

# 7600054 — Sistemas Complejos

**Gonzalo Travieso**

2020-06-08

# Outline

---

- 1 Probabilidade condicional
- 2 Probabilidade total
- 3 Teorema de Bayes
- 4 Independência

# Probabilidade condicional

---

- Considere dois eventos  $A$  e  $B$ , com probabilidades  $P(A) \neq 0$  e  $P(B)$ .
- Podemos definir o evento  $B \cap A$ , com probabilidade  $P(B \cap A)$ , que indica que os eventos  $B$  e  $A$  ocorreram simultaneamente.
- A relação

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

indica a fração dos casos em que  $B$  ocorre assumindo que  $A$  ocorreu. Ela é denominada **probabilidade condicional**.

## Exemplo

- Se  $A$  é o evento: “o número na face superior do dado lançado é par” e  $B$  é o evento “o número na face superior do dado lançado é menor do que 3” então

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

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

e

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

e portanto

$$P(B | A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} = \frac{1}{3},$$

o que nos diz que, se sabemos que o número da face é par, então temos  $\frac{1}{3}$  de probabilidade de que ele seja menor do que 3.

# Amostragem

- No caso de termos os dados de  $n$  amostras do nosso sistema, então o número de amostras que satisfazem o evento  $A$  será  $n_A \neq 0$ , os satisfazendo  $B$  e  $A$  simultaneamente será  $n_{B \cap A}$  então as probabilidades serão avaliadas como

$$P(A) \approx \frac{n_A}{n},$$

$$P(B \cap A) \approx \frac{n_{B \cap A}}{n},$$

e

$$P(B | A) \approx \frac{\frac{n_{B \cap A}}{n}}{\frac{n_A}{n}} = \frac{n_{B \cap A}}{n_A}.$$

- Isto é, avaliamos a probabilidade condicional de  $B$  dado  $A$  contando a fração de amostras que satisfazem  $B$  entre as que satisfazem  $A$ .

# Probabilidade total

- Seja  $\Omega$  o conjunto de todos os eventos simples.
- Uma **partição** de  $\Omega$  é um conjunto de eventos

$$\{A_1, A_2, \dots, A_m\}$$

tal que

$$A_i \cap A_j = \emptyset, \quad i \neq j$$

e

$$\bigcup_{i=1}^m A_i = \Omega.$$

- Neste caso, podemos calcular a probabilidade total de um evento  $B$  através das probabilidades condicionais em relação aos eventos na partição:

$$P(B) = \sum_{i=1}^m P(B | A_i)P(A_i).$$

# Explicação

- isto é válido pois,

$$A_i \cap A_j = \emptyset$$

então

$$(B \cap A_i) \cap (B \cap A_j) = \emptyset.$$

- Portanto, pelos axiomas da probabilidade

$$P(B \cap (A_i \cup A_j)) = P((B \cap A_i) \cup (B \cap A_j)) = P(B \cap A_i) + P(B \cap A_j).$$

- Induzindo para toda a partição

$$P(B \cap \bigcup_{i=1}^m A_i) = \sum_{i=1}^m P(B \cap A_i).$$

# Explicação (cont)

---

- Usando a definição de probabilidade condicional:

$$\begin{aligned}P(B) &= P(B \cap \Omega) \\&= P\left(B \cap \bigcup_{i=1}^m A_i\right) \\&= \sum_{i=1}^m P(B \cap A_i) \\&= \sum_{i=1}^m P(B | A_i)P(A_i).\end{aligned}$$

# Teorema de Bayes

- Suponha dois eventos quaisquer  $X$  e  $Y$ .
- Da definição de probabilidade condicional temos

$$P(X | Y) = \frac{P(X \cap Y)}{P(Y)}.$$

- Mas também

$$P(Y | X) = \frac{P(Y \cap X)}{P(X)}.$$

- Portanto

$$P(X | Y)P(Y) = P(Y | X)P(X),$$

ou de outra forma:

$$P(X | Y) = \frac{P(Y | X)P(X)}{P(Y)}.$$

- Este é o conhecido **teorema de Bayes**.

