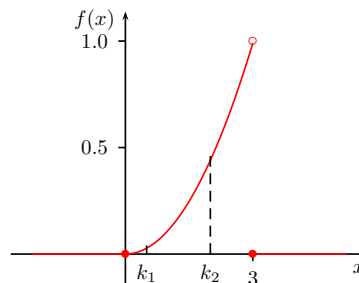
Tal como deveria acontecer, a função  $F$  é uma função crescente que toma valores entre 0 e 1.

- (c) Observe-se primeiro que, no caso contínuo,  $P(X = k) = 0$ , para qualquer  $k \in \mathbb{R}$ . Para quaisquer valores  $k_1, k_2 \in \mathbb{R}$  tem-se então

$$\begin{aligned} P(k_1 \leq X < k_2) &= P(k_1 < X \leq k_2) \\ &= F(k_2) - F(k_1) \\ &= \int_{k_1}^{k_2} f(u) \, du \end{aligned}$$

o que, geometricamente, corresponde à área da região compreendida entre o gráfico da função  $f$  e o eixo dos  $xx$ , entre  $k_1$  e  $k_2$ .

- nao dei



No caso em questão,

$$\begin{aligned} P(-1 \leq X < 2) &= \int_{-1}^2 f(u) \, du \\ &= \int_{-1}^0 0 \, du + \int_0^2 \frac{1}{9} u^2 \, du \\ &= \frac{1}{27} u^3 \Big|_0^2 = \frac{8}{27}. \end{aligned}$$

## 1.5. Probabilidades e variáveis aleatórias - exemplo no caso contínuo

**Exemplo 1:** Seja  $X$  a v.a. que representa os valores (mmHg) da pressão arterial diastólica (PAD) na população<sup>a</sup> feminina adulta de uma determinada comunidade. Supondo que

$$\begin{aligned}P(90 < X < 95) &= 0.1, & P(X < 90) &= 0.7 \\P(75 < X < 100) &= 0.7, & P(X > 100) &= 0.15\end{aligned}$$

calcule:

- (a)  $P(X > 90)$
- (b)  $P(X < 95)$
- (c)  $P(X < 75)$
- (d)  $P(75 < X < 90)$
- (e)  $P(90 < X < 100)$
- (f) Dentro do contexto do problema, dê exemplo de 2 eventos mutuamente exclusivos e 2 não mutuamente exclusivos (para  $X$ ).

**Resolução:** As alíneas seguintes usam o facto de  $P(X = x) = 0$  para uma v.a. contínua.

- (a)  $P(X > 90) = 1 - P(X \leq 90) = 1 - 0.7 = 0.3$
- (b)  $P(X < 95) = P(90 < X < 95 \text{ ou } X < 90)$   
 $= P(90 < X < 95) + P(X < 90)$ <sup>b</sup>  
 $= 0.1 + 0.7$   
 $= 0.8$

- (c)  $P(X < 75)$   
 $= 1 - P(X > 75)$   
 $= 1 - (P(75 < X < 100) + P(X > 100))$   
 $= 1 - (0.70 + 0.15)$   
 $= 0.15$
- (d)  $P(75 < X < 90)$   
 $= P(75 < X < 100 \text{ e } X < 90)$   
 $= P(75 < X < 100) + P(X < 90) - P(X < 100)$ <sup>a</sup>  
 $= 0.7 + 0.7 - 0.85$   
 $= 0.55$
- (e)  $P(90 < X < 100)$   
 $= 1 - [P(X < 90 \text{ ou } X > 100)]$   
 $= 1 - [P(X < 90) + P(X > 100)]$ <sup>b</sup>  
 $= 1 - (0.7 + 0.15)$   
 $= 0.15$

- (f) 2 eventos mutuamente exclusivos:  
 $X < 100$  e  $X > 100$  (por exemplo)
- 2 eventos que não são mutuamente exclusivos:  
 $75 < X < 100$  e  $X < 90$  (por exemplo).

