

# O método – Aprender a aprender

“Aquele que adora praticar sem estudar a teoria é como o marinheiro que embarca sem navio, sem leme e compasso, e nunca sabe onde pode ir parar.” Leonardo da Vinci (1452-1519)

“A primeira coisa que eles procuram na Google, é a tua capacidade de aprender coisas novas rapidamente.”  
Laszlo Bock, former SVP of People Operations at Google

# Estadística (Ciência dos dados)

“O pensamento estatístico será um dia tão necessário como qualificação para uma cidadania eficiente como a capacidade de ler e escrever.”

H.G. Wells (Escritor inglês, ficção científica, 1866 – 1946)

“O próximo século será seguramente o século dos dados.”

David Donoho (in 2000, 1957 -)

“But people don’t want data. They want answers!”

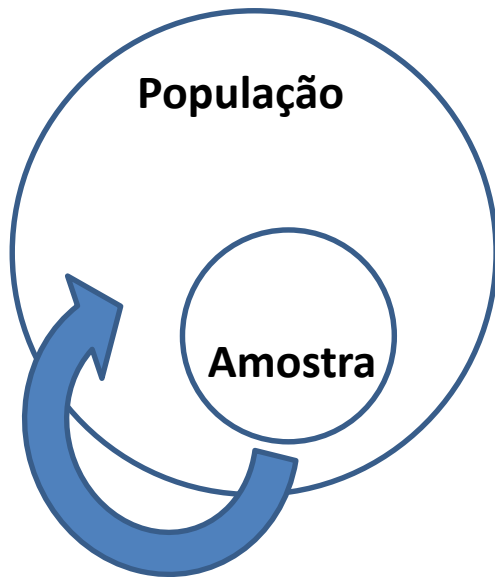
David Hand (1950 -)

“A probabilidade é como o bastão usado pelo cego para sentir seu caminho. Se ele pudesse ver, ele não precisaria da bengala, tal como se soubéssemos qual o cavalo mais rápido, não precisamos de teoria da probabilidade.”

Stanislaw Lem (1921 - 2006)

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 2.1 – Introdução à Teoria da Probabilidade



Por razões económicas, logísticas, para evitar erros de vária ordem, só em casos excepcionais, se analisa a população.

**Inferência indutiva**



**Incerteza**

**Rigor**



**Quantificação da incerteza**



**Teoria da Probabilidade**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **A Teoria da Probabilidade permite quantificar a incerteza.**
- **Objecto da teoria da probabilidade: é o estudo de certos fenómenos observáveis, influenciados pelo acaso, ou seja, o estudo dos fenómenos aleatórios.**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## “experiência” aleatória

**O que caracteriza uma experiência aleatória?**

1. Conjunto de resultados possíveis ser conhecido
2. O resultado da experiência nunca poder ser previsto de forma exacta mesmo que se tente reproduzir exactamente as circunstâncias relevantes para o resultado.

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

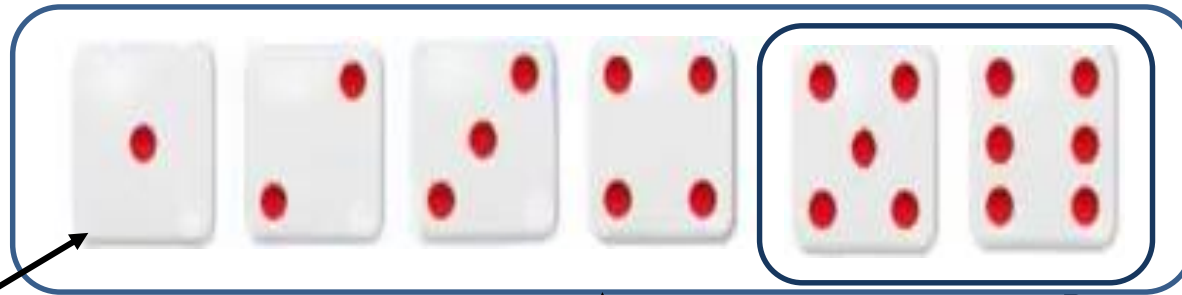
Constituem exemplos de experiências aleatórias:

- a) Lançamento de uma moeda e observação do lado que fica para cima.
- b) Lançamento de um dado e registo do número de pontos obtido.
- c) Tiragem de uma carta de um baralho e anotação do naipe.
- d) Registo do número de sinistros por apólice do ramo automóvel durante uma anuidade.

## **CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE**

- e) Observação das receitas de uma amostra de agregados familiares colectadas através de um inquérito ao custo de vida realizado numa cidade.
- f) Observação da duração de componentes electrónicos de determinado tipo.
- g) Observação das taxas de inflação em anos sucessivos.
- h) Observação do partido vencedor das próximas eleições legislativas.
- i) Registo do número de equipas de futebol vencedoras em casa na próxima jornada do campeonato da 1ª liga.

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE



Acontecimento  
elementar  $\omega$

Espaço resultados \ amostra

$\Omega$

Acontecimento

*$\mathcal{A}$  = saída de  
número maior que 4*

Resumindo:

Espaço resultados  $\longrightarrow$  Todos os acontecimentos

Acontecimento  
elementar  $\longrightarrow$  Um elemento do espaço resultados

Acontecimento  $\longrightarrow$  Dois ou mais elementos do  
espaço resultados



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Espaço de resultados. Acontecimento

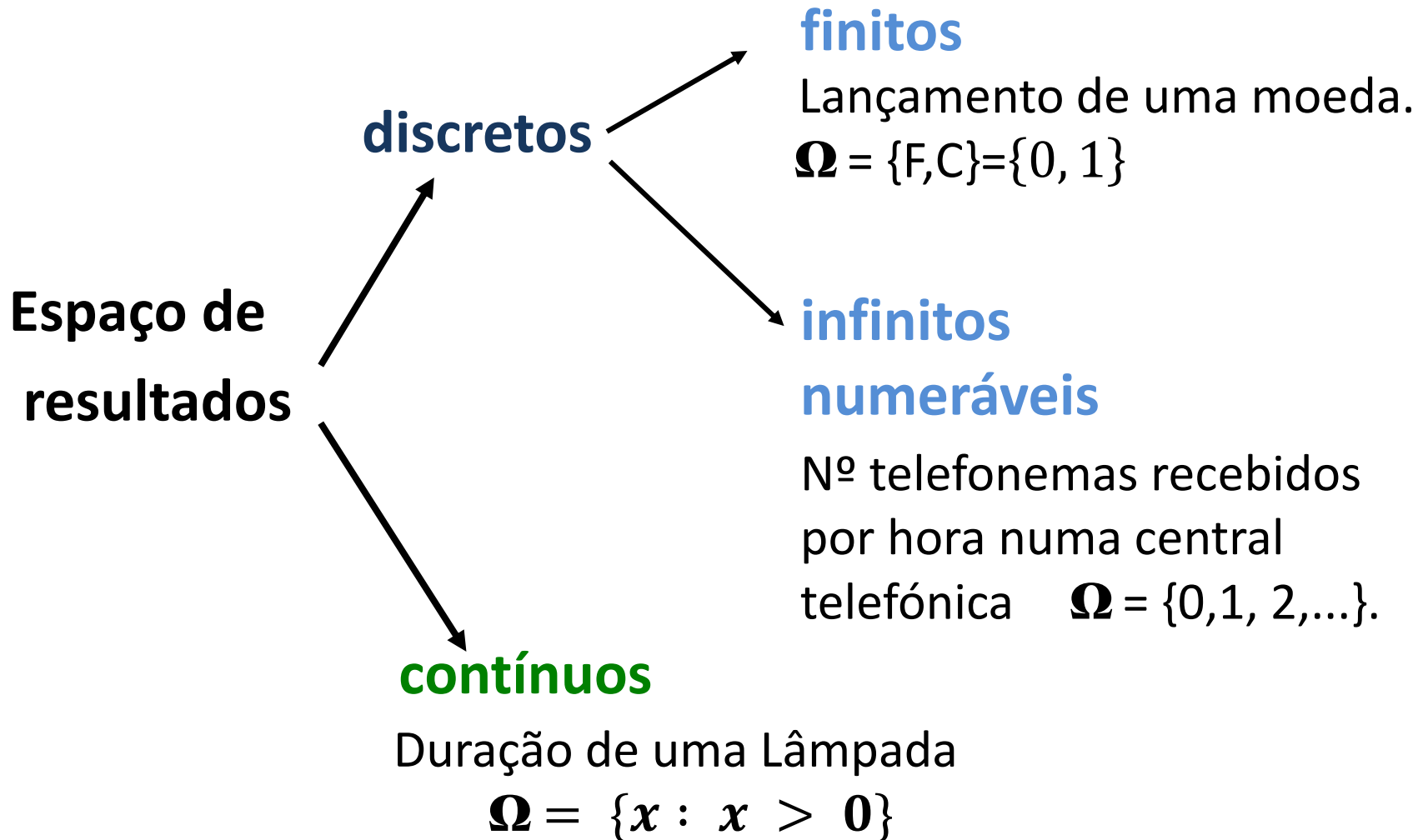
### **Definição 2.2 – Espaço de resultados ou espaço-amostra.**

Denomina-se espaço de resultados ou espaço-amostra, e representa-se por  $\Omega$ , o conjunto fundamental (não vazio) formado por todos os resultados que é possível obter quando se efectua determinada experiência aleatória.

