

Estatística e Probabilidade

Probabilidade condicionada
e Teorema de Bayes





Desenvolvimento do material

Gregório Dalle Vedove Nosaki

1ª Edição

Copyright © 2022, Afya.

Nenhuma parte deste material poderá ser reproduzida, transmitida e gravada, por qualquer meio eletrônico, mecânico, por fotocópia e outros, sem a prévia autorização, por escrito, da Afya.

Sumário

Probabilidade condicionada e Teorema de Bayes

Para início de conversa...	3
Objetivos	3
1. Probabilidade Condicionada	4
2. Teorema de Bayes	9
Referências	12



Para início de conversa...

No último capítulo deste livro, vamos abordar as probabilidades condicionadas ou probabilidades condicionais. Trata-se de variações da definição de probabilidade clássica apresentada no capítulo anterior quando temos mais informações sobre as possibilidades de ocorrência de um evento. Iremos considerar que um dado evento B ocorre e, a partir daí, calcular a probabilidade de outro evento A. Veremos como essa condição inicial pode alterar o valor da probabilidade do evento A. Traremos diversos exemplos utilizando experimentos probabilísticos clássicos para ilustrar as definições e as propriedades que serão abordadas neste capítulo. Finalizaremos com o Teorema de Bayes, também chamado de Regra de Bayes, que pode auxiliar no cálculo e na compreensão das probabilidades condicionais e suas relações. Com as probabilidades condicionais começamos a explorar um pouco mais a fundo essa área da Matemática, que possui diferentes aplicações e tornou-se um ramo próprio de estudo, tendo como ponto de partida questões bastante simples, mas que deram origem a uma teoria muito rica e complexa.

Objetivos

- Aplicar as propriedades operatórias da Teoria das Probabilidades em casos práticos.
- Calcular probabilidades aplicando as regras da adição e da multiplicação.



1. Probabilidade Condicionada

As probabilidades condicionadas ou probabilidades condicionais também partem de um experimento probabilístico com um determinado espaço amostral, mas quando calculamos a chance de um determinado evento ocorrer, podemos ter informações adicionais que podem alterar as chances de que os resultados do nosso evento inicial sejam obtidos. Nesse cenário, utilizamos a probabilidade condicional. ROSS (2010) destaca alguns aspectos das aplicações e características das probabilidades condicionais:

“ Em primeiro lugar, estamos frequentemente interessados em calcular probabilidades quando temos alguma informação parcial a respeito do resultado de um experimento; em tal situação, as probabilidades desejadas são condicionais. Em segundo lugar, mesmo quando não temos nenhuma informação parcial sobre o resultado de um experimento, as probabilidades condicionais podem ser frequentemente utilizadas para computar mais facilmente as probabilidades desejadas. (ROSS, 2010, p. 81). ”

Apresentaremos a definição formal de probabilidade condicional e, em seguida, um exemplo simples da aplicação desta definição.

Definição: sejam $A, B \subset S$ eventos do espaço amostral S tal que $P(B) \neq 0$. A **probabilidade condicional** de A dado B é denotada por $P(A|B)$ e vale a seguinte fórmula

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

A probabilidade condicional $P(A|B)$ pode ser interpretada como a probabilidade de o evento A ocorrer caso já tenhamos de antemão que o evento B ocorreu.

Vamos considerar o experimento do dado de seis faces. O espaço amostral neste caso é o conjunto

$$S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}.$$

Se considerarmos o evento A sendo obter a face 2 voltada para cima e o evento B : como sendo obter uma face par, então temos que

$$A = \{2\} \text{ e } B = \{2, 4, 6\}.$$

Claro que

$$A \cap B = \{2\}$$

e, pela fórmula do cálculo de probabilidade em casos onde o espaço amostral é finito e todos os resultados têm a mesma chance de serem obtidos, temos que

$$P(B) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2} \text{ e } P(A \cup B) = \frac{1}{6}.$$

Dessa forma, a probabilidade de obtermos a face 2 caso já saibamos de antemão que uma face par foi obtida é dada pela probabilidade condicional $P(A|B)$ cujo valor é

