

# ワイブル分布 (Weibull distributions)

緑川章一\*

## 1 生存関数

$t \geq 0$  を寿命を表す確率変数とし、その確率密度関数を  $f(t)$  とする。寿命  $T$  が与えられた値  $t$  よりも長くなる割合を表す関数を生存関数 (survival function) と言い、

$$S(t) = P(t > \tau) = \int_t^{\infty} f(\tau) d\tau$$

で定義される。

一方、累積分布関数 (cumulative distribution function)  $F(t)$  は、

$$F(t) = \int_0^t f(\tau) d\tau \tag{1}$$

$$= 1 - S(t) \tag{2}$$

で与えられる。

累積分布関数  $F(t)$  を微分すると、確率密度関数  $f(t)$  が得られる。

$$\frac{dF(t)}{dt} = f(t) \tag{3}$$

## 2 指数分布とワイブル分布

### 指数分布

指数分布の確率密度関数は、

$$f(t) = \lambda e^{-\lambda t} \tag{4}$$

で与えられる。

生存関数は、

$$S(t) = \lambda \int_t^{\infty} e^{-\lambda \tau} d\tau = e^{-\lambda t}$$

累積分布関数は、

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

である。

---

\*Shoichi Midorikawa

また、

$$\frac{dF(t)}{dt} = \lambda e^{-\lambda t}$$

と指数分布の確率密度関数が得られる。

ハザード関数 (hazard function) とは、

$$\begin{aligned} h(t) &= \lim_{\Delta\tau \rightarrow 0} \frac{P(t \leq \tau \leq t + \Delta\tau | \tau \geq t)}{\Delta\tau} \\ &= \frac{\lim_{\Delta\tau \rightarrow 0} \frac{P(t \leq \tau \leq t + \Delta\tau)}{\Delta\tau}}{P(\tau > t)} \\ &= \frac{\lim_{\Delta\tau \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta\tau} \int_t^{t+\Delta\tau} f(\tau) d\tau}{\int_t^\infty f(\tau) d\tau} \\ &= \frac{f(t)}{\int_t^\infty f(\tau) d\tau} \end{aligned}$$

で定義される。この式に (4) 式を代入すると、

$$h(t) = \lambda$$

を得る。

## ワイブル分布

指数分布  $f(t) = \lambda e^{-\lambda t}$  において、 $t = x^n$  とおき、変数  $x$  の分布  $f_X(x)$  を考える。

$$f_X(x) = \lambda \int_0^\infty \delta(x - \sqrt[n]{t}) e^{-\lambda t} dt \quad (5)$$

この積分を求めるに当り、 $\varphi(t) = x - \sqrt[n]{t}$  において、 $t = x^n$  の周りで展開する。 $\varphi(x^n) = 0$  だから、

$$\begin{aligned} \varphi(t) &= \varphi'(x^n)(t - x^n) + \dots \\ &= -\frac{1}{n} x^{-(n-1)}(t - x^n) + \dots \end{aligned}$$

ゆえに、

$$\delta(x - \sqrt[n]{t}) = n x^{n-1} \delta(t - x^n)$$

これを、(1) 式に代入して、 $t$  についての積分をおこなう。

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \lambda n x^{n-1} \int_0^\infty \delta(t - x^n) e^{-\lambda t} dt \\ &= \lambda n x^{n-1} e^{-\lambda x^n} \end{aligned} \quad (6)$$

これを、ワイブル分布 (Weibull distribution) と言う。

ワイブル分布の一般的な表現は、(2) 式で、 $n = \alpha$ 、 $\lambda = 1/\beta^\alpha$  と置いたものである。

$$f_X(x) = \left(\frac{\alpha}{\beta}\right) \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha-1} e^{-(x/\beta)^\alpha} \quad (7)$$

累積分布関数から

指数関数の累積分布関数  $F(t)$  は、

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

で与えられる。

ここで、 $t = x^n$  とおくと、

$$F_X(x) = 1 - e^{-\lambda x^n}$$

この式を  $x$  で微分すると、

$$\begin{aligned} \frac{dF_X(x)}{dx} &= \lambda n x^{n-1} e^{-\lambda x^n} \\ &= f_X(x) \end{aligned}$$

をワイブル分布の確率密度関数 (6) 式が得られる。

### 3 商の分布

確率変数  $x$  と  $y$  は、それぞれ、 $\alpha$  の値は同じで  $\beta$  の値が異なるワイブル分布、

$$f_1(x) = \left(\frac{\alpha}{\beta_1}\right) \left(\frac{x}{\beta_1}\right)^{\alpha-1} e^{-(x/\beta_1)^\alpha}, \quad f_2(y) = \left(\frac{\alpha}{\beta_2}\right) \left(\frac{y}{\beta_2}\right)^{\alpha-1} e^{-(y/\beta_2)^\alpha}$$

に従うものとする。このとき、2つの確率変数の比  $z = x/y$  の分布を考える。

注意！ 比  $z = (x/\beta_1)/(y/\beta_2)$  の分布に書き直す。

$$\begin{aligned} f_Z(z) &= \int_0^\infty \delta(z - x/y) f_1(x) f_2(y) dx dy \\ &= \int_0^\infty y \delta(x - yz) f_1(x) f_2(y) dx dy \\ &= \int_0^\infty y f_1(yz) f_2(y) dy \\ &= \frac{\alpha^2}{\beta_1 \beta_2} \int_0^\infty y \left(\frac{yz}{\beta_1}\right)^{\alpha-1} \left(\frac{y}{\beta_2}\right)^{\alpha-1} e^{-(yz/\beta_1)^\alpha} e^{-(y/\beta_2)^\alpha} dy \end{aligned} \quad (8)$$

ここで、 $u = (y/\beta_2)^\alpha$  と置くと、(8) 式は、

$$f_Z(z) = \alpha \left(\frac{\beta_2}{\beta_1}\right) \left(\frac{\beta_2}{\beta_1} z\right)^{\alpha-1} \int_0^\infty u \exp \left\{ - \left[ \left(\frac{\beta_2}{\beta_1} z\right)^\alpha + 1 \right] u \right\} du \quad (9)$$

さらに、 $r = (\beta_2/\beta_1)^\alpha$ ,  $v = (rz^\alpha + 1)u$  とおくと、

$$f_Z(z) = \alpha \frac{r z^{\alpha-1}}{(r z^\alpha + 1)^2} \int_0^\infty v e^{-v} dv$$

ところが、

$$\int_0^\infty v e^{-v} dv = 1$$

なので、

$$f_Z(z) = \frac{r \alpha z^{\alpha-1}}{(r z^\alpha + 1)^2} \quad (10)$$

となる。

更に、 $w = rz^\alpha$  とおくと、

$$\begin{aligned} f_W(w) &= \int_0^\infty \delta(w - rz^\alpha) \frac{\alpha z^{\alpha-1}}{(rz^\alpha + 1)^2} dz \\ &= \frac{1}{(w+1)^2} \end{aligned}$$

を得る。これは、自由度  $(2, 2)$  の  $F$  分布である。すなわち、確率変数  $w = \left(\frac{x/\beta_1}{y/\beta_2}\right)^\alpha$  は、自由度  $(2, 2)$  の  $F$  分布に従う。