Os resultados individuais, pontos ou elementos de  $\Omega$ , são representados por  $\omega$ .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

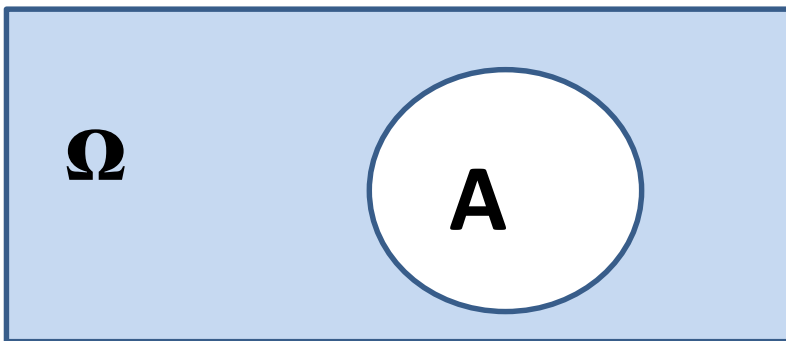
## Classificação dos espaços de resultados



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Definição 2.3 – Acontecimento.

Chama-se acontecimento a um subconjunto do espaço  $\Omega$ .



Se  $A = \{\omega\}$  diz-se que é um *acontecimento elementar*.

$\Omega$  é também um acontecimento.

## Definição 2.4 – Realização de um acontecimento.

Ao efectuar a experiência aleatória associada com  $\Omega$ , diz-se que o acontecimento  $A \subset \Omega$  se realiza, se o resultado da experiência é um ponto  $\omega$  que pertence a  $A$ :  $\omega \in A$ .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Espaço de resultados é importante porque permite definir os acontecimentos

mas

De maior interesse são os acontecimentos e as famílias de acontecimentos a partir dele definidos

Exemplo: Considere-se a experiência aleatória lançamento de duas moedas

$$\Omega = \{FF, FC, CF, CC\}$$

Neste espaço de resultados podemos definir os acontecimentos:

$$A = \{FC, CF\} = \text{«saída de exactamente uma face ou uma coroa»};$$

$$B = \{FF, FC\} = \text{«saída de uma face na primeira moeda»};$$

$$C = \{FC, CF, CC\} = \text{«saída de pelo menos uma coroa»}.$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Exemplo 2.8** – Lançamento de dois dados e observação do par  $(i, j)$  número de pontos saído no primeiro e no segundo dados.  $\Omega = \{(i, j): i, j = 1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .  $\# \Omega = 36$

São acontecimentos do espaço  $\Omega$ :

Cada par  $(i, j)$   $i, j = 1, 2, 3, 4, 5, 6$  é acontecimento elementar

$A = \{(4, 4), (4, 5), (5, 4), (5, 5)\}$  = «saída de apenas 4 ou 5 pontos»;

$B = \{(1, 1), (1, 2), (1, 3), (2, 1), (2, 2), (3, 1)\}$  = «saída de soma de pontos dos dois dados inferior a 5».

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Exemplo 2.9** – Duração de uma lâmpada  $\Omega = \{x : x > 0\}$

São acontecimentos do espaço  $\Omega$ :

$A = \{x : 500 < x < 1000\} = \text{«lâmpada dura entre 500 e 1000 horas»};$

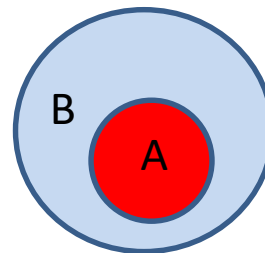
$B = \{x : x \leq 500\} = \text{«lâmpada dura menos de 500 horas»};$

$C = \{x : x > 600\} = \text{«lâmpada dura mais de 600 horas»}.$

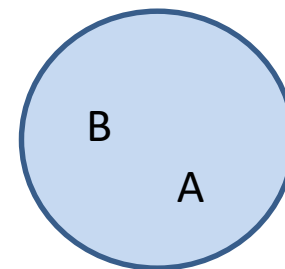
# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- A álgebra de acontecimentos constrói-se por analogia com a álgebra de conjuntos. Algumas situações de maior interesse:

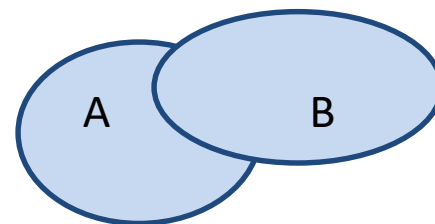
**Implicação de acontecimentos** – a realização de  $A$  implica a realização de  $B$  se e só se, todo o elemento de  $A$  é elemento de  $B$ :  $A \subset B$ .



**Identidade de acontecimentos** –  $A$  e  $B$  são acontecimentos idênticos se e só se, possuem os mesmos elementos:  $A = B \Rightarrow A \subset B$  e  $B \subset A$



**União de acontecimentos** – A união de dois acontecimentos  $A$  e  $B$ ,  $A \cup B$  é o acontecimento que se realiza quando pelo menos um deles se realiza.

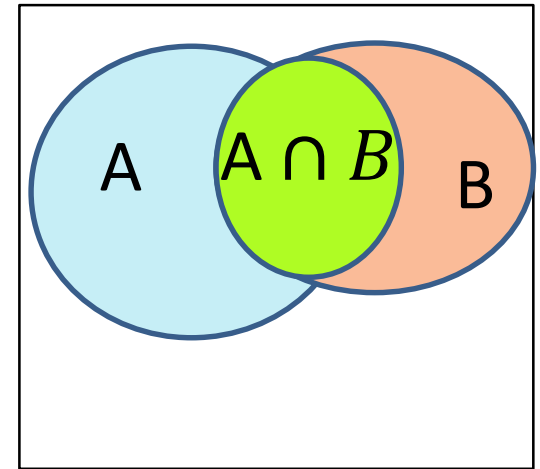


**Acontecimento impossível:**  $\emptyset$ .

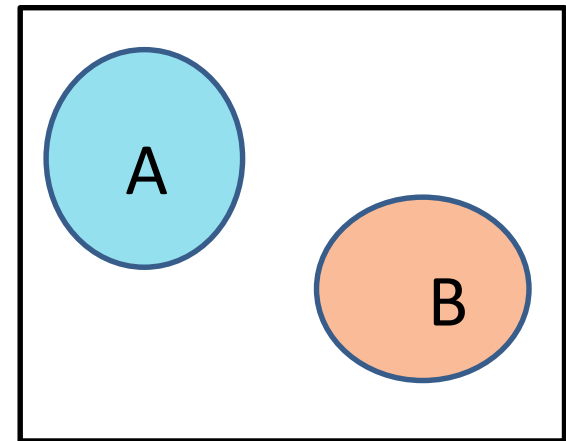
# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Intersecção de acontecimentos –

A intersecção de dois acontecimentos  $A$  e  $B$ ,  $A \cap B$ , é o acontecimento que se realiza quando ambos se realizam.



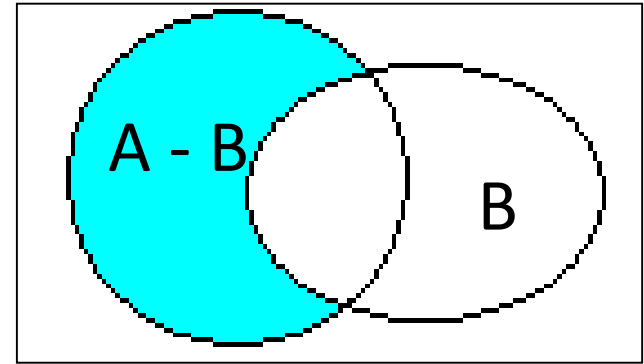
Dois **acontecimentos**  $A$  e  $B$  são **incompatíveis** ou mutuamente exclusivos se e só se a realização de um implica a não realização do outro.  $A \cap B = \emptyset$





# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

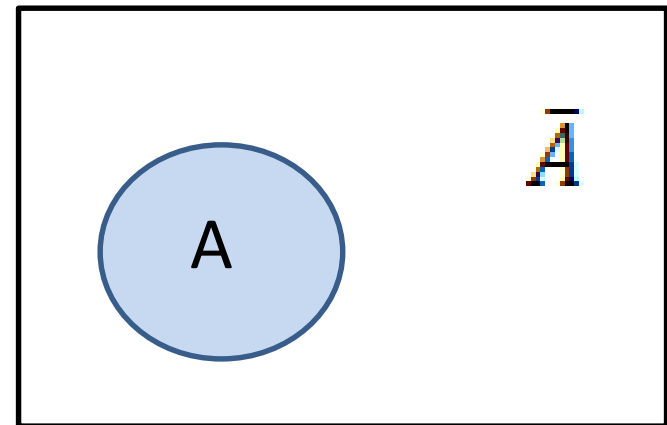
**Diferença de acontecimentos** – a diferença entre os acontecimentos  $A$  e  $B$  é o acontecimento que se realiza se e só se  $A$  se realiza sem que se realize  $B$ :  $A - B$ .