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

! Importante

Em algumas bibliografias, você poderá encontrar a notação AB para denotar a interseção $A \cap B$. Isso ocorre pois a interseção $A \cap B$ significa, em probabilidade, que estamos considerando os resultados que pertencem tanto ao evento A quanto ao evento B simultaneamente. Essa operação lógica é do tipo multiplicativa, ou seja, estamos considerando os resultados que pertencem a A e a B . Utilizaremos a notação $A \cap B$ para evitar qualquer confusão e nos aproximarmos mais da Teoria de Conjuntos, mas em algumas referências a notação multiplicativa dos eventos pode ser encontrada.

Exemplo 1: considere o lançamento de dois dados honestos de seis faces. Denotando por S o espaço amostral deste experimento, considere os seguintes eventos $A, B, C \subset S$ descritos como sendo:

- A é evento onde um dos dois dados tem a face 2 voltada para cima;

- B é o evento cuja soma das faces voltadas para cima é maior ou igual a 8;
- C é o evento tal que o produto das duas faces é um número ímpar.

A partir das definições dos eventos acima, podemos descrever os conjuntos que representam os eventos A , B e C como sendo

$$A = \{(x, y) \in S : x = 2 \text{ ou } y = 2\}$$

$$B = \{(x, y) \in S : x + y \geq 8\}$$

$$C = \{(x, y) \in S : x \cdot y \text{ é ímpar}\}.$$

Outra forma de descrever os eventos apresentados anteriormente é listar todos os resultados possíveis que pertencem a cada um dos eventos. Para isso, podemos utilizar uma tabela que apresenta todo o espaço amostral e assim determinarmos quais resultados pertencem a cada evento. Por exemplo, para o evento $A = \{(x, y) \in S : x = 2 \text{ ou } y = 2\}$ temos que os pares ordenados destacados abaixo pertencem ao conjunto A :

(1,1)	(1,2)	(1,3)	(1,4)	(1,5)	(1,6)
(2,1)	(2,2)	(2,3)	(2,4)	(2,5)	(2,6)
(3,1)	(3,2)	(3,3)	(3,4)	(3,5)	(3,6)

(4,1)	(4,2)	(4,3)	(4,4)	(4,5)	(4,6)
(5,1)	(5,2)	(5,3)	(5,4)	(5,5)	(5,6)
(6,1)	(6,2)	(6,3)	(6,4)	(6,5)	(6,6)

Já para o evento $B = \{(x, y) \in S : x + y \geq 8\}$, os pares que pertencem a esse evento são destacados na tabela abaixo:

(1,1)	(1,2)	(1,3)	(1,4)	(1,5)	(1,6)
(2,1)	(2,2)	(2,3)	(2,4)	(2,5)	(2,6)
(3,1)	(3,2)	(3,3)	(3,4)	(3,5)	(3,6)
(4,1)	(4,2)	(4,3)	(4,4)	(4,5)	(4,6)
(5,1)	(5,2)	(5,3)	(5,4)	(5,5)	(5,6)
(6,1)	(6,2)	(6,3)	(6,4)	(6,5)	(6,6)

Fazendo o mesmo processo para o evento $C = \{(x, y) \in S : x \cdot y \text{ é ímpar}\}$, obtemos:

(1,1)	(1,2)	(1,3)	(1,4)	(1,5)	(1,6)
(2,1)	(2,2)	(2,3)	(2,4)	(2,5)	(2,6)
(3,1)	(3,2)	(3,3)	(3,4)	(3,5)	(3,6)
(4,1)	(4,2)	(4,3)	(4,4)	(4,5)	(4,6)

(5,1)	(5,2)	(5,3)	(5,4)	(5,5)	(5,6)
(6,1)	(6,2)	(6,3)	(6,4)	(6,5)	(6,6)

Vamos agora calcular algumas probabilidades condicionais baseadas nestes eventos. A primeira probabilidade será a probabilidade do evento A dado a ocorrência do evento B . O evento $A \cap B$ contém só dois resultados possíveis,

$$A \cap B = \{(2, 6); (6, 2)\}$$

pois trata-se do evento no qual pelo menos um dos dois dados lançados tem a face 2 voltada para cima e a soma das duas faces deve ser maior ou igual a 8. Todas as outras combinações com uma das faces dos dados iguais a 2 têm a soma menor que 8 e, portanto, os dois únicos resultados possíveis para o evento $A \cap B$ são os apresentados acima.

