

# 独立な2つ確率変数の和の確率密度関数は 畳み込みである証明

YI Ran - 21122200512

andreyi@outlook.jp

## 問題

$W_\sigma(x, x_k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}|x-x_k|^2} \sim \mathcal{N}(x_k, \sigma^2)$ ,  $W_\sigma(x, x_j) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}|x-x_j|^2} \sim \mathcal{N}(x_k, \sigma^2)$  とし、window がガウシアンの場合、 $W_\sigma(x, x') = \phi_\sigma(x - x')$  であり、 $\phi_\sigma(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}$  である。 $\int \phi_\sigma(x - x_k) \phi_\sigma(x - x_j) dx \stackrel{t=x-x_k}{=} \int \phi_\sigma(t) \phi_\sigma(t - (x_j - x_k)) dt = (\phi_\sigma * \phi_\sigma)(x_j - x_k)$  はなぜ  $x_j - x_k$  の確率密度関数になるのか？

## 解答

*Proof.*  $W = x_j - x_k, X = x - x_k, Y = x - x_j$  とすると、 $W = ((x - x_k) - (x - x_j)) = X - Y$  となる。したがって、

$$F_W(w) = P(W \leq w) = \int_{-\infty}^w f_W(w) dt \implies f_W(w) = \frac{d}{dw} F_W(w)$$

$f_W(w)$  は微積分学の基本原理を用いて  $F_W(w)$  を微分する式である。

次に、 $F_W(w)$  は同時確率密度関数、 $X$  と  $Y$  は独立な確率変数であるため、 $F_W(w) = P(X - Y \leq w) = \iint_{\{x-y \leq w\}} f_{XY}(x, y) dx dy \stackrel{\text{indep.}}{=} \iint_{\{x-y \leq w\}} f_X(x) f_Y(y) dx dy$  となる。 $w \in \mathbb{R}$  であるので、一番外の  $y$  の積分の範囲は  $-\infty$  から  $\infty$  までであり、内の  $x$  の積分の範囲は  $x \leq w + y$  により、 $-\infty$  から  $w + y$  までである。

したがって、以下のように書き換えることができる：

$$F_W(w) = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) \left( \int_{-\infty}^{w+y} f_X(x) dx \right) dy$$

ここで、 $x = w + y$  とおくと、 $-\infty < w + y \leq w + y \implies -\infty < w \leq w$  となる。一方で、 $\frac{dx}{dw} = 1$  である。以下のように書ける：

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) \left( \int_{-\infty}^{w+y} f_X(x) dx \right) dy = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) \left( \int_{-\infty}^w f_X(w+y) dy \right) dy$$

したがって、

$$\begin{aligned} f_W(w) &= \frac{d}{dw} F_W(w) = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) \frac{d}{dw} \left( \int_{-\infty}^w f_X(w+y) dy \right) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) f_X(w+y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(y) f_X(w - (-y)) dx dy \\ &= (f_X * f_Y)(w) = f_{X+Y}(w) \end{aligned}$$

ここで、 $f_W(w) = \int_{-\infty}^{\infty} \phi_{\sigma}(x - x_j) \phi_{\sigma}(w - (x_j - x)) dx$  となる。**i.e.**  $(\phi_{\sigma} * \phi_{\sigma})(w) \sim \mathcal{N}(x_j - x_k, 2\sigma^2)$

したがって、 $(\phi_{\sigma} * \phi_{\sigma})(w) = W_{\sigma\sqrt{2}}(x_k, x_j)$

■