**Acontecimento complementar de  $A$**  designa – se por  $\bar{A}$

$$\bar{A} = \Omega - A \quad \Rightarrow \quad A \cup \bar{A} = \Omega$$

$$A \cap \bar{A} = \emptyset$$



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Algumas **propriedades** das operações definidas sobre acontecimentos:

1. **Associatividade:**  $A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C$ ;  $A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C$

2. **Comutatividade:**  $A \cup B = B \cup A$ ;  $A \cap B = B \cap A$

3. **Distributividade:**  $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$ ;  
 $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$

4. **Leis de De Morgan:**  $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$ ;  $\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$

5. *União numerável de acontecimentos*  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$

6. *Intersecção numerável de acontecimentos*  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Medida de probabilidade

Provável, plausível, credível, possível, etc.,

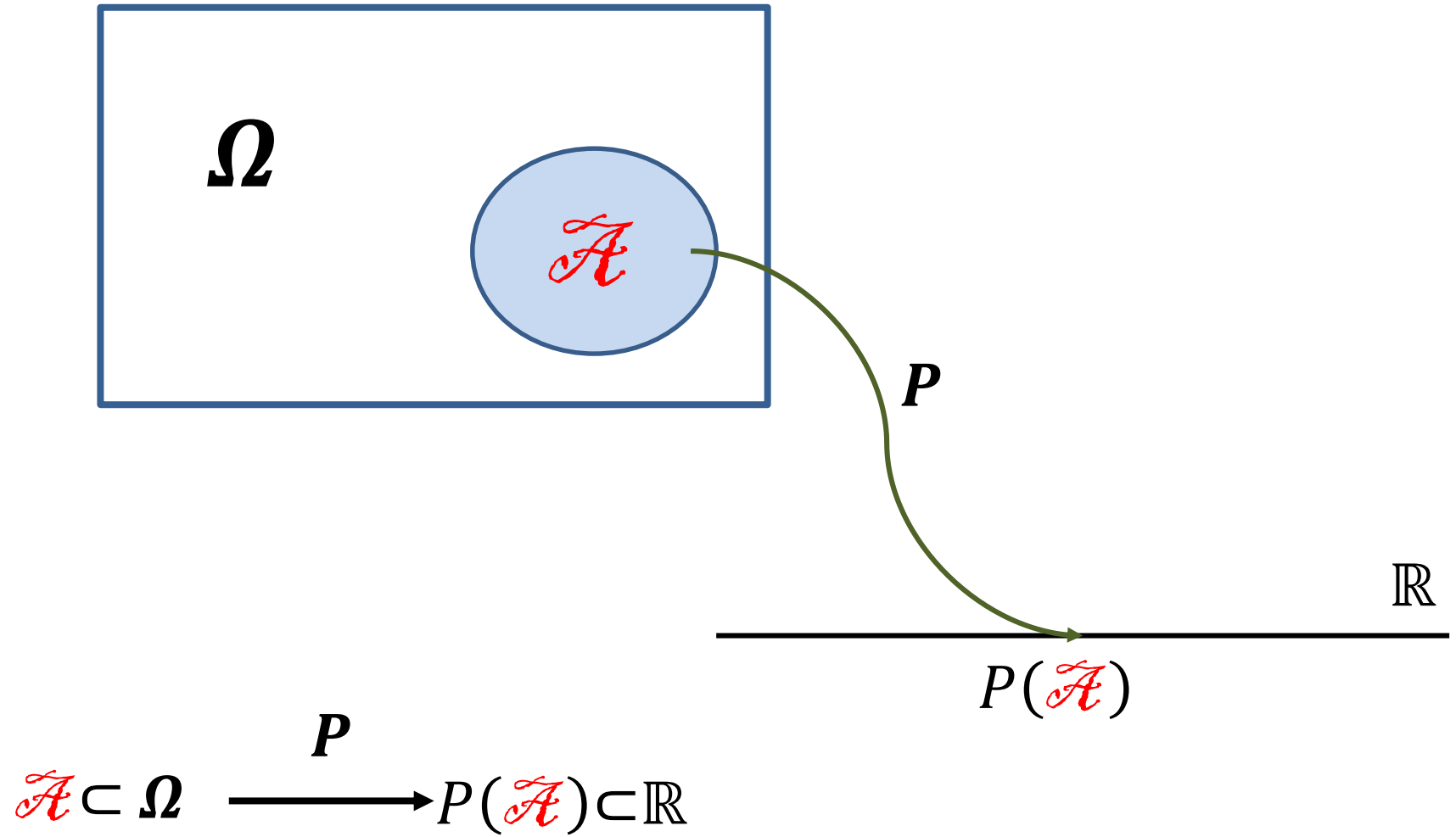
Probabilidade **quantifica** o **grau de incerteza** atribuído à realização de acontecimentos incertos ou que não se controlam.

A medida de probabilidade pode ser formalizada através de um número reduzido de proposições fundamentais – axiomas.

## **Axiomática de Kolmogorov**

A partir destes é possível obter, por dedução lógica, proposições ou teoremas que, dão corpo à teoria matemática da probabilidade.

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Axiomática de Kolmogorov

A medida de probabilidade  $P(A)$ , *probabilidade do acontecimento*  $A$ , verifica os três axiomas seguintes:

$$P1 - P(A) \geq 0.$$

$$P2 - P(\Omega) = 1.$$

P3 – Se  $A$  e  $B$  forem acontecimentos incompatíveis,

$$A \cap B = \emptyset, \text{ então, } P(A \cup B) = P(A) + P(B).$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Em muitas situações deve-se substituir o axioma P3 pelo seguinte (generalização):

P3\* – Se se tiver uma

*União numerável de acontecimentos*

$$A_1, A_2, \dots, A_n, \dots \Rightarrow \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$$

*dois a dois incompatíveis,  $A_i \cap A_j = \emptyset$  ( $i \neq j$ )*

$$\textit{então } P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## • Propriedades da medida de probabilidade:

$$1) P(\bar{A}) = 1 - P(A).$$

$$2) P(\emptyset) = 0 (*).$$

$$3) P(B - A) = P(B) - P(A \cap B).$$

$$4) P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B).$$

$$5) A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B).$$

$$6) P(A) \leq 1.$$

Estas propriedades podem **demonstrar-se sem grande dificuldade.**

**(\*) Podem existir acontecimentos com probabilidade nula que não sejam impossíveis**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Exemplo 2.12** – Em determinada população, 9.8% das pessoas adquirem a revista *A*, 22.9% a revista *B* e 5.1% *ambas as revistas*. *Admite-se que a medida de probabilidade é a proporção dos indivíduos da população que adquirem as revistas*. Sejam:  
Acontecimentos  $A \equiv \text{«adquirir a revista A»}$ ;  
 $B \equiv \text{«adquirir a revista B»}$ .
- (a) A probabilidade de adquirir somente a revista *A* ?
- (b) A probabilidade de adquirir pelo menos uma das revistas?
- (c) A probabilidade de não adquirir nem a revista *A*, *nem a revista B*?



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Tirando os casos  $P(\emptyset) = 0$  e  $P(\Omega) = 1$ , a teoria da probabilidade não ensina o modo de atribuir uma probabilidade a um dado acontecimento, mas ensina a calcular as probabilidades de certos acontecimentos a partir das probabilidades de outros acontecimentos normalmente mais simples do que os primeiros.

A atribuição de probabilidades a um acontecimento depende do conhecimento que se tem do sistema que descreve a experiência aleatória em causa ou, até, da interpretação que é dada ao conceito de probabilidade.

Apresentam-se 3 interpretações deste conceito: **clássica, frequencista e subjectiva.**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 2.4 - Interpretações do conceito de probabilidade.

1. Interpretação clássica, De Moivre (1718), explicitada por Laplace no princípio do século XIX. Laplace adoptou o esquema dos resultados "igualmente possíveis ou prováveis", motivado por problemas levantados no domínio dos “jogos de azar”.



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Seja a experiência aleatória lançamento de um dado.



Espaço resultados

$$\Omega = \{\omega_i \mid i = 1, \dots, 6\}$$

$$\#\Omega = 6$$

E o acontecimento



$$A = \{\text{saída de face com valor 3 ou 4}\} \Rightarrow \#A = 2 \quad P(A) = ?$$

$$P(A) = \frac{\#A}{\#\Omega} = \frac{\text{número de casos favoráveis a } A}{\text{número de casos possíveis}} = \frac{2}{6}$$

## Princípio da Equiprobabilidade:

Todos os resultados são igualmente possíveis,

$$P(\omega_i) = \frac{1}{\#\Omega} = \frac{1}{n} \quad (i = 1, 2, \dots, 6) \quad n = \#\Omega \text{ tem de ser finito}$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 2.4 - Interpretações do conceito de probabilidade

### **Princípio da Equiprobabilidade ↔ Princípio da Indiferença**

Podemos tratar todos os resultados como igualmente possíveis se não existir qualquer razão para considerar que um resultado é mais provável que outro.