## Teorema de Bayes (cont)

- Usando uma partição de  $\Omega$ :

$$P(A_i | B) = \frac{P(B | A_i)P(A_i)}{P(B)}.$$

- Inserindo o resultado da probabilidade total:

$$P(A_i | B) = \frac{P(B | A_i)P(A_i)}{\sum_{i=1}^m P(B | A_i)P(A_i)}.$$

- Ou, no caso de usarmos um partição constituída de um evento  $A$  e seu complemento  $A_c$ :

$$P(A | B) = \frac{P(B | A)P(A)}{P(B | A)P(A) + P(B | A_c)P(A_c)}.$$

## Exemplo: Descrição

- Suponha uma doença grave, para a qual temos um exame para detectar sua presença em algum paciente.
- Os seguintes fatos são conhecidos sobre a doença e sobre o exame:
  - A doença atinge 1 em cada 10000 pessoas.
  - O exame é extremamente preciso. Quando uma pessoa doente faz o exame, em 99.5% das vezes a doença é corretamente detectada. No restante dos 0.5% dos casos o exame falha em detectar a doença (**falso negativo**).
  - Quando uma pessoa livre da doença faz o exame, em 99.8% dos casos o exame corretamente indica que a pessoa está saudável; nos restantes 0.2% dos casos o exame falha e indica que a pessoa tem a doença (**falso positivo**).

### Exercício

Uma pessoa fez o exame e o resultado foi positivo. Qual é a probabilidade de que essa pessoa esteja doente?

## Exemplo: Solução

---

- Para resolver, precisamos formalizar as informações.
- Usamos  $A$  para indicar que a pessoa está doente,  $A_c$  indica que ela não está doente.
- Usamos  $B$  para indicar que o exame retornou positivo.
- A questão pede para calcular  $P(A \mid B)$ .

## Solução (cont)

- Os dados apresentados nos dizem:

$$P(A) = \frac{1}{10000}, \quad P(A_c) = 1 - \frac{1}{10000},$$

$$P(B | A) = 0.995, \quad P(B | A_c) = 0.002.$$

- Usando o teorema de Bayes:

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

$$= \frac{0.995 \cdot 0.0001}{0.995 \cdot 0.0001 + 0.002 \cdot 0.9999}$$

$$\approx 0.0476.$$

- Isto é, a probabilidade da pessoa estar doente é menor do que 5%!

## Problema 2

---

Consideramos agora a mesma situação anterior, mas após o exame anterior, o médico solicita um novo exame de confirmação, que também sai positivo.

### Exercício

Qual a probabilidade da pessoa ter a doença?

# Solução

---

- Agora a pessoa não é mais uma pessoa geral da população, mas já temos uma informação adicional sobre ela: que ela fez o exame uma vez e este deu positivo. Então precisamos reformular a formalização.
- Seja  $C$  o evento de que este paciente tem a doença e  $C_c$  de que ele não tem.
- Neste caso, com nossa informação anterior, podemos avaliar  $P(C) = 0.0476$  e  $P(C_c) = 0.9524$ .
- O exame continua o mesmo, portanto  $P(B | C) = 0.995$  e  $P(B | C_c) = 0.002$ .

## Solução (cont)

- Calculamos então

$$\begin{aligned}P(C|B) &= \frac{P(B|C)P(C)}{P(B|C)P(C) + P(B|C_c)P(C_c)} \\ &= \frac{0.995 \cdot 0.0476}{0.995 \cdot 0.0476 + 0.002 \cdot 0.9524} \\ &\approx 0.9613.\end{aligned}$$

- Isto é, após o segundo exame temos 96% de confiança de que a pessoa tem a doença.
- Essa atualização das probabilidades de acordo com novas informações é típica da **interpretação Bayesiana** de probabilidades, onde uma probabilidade indica apenas o nosso estado de conhecimento sobre um evento, ao invés de indicar um número fixo pré-existente.

# Eventos independentes

- Dois eventos  $A$  e  $B$  são ditos **independentes** se

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

- Em termos de probabilidades condicionais isso equivale a

$$P(A | B) = P(A), \quad P(B | A) = P(B).$$

- Isto é, a probabilidade de cada um dos eventos não é afetada pela ocorrência ou não do outro evento.
- Em termos experimentais, a frequência de ocorrência do evento  $A$  dentro de toda a amostragem é igual à frequência de  $A$  restrita aos casos onde  $B$  ocorre, e vice-versa:

$$\frac{n_A}{n} = \frac{n_{A \cap B}}{n_B}, \quad \frac{n_B}{n} = \frac{n_{B \cap A}}{n_A}.$$