Notas de Aulas - Capítulo 1

Probabilidade

Caio Gomes Alves

07/05/2025

1 Definições Básicas

1.1 Modelo Probabilístico

Suponha que é realizado um experimento "sob certas condições", sendo Ω o conjunto de resultados possíveis do experimento (também chamado de resultados elementares). Chamamos Ω de **espaço amostral do experimento**, com a representação axiomática sendo dada por: $\Omega = \{\omega : \omega \in \Omega\}$.

Example 1.1. Considere o lançamento de um dado honesto. Nesse caso, temos que $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, em que cada $\{i\}$ é um evento elementar, sendo eles $\{1\},\{2\},\{3\},\{4\},\{5\}$ e $\{6\}$.

Temos então que eventos são coleções de pontos em Ω , por exemplo um evento $A = \{2, 4, 6\}$ (números pares no lançamento de um dado honesto). Assim, temos as seguintes suposições para eventos:

- 1. Todo resultado possível no experimento corresponde a um e somente um $\omega \in \Omega$;
- 2. Resultados diferentes correspondem a elementos diferentes em Ω .

Definition 1.1. Seja um espaço amostral Ω de um experimento. Todo subconjunto $A \subset \Omega$ é um evento. Ω é o evento certo e \emptyset é o evento impossível. Além disso, $\omega \in \Omega \to \{\omega\}$ é um evento elementar.

Note-se que, dados A e B eventos, tais que $A \subset \Omega$ e $B \subset \Omega$, temos que:

- $A \cup B \to (\omega \in A \in \omega \notin B)$ ou $(\omega \notin A \in \omega \in B)$ ou $(\omega \in A \in \omega \in B)$;
- $A \cap B \to (\omega \in A \cup \omega \in B)$;
- $A^c \to (\omega \notin A)$;
- $A \subset B \to a$ ocorrência de A implica a ocorrência de B;
- $A \cap B = \emptyset \rightarrow$ os eventos A e B são mutuamente exclusivos.

No campo probabilístico, pensamos em atribuir probabilidades (leia-se chances) a eventos em Ω .

Definition 1.2 (Clássica). A probabilidade de ocorrência de um evento A, denotada por P(A) é dada por:

$$P(A) = \frac{\#(A)}{\#(\Omega)} = \frac{\mathrm{n}^{\mathrm{o}} \text{ de resultados favoráveis a } A}{\mathrm{n}^{\mathrm{o}} \text{ de resultados possíveis em } \Omega}$$

Onde # indica a cardinalidade de um conjunto (quantidade de elementos no conjunto).

Example 1.2. Seja $A = \{2, 4, 6\}$, os lançamentos pares em um dado honesto. Como $\Omega = \{1, \dots, 6\}$, temos que:

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

Note que o conjunto A pode ser descrito como a união dos eventos elementares, tais que $A = \{2\} \cup \{4\} \cup \{6\}$. Nesse caso, podemos ver que a probabilidade de A não muda, pois:

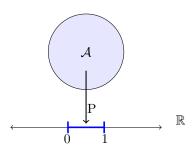
$$P(\{i\}) = \frac{\#(\{i\})}{\#(\Omega)} = \frac{1}{6}$$

$$P(A) = \frac{\#(\{2\}) + \#(\{4\}) + \#(\{6\})}{\#(\Omega)} = \frac{1+1+1}{6} = \frac{1}{2}$$

Definition 1.3. Um evento A ao qual atribuímos uma probabilidade é um evento aleatório.

1.2 Álgebras de Conjuntos

Considere o conjunto de eventos em uma família \mathcal{A} (subconjuntos de Ω), de tal modo que $P:A\to [0,1]$. Uma representação gráfica da relação P pode ser dada por:



Definition 1.4. Seja Ω um conjunto não-vazio. Seja \mathcal{A} uma classe de subconjuntos de Ω , ela será chamada de "Álgebra de subconjuntos de Ω ", caso respeite os seguintes axiomas:

- $Ax_1: \Omega \in \mathcal{A}$, e definimos $P(\Omega) = 1$;
- Ax_2 : Se $A \in \mathcal{A} \Rightarrow A^c \in \mathcal{A}$, e definimos $P(A^c) = 1 P(A)$;
- Ax_3 : Se $A \in \mathcal{A}, B \in \mathcal{A} \Rightarrow A \cup B \in \mathcal{A}$.

E por consequência desses axiomas, temos as seguintes extensões:

- $Ax_A \cdot \emptyset \in A$
- Ax_5 : Sejam $A_1, A_2, \dots, A_n : A_i \in \mathcal{A} \forall i \Rightarrow \bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{A} \in \bigcap_{i=1}^n A_i \in \mathcal{A}$.

É fácil verificar a extensão de Ax_4 a partir de Ax_1 e Ax_2 : Ax_1 define que $\Omega \in \mathcal{A}$, e por Ax_2 temos que $\Omega^c \in \mathcal{A}$, e por definição temos que $\Omega^c = \emptyset$, logo $\emptyset \in \mathcal{A}$. Também é interessante notar que, ainda por Ax_2 , temos que $P(\emptyset) = 1 - P(\Omega)$, e por Ax_1 temos que $P(\Omega) = 1$, portanto $P(\emptyset) = 1 - 1 = 0$.

A extensão de Ax_5 é dada por indução e pelas Leis de De Morgan: Sejam $A_1, A_2 \in \mathcal{A}$. Temos pelo axioma Ax_3 , que $A_1 \cup A_2 \in \mathcal{A}$, podendo assim definir o conjunto $B = A_1 \cup A_2$, sendo possível ver que $B \in \mathcal{A}$. Sejam ainda um conjunto $A_3 \in \mathcal{A}$, podemos ver que $B \cup A_3 \in \mathcal{A}$, e como $B = A_1 \cup A_2$, temos que $(A_1 \cup A_2) \cup A_3 \in \mathcal{A}$. Podemos proceder dessa forma para qualquer quantidade (enumerável) de conjuntos, de modo que $\bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{A}$. Pelas Leis de De Morgan, sabemos que:

$$\bigcap_{i=1}^{n} A_i = \left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i^c\right)^c \tag{1}$$

E pela extenção indutiva em n do axioma Ax_2 , temos que se $A_i^c \in \mathcal{A}, \forall i$, então $\bigcup_{i=1}^n A_i^c \in \mathcal{A}$. E como, se um conjunto pertence a \mathcal{A} seu complementar deve pertencer também, e pelo resultado em (1), temos então que:

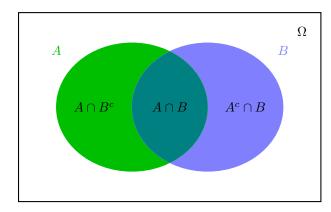
$$\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}^{c}\right)^{c} = \left(\bigcap_{i=1}^{n} A_{i}\right) \in \mathcal{A} \tag{2}$$

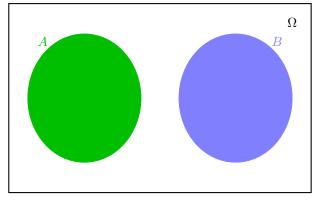
Assim provamos o axioma A_5 como extensão indutiva dos axiomas anteriores, indicando que tanto a união quanto a interseção dos A_i pertencem à \mathcal{A} . Podemos também mostrar que a álgebra \mathcal{A} é fechada também para a operação de diferença entre conjuntos: $A \in \mathcal{A}, B \in \mathcal{A}, A - B = A \cap B^c \in \mathcal{A}$.

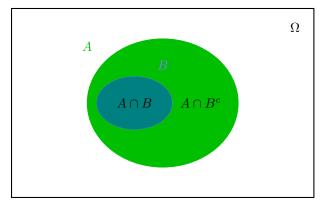
Prova. Considerando que os conjuntos A e \$B pertencem à \mathcal{A} , podemos utilizar o axioma Ax_2 para mostrar que $A^c \in \mathcal{A}$ e $B^c \in \mathcal{A}$. A partir disso, por meio do axioma Ax_5 temos que os seguintes conjuntos também pertencem à \mathcal{A} : $A \cup B$, $A \cup B^c$, $A^c \cup B$, $A^c \cup B^c$, $A \cap B$, $A \cap B^c$, $A^c \cap B$, $A^c \cap B^c$. E como temos que $A \cap B^c = A - B$, temos a prova de que $A - B \in \mathcal{A}$. Além disso, essa prova mostra que a diferença contrária $(B - A = A^c \cap B)$ também pertence à algebra \mathcal{A} .

Ainda considerando os conjuntos A e B, existem cinco maneiras como esses conjuntos podem "interagir", e podemos mostrar que em todos os casos a diferença $A - B \in \mathcal{A}$:

- $A \not\subset B \in A \not\supset B \in A \cap B \neq \emptyset \Rightarrow A B = A \cap B^c \in \mathcal{A}$;
- $A \not\subset B \in A \not\supset B \in A \cap B = \emptyset \Rightarrow A B = A \in \mathcal{A};$
- $A \supset B \Rightarrow A B = A \cap B^c \in A$;
- $A \subset B \Rightarrow A B = \emptyset \in \mathcal{A}$;
- $A = B \Rightarrow A B = \emptyset \in \mathcal{A}$.







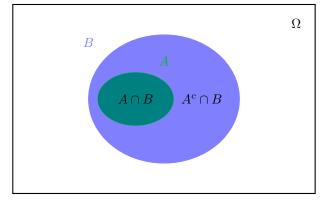


Figure 1: Diferentes relações entre A e B demonstradas por Diagramas de Venn. Note que em todos os casos, $A \cap B^c \in \mathcal{A}$ ou $A \cap B^c = \emptyset \in \mathcal{A}$ ou $A \cap B^c = A \in \mathcal{A}$

As representações por Diagramas de Venn apresentadas na figura 1.2 não é prova formal de que a álgebra ${\mathcal A}$ é fechada para a diferença, mas é um recurso visual que pode auxiliar no entendimento da relação entre os conjuntos.