### **Princípio da Indiferença pressupõe:**

- Não existe qualquer evidência de que um resultado seja mais provável que outro
- Existe uma simetria em cada acontecimento elementar que nos diz que a probabilidade de realização de qualquer deles é igual para todos (“perfeição”)

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Exemplo 2.14 – Lançamento de duas moedas “perfeitas”,

$$\Omega = \{FF, FC, CF, CC\} \Leftrightarrow \# \Omega = 4.$$

$A$  – «saída de exactamente uma face ou uma coroa»  $\equiv \{FC, CF\} \Rightarrow P(A) = 1/2$

$B$  – «saída de uma face na primeira moeda»  $\equiv \{FF, FC\} \Rightarrow P(B) = 1/2$

$C$  – «saída de pelo menos uma coroa»  $\equiv \{FC, CF, CC\} \Rightarrow P(C) = 3/4$

- Exemplo 2.15 – Lançamento de dois dados “perfeitos”,  $\# \Omega = 36$

$A$  – «soma igual a 6 pontos»  $\equiv \{(1, 5), (5, 1), (2, 4), (4, 2), (3, 3)\}$

$$P(A) = 5 / 36$$

$B$  –  
«a mesma face nos dois dados»  $\equiv \{(1, 1), (2, 2), (3, 3), (4, 4), (5, 5), (6, 6)\}$

$$P(B) = 6 / 36$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Exemplo 2.16 – Lança-se ao acaso uma moeda e depois um dado.**

$$\Omega = \left\{ \begin{array}{l} (F, 1), (F, 2), (F, 3), (F, 4), (F, 5), (F, 6), \\ (C, 1), (C, 2), (C, 3), (C, 4), (C, 5), (C, 6) \end{array} \right\}$$

- **O número de casos possíveis é  $2 \times 6 = 12$ .**

$A$  – sair a face acompanhada por um número ímpar

$A = \{(F, 1), (F, 3), (F, 5)\} \Rightarrow P(A) = 1/4$  pois há três casos favoráveis.

$B$  – sair a face acompanhada por um número inferior a 3

$B = \{(F, 1), (F, 2)\} \Rightarrow P(B) = 1/6$  pois há dois casos favoráveis.

$C$  – sair a coroa acompanhada por um número entre 2 e 5, inclusivé

$C = \{(C, 2), (C, 3), (C, 4), (C, 5)\} \Rightarrow P(C) = 1/3$  pois há quatro casos favoráveis.

## • Análise combinatória

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- A interpretação clássica manteve a sua força até ao começo do presente século, apesar das críticas que lhe foram dirigidas.
- No entanto, não existem moedas perfeitas, dados perfeitos, gases perfeitos, água pura, etc. Consequentemente o conceito clássico é muitas vezes aplicado em situações idealizadas e não consegue vencer a dificuldade levantada quando os casos não são igualmente possíveis\prováveis. E como calcular probabilidades quando o número de casos possíveis não é finito nem sequer numerável?

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 2. interpretação frequencista

- A ideia fundamental é a repetição de provas ou experiências idênticas e independentes. Os resultados obtidos ao cabo de uma longa série de **repetições patenteiam uma impressionante regularidade estatística quando** tomados em conjunto.

Seja um acontecimento  $A \subset \Omega$ . A *frequência relativa de A* é:

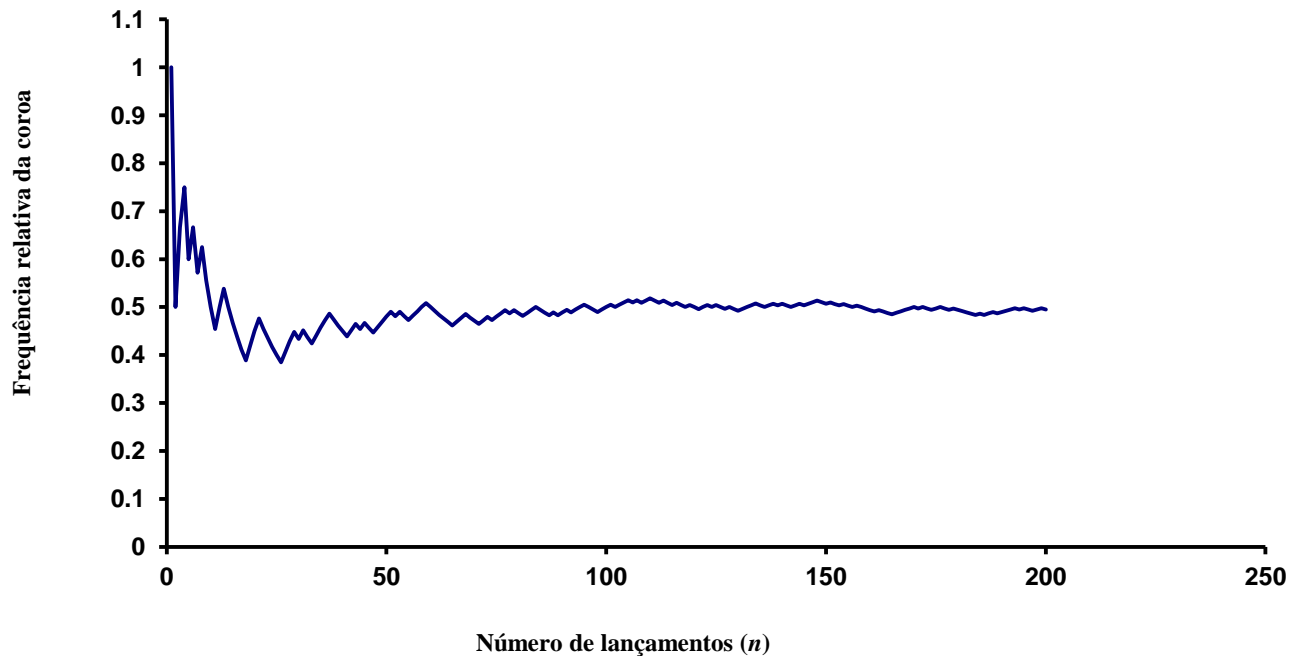
$$f_n(A) = \frac{F_{n(A)}}{n} = \frac{\text{frequência absoluta de } A}{\text{número de repetições}}$$

Quando aumenta o número de repetições há uma tendência para a **estabilização da frequência relativa em torno de um número que “será”  $P(A)$ .**



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Exemplo 2.17** – (interpretação frequencista) Lançou-se 200 vezes uma moeda de aparência regular e registou-se ao fim de cada lançamento a frequência relativa do acontecimento A «saída da coroa».



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Então, qualquer que seja  $\varepsilon > 0$ , existe um número de provas  $n$ , a partir do qual,

$P(A) - \varepsilon < f(A) < P(A) + \varepsilon$ , é praticamente certo.

$$(2.4) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P[|f(A) - P(A)| < \varepsilon] = 1$$

## lei dos grandes números

Fixado  $n$ , as frequências relativas verificam a axiomática de Kolmogorov.

Que fazer quando a situação **não é repetitiva nem simétrica?**

# **CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE**

- **Interpretação subjectiva ou personalista –**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Métodos de contagem**

## **Definição 2.6 – Regra fundamental da contagem**

Suponha-se que uma experiência aleatória é composta por  $k$  etapas. Se na primeira etapa há  $m_1$  casos possíveis, na segunda etapa há  $m_2$  casos possíveis, ..., na  $k$ -ésima etapa há  $m_k$  casos possíveis, então, o número total de resultados da experiência aleatória, combinando as  $k$  etapas, é  $m_1 \times m_2 \times \cdots \times m_k$ .

## **2 conceitos importantes (definições 2.7, 2.8 e 2.9)**

- Amostra ordenada vs não ordenada
- Amostragem com ou sem reposição

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Conceitos de **análise combinatória** a ter presentes:

Exemplo: Com 4 peças de pano de cores diferentes quantas bandeiras tricolores de faixas verticais podem elaborar-se sem repetir as cores?

## Amostras ordenadas sem reposição

**Arranjos.** Conjunto com  $n$  elementos distintos.

Quantos grupos com  $k$  elementos **não repetidos** que diferem pela **ordem** de selecção se podem formar?

$$A_k^n = \frac{n!}{(n - k)!}$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Conceitos de **análise combinatória** a ter presentes:

Exemplo: Quantos tapetes diferentes constituídos por faixas de 5 cores diferentes é possível fazer? Qualquer alteração da ordem das cores dá um tapete diferente.

**Permutações.** As permutações de um conjunto de  $n$  elementos distintos são arranjos de  $n$  elementos tomados  $n$  a  $n$ , isto é, cada grupo é formado por todos os elementos do conjunto.

$$P(n) = A_n^n = n!$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Conceitos de **análise combinatória** a ter presentes:

Exemplo: Quantos grupos de 5 letras (eventualmente repetidas) é possível construir com um alfabeto de 26 letras?

## **Amostras ordenadas com reposição**

**Arranjos completos.** Quando nos arranjos entram elementos **repetidos** do conjunto dado diz-se que se trata de arranjos com repetição ou arranjos completos

$$A_k^n = n^k$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Conceitos de **análise combinatória** a ter presentes:

Exemplo: Num restaurante existem 10 menus diferentes. Quantos conjuntos de 5 menus diferentes é possível elaborar a partir desses 10?