A partir dessa análise, vamos calcular a probabilidade condicional de A dado B . Analisando a cardinalidade do conjunto B e do conjunto $A \cap B$, além de todo o espaço amostral S , obtemos que

$$P(A \cap B) = \frac{2}{36} \text{ e } P(B) = \frac{15}{36}$$

portanto

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{2}{36}}{\frac{15}{36}} = \frac{2}{15}.$$

A probabilidade condicional de B dado A , no entanto, é igual a

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{\frac{2}{36}}{\frac{11}{36}} = \frac{2}{11}.$$

Para calcularmos as probabilidades condicionais $P(B|C)$ e $P(C|B)$, devemos determinar os resultados possíveis do evento $B \cap C$. Analisando as tabelas apresentadas anteriormente, obtemos que

$$B \cap C = \{(3, 3); (3, 5); (5, 3); (5, 5)\}.$$

Dessa forma, temos que

$$P(B|C) = \frac{P(B \cap C)}{P(C)} = \frac{\frac{4}{36}}{\frac{9}{36}} = \frac{4}{9}$$

e

$$P(C|B) = \frac{P(B \cap C)}{P(B)} = \frac{\frac{4}{36}}{\frac{15}{36}} = \frac{4}{15}.$$

! Importante

Quando temos dois eventos independentes, então a probabilidade condicional entre eles será sempre igual a zero. Tome, por exemplo, os eventos A e C do Exemplo 1. Como $A \cap C = \emptyset$, vale que $P(A \cap C) = P(\emptyset) = 0$. Portanto, temos que $P(A|C) = 0 = P(C|A)$.

Proposição: considere $A, B \subset S$ eventos de um espaço amostral S .

Valem as seguintes regras

1. $P(A \cup B) + P(A \cap B) = P(A) + P(B)$;
2. $P(A \cap B) = P(B) \cdot P(A|B)$ desde que $P(B) \neq 0$.

Os itens 1 e 2 são popularmente conhecidos pelos nomes de **regra da adição** e **regra da multiplicação**, respectivamente.

Vejamos a aplicação dessas regras em um exemplo utilizando um baralho de jogos de cartas.

Exemplo 2: considere um baralho comum com 52 cartas divididas em 4 naipes com 13 cartas cada. Dentro de cada naipe, as cartas são numeradas de 1 a 10, sendo que a carta na posição do número 1 é representada por um A e é chamada de ‘ás’. Além disso, cada naipe possui três cartas com figuras: o valete (J), a rainha (Q) e o rei (K).

Consideremos ainda que todas as cartas têm a mesma chance de serem sorteadas em um sorteio aleatório. Para este exemplo, considere o evento A como sendo sortear uma carta do naipe de copas representado pelo símbolo \heartsuit e o evento B como sendo sortear uma carta que seja representada por uma letra, ou seja, um ‘ás’, um valete, uma rainha ou um rei, independentemente do naipe.

As probabilidades dos eventos A e B podem ser descritas como

$$P(A) = \frac{13}{52} = \frac{1}{4} \text{ e } P(B) = \frac{16}{52} = \frac{4}{13}.$$

O evento $A \cap B$ é descrito pelo conjunto formado pelos resultados como indicado a seguir

$$A \cap B = \{\text{A}\heartsuit, \text{J}\heartsuit, \text{Q}\heartsuit, \text{K}\heartsuit\},$$

logo, a probabilidade do evento $A \cap B$ pode ser calculada como sendo

$$P(A \cap B) = \frac{4}{52} = \frac{1}{13}.$$

Pela definição de probabilidade condicional, temos que

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{1}{13}}{\frac{4}{13}} = \frac{1}{4}.$$