Definition 1.5. Uma classe \mathcal{A} de conjuntos/subconjuntos de $\Omega \neq \emptyset$, verificando os axiomas Ax_1, Ax_2 e Ax_3 é chamada de σ -álgebra de subconjuntos de Ω .

Note que uma σ -álgebra é sempre uma álgebra. Uma outra forma de construir σ -álgebras é partir de uma álgebra munida dos axiomas de Kolmogorov (Teorema de Carathéodory).

Proposition 1.1. Seja A uma σ -álgebra de subconjuntos de Ω , se A_1, A_2, \ldots , é uma coleção em $A \Rightarrow$ $\bigcap_{i=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}.$

Example 1.3. Seja $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ (o lançamento de um dado cúbico usual). A σ -álgebra usual é definida da seguinte forma e denotada por $\mathcal{P}(\Omega)$ (chamada de partes de Ω ou powerset de Ω):

$$\mathcal{A} = \{\emptyset, \{1\}, \{2\}, \{3\}, \{4\}, \{5\}, \{6\}, \\ \{1, 2\}, \{1, 3\}, \{1, 4\}, \{1, 5\}, \{1, 6\}, \\ \{2, 3\}, \{2, 4\}, \dots, \\ \Omega\}$$

Example 1.4. Definamos a σ -álgebra de Borel no intervalo $\Omega = [0, 1]$. Uma possível definição seria:

 $\mathcal{A} = \text{todos os subconjuntos de } [0,1]$ cujo cumprimento esteja bem definido

Podemos, por exemplo, propor uma álgebra para o intervalo [0,1] dada por:

$$A_{\prime} = \{A \subset [0,1] : A \text{ \'e uma união finita de intervalos } \}$$

É possível encontrar um conjunto A tal que $A \notin \mathcal{A}$, por exemplo:

$$A = \left\{ \left(0, \frac{1}{2}\right) \cup \left(\frac{1}{2}, \frac{3}{4}\right) \cup \dots \cup \left(1 - \frac{1}{2^n}, 1 - \frac{1}{2^{n+1}}\right) \cup \dots \right\}$$

Podemos ver que, para qualquer n^* finito, $\lim_{n\to n^*} \left(1-\frac{1}{2^{n+1}}\right) \neq 1$, de modo que o conjunto A não cobrirá completamente o intervalo [0,1]. Dessa forma, a σ -álgebra de Borel no intervalo [0,1] (denotada $\mathcal{B}_{[0,1]}$) é definida como:

$$\mathcal{B}_{[0,1]} = \{A : A \subset [0,1] \text{ e } A \text{ \'e boreliano}\}$$

Onde boreliano denota que A é uni \tilde{a} o enumerável (finita ou infinita) de intervalos em [0,1]

1.3 Axiomas de Kolmogorov

Seja $P: \mathcal{A} \to [0,1]$, com:

- $Ax_1(K): P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{A};$
- $Ax_2(K): P(\Omega) = 1;$
- $Ax_3(K)$: Se A_1, A_2, \ldots, A_n : $A_i \in \mathcal{A} \forall i \in A_i \cap A_j = \emptyset \forall i, j \in \{1, 2, \ldots, n\}, i \neq j \Rightarrow P(\bigcup_{k=1}^n A_k) = \sum_{k=1}^n P(A_k)$.

Definition 1.6. Seja Ω um conjunto não-vazio, \mathcal{A} uma σ -álgebra em Ω , com $P: \mathcal{A} \to [0,1]$, verificando os axiomas de Kolmogorov, então P é dita finitamente aditiva. Podemos assim, modificar o axioma $Ax_3(K)$ para:

• $Ax_3'(K)$: Se A_1, A_2, \ldots é uma sequência em \mathcal{A} tal que $\forall i \neq j, A_i \cap A_j = \emptyset$, tem-se que $P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$. (propriedade da σ -aditividade)

Definition 1.7. P definida em uma σ -álgebra A, satisfazendo os axiomas de Kolmogorov $(Ax_1(K), Ax_2(K), Ax_3'(K))$ é uma medida de probabilidade em \mathcal{A} , constituída pela terna (Ω, \mathcal{A}, P) .

1.4 Propriedades da medida de probabilidade

Proposition 1.2 (Continuidades).

- 1. Seja $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ uma sequência (crescente) de eventos tais que $A_1 \subseteq A_2 \subseteq A_3 \subseteq \ldots$, e seja $A = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$, então $P(A) = \lim_{i \to \infty} P(A_i)$.
- 2. Seja $\{B_i\}_{i=1}^{\infty}$ uma sequência (decrescente) de eventos tais que $B_1 \supseteq B_2 \supseteq B_3 \supseteq \ldots$, e seja $B = \bigcap_{i=1}^{\infty} B_i$, então $P(B) = \lim_{i \to \infty} P(B_i)$.

Prova.

1. Note que, sendo $A_0 = \emptyset$, tem-se que $A = (A_1 - A_0) \cup (A_2 - A_1) \cup (A_3 - A_2) \cup \ldots$, ou seja, A é união disjunta de eventos $D_i = A_i - A_{i-1}$, de forma que $A_{i-1} \subseteq A_i \Rightarrow P(A_i) = P(A_{i-1}) + P(A_i - A_{i-1}) \Rightarrow P(A_i - A_{i-1}) = P(A_i) - P(A_{i-1})$. Logo, temos que:

$$A = \bigcup_{i=1}^{\infty} D_i \xrightarrow{Ax_3'(K)} P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(D_i)$$

$$= \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i - A_{i-1})$$

$$= \lim_{n \to \infty} \sum_{i=1}^{n} [P(A_i) - P(A_{i-1})]$$

$$= \lim_{n \to \infty} [P(A_1) - P(A_0) + P(A_2) - P(A_1) + P(A_3) - P(A_2) + \dots]$$

$$= \lim_{n \to \infty} P(A_n)$$

2. Note que, por De Morgan, $B = \bigcap_{i=1}^n B_i = (\bigcup_{i=1}^n B_i^c)^c$. Logo $P(\bigcap_{i=1}^n B_i) = 1 - P(\bigcup_{i=1}^n B_i^c)$. Seja $A = B_i^c$ de modo que:

$$B_1^c = \Omega - B_1 = A_1$$

$$B_2^c = (B_1 - B_2) \cup (\Omega - B_1) = A_2$$

:

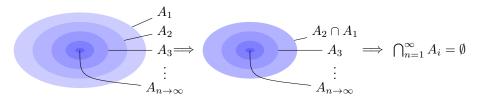
Assim $A_1 \subseteq A_2 \subseteq A_3 \subseteq \ldots$, e com isso $P(\bigcap_{i=1}^n B_i) = 1 - P(\bigcup_{i=1}^n B_i^c) = 1 - P(\bigcup_{i=1}^n A_i)$. Por outro lado, tem-se que $A = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i^c \Rightarrow A^c = (\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i^c)^c = \bigcap_{i=1}^{\infty} B_i = B$. Logo, temos que:

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{n} B_i\right) \xrightarrow[n \to \infty]{} (1 - P(A)) = P(A^c) = P(B)$$

Definition 1.8 (Continuidade no vazio).

• $Ax_4(K)$: Se $\{A_n\}_{n\geq 1}\subseteq \mathcal{A}$ e $A_n\supseteq A_{n+1}\forall n$ e $\bigcap_{n=1}^{\infty}A_n\neq\emptyset$ então $P(A_n)\xrightarrow[n\to\infty]{}0$

A prova dessa definição é dada pela segunda parte da prova da proposição 1.2. A representação visual é dada pelo seguinte diagrama:



Proposition 1.3. Dados os axiomas $Ax_1(K)$, $Ax_2(K)$, $Ax_3(K)$, o axioma 4 é equivalente ao axioma $Ax'_3(K)$, ou seja, uma probabilidade finitamente aditiva é uma medida de probabilidade se e somente se é contínua no vazio.

A prova de que a σ -aditividade implica o axioma 4 é consequência da prova da proposição anterior, dado que $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = \emptyset$. Para demonstrar o contrário (que $Ax_1(K) + Ax_2(K) + Ax_3(K) + Ax_4(K) \to Ax_3'(K)$), tomemos uma sequência infinita de eventos $\{A_i\}_{i\geq 1}$ em $\mathcal{A}: A_i\cap A_j=\emptyset \ \forall i\neq j$. Devemos ver que $P(\bigcup_{n=1}^{\infty})=1$ $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$. Seja $A = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = (\bigcup_{n=1}^k A_n) \cup (\bigcup_{n=k+1}^{\infty} A_n)$. Tem-se que:

$$P(A) = P\left(\bigcup_{n=1}^{k} A_n\right) + P\left(\bigcup_{n=k+1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{k} P(A_n) + P\left(\bigcup_{n=k+1}^{\infty} A_n\right)$$

Seja $B_k = \bigcup_{n=k+1}^{\infty} A_n$. Note que $B_k \downarrow \emptyset$ quando $k \to \infty$ de modo que $P(B_k) \xrightarrow[k \to \infty]{} 0$, logo:

$$\lim_{k \to \infty} \sum_{n=1}^{k} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

Corollary 1.1. Os seguintes sistemas são equivalentes:

$$Ax_1(K), Ax_2(K), Ax_3'(K) \equiv Ax_1(K), Ax_2(K), Ax_3(K), Ax_4(K)$$

Propriedades de probabilidade 1.5

Seja P uma probabilidade em uma σ -álgebra A. Suponhamos que todo A abaixo pertença à A. Então as seguintes propriedades são consequências dos axiomas:

- **P1**: $P(A^c) = 1 P(A)$;
- **P2**: 0 < P(A) < 1;
- **P3**: $A_1 \subset A_2 \Rightarrow P(A_1) \leq P(A_2);$ **P4**: $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i);$ **P5**: $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i);$

Com essas propriedades, podemos então definir um modelo probabilístico. Sejam:

- a) Um espaço amostral: $\Omega \neq \emptyset$;
- b) Uma σ -álgebra em Ω : \mathcal{A} ;
- c) Uma medida de probabilidade em A: P.