## **Amostras não ordenadas sem reposição**

**Combinações.** Conjunto com  $n$  elementos distintos. Quantos grupos com  $k$  elementos ( $1 \leq k \leq n$ ) **não repetidos** que **não diferem pela ordem** com que foram seleccionados se podem formar?

$$C_k^n = \binom{n}{k} = \frac{n!}{k! (n - k)!}$$



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Permutações de elementos não todos distintos.** Dados  $n$  elementos dos quais  $k_1$  são de um primeiro tipo e não se distinguem entre si,  $k_2$  são de um segundo tipo e não se distinguem entre si e, finalmente,  $k_r$  são de um último tipo, também indistintos, havendo no total  $r$  tipos diferentes,

$k_1 + k_2 + \dots + k_r = n$ , o número de permutações de elementos não todos distintos é dado pela expressão

$$\frac{n!}{k_1! \times k_2! \times \dots \times k_r!}$$

## Coeficiente multinomial

- Quando se consideram apenas dois grupos, isto é,  $r = 2$ , tem-se o **coeficiente binomial** que assume o valor dado pelas combinações de  $n$  elementos  $k$  a  $k$ .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

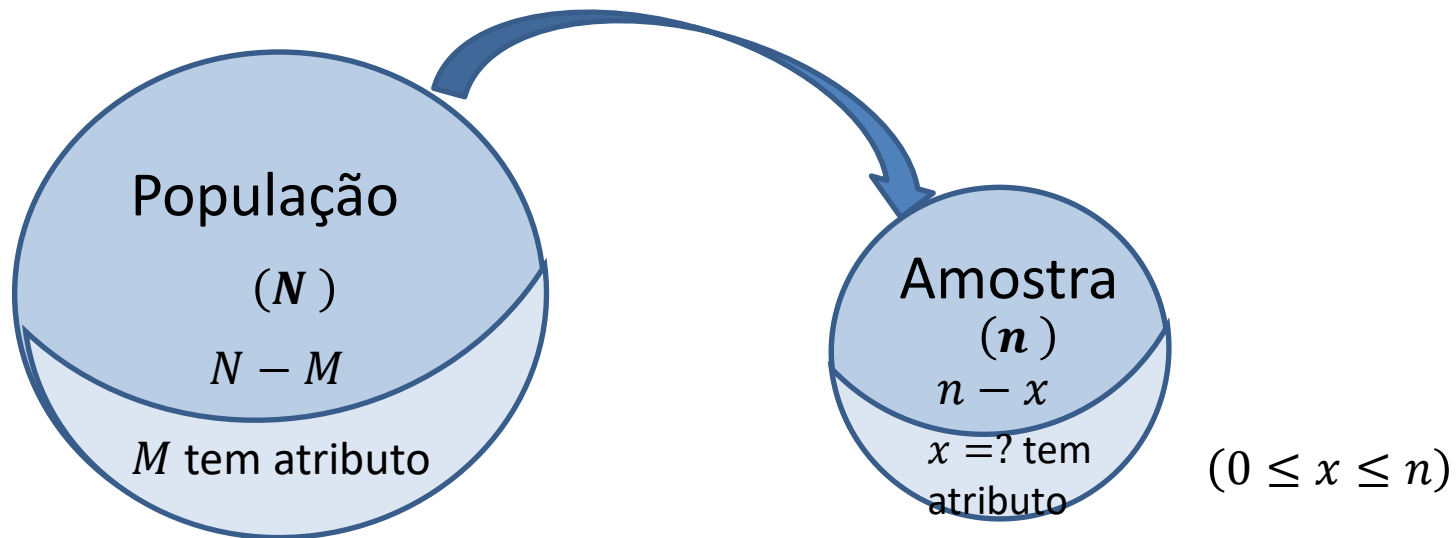
- **Permutações de elementos não todos distintos.**

Exemplo: Com 9 bolas de 3 cores diferentes, 3 pretas, 4 verdes e 2 amarelas, quantos grupos diferentes é possível formar?

Com 7 bolas de 2 cores diferentes, 3 pretas e 4 verdes quantos grupos diferentes é possível formar?

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Uma aplicação particularmente importante da análise combinatória consiste na resolução do seguinte problema:



A resposta à pergunta depende da tiragem ser feita:

Sem reposição  $\longrightarrow$  **esquema hipergeométrico**

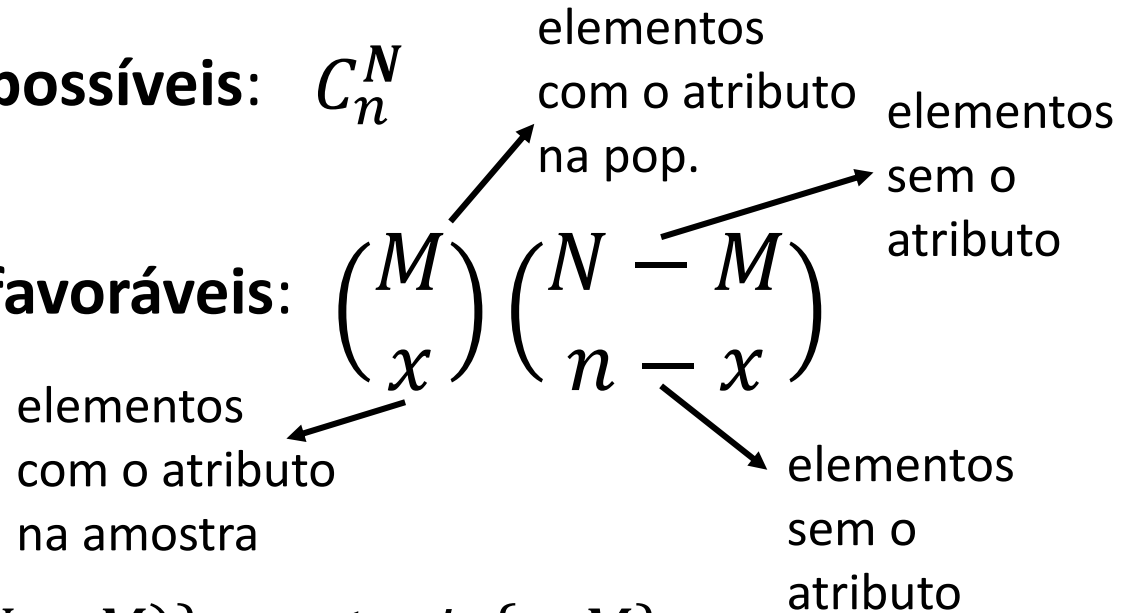
Com reposição  $\longrightarrow$  **esquema binomial**

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Tiragem sem reposição → **esquema hipergeométrico.**

número de casos possíveis:  $C_n^N$

número de casos favoráveis:



$$x \geq \max\{0, n - (N - M)\} \text{ e } x \leq \min\{n, M\}$$

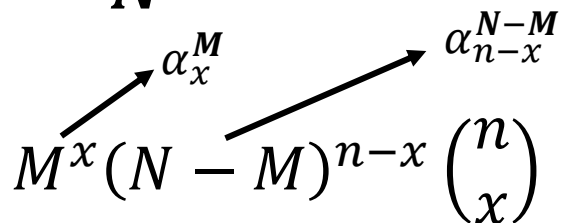
Então vem: 
$$P(x) = \frac{\binom{M}{x} \binom{N-M}{n-x}}{\binom{N}{n}}$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Tiragem com reposição → **esquema binomial**

número de casos possíveis:  $\alpha_n^N = N^n$

número de casos favoráveis:  $M^x (N - M)^{n-x} \binom{n}{x}$



Então vem:

$$P(x) = \frac{M^x (N-M)^{n-x} \binom{n}{x}}{N^n} = \binom{n}{x} \frac{M^x}{N^x} \frac{(N-M)^{n-x}}{N^{n-x}} = \binom{n}{x} p^x q^{(n-x)}$$

$$\text{Onde: } p = \frac{M}{N}, \quad q = \frac{N - M}{N} = 1 - p$$

No esquema binomial, apenas interessa a **proporção** –  $p$  e não os valores de  $N$  e de  $M$ .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Esquema hipergeométrico

exemplo: Num lago existem 100 peixes dos quais 10 são vermelhos. Se se pescarem ,aleatoriamente e **sem reposição**, 5 peixes, qual a probabilidade de nenhum ser vermelho?

$$P_s = \frac{\binom{10}{0} \binom{100 - 10}{5 - 0}}{\binom{100}{5}}$$

## Esquema binomial

exemplo: Num lago existem 100 peixes dos quais 10 são vermelhos. Se se pescarem ,aleatoriamente e **com reposição**, 5 peixes, qual a probabilidade de 2 serem vermelhos?

$$P_r = \binom{5}{2} 0.1^2 \times 0.9^3$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE





# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Definição 2.10 – Probabilidade condicionada

Dados dois acontecimentos  $A$  e  $B$ , a probabilidade de  $A$  se realizar sabendo que  $B$  se realizou ou a probabilidade de  $A$  condicionada por  $B$ , designada por  $P(A|B)$ , é definida por

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

A probabilidade condicionada **é uma medida de probabilidade** (verifica axiomática de Kolmogorov);

Uma vez conhecida a realização de  $B$ , o espaço de resultados deixa de ser  $\Omega$  e passa a ser o conjunto  $B$ .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Interpretação:** uma reavaliação da probabilidade de um acontecimento quando se tem a informação de que outro acontecimento se realizou.