A regra da multiplicação pode ser vista como uma variação da própria fórmula, que determina o valor da probabilidade condicional $P(A|B)$, pois

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

Para determinar o valor de $P(A \cup B)$ podemos utilizar a regra da adição. Dessa forma, temos que

$$P(A \cup B) + P(A \cap B) = P(A) + P(B) \Rightarrow P(A \cup B) + \frac{1}{13} = \frac{1}{4} + \frac{4}{13}$$

e, portanto,

$$P(A \cup B) = \frac{25}{52}.$$

A regra da adição também pode ser vista como consequência de uma das propriedades apresentadas no capítulo anterior.

A regra da multiplicação citada anteriormente pode ser aplicada invertendo a ordem dos eventos, desde que não haja inconsistência nas definições. Se $P(A) \neq 0$ e $P(B) \neq 0$, então valem as igualdades

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

e

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

Além disso, podemos generalizar a regra da multiplicação para um número finito qualquer de interseções de conjuntos. Sejam A_1, A_2, \dots, A_n

eventos de um mesmo espaço amostral tais que $P(A_i) \neq 0$ para todo i . Vale a seguinte igualdade

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2|A_1) \cdot P(A_3|A_1 \cap A_2) \cdot \dots \cdot P(A_n|A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}).$$

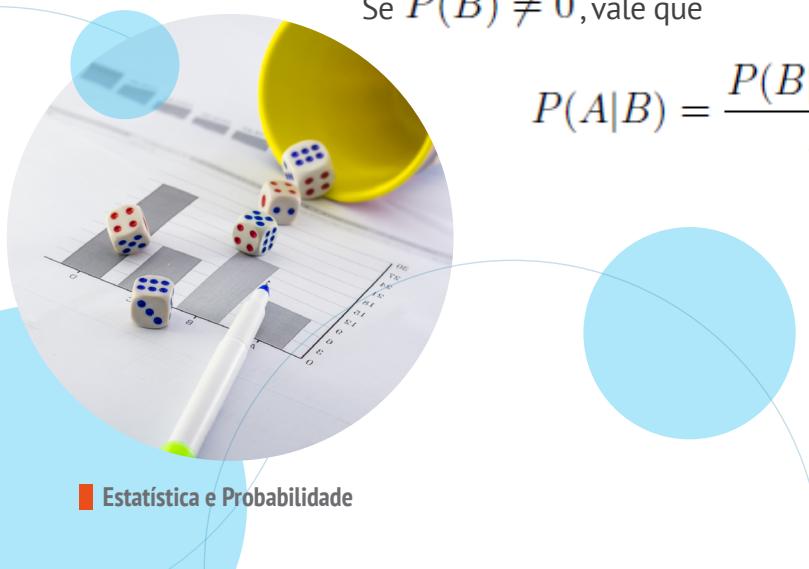
Confira ROSS (2010) para ver exemplos comentados da aplicação da regra da multiplicação generalizada para um número finito de eventos.

2. Teorema de Bayes

Nesta seção, veremos mais uma aplicação das probabilidades condicionais conhecida como Teorema de Bayes ou Regra de Bayes.

Teorema de Bayes: sejam $A, B \subset S$ eventos de um espaço amostral S . Se $P(B) \neq 0$, vale que

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



Curiosidade

Thomas Bayes foi um reverendo presbiteriano de origem inglesa que viveu no início do século XVIII. Ele possui apenas uma publicação voltada para os estudos matemáticos cujo nome é “A doutrina dos fluxions” (“The doctrine of fluxions”). No entanto, sua obra mais relevante no contexto acadêmico foi encontrada entre seus pertences após sua morte. Em um dos achados, havia o rascunho de um artigo que mais tarde foi publicado e, posteriormente, trazido ao conhecimento do mundo todo pelo matemático Laplace. O ramo da inferência bayesiana recebe esse nome em homenagem a esse matemático e sua contribuição para a Matemática, sendo esse um ramo com diferentes aplicações, que variam de inteligência artificial à mineração de dados. (PENA, 2009).