Definition 1.9. Um espaço de probabilidade é uma terna (Ω, \mathcal{A}, P) seguindo $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbf{c}$.

1.6 Probabilidade Condicional e Independência

Considere o seguinte experimento: um dado é lançado duas vezes e anota-se a dupla de resultados. Temos que:

$$\Omega = \{(i, j) : 1 \le i \le 6; 1 \le j \le 6; i, j \in \mathbb{Z}\}\$$

Sejam os seguintes eventos:

- $A = "em \ cada \ lançamento \ o \ valor \ observado \ \acute{e} \le 2";$
- B = "a soma dos resultados é igual a 4".

$$A = \{(1,1), (1,2), (2,1), (2,2)\}$$

$$B = \{(1,3), (3,1), (2,2)\}$$

Já que $\#\Omega = |\Omega| = 36$, e pela equiprobabilidade dos eventos (considerando que os dados são honestos), temos que:

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{4}{36}$$
$$P(B) = \frac{|B|}{|\Omega|} = \frac{3}{36}$$

Além disso, $(A \cap B) = \{(2,2)\}; P(A \cap B) = 1/36$. Suponha que A ocorre com P(A) > 0, e que B é o evento de interesse. Assumindo a potencial ocorrência de A, qual é a probabilidade de B ocorrer. Nesse caso P(B|A) = 1/4.

Definition 1.10 (Probabilidade condicional). Sejam $A \in B$ eventos em A, com P(A) > 0. A probabilidade condicional P(B|A) é definida como:

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} \tag{3}$$

ou equivalentemente:

$$P(A \cap B) = P(B|A)P(A) \tag{4}$$

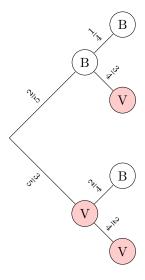
Example 1.5. Considere uma urna com 5 bolas, sendo 3 vermelhas e 2 brancas. O experimento consiste de 2 retiradas sucessivas de uma bola da urna (sem reposição). Considere os eventos $A_1 = Cor \ da \ primeira \ bola$ e $A_2 = Cor \ da \ segunda \ bola$:

$$P(A_1 = B) = \frac{2}{5} , P(A_1 = V) = \frac{3}{5}$$

$$P(A_2 = B|A_1 = B) = \frac{1}{4} , P(A_2 = V|A_1 = B) = \frac{3}{4}$$

$$P(A_2 = B|A_1 = V) = \frac{2}{4} , P(A_2 = V|A_1 = V) = \frac{2}{4}$$

Podemos visualizar esse experimento com os seguintes diagrama e tabela de probabilidades:



Resultados		
A_1	A_2	$ P(A_1)P(A_2 A_1)$
В	В	$2/5 \times 1/4 = 2/20$
В	V	$2/5 \times 3/4 = 6/20$
V	В	$3/5 \times 2/4 = 6/20$
V	V	$3/5 \times 2/4 = 6/20$

Definition 1.11 (Eventos independentes).

- a) Os eventos A e B são independentes (denotados como $A \perp B$) se $P(A \cap B) = P(A)P(B)$;
- b) $\{A_i, i \in \mathbb{I}\}$ são independentes se $P\left(\bigcap_{i \in \mathcal{J}} A_i\right) = \prod_{i \in \mathcal{J}} P(A_i), \forall \text{ subfamílias } \mathcal{J} \text{ de índices em } \mathbb{I}.$

Disso segue que, sendo A e B dois eventos, as seguintes propriedades são válidas:

- 1. Se $P(A) = 0 \Rightarrow P(A \cap B) = 0 \ \forall B$, ou seja, $A \perp B$;
- 2. Se $P(B) = 1 \Rightarrow P(A \cap B) = 0 \ \forall A$, ou seja, $A \perp B$;
- 3. A é independente dele mesmo se e somente se P(A) = 0 ou P(A) = 1;
- 4. $A \perp B \Rightarrow A \perp B^c, A^c \perp B, A^c \perp B^c;$
- 5. As seguintes proposições são equivalentes:
 - a) $(A \perp B) \Rightarrow P(B|A) = P(B) \in P(B|A^c) = P(B);$
 - b) $P(B|A) = P(B) \Rightarrow A \perp B$;
 - c) $P(B|A^c) = P(B) \Rightarrow A \perp B$.

Theorem 1.1 (Teorema das Probabilidades Totais).

1. Dados A e B eventos em \mathcal{F} :

$$P(A) = P(A|B)P(B) + P(A|B^c)P(B^c)$$

2. No geral, se B_1, B_2, \ldots, B_n é uma partição de Ω , então:

$$P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(A|B_i)P(B_i)$$
 (5)

Demonstração: Note que $A = (A \cap B) \cup (A \cap B^c)$ e $(B \cap B^c) = \emptyset$ e $(B \cup B^c) = \Omega$. Além disso, $(A \cap B) \cap (A \cap B^c) = \emptyset$, logo $P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^c)$. Como, por definição, $P(A|B) = P(A \cap B)/P(B)$ e $P(A|B^c) = P(A \cap B^c)/P(B^c)$, temos que:

$$P(A) = P(A|B)P(B) + P(A|B^c)P(B^c)$$

Para o caso geral, temos que $\{B_i\}_{i=1}^n$, $(B_i \cap B_j) = \emptyset \ \forall i,j \in \bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$. Logo:

$$A = (A \cap B_1) \cup (A \cap B_2) \cup \ldots \cup (A \cap B_n)$$

$$\Downarrow \text{ Pela } \sigma\text{-aditividade}$$

$$(A) = \sum_{n=0}^{\infty} P(A \cap B_n)$$

$$P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(A \cap B_i)$$

E como $P(A|B_i) = P(A \cap B_i) P(B_i)$:

$$P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(A|B_i)P(B_i)$$

1.7 Fórmula de Poincaré e Teorema de Bayes

Theorem 1.2 (Fórmula de Poincaré). Seja $\{A_i\}_{i>1} \subseteq \mathcal{F}$. Então:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right) = \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} < i_{3} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}} \cap A_{i_{3}}) - \dots$$

$$+ (-1)^{n+1} P(A_{1} \cap A_{2} \cap \dots \cap A_{n})$$

$$(6)$$

A demonstração da fórmula (6) é dada no exercício 1.10.

Theorem 1.3 (Teorema de Bayes). Seja $\{B_i\}_{i=1}^n$ uma partição de Ω e A um evento em \mathcal{F} , temos que:

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^{n} P(A|B_j)P(B_j)}$$
(7)

O denominador de (7) é derivado do teorema das probabilidades totais, visto que $\{B_i\}_{i=1}^n$ é uma partição de Ω .

Lemma 1.1. Sejam A_1, A_2, \ldots, A_n eventos em \mathcal{F} , logo:

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{n} A_{i}\right) = P(A_{1})P(A_{2}|A_{1})P(A_{3}|A_{1} \cap A_{2}) \dots P(A_{n}|A_{1} \cap A_{2} \cap \dots \cap A_{n-1})$$

Prova. Suponha a validade do lema anterior. Logo, seja $D = (\bigcap_{i=1}^{n} A_i)$:

$$P(A_1 \cap \ldots \cap A_n \cap A_{n+1}) = P(D \cap A_{n+1})$$

$$= P(D)P(A_{n+1}|D)$$

$$= P(A_1)P(A_2|A_1) \dots P(A_n|A_1 \cap \ldots \cap A_{n-1})P(A_{n+1}|A_1 \cap \ldots \cap A_n)$$

1.8 Exercícios

Exercise 1.1 (BJ 1.1). Sejam $A, B \in C$ eventos aleatórios. Identifique as seguintes equações e frases, casando cada equação expressa na notação de conjuntos com a correspondente frase na linguagem de eventos:

$$A\cap B\cap C=A\cup B\cup C$$
 A e "B ou C" são incompatíveis.
$$A\cap B\cap C=A$$
 Os eventos A,B e C são idênticos.
$$A\cup B\cup C=A$$
 A ocorrência de A implica a de "B e C".
$$(A\cup B\cup C)-(B\cup C)=A$$
 A ocorrência de A decorre de "B ou C".