---

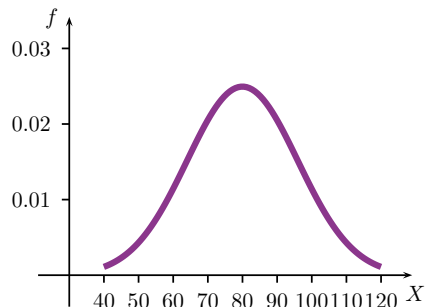
$$^a P(75 < X < 100 \text{ ou } X < 90) = P(X < 100)$$

$$^b P(X < 90 \text{ e } X > 100) = 0$$

<sup>a</sup> não é numa amostra.

<sup>b</sup>  $P(90 < X < 95) + P(X < 90) - P(90 < X < 95 \text{ e } X < 90)$

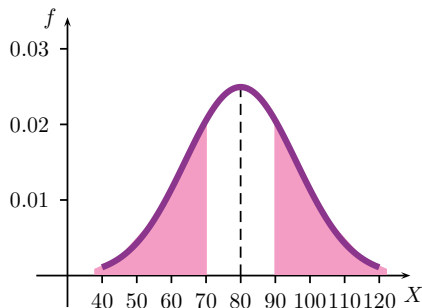
**Exemplo 2:** Seja  $X$  a v.a. que representa os valores (mmHg) da pressão arterial diastólica (PAD) numa população de homens com idades compreendidas entre os 33 e 44 anos e suponha que a f.d.p. de  $X$  é a apresentada abaixo.



Várias observações podem ser feitas:

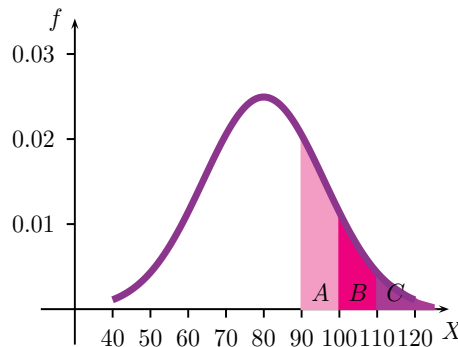
- o gráfico da f.d.p. é em forma de sino
- a f.d.p. é **simétrica** relativamente a  $X = 80$ :

$$P(X > 80 + y) = P(X < 80 - y) \quad \text{para qualquer } y \geq 0.$$



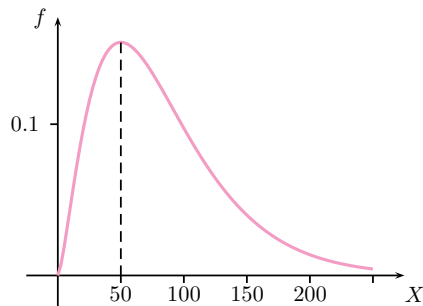
Em particular,  $P(X \geq 80) = P(X \leq 80) = 0.5$ .

- Os valores mais prováveis de PAD para um indivíduo da população em causa são os que rondam os 80 mmHg sendo que a probabilidade de um indivíduo ter PAD cada vez mais diferente de 80 é cada vez menor.
- A probabilidade de um indivíduo da população em causa ser:
  - ligeiramente hipertenso ( $90 \leq \text{PAD} \leq 100$ )  
é  $P(90 < X < 100) = \text{área}(A)$
  - moderadamente hipertenso ( $100 \leq \text{PAD} \leq 110$ )  
é  $P(100 < X < 110) = \text{área}(B)$
  - severamente hipertenso ( $\text{PAD} \geq 110$ )  
é  $P(X > 110) = \text{área}(C)$



- A f.d.p. apresentada (e as conclusões anteriores) dizem respeito à população de indivíduos do sexo masculino com idades compreendidas entre os 33 e os 44 anos, e não a uma amostra de indivíduos com essas características.

**Exemplo 3:** Seja  $X$  a v.a. que representa os níveis de triglicéridos no sangue (mg/dL) de uma determinada população. Suponha que estudos realizados anteriormente conduziram à seguinte f.d.p. para  $X$ :



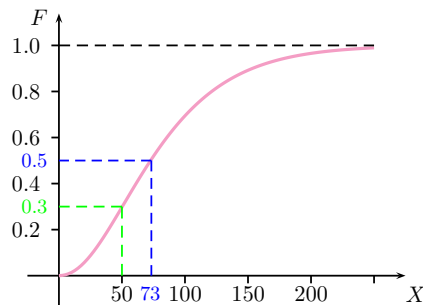
Algumas observações:

- os valores com maior probabilidade de ocorrência rondam os 50 mg/dL
- a distribuição não é simétrica (em relação a nenhum valor). Por exemplo, para  $X = 50$ , tem-se

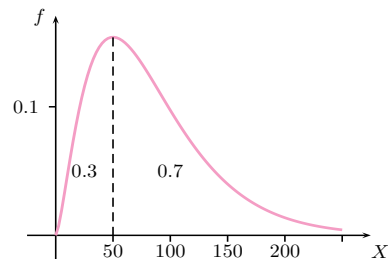
$$P(X \geq 50) > P(X \leq 50)$$

- a distribuição é assimétrica à direita
- a probabilidade de encontrar um indivíduo da população com um nível de triglicéridos superior a 200 mg/mL é muito baixa
- dado um qualquer indivíduo da população, a probabilidade do seu nível de triglicéridos ser inferior a 50 mg/dL é superior à probabilidade desse nível ser superior a 150 mg/dL

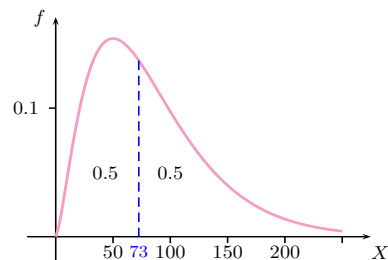
A função de distribuição de  $X$  é



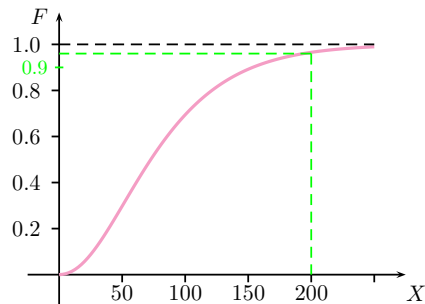
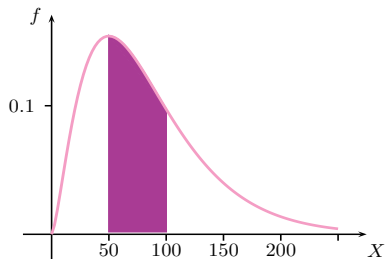
$$\bullet P(X \leq 50) = F(50) = 0.3 \quad P(X \geq 50) = 0.7$$



- o ponto que divide a área do gráfico de  $f$  em duas partes iguais é  $x = 73$

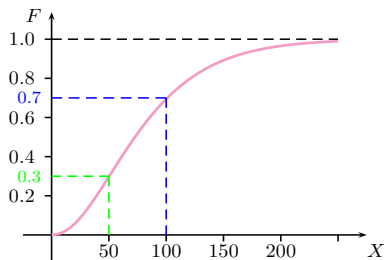


- existe uma probabilidade superior a 0.9 de encontrar na população um indivíduo com um nível de triglicéridos inferior a 200 mg/dL
- a probabilidade de encontrar na população um indivíduo com um nível de triglicéridos compreendido entre 50 e 100 mg/dL



pode ser determinada através dos valores da função de distribuição. Tem-se

$$P(50 < X < 100) = F(100) - F(50) = 0.7 - 0.3 = 0.4$$



## 1.6. Medidas de localização e escala de uma variável aleatória

Espaço de Probabilidade  $(\Omega = \mathbb{R}, \mathcal{A}, P)$

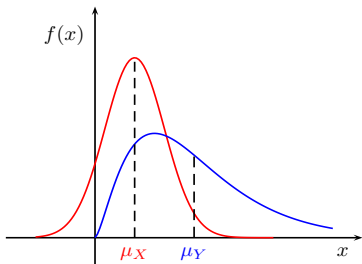
	<i>X</i> v.a. discreta	<i>X</i> v.a. contínua
<b>Média</b> (ou <b>Valor Esperado</b> ) $\mu = \mu_X = E(X)$ <i>Mean</i> (ou <i>Expected Value</i> )	$\mu = \sum_k x_k f(x_k)$	$\mu = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
<b>Variância</b> $\sigma^2 = \sigma_X^2 = \text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2]$ <i>Variance</i>	$\sigma^2 = \sum_k (x_k - \mu)^2 f(x_k)$	$\sigma^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$
<b>Desvio Padrão</b> <i>Standard Deviation</i>	$\sigma = \sqrt{\text{variância}}$	$\sigma = \sqrt{\text{variância}}$
<b>Moda</b> <i>Mode</i>	$x \in \mathbb{R} : f(x) \text{ é máximo}$ $(x \text{ que ocorre com maior freq.})$	$x \in \mathbb{R} : f(x) \text{ é máximo}$ $(x \text{ que ocorre com maior freq.})$
<b><i>p</i>-Quantil</b> <i>p-Quantile</i>		$q \in \mathbb{R} \text{ tal que}$ $P(X \leq q) = p$
<b>Mediana</b> $m = \text{med}(X) = q_{0.5}$ <i>Median</i>		$m \in \mathbb{R} \text{ tal que}$ $P(X \leq m) = P(X \geq m) = 0.5$