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Exemplo 2.28** – No Totoloto há 49 números. Jogando com 6 números a probabilidade de obter o primeiro prémio é:

$$\frac{1}{\binom{49}{5}} * \frac{1}{13} = \frac{5! * 44!}{49!} * \frac{1}{13} = 4,03397E - 08$$

Acertando o primeiro número, a probabilidade de ganhar o primeiro prémio passa a ser:

$$\frac{\frac{5! * 44!}{49!} * \frac{1}{13}}{\binom{5}{1} * \frac{1}{49}} = \frac{4! * 44!}{48!} * \frac{1}{13} = 3,95329E - 07$$

Ainda é uma probabilidade muito baixa!

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Probabilidade condicionada.

**Exemplo 2.25** – Lançam-se 2 dados e está-se interessado na soma de pontos obtida.

Acontecimento  $A = \ll \text{obter uma soma igual a 5 pontos} \gg$

Se se souber que num dos dados se obteve 4 pontos, acontecimento  $B$ , a probabilidade de  $A$  deve ser reavaliada, já que nesse caso a realização de  $A$  equivale agora a obter 1 ponto com o outro dado. E se se souber que num dos dados se obteve 6 pontos, acontecimento  $C$ .

	1	2	3	4	5	6
1	2	3	4	5	6	7
2	3	4	5	6	7	8
3	4	5	6	7	8	9
4	5	6	7	8	9	10
5	6	7	8	9	10	11
6	7	8	9	10	11	12

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Probabilidade condicionada.**
- **Exemplo 2.25** – Lançam-se 2 dados e está-se interessado na soma de pontos obtida.

Acontecimento  $A$  = « obter uma soma igual a 5 pontos »

$$P(A) = \frac{4}{36} = \frac{1}{9}$$

Se se souber que num dos dados se obteve 4 pontos, acontecimento  $B$ , qual a  $P(A)$ ?

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{2}{12} = \frac{1}{6}$$

Se se souber que num dos dados se obteve 6 pontos, acontecimento  $C$ , a  $P(A)$  será?

$$P(A|C) = \frac{P(A \cap C)}{P(C)} = 0$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Regra da multiplicação das probabilidades:**

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A|B) * P(B)$$

$$P(B|A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} \Leftrightarrow P(B \cap A) = P(B|A) * P(A)$$

$$P(A \cap B) = P(A|B) \times P(B) = P(B|A) \times P(A)$$

com  $P(B) > 0$  e/ou  $P(A) > 0$

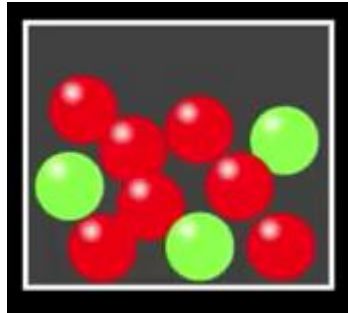
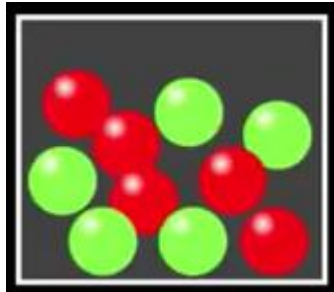
Esta regra generaliza-se facilmente para três ou mais acontecimentos. Por exemplo,

$$P(A \cap B \cap C) = P(A) \times P(B|A) \times P(C|A \cap B)$$

com  $P(A \cap B) > 0$ ,

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Tem-se 2 caixas com bolas vermelhas e verdes.



$A_1$ Caixa 1	$A_2$ Caixa 2
------------------	------------------

$$A_1 \cup A_2 = \Omega$$

$\Rightarrow$

$$A_1 \cap A_2 = \emptyset$$

$A_1$  e  $A_2$  constituem uma  
**partição do espaço de resultados  $\Omega$**

$$P(A_1) = P(A_2) = \frac{1}{2}$$

$$\underbrace{P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2)}_{\text{axioma 3 da medida probabilidade}} = 1$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Definição 2.11 – Partição do espaço de resultados

Diz-se que a classe de acontecimentos

$$\{A_1, A_2, \dots, A_m, \dots\} \quad j = 1, 2, \dots, m, \dots$$

é uma partição de  $\Omega$  quando,

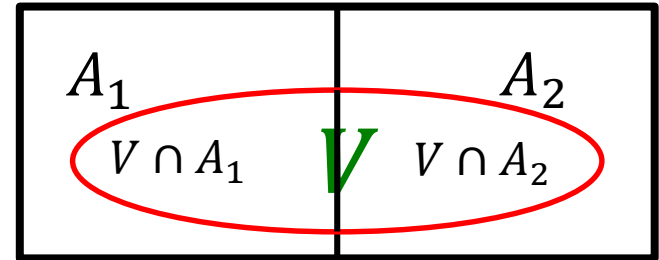
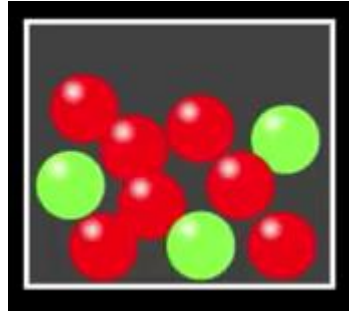
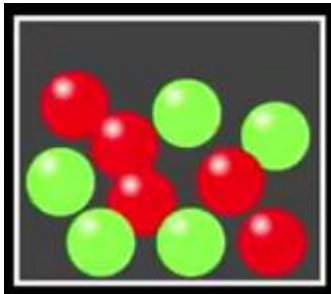
$$\cup_j A_j = \Omega \quad \text{e} \quad A_i \cap A_j = \emptyset \quad (i \neq j)$$

então: 
$$P(\cup_j A_j) = \sum_j P(A_j) = 1$$



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Tem-se 2 caixas com bolas vermelhas e verdes.



Retirada uma bola qual a probabilidade de que seja verde?

$$P(\mathbf{V}) = P(\mathbf{V} \cap A_1) + P(\mathbf{V} \cap A_2)$$

$$= P(\mathbf{V}|A_1) * P(A_1) + P(\mathbf{V}|A_2) * P(A_2)$$

$$P(\mathbf{V}|A_1) = \frac{1}{2}; \quad P(\mathbf{V}|A_2) = \frac{3}{10}$$

$$P(\mathbf{V}) = \frac{1}{2} * \frac{1}{2} + \frac{3}{10} * \frac{1}{2} = \frac{8}{20}$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

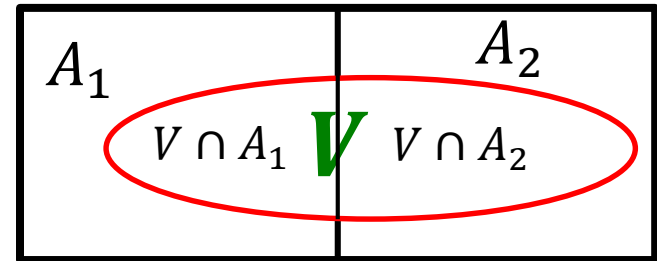
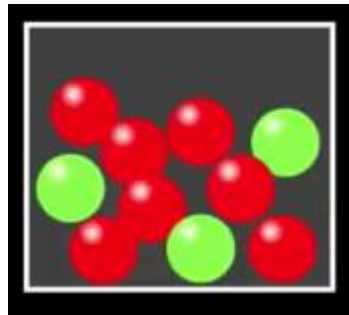
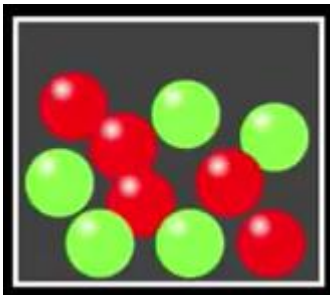
**Teorema 2.1 (regra da probabilidade total)** – Se  $\{A_1, A_2, \dots, A_m, \dots\}$  é uma partição de  $\Omega$  e se  $P(A_j) > 0$  ( $j = 1, 2, \dots, m, \dots$ ), para qualquer acontecimento  $B$ ,

$$P(B) = \sum_j P(B \cap A_j) = \sum_j P(A_j) \times P(B|A_j)$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Tem-se 2 caixas com bolas vermelhas e verdes.