Exercise 1.2 (BJ 1.2). A partir dos axiomas, prove a propriedade P5:

$$P\left(\bigcup_{n=i}^{\infty} A_n\right) \le \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

Resposta. Consideremos uma prova por indução para $n \to \infty$: Para n=2:

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_1^c \cap A_2)$$

Considerando que $(A_1^c \cap A_2) \subset A_2$ e o fato de que $(A_1) \cap (A_1^c \cap A_2) = \emptyset$, temos pela propriedade P3 que $P(A_1^c \cap A_2) \leq P(A_2)$, de modo que:

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_1^c \cap A_2) \le P(A_2)$$

$$\le P(A_1) + P(A_2)$$

$$\le \sum_{i=1}^2 P(A_i)$$

De modo semelhante, podemos fazer para n:

$$P\left(\bigcup_{i=i}^{n} A_i\right) = P(A_1) + P(A_1^c \cap A_2) + \dots$$

$$\leq P(A_1) + P(A_2) + \dots$$

$$\leq \sum_{i=1}^{n} P(A_i)$$

Consideremos então uma sequência de eventos $A_i^*, \forall i \in \{n+1, n+2, \dots\}$, disjuntos de A_i . Denotemos ainda $A = (\bigcup_{i=1}^n A_i) \cup (\bigcup_{i=n+1}^\infty A_i)$. Pela aditividade infinita (ou ainda pela σ -aditividade), temos que:

$$P\left(\bigcup_{n=i}^{\infty} A_n\right) \le \sum_{i=1}^{n} P(A_i) + P\left(\bigcup_{i=n+1}^{\infty} A_i\right)$$

Que por serem disjuntos, pelo axioma Ax_4 tem que $\left(\bigcup_{i=n+1}^{\infty} A_i\right) \downarrow \emptyset$, de modo que $P\left(\bigcup_{i=n+1}^{\infty} A_i\right) \to 0$. Logo, tem-se que:

$$P\left(\bigcup_{n=i}^{\infty} A_n\right) \le \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

Exercise 1.3 (BJ 1.3). Sejam A_1, A_2, \ldots eventos aleatórios. Mostre que:

a)
$$P(\bigcap_{k=1}^{n} A_k) \ge 1 - \sum_{k=1}^{n} P(A_k^c)$$

Resposta. Por De Morgan temos que $\bigcap_{k=1}^n A_k = \left(\bigcup_{k=1}^n A_k^c\right)^c,$ de modo que:

$$\begin{split} P\left(\bigcap_{k=1}^{n}A_{k}\right) &= P\left(\bigcup_{k=1}^{n}A_{k}^{c}\right)^{c} \\ &= 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^{n}A_{k}^{c}\right) \xrightarrow{\text{Por P4}} P\left(\bigcup_{k=1}^{n}A_{k}^{c}\right) \leq \sum_{k=1}^{n}P\left(A_{k}^{c}\right) \\ &\geq 1 - \sum_{k=1}^{n}P\left(A_{k}^{c}\right) \end{split}$$

b) Se $P(A_k) \ge 1 - \epsilon$ para $k = 1, 2, \dots, n$, então $P(\bigcap_{k=1}^n A_k) \ge 1 - n\epsilon$

Resposta. É fácil ver que:

$$P(A_k) \ge 1 - \epsilon \Rightarrow P(A_k^c) \le 1 - (1 - \epsilon) = \epsilon$$

E de modo semelhante ao que foi feito na questão anterior (utilizando De Morgan), temos que:

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{n} A_{k}\right) = P\left(\bigcup_{k=1}^{n} A_{k}^{c}\right)^{c} = 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^{n} A_{k}^{c}\right)$$

$$\geq 1 - \sum_{k=1}^{n} P\left(A_{k}^{c}\right)$$

$$\geq 1 - \sum_{k=1}^{n} \epsilon$$

$$\geq 1 - n\epsilon$$

c) $P(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k) \ge 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c)$

Resposta. De maneira semelhante ao que foi visto na prova da letra a, temos que:

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k\right) = P\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right)^c$$

$$= 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right) \xrightarrow{\text{Por P5}} P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k^c\right) \le \sum_{k=1}^{\infty} P\left(A_k^c\right)$$

$$\ge 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P\left(A_k^c\right)$$

Para ver a demonstração da propriedade P5, vide exercício 1.2.

Exercise 1.4 (BJ 1.4). Demonstre as seguintes propriedades:

a) Se $P(A_n)=0$ para $n=1,2,\ldots,$ então $P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty}A_n\right)=0.$

Resposta. Utilizando a propriedade P5, temos que:

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \le \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

$$\le \sum_{n=1}^{\infty} 0$$

$$\le 0$$

$$\downarrow \text{ Por } P2$$

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 0$$

b) Se $P(A_n) = 1$ para n = 1, 2, ..., então $P(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n) = 1$.

Resposta. Levando em consideração que se $P(A_n) = 1 \Rightarrow P(A_n^c) = 0$ (pela propriedade P1), utilizando De Morgan e a prova da letra \mathbf{c} do exercício 1.3, temos que:

$$P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) \ge 1 - \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n^c)$$

$$\ge 1 - \sum_{n=1}^{\infty} 0$$

$$\ge 1 - 0$$

$$\ge 1$$

$$\oint \text{Por } P2$$

$$P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 1$$

Exercise 1.5 (BJ 1.6). Seja Ω um conjunto não-vazio.

a) Prove: se \mathcal{A} e \mathcal{B} são σ -álgebras de subconjuntos de Ω , então $(\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$ também é uma σ -álgebra.

Resposta. Para que $A \cap B$ seja uma σ -álgebra, é necessário que cumpram-se os axiomas Ax_1, Ax_2 e Ax_3 :

- Ax_1 : Sabemos que $\Omega \in \mathcal{A}$ e $\Omega \in \mathcal{B}$, logo sabemos que $\Omega \in (\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$;
- Ax_2 : Seja um evento $E \in (A \cap B)$, sabemos então que $E \in A$ e $E \in B$, logo $E^c \in A$ e $E^c \in B$, portanto $E^c \in (A \cap B)$;
- Ax_3 : Sejam dois eventos, $E_1 \in (A \cap B)$ e $E_2 \in (A \cap B)$. Com isso, temos que $E_1, E_2 \in A$ e $E_1, E_2 \in B$, portanto $(E_1 \cup E_2) \in A$ e $E_1 \cup E_2 \in B$, logo $(E_1 \cup E_2) \in (A \cap B)$.

Como os três axiomas foram cumpridos, temos que $(A \cap B)$ é uma σ -álgebra.

b) Generalize o item (a): se \mathcal{A}_i , $i \in \mathcal{I}$, são σ -álgebras de partes de Ω , onde \mathcal{I} é um conjunto não-vazio de índices, então $\bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$ também é uma σ -álgebra.

Resposta. Como anteriormente, temos que mostrar que $\bigcap_{i\in\mathcal{I}}A_i$ cumpre os axiomas Ax_1,Ax_2 e Ax_3 :

- Ax_1 : Sabemos que $\Omega \in \mathcal{A}_i, \ \forall i \in \mathcal{I}, \ \text{logo sabemos que } \Omega \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i;$
- Ax_2 : Seja um evento $E \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$, sabemos então que $E \in \mathcal{A}_i$, $\forall i \in \mathcal{I}$, logo $E^c \in \mathcal{A}_i$, $\forall i \in \mathcal{A}$, portanto $E^c \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$;
- Ax_3 : Sejam dois eventos, $E_1 \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$ e $E_2 \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$. Com isso, temos que $E_1, E_2 \in \mathcal{A}_i$, $\forall i \in \mathcal{I}$, portanto $(E_1 \cup E_2) \in \mathcal{A}_i$, $\forall i \in \mathcal{I}$, logo $(E_1 \cup E_2) \in \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$.

Vemos portanto que, por cumprir os axiomas $Ax_1, Ax_2 \in Ax_3, \bigcap_{i \in \mathcal{T}} A_i$ é também uma σ -álgebra.

c) Seja $\mathbb C$ uma classe de subconjuntos de Ω . Mostre que existe pelo menos uma σ -álgebra que contém $\mathbb C$.

Resposta. É fácil ver que a maior classe de subconjuntos de Ω é o conjunto das partes de Ω , denotado como $\mathcal{P}(\Omega)$ (definido no exemplo 1.3). Assim, temos que $\mathbb{C} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$, de modo que, pelo menos a σ -álgebra formada por $\mathcal{P}(\Omega)$ contém \mathbb{C} .

d) Visando a plena utilização dos itens (b) e (c), como você definiria "a menor σ -álgebra contendo \mathbb{C} ", onde \mathcal{C} é uma classe de subconjuntos de Ω ?

Resposta. Considere que temos σ -álgebras de partes de Ω , \mathcal{A}_i com $i \in \mathbb{I}$ (sendo \mathbb{I} um conjunto não-vazio de índices), tais que $\mathbb{C} \in \mathcal{A}_i$: $\forall i \in \mathbb{I}$. Assim, sabemos que algum dos \mathcal{A}_i é a menor σ -álgebra que contém \mathbb{C} , de modo que $\bigcap_{i \in \mathbb{I}} A_i$ será a menor σ -álgebra que contém \mathbb{C} .

Exercise 1.6 (BJ 1.9). Uma caixa contém 2n sorvetes, n do sabor A e n do sabor B. De um grupo de 2n pessoas, a < n preferem o sabor A, b < n o sabor B e 2n - (a + b) não tem preferência. Demonstre: se os sorvetes são distribuídos ao acaso, a probabilidade de que a preferência de todas as pessoas seja respeitada é de $\binom{2n-a-b}{n-a}/\binom{2n}{n}$.