Nota: O conceito de quantil (e de mediana) pode ser generalizado ao caso discreto mas são os quantis de v.a. contínuas que têm mais interesse. No caso contínuo, a mediana corresponde ao 0.5-quantil.

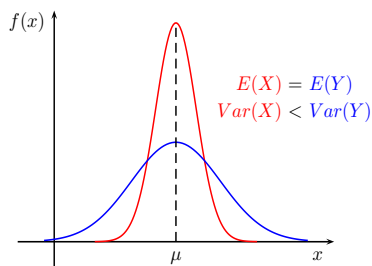
[Homepage](#)
[Página de Rosto](#)
[Índice Geral](#)
[<<](#)
[>>](#)
[<](#)
[>](#)
[Página 22 de 26](#)
[Voltar](#)
[Full Screen](#)
[Fechar](#)
[Desistir](#)

De entre as medidas anteriores:

- a média, a moda e a mediana são medidas de localização (ou tendência central) da distribuição



- a determinação dos  $p$ -quantis (e, em particular, da mediana) passa pela determinação da função de distribuição  $F$
- a variância (ou equivalentemente, o desvio-padrão) é uma medida de escala (ou dispersão) dos valores da variável em torno das medidas de localização



Pode-se mostrar que

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$

onde, no caso discreto,

$$E(X^2) = \sum_k x_k^2 f(x_k)$$

e, no caso contínuo,

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx.$$

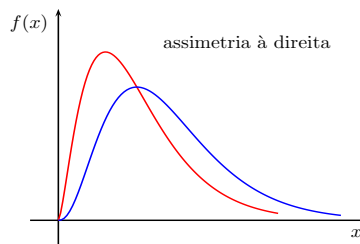
- Existe uma medida - **coeficiente de assimetria**  $\gamma_1$  - que serve para avaliar a simetria da distribuição (relativamente à sua média). No caso discreto

$$\gamma_1 = \frac{1}{\sigma^3} \sum_k (x_k - \mu)^3 f(x_k)$$

e no caso contínuo

$$\gamma_1 = \frac{1}{\sigma^3} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^3 f(x) dx.$$

Se a cauda mais longa se situa à direita, a distribuição diz-se **assimétrica à direita** ou **assimétrica positiva**; caso contrário diz-se **assimétrica à esquerda** ou **assimétrica negativa**.



### Exemplo 1:

Considere-se novamente a v.a.  $X$  que conta o número de pacientes nos quais um determinado fármaco produz o efeito desejado, de entre os primeiros 4 a necessitarem de medicação análoga, e a sua função de probabilidade  $f : \{0, 1, 2, 3, 4\} \rightarrow \mathbb{R}$  dada por

$$\begin{aligned} f(0) &= 0.008, & f(1) &= 0.076, & f(2) &= 0.265, \\ f(3) &= 0.411, & f(4) &= 0.240. \end{aligned}$$

Em média, o número de pacientes (em 4) nos quais se espera que o fármaco produza efeito é

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_k x_k f(x_k) \\ &= 0(0.008) + 1(0.076) + 2(0.265) \\ &\quad + 3(0.411) + 4(0.240) \\ &= 2.80 \end{aligned}$$

Quanto à variância de  $X$ , tem-se

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= \sum_k (x_k - \mu)^2 f(x_k) \\ &= (0 - 2.80)^2 0.008 + (1 - 2.80)^2 0.076 \\ &\quad + (2 - 2.80)^2 0.265 + (3 - 2.80)^2 0.411 \\ &\quad + (4 - 2.80)^2 0.240 \\ &\approx 0.841. \end{aligned}$$

