

O Uso da delta de Dirac no Cálculo de Probabilidades

Nelson Luís Dias, Prof. Associado UFPR
nldias@ufpr.br

9 de agosto de 2008

Dados dois eventos A e B , a probabilidade de B condicionada a A é

$$P(B|A) \equiv \frac{P(A \cap B)}{P(A)} \quad (1)$$

Esta definição motiva a próxima, que é a densidade de probabilidade de y condicionada à ocorrência de x :

$$f_{Y|x}(y) \equiv \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)}. \quad (2)$$

Embora deva ser possível deduzir rigorosamente (2) a partir de (1), não vou fazê-lo (ainda). Em vez disto, vou procurar um caso particular muito interessante. Primeiramente, note que, por definição, a densidade marginal de y é dada por

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_{x=-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y) dx \\ &= \int_{x=-\infty}^{+\infty} f_{Y|x}(y) f_X(x) dx. \end{aligned} \quad (3)$$

Considere agora o caso em que $y = g(x)$, ou seja: em que Y está deterministicamente determinado a partir da observação de x . A função densidade de probabilidade condicionada é então, simplesmente,

$$f_{Y|x}(y) = \delta(g(x) - y), \quad (4)$$

ou seja: dado x , a probabilidade de que $Y = g(x)$ é 1 (note as letras maiúscula e minúscula). Note também que (4) é uma densidade de probabilidade legítima, já que sua integral em y é igual a 1. O primeiro resultado que vamos obter a partir daqui é uma fórmula para $f_Y(y)$:

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_{x=-\infty}^{+\infty} f_{Y|x}(y) f_X(x) dx \\ &= \int_{x=-\infty}^{+\infty} \delta(g(x) - y) f_X(x) dx. \end{aligned} \quad (5)$$

Esta é uma equação totalmente geral, que permite o cálculo da densidade de probabilidade de *qualquer* variável aleatória definida por uma função, $Y = g(X)$, independentemente de ela ser biunívoca ou não. A equação (5) pode ser prontamente generalizada para funções de várias variáveis. Em particular, se $Z = g(X, Y)$, tem-se

$$f_Z(z) = \int_{x=-\infty}^{+\infty} \int_{y=-\infty}^{+\infty} \delta(g(x, y) - z) f_{X,Y}(x, y) dy dx. \quad (6)$$

Considere agora o seguinte exemplo: $y = x^2$, $-1 \leq X \leq +1$, com $f_X(x) = 1/2$. Esta função *não* é biunívoca. A densidade de probabilidade de y é

$$f_Y(y) = \int_{-1}^{+1} \delta(x^2 - y) \frac{1}{2} dx. \quad (7)$$

Para calcular a integral acima, é preciso um pouco de cuidado. Primeiramente, note que

$$y = x^2 \Rightarrow x = \pm\sqrt{y} : \quad (8)$$

existem duas raízes, e isto precisa ser levado em consideração pelo ser humano que está resolvendo o problema: a fórmula (5) *em si* não vai dizer isto para você! O caminho mais rápido, aparentemente, é recorrer à seguinte propriedade da delta (Butkov, 1988, Cap. 6, p. 231):

$$\delta(x^2 - a^2) = (1/2a) [\delta(x + a) + \delta(x - a)] \quad (a > 0); \quad (9)$$

então,

$$f_Y(y) = \int_{-1}^{+1} \frac{1}{2\sqrt{y}} [\delta(x + \sqrt{y}) + \delta(x - \sqrt{y})] \frac{1}{2} dx = \frac{1}{4\sqrt{y}} [1 + 1] = \frac{1}{2\sqrt{y}} \blacksquare \quad (10)$$

Este é um exemplo simples, porém muito rico. O valor esperado de Y , para o qual nós vamos usar a notação $\langle Y \rangle$, agora é facilmente obtido:

$$\langle Y \rangle = \int_0^1 y f_Y(y) dy = \int_0^1 y \frac{1}{2\sqrt{y}} dy = \int_0^1 \frac{\sqrt{y}}{2} dy = \frac{1}{3}, \quad (11)$$

enquanto que, devido à simetria de $f_X(x)$, $\langle X \rangle = 0$.

Mais interessante ainda é a seguinte questão: se X é a variável aleatória com distribuição uniforme entre $-1/2$ e $+1/2$, como acima, e $Y = X^2$, qual é a covariância entre X e Y ? Por definição, a covariância entre duas variáveis aleatórias é

$$\text{Cov}\{X, Y\} = \int_{x \in \mathbb{R}} \int_{y \in \mathbb{R}} (x - \langle X \rangle)(y - \langle Y \rangle) f_{X,Y}(x, y) dy dx. \quad (12)$$

No nosso caso particular, isto dá

$$\begin{aligned}
 \text{Cov}\{X, Y\} &= \int_{x=-1}^1 \int_{y=0}^1 x\left(y - \frac{1}{3}\right) \delta(x^2 - y) f_X(x) dy dx \\
 &= \int_{x=-1}^1 \int_{y=0}^1 x\left(x^2 - \frac{1}{3}\right) \delta(x^2 - y) \frac{1}{2} dy dx \\
 &= \int_{x=-1}^1 x\left(x^2 - \frac{1}{3}\right) \int_{y=0}^1 \delta(x^2 - y) \frac{1}{2} dy dx \\
 &= \frac{1}{2} \int_{x=-1}^1 x\left(x^2 - \frac{1}{3}\right) \underbrace{\int_{y=0}^1 [\delta(x^2 - y) dy]}_{=1} dx \\
 &= \frac{1}{2} \int_{x=-1}^1 x\left(x^2 - \frac{1}{3}\right) dx = 0.
 \end{aligned} \tag{13}$$

Na penúltima linha acima, note a utilização simultânea de duas propriedades da delta:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(x - a) dx = 1, \tag{14}$$

$$\delta(x) = \delta(-x). \tag{15}$$

O resultado (13) é admirável: ele mostra que, mesmo que a dependência entre duas variáveis aleatórias seja *total*; mesmo que Y seja *totalmente* dependente de X na forma $Y = g(X)$, é possível que $\text{Cov}\{X, Y\} = 0$. Moral da história: a covariância é uma medida de dependência *linear*, e *não* uma medida universal de dependência.

Referências

Butkov, E. (1988). *Física matemática*. Guanabara Koogan, Rio de Janeiro.