Resposta. Sabendo que a ordem de entrega dos n sorvetes de cada sabor, para as 2n pessoas não importa, temos que a quantidade possível de entregas diferentes é:

$$|\Omega| = \binom{2n}{n}$$

Considere que o evento R indica o caso em que todos tiveram sua preferência respeitada. Podemos ver que:

$$P(R) = \frac{|R|}{|\Omega|} = \frac{|R|}{\binom{2n}{n}}$$

Para que R ocorra, é necessário que as a pessoas que preferem A recebam esse sabor, bem como as b pessoas que preferem B. Dessa forma, temos que distribuir os 2n - (a + b) sorvetes restantes para as pessoas que não tem preferência. Assim, primeiramente temos os n - a sorvetes do sabor A que não foram alocados, de forma que:

$$\binom{2n-a-b}{n-a} = \frac{(2n-a-b)!}{(2n-a-b-n+a)!(n-a)!} = \frac{(2n-a-b)!}{(n-b)!(n-a)!}$$
(8)

E podemos mostrar que, caso fossemos alocar os n-b sorvetes do sabor B para as 2n-(a+b) pessoas sem preferência, teríamos:

$$\binom{2n-a-b}{n-b} = \frac{(2n-a-b)!}{(2n-a-b-n+b)!(n-b)!} = \frac{(2n-a-b)!}{(n-a)!(n-b)!}$$
(9)

Como (8) e (8) são iguais, podemos ver que a alocação dos sorvetes restantes não depende de qual sabor já foi alocado. Assim, temos que $|R| = \binom{2n-a-b}{n-a} = \binom{2n-a-b}{n-b}$, portanto:

$$P(R) = \frac{|R|}{|\Omega|} = \frac{\binom{2n-a-b}{n-a}}{\binom{2n}{n}}$$

Exercise 1.7 (BJ 1.10). Suponhamos que dez cartas estejam numeradas de 1 até 10. Das dez cartas, retirase uma de cada vez, ao acaso e sem reposição, até retirar-se o primeiro número par. Conta-se o número de retiradas necessárias. Exiba um bom modelo probabilístico para esse experimento.

Resposta. Dada essa formulação, temos que 5 cartas são pares e 5 são ímpares. Assim, considere o evento $\{Y_k: 1 \le k \le 6; k \in \mathbb{Z}\}$ em que k indica que a k-ésima retirada contém a primeira carta par. Assim, por exemplo, Y_1 indica o evento em que a primeira carta retirada é par, Y_2 o evento em que a segunda carta retirada é par, e assim por diante.

O nosso espaço amostral é (visto que o número da carta não importa, apenas se é P = "par" ou I = "ímpar"):

$$\Omega = \{(P), (I, P), (I, I, P), (I, I, I, P), (I, I, I, I, P), (I, I, I, I, I, P)\}$$

É fácil ver que não é possível ter $\{Y_k : k \geq 7\}$, já que as cartas são retiradas sem reposição. Podemos facilmente calcular as probabilidades de cada evento em Ω , como segue:

$$P(Y_1) = \frac{5}{10} = \frac{1}{2}$$

$$P(Y_2) = \frac{5}{10} \cdot \frac{5}{9} = \frac{5}{18}$$

$$P(Y_3) = \frac{5}{10} \cdot \frac{4}{9} \cdot \frac{5}{8} = \frac{5}{36}$$

$$P(Y_4) = \frac{5}{10} \cdot \frac{4}{9} \cdot \frac{3}{8} \cdot \frac{5}{7} = \frac{5}{84}$$

$$P(Y_5) = \frac{5}{10} \cdot \frac{4}{9} \cdot \frac{3}{8} \cdot \frac{2}{7} \cdot \frac{5}{6} = \frac{5}{252}$$

$$P(Y_6) = \frac{5}{10} \cdot \frac{4}{9} \cdot \frac{3}{8} \cdot \frac{2}{7} \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{5}{5} = \frac{1}{252}$$

Podemos ver que $\sum_{k=1}^{6} P(Y_k) = 1$, e além disso, podemos denotar as probabilidades a partir da seguinte função:

$$P(Y_k) = \frac{5}{11 - k} \cdot \prod_{n=1}^{k-1} \frac{6 - n}{11 - n}$$
 (10)

A segunda parcela da equação (10) é válida para $k \geq 2$, pois ela representa as k-1 cartas ímpares retiradas antes da primeira carta par, caso que só ocorre caso $k \geq 2$.

Exercise 1.8 (BJ 1.11). Para cada um dos seguintes experimentos, descreva um espaço de probabilidade que sirva de modelo:

a) Seleciona-se um ponto, ao acaso, do quadrado unitário

$$\{(x,y): 0 \le x \le 1, 0 \le y \le 1\}$$

Resposta. Temos que:

$$\Omega = \{(x, y) \in [0, 1] \times [0, 1] \subset \mathbb{R}^2\}$$

Pela continuidade no vazio, é necessário que a probabilidade de ocorrência de um determinado ponto ser igual a zero, de modo que uma medida de probabilidade possível é por meio de intervalos. Considerando que $x \sim U(0,1)$ e $y \sim U(0,1)$ (ou seja, x e y são uniformemente distribuídos), podemos encontrar a probabilidade de $(x,y) \in \mathbb{I}$, com \mathbb{I} sendo um intervalo no cartesiano $[0,1] \times [0,1] \in \mathbb{R}^2$, por meio da distribuição de probabilidade conjunta de x e y.

b) Retiram-se cartas sucessivamente de um baralho de 52 cartas, ao acaso e *com* reposição, até retirar-se o primeiro rei. Registra-se o número total de retiradas.

Resposta. Considere que $\{Y:Y\in\{1,2,\dots\}\}$ indica a quantidade de retiradas necessárias até o primeiro rei. O espaço amostral é dado diretamente: $\Omega=\{1,2,3,\dots\}$. Temos que, para cada retirada, a probabilidade da carta ser um rei é 4/52=1/13 (considerando que temos 4 reis no baralho), e a probabilidade de não ser é de 48/52=12/13. Assim, a probabilidade de que a primeira retirada seja um rei é de:

$$P(Y=1) = \frac{1}{13}$$

Caso isso não ocorra, a probabilidade de que o primeiro rei ocorra na segunda retirada é de:

$$P(Y=2) = \frac{12}{13} \cdot \frac{1}{13}$$

É possível verificar que, para todo $n \in \mathcal{N}$ a probabilidade de que o primeiro rei ocorra na retirada n é de:

$$P(Y=n) = \left(\frac{12}{13}\right)^{n-1} \cdot \left(\frac{1}{13}\right)$$

Esse modelo de probabilidade é denotado modelo geométrico.

c) Quinze bolas são retiradas, ao acaso e *com* reposição, de uma urna contendo 5 bolas vermelhas, 9 bolas pretas e uma bola branca. Observa-se o número que ocorre cada cor.

Resposta. Sejam os eventos V, P e B o número de vezes que as retiradas foram de bolas vermelhas, pretas e brancas, respectivamente. É necessário (pela definição do modelo) que V + P + B = 15, mas consideremos o caso em que o número de retiradas seja n. Assim, para n = 1, o espaço amostral Ω é:

$$\Omega = \{(V), (P), (B)\}$$

E as probabilidades de cada evento são:

$$P(V = 1) = \frac{5}{15}$$

$$P(P = 1) = \frac{9}{15}$$

$$P(B = 1) = \frac{1}{15}$$

Para n=2 bolas retiradas, temos que o espaço amostral é:

$$\Omega = \{(V, V), (V, P), (V, B), \\ (P, V), (P, P), (P, B), \\ (B, V), (B, P), (B, B)\}$$

E as probabilidades de cada evento são:

$$P(V,V) = \frac{5}{15} \cdot \frac{5}{15}; P(V,P) = \frac{5}{15} \cdot \frac{9}{15}; P(V,B) = \frac{5}{15} \cdot \frac{1}{15};$$

$$P(P,V) = \frac{9}{15} \cdot \frac{5}{15}; P(P,P) = \frac{9}{15} \cdot \frac{9}{15}; P(P,B) = \frac{9}{15} \cdot \frac{1}{15};$$

$$P(B,V) = \frac{1}{15} \cdot \frac{5}{15}; P(B,P) = \frac{1}{15} \cdot \frac{9}{15}; P(B,B) = \frac{1}{15} \cdot \frac{1}{15}$$

Aqui é possível ver o padrão que surge para esse problema. Temos que os eventos V, P, B formam uma permutação (com repetição) da quantidade de bolas retiradas. A fórmula para a permutação com repetição de n elementos, em que cada um aparece $k_1, k_2, \dots k_j$ vezes é dada por:

$$P_n^{k_1, k_2, \dots, k_j} = \frac{n!}{k_1! \cdot k_2! \cdot \dots \cdot k_j!}$$

Assim, podemos considerar que cada evento irá aparecer uma quantidade V = v, P = p, B = b de vezes, com a seguinte probabilidade:

$$P(V = v, P = p, B = b) = \frac{15!}{v!p!b!} \cdot \left(\frac{5}{15}\right)^v \cdot \left(\frac{9}{15}\right)^p \cdot \left(\frac{1}{15}\right)^b ; \text{com } v + p + b = 15$$

Caso seja necessário, podemos ainda generalizar para uma quantidade $n:1\leq n\leq 15$ de retiradas:

$$P(V = v, P = p, B = b) = \frac{n!}{v!p!b!} \cdot \left(\frac{5}{15}\right)^v \cdot \left(\frac{9}{15}\right)^p \cdot \left(\frac{1}{15}\right)^b \; ; \text{com } v + p + b = n$$

Em que verifica-se facilmente que é válido para os casos em que n=1 e n=2 demonstrados anteriormente.

d) O experimento (c) é realizado sem reposição.

Resposta. Como temos 15 bolas que serão retiradas sem reposição, o único evento possível após as 15 serem retiradas é:

$$\Omega = \{(V = 5, P = 9, B = 1)\}$$

E a probabilidade de isso ocorrer é 1 (visto que é o único evento no espaço amostral). Caso consideremos uma quantidade de retiradas n < 15, temos que o modelo de probabilidade é diferente. Consideremos que V + P + B = n e que a quantidade de vezes que cada cor aparece é v, p e b, respectivamente. Então, como a ordem com que as cores são retiradas não importa, a probabilidade de aparecer uma quantidade de bolas de cada cor é dada por:

$$P(V = v, P = p, B = b) = \frac{\binom{5}{v}\binom{9}{p}\binom{1}{b}}{\binom{15}{n}}, \quad v + p + b = n$$

Esse modelo de probabilidade é chamado de multinomial hipergeométrico, e é uma generalização do modelo hipergeométrico para mais de duas classes (como é o caso). \Box

Exercise 1.9 (BJ 1.12). Retiram-se 4 cartas, ao acaso, de um baralho de 52 cartas. Registra-se o número de reis na amostra. Exiba um bom modelo probabilístico para este experimento se:

a) As retiradas são feitas sem reposição.