Vamos analisar uma aplicação do Teorema de Bayes em um exemplo.

Exemplo 3: considere uma caixa contendo 100 bolinhas numeradas de 1 a 100 e que todas elas têm a mesma chance de serem sorteadas em

uma tiragem aleatória. Além disso, considere A como sendo o evento de sortear uma bolinha cujo valor seja maior que 60 e B o evento de sortear uma bolinha onde o algarismo 7 aparece, independentemente da posição que ele ocupa. Dessa forma, temos que

$$A = \{61, 61, 63, 64, \dots, 99, 100\}$$

e

$$B = \{7, 17, 27, 37, 47, 57, 67, 70, 71, 72, 73, 74, 75, 76, 77, 78, 79, 87, 97\}.$$

Calculando as probabilidades $P(A)$ e $P(B)$ obtemos que

$$P(A) = \frac{40}{100} \text{ e } P(B) = \frac{19}{100}.$$

Além disso, o evento $A \cap B$ é

$$A \cap B = \{67, 70, 71, 72, 73, 74, 75, 76, 77, 78, 79, 87, 97\}.$$

Vamos determinar a probabilidade condicional $P(B|A)$, isto é, a probabilidade da ocorrência do evento B dado a ocorrência do evento A . Pela definição de probabilidade condicional, temos que

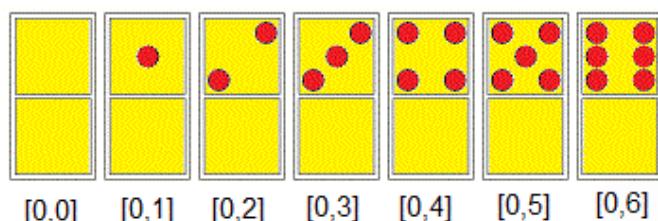
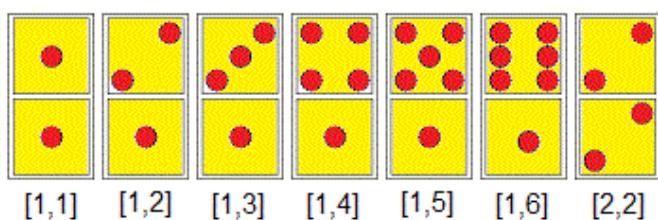
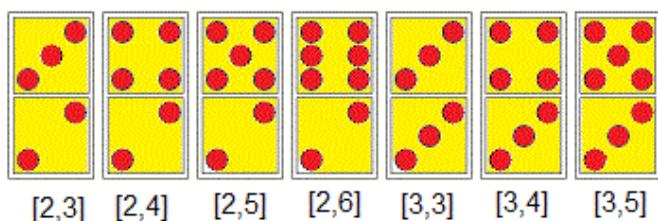
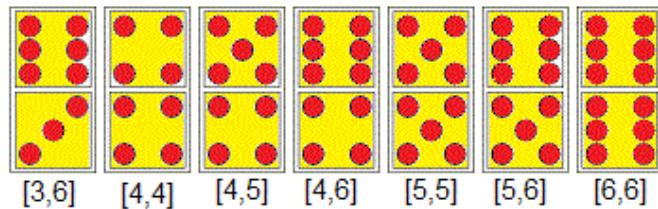
$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{\frac{13}{100}}{\frac{19}{100}} = \frac{13}{19}.$$

Utilizando o Teorema de Bayes, obtemos

$$P(A|B) = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B)} = \frac{\frac{13}{19} \cdot \frac{19}{100}}{\frac{40}{100}} = \frac{13}{40}.$$

No exemplo anterior, usamos tanto a definição de probabilidade condicional quanto o Teorema de Bayes para determinar os valores de probabilidades condicionais. Além disso, é importante compreender o que cada probabilidade condicional significa dentro do experimento probabilístico. A probabilidade $P(A|B)$ significa a probabilidade de obtermos uma bolinha cuja numeração seja maior que 60 dado que foi sorteada uma bolinha que apresenta o algarismo 7 em alguma posição. De modo análogo, a probabilidade $P(B|A)$ determina a razão das chances de sortear uma bolinha onde o algarismo 7 apareça sabendo que sorteamos uma bolinha cujo valor é maior que 60.