(Também se podia ter usado a fórmula  $\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$ .) Em particular o desvio padrão é

$$\sigma_X = \sqrt{0.841} \approx 0.917.$$

**Nota:** Para uma amostra *muito grande* de grupos de 4 indivíduos, espera-se que o número médio de indivíduos nos quais o fármaco produz efeito esteja *muito próximo* de 2.8 e a variância *muito próxima* de 0.841 (sendo a aproximação tanto melhor quanto maior for o tamanho da amostra, pois isso implica que a amostra se está a aproximar da população). Veremos mais tarde, no capítulo sobre estatísticas amostrais, os fundamentos teóricos que sustentam esta afirmação.

### Exemplo 2:

Considere-se um jogo feito com um dado não viciado em que um jogador ganha 20 euros se sair um 2, 40 euros se sair um 4, perde 30 euros se sair um 6 e não ganha nem perde se aparecer qualquer outra face do dado. Qual é o ganho esperado por um jogador numa jogada?

Seja  $X$  a variável aleatória que representa a quantia ganha pelo jogador em qualquer jogada, mais precisamente, seja  $X(i)$  o ganho do jogador originado pela saída da face  $i$  do dado numa jogada. Então  $X$  toma os valores  $-30$ ,  $0$ ,  $20$  e  $40$  e a função de probabilidade é

$$f(-30) = \frac{1}{6}, \quad f(0) = \frac{3}{6}, \quad f(20) = \frac{1}{6}, \quad f(40) = \frac{1}{6}.$$

Com estes valores,

$$E(X) = (-30) \left( \frac{1}{6} \right) + 0 \left( \frac{3}{6} \right) + 20 \left( \frac{1}{6} \right) + 40 \left( \frac{1}{6} \right) = 5.$$

Isto significa que numa qualquer jogada um jogador pode esperar ganhar 5 euros.



Observe-se ainda que a dispersão dos valores de  $X$  em torno da média é relativamente grande

$$\begin{aligned}\text{Var}(X) &= (-30 - 5)^2 \left(\frac{1}{6}\right) + (0 - 5)^2 \left(\frac{3}{6}\right) \\ &\quad + (20 - 5)^2 \left(\frac{1}{6}\right) + (40 - 5)^2 \left(\frac{1}{6}\right) \\ &= 458.3\end{aligned}$$

### Outros cálculos e observações:

- A função de distribuição é  $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  definida por

$$\begin{array}{ll}x < -30 & F(x) = 0 \\ -30 \leq x < 0 & F(x) = 1/6 \\ 0 \leq x < 20 & F(x) = 4/6 \\ 20 \leq x < 40 & F(x) = 5/6 \\ 40 \leq x & F(x) = 1.\end{array}$$

- A probabilidade de um indivíduo não perder dinheiro numa qualquer jogada é

$$P(X \geq 0) = 1 - P(X < 0) = 1 - P(X = -30) = 5/6$$

- A probabilidade de um indivíduo numa qualquer jogada ter um ganho superior a 10 euros é

$$P(X > 10) = 1 - P(X \leq 10) = 1 - F(10) = 1 - 4/6 = 2/6$$

- A moda de  $X$  é 0 (pois  $f$  atinge o seu valor máximo em  $f(0)$ ).

### Exemplo 3:

Considere-se uma variável aleatória contínua com função densidade de probabilidade  $f$  dada por

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}x & 0 < x < 2 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

O valor esperado de  $X$  é, por definição,

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^2 x \frac{1}{2} x dx \\ &= \frac{x^3}{6} \Big|_0^2 = \frac{4}{3} \end{aligned}$$

A variância é dada por

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E \left[ \left( X - \frac{4}{3} \right)^2 \right] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left( x - \frac{4}{3} \right)^2 f(x) dx \\ &= \int_0^2 \left( x - \frac{4}{3} \right)^2 \frac{1}{2} x dx \\ &= \frac{2}{9} \end{aligned}$$

sendo portanto o desvio padrão igual a

$$\sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)} = \frac{\sqrt{2}}{3}.$$