

1 Probabilidade Condicional

Seja S um espaço amostral e seja \mathbb{E} um conjunto de eventos - $\mathbb{E} \subseteq P(S), \emptyset \in \mathbb{E}, S \in \mathbb{E}$. Seja $P : \mathbb{E} \rightarrow [0, 1]$ uma função de probabilidade. Neste caso, se $A \in \mathbb{E}$ tal que $P(A) > 0$, então a probabilidade de $B \in \mathbb{E}$ condicionada por A é definida por:

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

OBS: Na probabilidade condicional, reescalamos as probabilidades (dividindo por $P(A)$) de forma que $P(A|A)$ seja 1. **É como se A fosse o novo espaço amostral.**

$f(B) = P(B|A)$: esta função satisfaz os axiomas de Kolmogorov se considerarmos um novo $S = A$ e se substituirmos B por $B \cap A$. **Isso significa que a probabilidade condicional** é também uma função de probabilidade, porém com o espaço amostral mais restrito que o original.

Exemplo:

Jogamos um dado equilibrado de 6 faces e sabendo que o resultado é ímpar e maior que 3.

$$\begin{aligned} S &= \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \\ A &= \{4, 5, 6\} \\ B &= \{5\} \\ P(B|A) &= \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{P(\{5\})}{P(\{4, 5, 6\})} = \frac{1/6}{1/2} = \frac{1}{3} \end{aligned}$$

2 Análise Bayesiana (de Bayes)

Ex: Jogador de basquete com alta probabilidade de acerto em lance livre: $P(A|J_1) = 0.9$. Jogador amador com probabilidade de acerto baixa: $P(A|J_2) = 0.1$. Um dos jogadores é sorteado, com probabilidades diferentes: $P(J_1) = 0.05$ e $P(J_2) = 0.95$.

Pergunta: se um jogador foi sorteado e acertou, qual a probabilidade de que tenha sido J_1 ? [*Probabilidade a posteriori*]

$$\begin{aligned} P(J_1|A) &= \frac{P(J_1 \cap A)}{P(A)} = ? \\ P(A|J_1) &= \frac{P(A \cap J_1)}{P(J_1)} & P(A|J_2) &= \frac{P(A \cap J_2)}{P(J_2)} \\ P(A \cap J_1) &= P(A|J_1)P(J_1) & P(A \cap J_2) &= P(A|J_2)P(J_2) \\ P(A) &= P((A \cap J_1) \cup (A \cap J_2)) & \text{pois } (A \cap J_1) \cup (A \cap J_2) &= A \end{aligned}$$

Usando o axioma 3:

$$\begin{aligned} P(A) &= P(A \cap J_1) + P(A \cap J_2) \\ P(A) &= P(A|J_1)P(J_1) + P(A|J_2)P(J_2) \end{aligned}$$

$$\text{Teorema de Bayes:} \quad P(J_1|A) = \frac{P(A|J_1)P(J_1)}{P(A)}$$

Podemos realizar a substituição para obter:

$$P(J_1|A) = \frac{P(A|J_1)P(J_1)}{\underbrace{P(A|J_1)P(J_1) + P(A|J_2)P(J_2)}}_{\text{Caso em que } J_1 \cap J_2 = \emptyset \text{ e } J_1 \cup J_2 = S \text{ (} J_1 \text{ e } J_2 \text{ são partição de } S \text{)}}$$

Isso leva a generalização do Teorema de Bayes:

$$P(B|A) = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A|C_1)P(C_1) + P(A|C_2)P(C_2) + \dots + P(A|C_N)P(C_N)}$$

Resultado para o exemplo:

$$P(J_1|A) = \frac{0.9 \cdot 0.05}{0.9 \cdot 0.05 + 0.1 \cdot 0.95} = 0.32143$$
$$P(J_2|A) = 0.67857$$

3 Distribuições Condicionais

Seja uma variável $X : S \rightarrow \mathbb{R}$. Seja ainda $A \in \mathbb{P}(S)$ para o qual é definida a probabilidade $P(A)$, com A_X a imagem de A por X : $A_X = \{x \in \mathbb{R} / \exists s \in A \text{ com } X(s) = x\}$

Definição PDF Condicionada:

$$f_{X|A_X}(x|A_x) = \frac{f_X(x)}{P_X(A_X)} = \frac{f_X(x)}{P(A)}, \text{ se } x \in A_X.$$

$$f_{X|A_X}(x|A_x) = 0, \text{ caso contrário}$$

Obs: $\frac{f_X(x)}{P_X(A_X)} = \frac{f_X(x)}{\int_{A_X} f_X(x) dx}$

Teorema: A integral da PDF condicionada revela a probabilidade condicional.

$$\int_{B_X} f_{X|A_X}(x|A_X) dx = P_X(B_X|A_X)$$