Exemplo 4: considere um jogo de dominó com 28 peças, em que cada peça possui duas faces ou dois lados. Em cada lado, há um número que varia de 0 a 6, como ilustrado na figura abaixo.



Vamos utilizar a notação $[n, m]$ para a peça que apresenta os lados com os valores n e m . Além disso, é importante notar que a peça $[n, m]$ pode ser representada também como $[m, n]$, pois não se tratam de pares ordenados. A notação $[n, m]$ indica que em um dos lados da peça há o valor n e em outro o valor m independentemente da posição que esses valores ocupam.

Seja A o evento tal que a soma dos números inscritos dos dois lados de uma mesma peça seja maior ou igual a 7 e B o evento de que um dos lados da peça apresente o valor 5. Os eventos A e B são descritos pelos conjuntos:

$$A = \{[1, 6]; [2, 5]; [2, 6]; [3, 4]; [3, 5]; [3, 6]; [4, 4]; [4, 5]; [4, 6]; [5, 5]; [5, 6]; [6, 6]\}$$

$$B = \{[0, 5]; [1, 5]; [2, 5]; [3, 5]; [4, 5]; [5, 5]; [6, 5]\}.$$

Assim, vale que

$$P(A) = \frac{12}{28} = \frac{3}{7} \text{ e } P(B) = \frac{7}{28} = \frac{1}{4}.$$

A probabilidade condicional $P(A|B)$ pode ser calculada como sendo

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{5}{28}}{\frac{1}{4}} = \frac{5}{7}.$$

Portanto, pelo Teorema de Bayes, podemos afirmar que

$$P(B|A) = \frac{P(A|B) \cdot P(B)}{P(A)} = \frac{\frac{5}{7} \cdot \frac{1}{4}}{\frac{3}{7}} = \frac{5}{12}.$$

De fato, pela definição de probabilidade condicional podemos confirmar que

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{\frac{5}{28}}{\frac{3}{7}} = \frac{5}{12}.$$

Neste capítulo, trabalhamos com a definição de probabilidade condicional e vimos como a ocorrência de um evento pode influenciar a probabilidade de ocorrência de outro evento. Trata-se de uma definição bastante intuitiva que possui diversas aplicações, mas requer um certo cuidado ao manipular tais conceitos e propriedades. Vimos como trabalhar com a definição clássica de probabilidade condicional e também a Regra de Bayes que pode auxiliar na interpretação e até mesmo no cálculo das probabilidades condicionais. Apresentamos diversos exemplos com diferentes experimentos probabilísticos para ilustrar as definições e estruturas que estão envolvidas ao trabalharmos com as probabilidades condicionais.

Referências

BONAFINI, F. C. (org.). **Matemática**. São Paulo: Pearson Prentice Hall, 2012.

IEZZI, G.; MURAKAMI, C. **Fundamentos de Matemática Elementar**, v. 1: Conjuntos e Funções. São Paulo: Atual, 1977.

LOESCH, C. **Probabilidade e estatística**. Rio de Janeiro: Grupo Gen, 2012.

NAVIDI, W. **Probabilidade e estatística para ciências exatas**. Porto Alegre: Grupo A - AMGH, 2012.

PENA, S. D. Thomas Bayes: o cara! **Ciência Hoje**, 2009. Disponível em: <https://cienciahoje.org.br/artigo/thomas-bayes-o-cara/>. Acesso em: 13 set. 2021.

ROSS, S. **Probabilidade**: um curso moderno com aplicações. Porto Alegre: Bookman, 2010.

SPIEGEL, M; SCHILLIER, J; SRINIVASAN, A. **Probabilidade e estatística**. 3. ed. Porto Alegre: Bookman, 2013.