Resposta. Considerando que em um baralho usual tem 52 cartas, e que a ordem com que cada uma das 4 cartas retiradas da amostra não importa (apenas importa a quantidade de reis na amostra), a quantidade total de amostras possíveis é $\binom{52}{4}$.

Como temos 4 reis no baralho, isso implica que há 48 cartas que são "não-reis". Dessa forma, se na amostra forem coletados k reis, serão coletados também 4-k "não-reis", com os k reis podendo aparecer de $\binom{4}{k}$ maneiras diferentes (não importa qual o rei foi registrado) e os 4-k "não-reis" podem aparecer de $\binom{48}{4-k}$ maneiras diferentes.

Assim, seja K o evento registrar k reis na amostra, a probabilidade P(K = k) é dada por:

$$P(K=k) = \frac{\binom{4}{k} \binom{48}{4-k}}{\binom{52}{4}} \tag{11}$$

Esse modelo é chamado de hipergeométrico, que vale quando sabemos a quantidades de sucessos totais na população, e queremos contar a quantidade de sucessos coletados em uma amostra finita da população (que também deve ser finita).

b) As retiradas são feitas com reposição.

Resposta. Se as retiradas são feitas com reposição, a probabilidade de registrar um rei em cada retirada é de 4/52 e a probabilidade de registrar um "não-rei" é de 48/52. Como a ordem das retiradas não importa, podemos ver que em uma amostra de tamanho 4, os k reis podem aparecer de $\binom{4}{k}$ maneiras diferentes. Além disso, podemos ver que, como irão aparecer k reis na amostra, consequentemente irão aparecer k "não-reis".

Assim, seja K o evento registrar k reis na amostra, a probabilidade P(K = k) é dada por:

$$P(K = k) = {4 \choose k} \left(\frac{4}{52}\right)^k \left(\frac{48}{52}\right)^{4-k} \tag{12}$$

Esse modelo é chamado de binomial, e vale quando queremos encontrar a probabilidade de ocorrer k sucessos em uma amostra de tamanho n, dado que a probabilidade de cada sucesso é fixa.

c) Determine em que caso, (a) ou (b), é mais provável obter 4 reis.

Resposta. Substituindo os valores de k em (11) e (12) para 4, podemos calcular as probabilidades em cada caso. Assim:

$$P(K = k) = \frac{\binom{4}{4}\binom{48}{0}}{\binom{52}{4}} \approx 3.7 \times 10^{-6}$$
$$P(K = k) = \binom{4}{4} \left(\frac{4}{52}\right)^4 \left(\frac{48}{52}\right)^0 \approx 3.5 \times 10^{-5}$$

De modo que é possível ver que no caso com reposição a probabilidade de encontrar 4 reis é maior. Exercise 1.10 (BJ 1.13).

a) Sejam $A, B \in C$ eventos aleatórios em um espaço de probabilidade (Ω, \mathcal{A}, P) . Mostre que

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

e

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

Resposta. Podemos escrever os eventos A e B como as seguintes uniões de eventos disjuntos:

$$A = (A \cap B) \cup (A \cap B^c)$$
$$B = (A \cap B) \cup (A^c \cap B)$$

Utilizando a propriedade da aditividade finita (P3), temos que:

$$P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^c) \Rightarrow P(A \cap B^c) = P(A) - P(A \cap B)$$

$$P(B) = P(A \cap B) + P(A^c \cap B) \Rightarrow P(A^c \cap B) = P(B) - P(A \cap B)$$
(13)

Além disso, podemos escrever o evento $(A \cup B)$ como a seguinte união disjunta de eventos:

$$(A \cup B) = (A \cap B^c) \cup (A^c \cap B) \cup (A \cap B)$$

Por fim, utilizando os resultados de (13) e a aditividade finita, temos que:

$$P(A \cup B) = P(A \cap B^{c}) + P(A^{c} \cap B) + P(A \cap B)$$

= $P(A) - P(A \cap B) + P(B) - P(A \cap B) + P(A \cap B)$
= $P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

Para a segunda expressão, podemos levar em consideração que os conjuntos A, B e C podem ser escritos como uniões de eventos disjuntos da seguinte forma:

$$A = (A \cap B^c \cap C^c) \cup (A \cap B \cap C^c) \cup (A \cap B^c \cap C) \cup (A \cap B \cap C)$$

$$B = (A^c \cap B \cap C^c) \cup (A \cap B \cap C^c) \cup (A^c \cap B \cap C) \cup (A \cap B \cap C)$$

$$C = (A^c \cap B^c \cap C) \cup (A^c \cap B \cap C) \cup (A \cap B^c \cap C) \cup (A \cap B \cap C)$$

Nos utilizando novamente da aditividade finita, temos que:

$$P(A) = P(A \cap B^c \cap C^c) + P(A \cap B \cap C^c) + P(A \cap B^c \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$P(B) = P(A^c \cap B \cap C^c) + P(A \cap B \cap C^c) + P(A^c \cap B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$P(C) = P(A^c \cap B^c \cap C) + P(A^c \cap B \cap C) + P(A \cap B^c \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

De maneira similar ao que fizemos na demonstração anterior, podemos isolar as probabilidades à direita, como por exemplo:

$$P(A \cap B \cap C^c) = P(A) - P(A \cap B^c \cap C^c) - P(A \cap B^c \cap C) - P(A \cap B \cap C)$$

$$\tag{14}$$

Mas vale notar que, por serem eventos disjuntos:

$$P(A \cap B^c \cap C^c) + P(A \cap B^c \cap C) = P(A - B) = P(A \cap B^c) = P(A) - P(A \cap B)$$

De modo que a equação (14) pode ser reescrita como:

$$P(A \cap B \cap C^c) = P(A) - P(A) + P(A \cap B) - P(A \cap B \cap C)$$

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

Assim, podemos denotar as seguintes probabilidades:

$$P(A \cap B \cap C^{c}) = P(A \cap B) - P(A \cap B \cap C)$$

$$P(A \cap B^{c} \cap C) = P(A \cap C) - P(A \cap B \cap C)$$

$$P(A^{c} \cap B \cap C) = P(B \cap C) - P(A \cap B \cap C)$$

$$(15)$$

Utilizando os resultados de (15), podemos isolar as outras probabilidades, tais como:

$$P(A \cap B^c \cap C^c) = P(A) - P(A \cap B \cap C^c) - P(A \cap B^c \cap C) - P(A \cap B \cap C)$$

= $P(A) - P(A \cap B) + P(A \cap B \cap C) - P(A \cap C) + P(A \cap B \cap C) - P(A \cap B \cap C)$
= $P(A) - P(A \cap B) - P(A \cap C) + P(A \cap B \cap C)$

De modo que podemos denotar as seguintes probabilidades:

$$P(A \cap B^{c} \cap C^{c}) = P(A) - P(A \cap B) - P(A \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$P(A^{c} \cap B \cap C^{c}) = P(B) - P(A \cap B) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$P(A^{c} \cap B^{c} \cap C) = P(C) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$(16)$$

O evento $(A \cup B \cup C)$ pode ser escrito como a seguinte união de eventos disjuntos (de fácil verificação que são disjuntos dois a dois):

$$(A \cup B \cup C) = (A \cap B \cap C^c) \cup (A \cap B^c \cap C) \cup (A^c \cap B \cap C) \cup (A \cap B^c \cap C^c) \cup (A^c \cap B \cap C^c) \cup (A^c \cap B^c \cap C) \cup (A^c \cap B \cap C)$$

$$(A \cap B \cap C)$$

$$(17)$$

Por fim, valendo-se da aditividade finita e substituindo em (17) os resultados obtidos em (15) e (16), temos que:

$$\begin{split} P(A \cup B \cup C) = & P(A \cap B \cap C^c) + P(A \cap B^c \cap C) + P(A^c \cap B \cap C) + P(A \cap B^c \cap C^c) + \\ & P(A^c \cap B \cap C^c) + P(A^c \cap B^c \cap C) + P(A \cap B \cap C) \\ = & P(A \cap B) - P(A \cap B \cap C) + P(A \cap C) - P(A \cap B \cap C) + P(B \cap C) - P(A \cap B \cap C) + \\ & P(A) - P(A \cap B) - P(A \cap C) + P(B) - P(A \cap B) - P(B \cap C) + P(C) - P(A \cap C) - \\ & P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C) \\ = & P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C) \end{split}$$

b) Enuncie a generalização do item (a) para o caso da união de n eventos aleatórios.