Sabendo-se que a bola retirada é verde qual a probabilidade de que tenha sido retirada da caixa 2?



$$P(A_2|V) = \frac{P(A_2 \cap V)}{P(V)} = \frac{P(V|A_2) * P(A_2)}{P(V|A_1) * P(A_1) + P(V|A_2) * P(A_2)}$$

$$P(A_2|V) = \frac{\frac{3}{10} * \frac{1}{2}}{\frac{8}{20}} = \frac{3}{8}$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Teorema 2.2 (Bayes)** – Se  $\{A_1, A_2, \dots, A_m, \dots\}$  é uma partição de  $\Omega$  e se  $P(A_j) > 0$  ( $j = 1, 2, \dots, m, \dots$ ), para qualquer acontecimento  $B$  a verificar  $P(B) > 0$ ,

$$P(A_j|B) = \frac{P(A_j) \times P(B|A_j)}{\sum_j P(A_j) \times P(B|A_j)}, (j = 1, 2, \dots, m, \dots)$$

$P(A_j)$  - probabilidade a priori ( sem informação adicional)

$P(A_j|B)$  - probabilidade a posteriori ( após obter informação adicional)

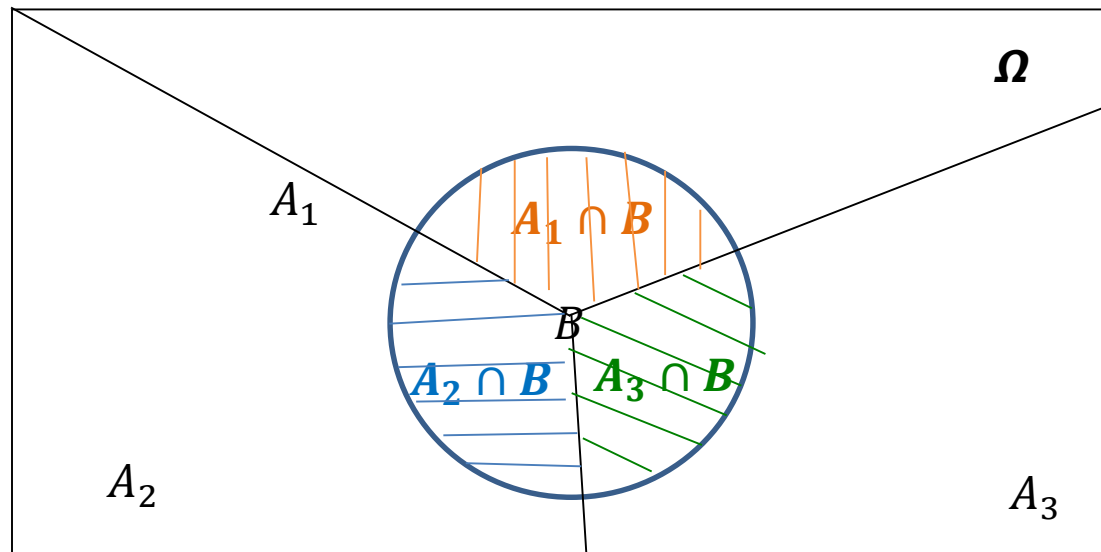
# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Exemplo 2.35** – Uma companhia seguradora distribui os segurados por três classes,  $A_1$ ,  $A_2$ ,  $A_3$ , consoante o menor ou maior risco que se lhes atribui; em certo momento a carteira de apólices tem a seguinte composição:  $A_1 = 3500$ ,  $A_2 = 5000$ ,  $A_3 = 1500$ . Sabe-se também que a probabilidade de os segurados de cada classe terem um ou mais acidentes durante um ano é, respectivamente, 0.01, 0.04 e 0.15. A companhia, naturalmente, nunca tem a certeza da classe a que pertence o subscritor de uma apólice. Se um segurado tiver um ou mais acidentes durante um ano que conclusão se pode retirar quanto à classe a que pertence?

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

$$P(A_1) = 0,35; P(A_2) = 0,5; P(A_3) = 0,15$$

$$P(B|A_1) = 0,01; P(B|A_2) = 0,04; P(B|A_3) = 0,15$$



$$P(B) = P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + P(A_3 \cap B)$$

$$P(B) = P(A_1)P(B|A_1) + P(A_2)P(B|A_2) + P(A_3)P(B|A_3)$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

$$P(A_1) = 0,35; P(A_2) = 0,5; P(A_3) = 0,15$$

$$P(B|A_1) = 0,01; P(B|A_2) = 0,04; P(B|A_3) = 0,15$$

$$\begin{aligned} P(B) &= P(A_1)P(B|A_1) + P(A_2)P(B|A_2) + P(A_3)P(B|A_3) \\ &= 0,35 * 0,01 + 0,5 * 0,04 + 0,15 * 0,15 = 0,046 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(A_1|B) &= \frac{P(A_1 \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A_1)P(B|A_1)}{P(B)} = \frac{0,35 * 0,01}{0,046} \\ &= 0,076 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(A_2|B) &= \frac{P(A_2 \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A_2)P(B|A_2)}{P(B)} = \frac{0,5 * 0,04}{0,046} \\ &= 0,43 \end{aligned}$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

$A_j$	$P(A_j)$	$P(B A_j)$	$P(A_j)P(B A_j)$	$P(A_j B)$
$A_1$	0,35	0,01	0,0035	0,076087
$A_2$	0,5	0,04	0,02	0,434783
$A_3$	0,15	0,15	0,0225	0,48913
	1		0,046	1



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Suponha que é o responsável pela detecção da fonte de erro quando o sistema de computadores falha. Da sua experiência sabe que existem 3 fontes de erros: unidade de disco, memória do computador, sistema operativo.

Sabe-se que 50% dos erros têm como fonte de erro na unidade de disco.

A partir dos padrões de desempenho de componentes, sabe-se que a probabilidade de falha do sistema quando se verifica erro na unidade de disco ou erro de memória é de, respectivamente, 60%, 80%. Sabe-se ainda que, tendo sido registada uma falha, ela deve-se a erro de memória em 40% dos casos e que a probabilidade de o sistema falhar é de 60%.

Qual a probabilidade de que o sistema falhe quando existe erro do sistema operativo?

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

$A_j$	$P(A_j)$	$P(F A_j)$	$P(A_j)P(F A_j)$	$P(A_j F)$
$UD$	0,5	0,6	0,3	
$M$	0,3	0,8	0,24	0,4
$SO$	0,2	0,3	0,06	
	1		0,6	1

$$P(M|F) = \frac{P(M)P(F|M)}{P(F)} \Leftrightarrow 0,4 = \frac{P(M)P(F|M)}{0,6} \Leftrightarrow P(M)P(F|M) = 0,4 * 0,6 = 0,24$$

$$P(SO)P(F|SO) = P(F) - P(M)P(F|M) - P(UD)P(F|UD) = 0,6 - (0,3 + 0,24) = 0,06$$

$$P(F|M) = \frac{P(F \cap M)}{P(M)} \Leftrightarrow P(M) = \frac{P(F \cap M)}{P(F|M)} = \frac{0,24}{0,8} = 0,3;$$

$$P(F|SO) = \frac{P(F \cap SO)}{P(SO)} = \frac{0,06}{0,2} = 0,3$$

## CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

Os dois mais importantes fornecedores de ovos de um supermercado (F1 e F2) fornecem respectivamente 50% e 40% do total de ovos adquiridos pelo supermercado. Alguns dos ovos vêm estragados, tendo-se apurado que, dos ovos estragados, 60% são fornecidos por F1 e 30% por F2. Sabe-se também que a percentagem total de ovos estragados fornecidos por outros fornecedores é de 5%. Qual a percentagem de ovos estragados recebidos pelo supermercado? Qual a percentagem de ovos estragados fornecidos por F1?

	$P(F_i)$	$P(E F_i)$	$P(E \cap F_i)$	$P(F_i E)$
F1	0,5	?		0,6
F2	0,4			0,3
Outros		0,05		
			?	

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

	$P(F_i)$	$P(E F_i)$	$P(E \cap F_i)$	$P(F_i E)$
F1	0.5	0.06	0.03	0.6
F2	0.4			0.3
F <sub>outr</sub>	0.1	0.05	0.005	0.1
	1		0.05	1

$$P(F_{Outros}) = 1 - [P(F1)+P(F2)] \quad P(E \cap F_{Outros}) = P(E|F_0) * P(F_0) = 0,1 * 0,05 = 0,005$$

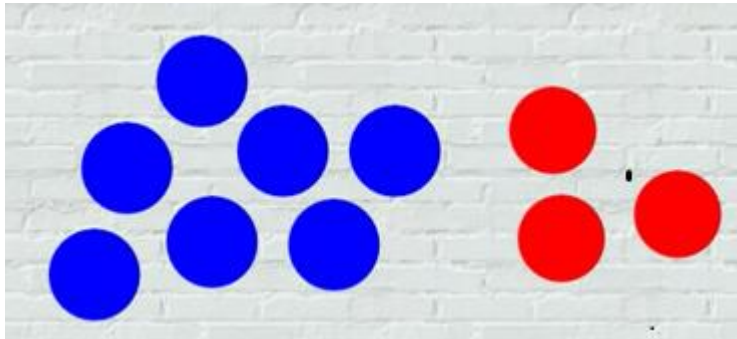
$$P(F_{Outros}|E) = 1 - [P(F1|E)+P(F2|E)] \quad P(E|F_1) = \frac{P(E \cap F_1)}{P(F_1)} = \frac{0,6/0,05}{0,5} = \frac{0,03}{0,5} = 0,06$$

$$P(F_1|E) = \frac{P(F_1 \cap E)}{P(E)} \Leftrightarrow P(F_1 \cap E) = P(F_1|E) * P(E) = 0,6 * 0,05 = 0,03$$

$$P(F_0|E) = \frac{P(F_0 \cap E)}{P(E)} \Rightarrow P(E) = \frac{P(F_0 \cap E)}{P(F_0|E)} = \frac{0,005}{0,1} = 0,05$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 7. Acontecimentos independentes