Resposta. Podemos ver que as demonstrações anteriores podem ser escritas como:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right) = \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} < i_{3} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}} \cap A_{i_{3}}) - \dots$$

$$+ (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}})$$

$$(18)$$

Esse é chamado de princípio de inclusão-exclusão.

c) Prove as seguintes desigualdades de Bonferroni:

$$(i) \sum_{i=1}^{n} P(A_i) - \sum_{1 \le i < j \le n} P(A_i \cap A_j) \le P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_n\right) \le \sum_{i=1}^{n} P(A_i) - \sum_{1 \le i < j \le n} P(A_i \cap A_j) + \sum_{1 \le i < j < k \le n} P(A_i \cap A_j \cap A_k)$$

Resposta. Podemos demonstrar a primeira desigualdade utilizando a equação (18):

$$\sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i} \cap A_{j}) \leq P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right)$$

$$0 \leq P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right) - \left(\sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i} \cap A_{j}\right)$$

$$0 \leq \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_{i} \cap A_{j} \cap A_{k}) - \sum_{1 \leq i < j < k < l \leq n} P(A_{i} \cap A_{j} \cap A_{k} \cap A_{l}) + \dots$$

$$+ (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} < n} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}})$$

$$(19)$$

E como $(A_{i_1} \cap \cdots \cap A_{i_n}) \subseteq (A_{i_1} \cap \cdots \cap A_{i_{n-1}}) \Rightarrow P((A_{i_1} \cap \cdots \cap A_{i_n})) \leq P((A_{i_1} \cap \cdots \cap A_{i_{n-1}}))$, temos que a expressão (19) é maior que 0. Para a segunda desigualdade, vamos nos valer do mesmo princípio:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right) \leq \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i} \cap A_{j}) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_{i} \cap A_{j} \cap A_{k})$$

$$0 \leq \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i} \cap A_{j}) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_{i} \cap A_{j} \cap A_{k}) - \left(P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{n}\right)\right)$$

$$0 \leq \sum_{1 \leq i < j < k < l \leq n} P(A_{i} \cap A_{j} \cap A_{k} \cap A_{l}) - \dots - (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}})$$

$$(20)$$

E da mesma forma que antes, é possível ver que a última expressão em (20) é maior que 0.

(ii) Se k é impar, $k \leq n$, então:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) \leq \sum_{i=1}^{n} P(A_{n}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \dots + (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}});$$

se k é par, $k \le n$, vale \ge nesta última desigualdade.

Resposta. Como $k \leq n$, podemos separar a desigualdade em dois casos:

- 1. k = n;
- 2. k < n;

No primeiro caso é fácil ver que a expressão se iguala à generalização para a união dada em (18). Para o segundo caso, temos que:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n}A_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n}P(A_{i}) - \sum_{1\leq i_{1}< i_{2}\leq n}P(A_{i_{1}}\cap A_{i_{2}}) + \dots \\ + \ (-1)^{k-1}\sum_{1\leq i_{1}< \dots < i_{k-1}< i_{k}}P(A_{i_{1}}\cap \dots \cap A_{i_{k}}) \ + \ (-1)^{k}\sum_{1\leq i_{1}< \dots < i_{k}< i_{k+1}}P(A_{i_{1}}\cap \dots \cap A_{i_{k+1}}) \ + \dots \\ \text{Termo k}$$

Como k é ímpar, o termo k será positivo e o termo k+1 será negativo. Assim, se subtrairmos os $k+j,\ j\in\{1,\ldots,n-k\}$ termos de ambos os lados, teremos:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) - \left((-1)^{k} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} < i_{k+1}} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k+1}}) + \dots\right) = \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \dots + (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k-1} < i_{k}} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}})$$

E podemos ver que:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i\right) - \left((-1)^k \sum_{1 \le i_1 < \dots < i_k < i_{k+1}} P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_{k+1}}) + \dots\right) \ge P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i\right)$$

De modo que:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) \leq \sum_{i=1}^{n} P(A_{n}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \dots + (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k-1} < i_{k}} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}})$$

Se k for par, o termo k será negativo e o termo k+1 será positivo, de modo que a desigualdade anterior se inverte, ao fazer a subtração dos $k+j,\ j\in\{1,\ldots,n-k\}$ termos na igualdade.

Exercise 1.11 (BJ 1.15). Suponha que *n* cartas numeradas de 1 até *n* sejam embaralhadas e retiradas uma por uma, sem reposição, até todas as cartas serem retiradas. Qual a probabilidade de que para pelo menos uma carta, o número da carta coincida com o número da retirada?

Resposta. Seja A_i o evento em que o número da carta i coincidiu com o número da retirada. Podemos ver que, o caso em que para pelo menos uma delas coincida é equivalente a $\bigcup_{i=1}^{n} A_i$. Dessa maneira, podemos ver que a probabilidade de isso ocorrer é:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} P(A_{n}) - \sum_{1 \leq i_{1} < i_{2} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap A_{i_{2}}) + \dots + (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_{1} < \dots < i_{k} \leq n} P(A_{i_{1}} \cap \dots \cap A_{i_{k}});$$

O primeiro termo pode ser demonstrado como sendo:

$$\sum_{i=1}^{n} P(A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = \sum_{i=1}^{n} \frac{1}{n} = 1$$

Para o termo de intercessão dois a dois, temos que a probabilidade de que o número na primeira carta ser igual a o número da retirada é de 1/n, e o da segunda carta o ser é de 1/(n-1), e como temos $\binom{n}{2}$ combinações diferentes de retiradas, temos que a probabilidade do segundo termo é:

$$\sum_{1 \le i_1 < i_2 \le n} P(A_{i_1} \cap A_{i_2}) = P(A_1 \cap A_2) + P(A_1 \cap A_3) + \dots + P(A_{n-1} \cap A_n)$$
$$= \frac{\binom{n}{2}}{n \cdot (n-1)} = \frac{n!}{(n-2)!2!} \cdot \frac{1}{n \cdot (n-1)} = \frac{n!}{n!2!} = \frac{1}{2!}$$

Assim, podemos ver que para qualquer termo teremos:

$$\sum_{1 \le i_1 < \dots < i_k \le n} P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) = \frac{1}{k!}$$

De modo que a probabilidade da união dos eventos se resume à série:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i\right) = \frac{1}{1!} - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{k-1} \frac{1}{k!}$$

Exercise 1.12 (BJ 1.16). Seja (Ω, \mathcal{A}, P) um espaço de probabilidade e suponha que todos os conjuntos abaixo pertençam a \mathcal{A} . Prove:

a) Se os A_n são disjuntos e $P(B|A_n) \ge c$ para todo n, então $P(B|\bigcup_{n=1}^k A_n) \ge c$ (pode supor $P(A_n) > 0$ para todo n).

Resposta. Sabemos que $A_i \cap A_j = \emptyset$, $\forall i, j$. Dito isso, podemos ver que a seguinte relação é válida:

$$P(B|A_n) = \frac{P(A_n \cap B)}{P(A_n)} \ge c$$

$$P(A_n \cap B) \ge cP(A_n) \tag{21}$$

Além disso, podemos desenvolver $P(B|\bigcup_{n=1}^k A_n)$ da seguinte forma:

$$P\left(B \mid \bigcup_{n=1}^{k} A_n\right) = \frac{P\left(B \cap (A_1 \cup A_2 \cdots \cap A_k)\right)}{P\left(\bigcup_{n=1}^{k} A_n\right)}$$

$$= \frac{P\left((A_1 \cap B) \cup (A_2 \cap B) \cup \cdots \cup (A_k \cap B)\right)}{\sum_{n=1}^{k} P(A_n)}$$

$$P\left(B \mid \bigcup_{n=1}^{k} A_n\right) = \frac{\sum_{n=1}^{k} P(A_n \cap B)}{\sum_{n=1}^{k} P(A_n)}$$
(22)

O denominador de (22) é simplesmente o somatório das probabilidades dos A_n 's pelo fato de que eles são disjuntos (definidos no enunciado da questão). Agora, considerando que a relação (21) é válida para todos os A_n 's, vamos somar todas as probabilidades para os $n \in \{1, 2, ..., k\}$:

$$P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + \dots + P(A_k \cap B) \ge cP(A_1) + cP(A_2) + \dots + cP(A_k)$$

$$\sum_{n=1}^k P(A_n \cap B) \ge \sum_{n=1}^k cP(A_n)$$

$$\sum_{n=1}^k P(A_n \cap B) \ge c\sum_{n=1}^k P(A_n)$$

$$\frac{\sum_{n=1}^k P(A_n \cap B)}{\sum_{n=1}^k P(A_n)} \ge c$$

$$P\left(B \mid \bigcup_{n=1}^k A_n\right) \ge c$$

b) O item (a) com "=" no lugar de " \geq ".

Resposta. Substituindo o sinal de \geq em (22) por uma igualdade, a prova é igual ao já realizado no item anterior. \Box

c) Se $A_n \supset A_{n+1}$ e $P(A_{n+1}|A_n) \leq \frac{1}{2}$ para todo n, então $P(A_n) \to 0$ quando $n \to \infty$.