Experiência aleatória-.  
retirar duas bolas desta  
caixa **com reposição**

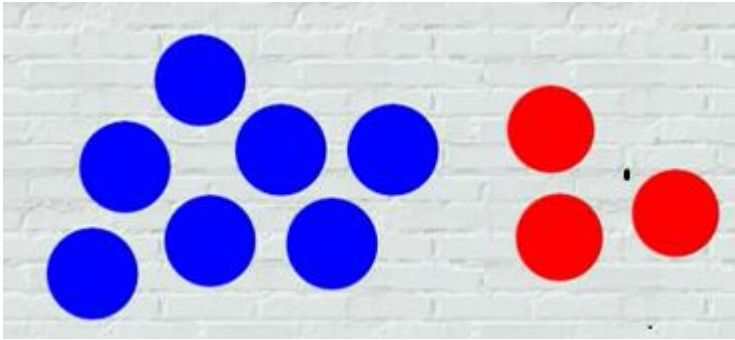
$$P(\text{●} \text{●}) = P(1^{\text{a}} \text{●}) * P(2^{\text{a}} \text{●} \mid 1^{\text{a}} \text{●}) = \frac{7}{10} * \frac{3}{10} = \frac{21}{100}$$

$$P(\text{●}) * P(\text{●}) = \frac{7}{10} * \frac{3}{10} = \frac{21}{100}$$

Acontecimentos ● e ● dizem-se independentes

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 7. Acontecimentos independentes



Experiência aleatória-.  
retirar duas bolas desta  
caixa **sem reposição**

$$P(\text{●} \text{ } \text{●}) = P(1^{\text{a}} \text{●}) * P(2^{\text{a}} \text{●} \mid 1^{\text{a}} \text{●}) = \frac{7}{10} * \frac{3}{9} = \frac{21}{90} = \frac{7}{30}$$

$$P(\text{●}) * P(\text{●}) = \frac{7}{10} * \frac{3}{10} = \frac{21}{100}$$

$$P(\text{●} \text{ } \text{●}) \neq P(\text{●}) * P(\text{●})$$

Acontecimentos ● e ● dizem-se dependentes

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## 7. Acontecimentos independentes

### Definição 2.12 – Acontecimentos independentes

Dois acontecimentos  $A$  e  $B$ , do mesmo espaço de resultados, dizem-se independentes, se e só se

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

Esta definição é válida para  $P(A) \geq 0$  e  $P(B) \geq 0$ . Assim, se  $A$  for tal que  $P(A) = 0$ , então  $A$  é independente de qualquer outro acontecimento e, em particular, é independente de  $\emptyset$  e de  $\Omega$ .

### Teorema 2.3

Se  $A$  e  $B$  forem acontecimentos independentes, então,

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A) \times P(B)}{P(B)} = P(A) \text{ se } P(B) > 0$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Acontecimentos independentes e acontecimentos incompatíveis traduzem relações diferentes:**

- Se  $P(A) = 0$ , já foi dito que  $A$  é independente de qualquer outro acontecimento porque  $A = \emptyset$  (“acontecimento impossível”).

Com efeito, se  $A = \emptyset \Rightarrow A \cap B = \emptyset \Rightarrow P(A \cap B) = 0 = P(A) * P(B)$

A concorrência das duas situações (independência e incompatibilidade) somente se verifica nessa hipótese restrita.

- **A independência é uma propriedade da medida de probabilidade e não uma propriedade dos acontecimentos. Não é possível caracterizar a independência meramente a partir dos acontecimentos.**



# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

**Acontecimentos independentes e acontecimentos incompatíveis traduzem relações diferentes:**

- Se  $P(A) > 0$  e  $P(B) > 0$ , os acontecimentos  $A$  e  $B$ , caso sejam incompatíveis [ $A \cap B = \emptyset$ ]**não podem ser independentes**, porquanto,  $P(A \cap B) = P(\emptyset) = 0 \neq P(A) \times P(B)$ .
- **A incompatibilidade é uma propriedade dos acontecimentos**, não da medida de probabilidade.

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- **Teorema 2.4** – Se os acontecimentos  $A$  e  $B$  são independentes, também o são  $A$  e  $\bar{B}$ ,  $\bar{A}$  e  $B$ ,  $\bar{A}$  e  $\bar{B}$ .

Por exemplo:

$$\begin{aligned}P(A \cap \bar{B}) &= P(A - B) = P(A) - P(A \cap B) = P(A) - P(A) \times P(B) = P(A)(1 - P(B)) \\ &= P(A) \times P(\bar{B})\end{aligned}$$

Quando se consideram três acontecimentos,  $A$ ,  $B$  e  $C$ , podem ocorrer as seguintes situações:

Os acontecimentos são dois a dois independentes e

$$P(A \cap B \cap C) \neq P(A) \times P(B) \times P(C).$$

Os acontecimentos são dois a dois independentes e

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

Verifica-se  $P(A \cap B \cap C) = P(A) \times P(B) \times P(C)$  mas  $A$  e  $B$  ou  $A$  e  $C$  ou  $B$  e  $C$  dependentes .

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Ex.2.39: Quatro bolas (1, 2, 3,4). Retira-se uma bola e regista-se o número. Sejam acontecimentos  $A = \{1,2\}$ ,  $B = \{1,3\}$ ,  $C = \{1,4\}$ .

$$P(A) = P(B) = P(C) = 1/2;$$

$$P(A \cap B) = 1/4 = P(A) \times P(B), P(A \cap C) = 1/4 = P(A) \times P(C), P(B \cap C) = 1/4 = P(B) \times P(C) \text{ mas}$$

$$P(A \cap B \cap C) = 1/4 \neq P(A) \times P(B) \times P(C) = 1/8$$

Ex.2.40: Uma moeda regular é lançada 3 vezes.

Sejam os acontecimentos:  $\Omega = \{CCC, CCF, \dots, FFF\}$   $\# \Omega = 8$

$A = \{CCC, FCC, CFF, FFF\}$ ,  $B = \{CCF, CFC, FFC, FFF\}$ ,  $C = \{CCF, CFC, FCF, FFF\}$ .

$$P(A) = P(B) = P(C) = 1/2;$$

$$P(A \cap B \cap C) = 1/8 = P(A) \times P(B) \times P(C) = 1/8 \text{ mas}$$

$$P(B \cap C) = 3/8 \neq P(B) \times P(C) = 1/4$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

- Exemplo: : Uma moeda regular é lançada 3 vezes

$$\Omega = \{CCC, CCF, CFC, CFF, FCC, FCF, FFC, FFF\}$$

Sejam os acontecimentos:  $A = \{CCC, FCC, CCF, FFF\}$ ,  
 $B = \{CCF, CFC, FCC, CFF\}$  e  $C = \{CCC, CFF, CCF, FFF\}$ .

$$\text{Então: } P(A) = P(B) = P(C) = 1/2$$

$$A \cap B = \{FCC, CCF\}; A \cap C = \{CCC, FFF\}; B \cap C = \{CCF, CFF\};$$

$$A \cap B \cap C = \{CCF\}$$

$$P(A \cap B) = \frac{1}{4} = P(A) \times P(B); P(A \cap C) = \frac{1}{4} = P(A) \times P(C)$$

$$P(B \cap C) = \frac{1}{4} = P(B) \times P(C)$$

$$P(A \cap B \cap C) = \frac{1}{8} = P(A) \times P(B) \times P(C)$$

# CAPÍTULO 1(2) – PROBABILIDADE

## Definição 2.13 – Independência completa ou mútua

Os acontecimentos  $A$ ,  $B$  e  $C$  do mesmo espaço de resultados dizem-se completamente independentes ou mutuamente independentes se e só se verificarem as condições seguintes:

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B), P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C), P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$$

e

$$P(A \cap B \cap C) = P(A) \times P(B) \times P(C)$$

## Definição 2.14 – Independência condicional

Dois acontecimentos  $A$  e  $B$  são independentes condicionalmente em relação a um acontecimento  $C$  quando,

$$P(A \cap B | C) = P(A | C) \cdot P(B | C)$$

A independência condicional **não** implica independência no sentido corrente a não ser obviamente quando  $C = \Omega$ .

# Questões sobre a aula anterior

1. Se  $A_1, A_2, A_3$  constituem uma partição do espaço de resultados, então são acontecimentos mutuamente independentes.
2. Se  $P(A) = 0.55, P(B) = 0.35$  e  $P(A - B) = 0.55$ , então  $A$  e  $B$  constituem uma partição de  $\Omega$ .