Resposta. Consideremos o caso inicial, com A_1 e A_2 . Disso tem-se que:

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

Como $A_1 \supset A_2$, $P(A_1 \cap A_2) = P(A_2)$. Logo:

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

Para o caso seguinte, com A_2 e A_3 , temos que:

$$P(A_3|A_2) = \frac{P(A_2 \cap A_3)}{P(A_2)} \le \frac{1}{2}$$
$$\frac{P(A_3)}{P(A_2)} \le \frac{1}{2} \Rightarrow P(A_3) \le \frac{1}{2}P(A_2)$$

E como $P(A_2) \leq \frac{1}{2}P(A_1)$, temos que $P(A_3) \leq \frac{1}{4}P(A_1)$. Assim, já é possível identificar que, para qualquer n temos que:

$$P(A_n) \le \frac{1}{2^{n-1}} P(A_1)$$

$$\lim_{n \to \infty} P(A_n) \le \lim_{n \to \infty} \frac{1}{2^{n-1}} P(A_1) = 0$$

Assim, independentemente do valor de $P(A_1)$, o valor $P(A_n) \to 0$ conforme $n \to \infty$.

d) Se os A_n são disjuntos e $P(B|A_n) = P(C|A_n)$ para todo n, então

$$P(B|\cup A_n) = P(C|\cup A_n)$$

Resposta. Como os A_n s são disjuntos, temos que:

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

$$= \frac{P((A_1 \cap B) \cup (A_2 \cap B) \cup \dots \cup (A_n \cap B))}{\sum P(A_n)}$$

$$= \frac{\sum P(A_n \cap B)}{\sum P(A_n)}$$

Para C temos a mesma relação:

$$P(C|A_n) = \frac{\sum P(A_n \cap C)}{\sum P(A_n)}$$

E disso temos que:

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

Como, por hipótese, temos que $P(B|A_n) = P(C|A_n) \Rightarrow P(A_n \cap B) = P(A_n \cap C)$, de modo que, como os A_n s são disjuntos, $\sum P(A_n \cap B) = \sum P(A_n \cap C)$, logo:

$$\frac{\sum P(A_n \cap B)}{\sum P(A_n)} = \frac{\sum P(A_n \cap C)}{\sum P(A_n)}$$

e) Se A_1, A_2, \dots são disjuntos e $\cup A_n = \Omega$, então:

$$P(B|C) = \sum_{n} P(A_n|C)P(B|A_n \cap C)$$

Resposta. Pelo Teorema da Multiplicação, temos que $P(A_n \cap B \cap C)$ pode ser escrito como:

$$P(A_n \cap B \cap C) = P(B|A_n \cap C)P(A_n \cap C)P(C)$$

É importante notar que essa representação não é única, mas apenas conveniente para o problema em questão. Podemos então somar para todos os A_n s:

$$\sum P(A_n \cap B \cap C) = \sum P(B|A_n \cap C)P(A_n \cap C)P(C) = P(C)\sum P(B|A_n \cap C)P(A_n \cap C)$$

Como os A_n s formam uma partição de Ω , $\sum P(A_n \cap B \cap C) = P(B \cap C)$. Logo:

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

$$= \frac{P(C) \sum P(B|A_n \cap C)P(A_n \cap C)}{P(C)}$$

$$= \sum P(B|A_n \cap C)P(A_n \cap C)$$

Exercise 1.13 (BJ 1.17). Suponha que a ocorrência ou não de chuva dependa das condições do tempo no dia imediatamente anterior. Admita-se que se chove hoje, choverá amanhã com probabilidade de 0,7 e que se não chove hoje choverá amanhã com probabilidade 0,4. Sabendo-se que choveu hoje, calcule a probabilidade de que choverá depois de amanhã.

Resposta. Sejam os eventos C_n = "Choveu no dia de hoje", NC_n = "Não choveu no dia de hoje". De maneira similar, C_{n+1} indica que choverá amanhã, C_{n+2} que choverá depois de amanhã e assim por diante. Sabemos pelo enunciado as seguintes probabilidades:

$$P(C_{n+1}|C_n) = 0.7$$
, $P(NC_{n+1}|C_n) = 0.3$
 $P(C_{n+1}|NC_n) = 0.4$, $P(NC_{n+1}|NC_n) = 0.6$

Além disso, como os eventos Chover e Não-Chover formam uma partição (são eventos complementares), pelo Teorema da Probabilidade Total temos que a probabilidade de chover depois de amanhã é dada por:

$$P(C_{n+2}) = P(C_{n+2}|C_{n+1})P(C_{n+1}) + P(C_{n+2}|NC_{n+1})P(NC_{n+1})$$
(23)

É fácil perceber que $P(C_{n+2}|C_{n+1}) = P(C_{n+1}|C_n)$ e de maneira similar que $P(C_{n+2}|NC_{n+1}) = P(C_{n+1}|NC_n)$. Ainda assim, é necessário encontrar as probabilidades $P(C_{n+1})$ e $P(NC_{n+1})$. Como sabemos que choveu hoje, $P(C_n) = 1$ e $P(NC_n) = 0$, de modo que:

$$P(C_{n+1}) = P(C_{n+1}|C_n)P(C_n) + P(C_{n+1}|NC_n)P(NC_n)$$

$$= 0,7 \times 1 + 0,4 \times 0 = 0,7$$

$$P(NC_{n+1}) = P(NC_{n+1}|C_n)P(C_n) + P(NC_{n+1}|NC_n)P(NC_n)$$

$$= 0,3 \times 1 + 0,6 \times 0 = 0,3$$

Substituindo esses valores em (23), temos:

$$P(C_{n+2}) = P(C_{n+1}|C_n) \times 0.7 + P(C_{n+1}|NC_n) \times 0.3$$

= 0.7 \times 0.7 + 0.4 \times 0.3 = 0.49 + 0.12 = 0.61

Exercise 1.14 (BJ 1.18). Certo experimento consiste em lançar um dado equilibrado duas vezes, independentemente. Dado que os dois números sejam diferentes, qual a probabilidade condicional de:

a) Pelo menos um dos números ser 6?

Resposta. Sejam A_1 e A_2 os lançamentos do primeiro e do segundo dado, respectivamente. Sabemos que $P(A_1 = A_2) = 0$. Disso temos que:

$$P((A_1 = 6) \cup (A_2 = 6)) = P(A_1 = 6) + P(A_2 = 6) - P((A_1 = 6) \cap (A_2 = 6))$$

$$= \frac{1}{6} + \frac{1}{6} - 0$$

$$= \frac{1}{3}$$

b) A soma dos números ser 8?

Resposta. Considere o evento $S=x,x\in\{2,3,\ldots,12\}$ o resultado da soma dos lançamentos A_1 e A_2 . Utilizando o Teorema da Probabilidade Total, podemos decompor a probabilidade da soma ser igual a 8 da seguinte forma:

$$P(S=8) = P(S=8|A_1=1)P(A_1=1) + P(S=8|A_1=2)P(A_1=2) + \dots + P(S=8|A_1=6)P(A_1=6)$$

$$= 0 \times \frac{1}{6} + \frac{1}{5} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{5} \times \frac{1}{6} + 0 \times \frac{1}{6} + \frac{1}{5} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{5} \times \frac{1}{6}$$

$$= \frac{1}{30} + \frac{1}{30} + \frac{1}{30} + \frac{1}{30}$$

$$= \frac{4}{30}$$

Exercise 1.15 (BJ 1.19). Em teste de múltipla escolha, a probabilidade do aluno saber a resposta é p. Havendo m escolhas, se ele sabe a resposta ele responde corretamente com probabilidade 1; se não sabe, ele responde corretamente com probabilidade $\frac{1}{m}$. Qual a probabilidade de que ele soubesse a resposta dado que a pergunta foi respondida corretamente? Calcule o limite dessa probabilidade quando (i) $m \to \infty$ com p fixo e (ii) $p \to 0$ com m fixo.

Resposta. Sejam: P(S) = p a probabilidade de saber a resposta, P(A|S) = 1 a probabilidade de acertar, dado que sabia a resposta, $P(A|NS) = \frac{1}{m}$ a probabilidade de acertar, dado que não sabia a resposta e $P(NA|NS) = \frac{m-1}{m}$ a probabilidade de não acertar, dado que não sabe a resposta. Sabemos que os eventos $S \in NS$ são complementares, assim como $A \in NA$. Queremos encontrar P(S|A), que é dada por:

$$\begin{split} P(S|A) &= \frac{P(S \cap A)}{P(A)} \\ &= \frac{P(A|S)P(S)}{P(A|S)P(S) + P(A|NS)P(NS)} \\ &= \frac{1 \times p}{1 \times p + \frac{1}{m} \times (1-p)} \\ &= \frac{p}{\frac{mp+1-p}{m}} \end{split}$$

De modo que, simplificando a última expressão:

$$P(S|A) = \frac{mp}{p(m-1)+1}$$
 (24)

Agora, calculando os limites temos:

• (i) $\lim_{p \to 0} \frac{mp}{p(m-1)+1} = \frac{0}{1} = 0$

• (ii)

$$\lim_{m \to \infty} \frac{mp}{p(m-1)+1} \xrightarrow{\text{L'Hôpital}} \frac{\frac{\partial}{\partial m}mp}{\frac{\partial}{\partial m}p(m-1)+1} = \frac{p}{p} = 1$$

Exercise 1.16 (BJ 1.20). Durante o mês de novembro a probabilidade de chuva é de 0,3. O Fluminense ganha um jogo em um dia de chuva com a probabilidade de 0,4; em um dia sem chuva com a probabilidade 0,6. Se ganhou um jogo em novembro, qual é a probabilidade de que choveu neste dia?

Resposta. Sejam os seguintes eventos: P(C)=0,3 é a probabilidade de chover em novembro, P(NC)=0,7 é a probabilidade de não chover em novembro, P(V|C)=0,4 é a probabilidade de vitória, dado que choveu no dia, P(D|C)=0,6 é a probabilidade de derrota, dado que choveu no dia, P(V|NC)=0,6 é a probabilidade de vitória, dado que não choveu no dia e P(D|NC)=0,4 é a probabilidade de derrota, dado que não choveu no dia. Pelo Teorema da Probabilidade Total, temos que:

$$P(V) = P(V|C)P(C) + P(V|NC)P(NC)$$

= 0, 4 × 0, 3 + 0, 6 × 0, 7
= 0, 54

Além disso, temos que o evento $P(C \cap V) = P(V|C)P(C)$, logo:

$$P(C \cap V) = P(V|C)P(C) = 0, 4 \times 0, 3 = 0, 12$$

Assim, temos que a probabilidade de ter chovido, dado que o Fluminense ganhou o jogo em novembro é de:

$$P(C|V) = \frac{P(C \cap V)}{P(V)} = \frac{0,12}{0,54} = \frac{2}{9}$$