

## 3 いくつかの有用な関数

### 3 いくつかの有用な関数

#### 3.1 積率母関数

$g(\mathbf{X}(\omega)) = e^{-\mathbf{t}\mathbf{X}(\omega)}$  としたときの期待値

$$\mathcal{L}_{\mathbf{t}}[p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})] = \mathbb{E}[e^{-\mathbf{t}\mathbf{X}(\omega)}] = \int_0^\infty e^{-\mathbf{t}\mathbf{x}} p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) d\mathbf{x} = \int_0^\infty e^{-\mathbf{t}\mathbf{x}} dF_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})$$

はラプラス・スチルチェス変換 (Laplace-Stieltjes transform) といわれる。積率母関数 (moment generating function: mgf) は  $M_{\mathbf{X}}(\mathbf{t})$  で表され、ラプラス・スチルチェス変換から

$$M_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) = \mathcal{L}_{-\mathbf{t}}[p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})] = \int_0^\infty e^{\mathbf{t}\mathbf{x}} dF_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})$$

と定義される。

ここで、 $\mathbf{X}(\omega)$  が  $X(\omega)$  の場合を考え、もし、実数値関数  $F_X(x)$  が

$$F_X(x) = \int_0^x dF_X(t) = \int_0^x p_X(t) dt$$

ならば、

$$\mathcal{L}_t[p_X(x)] = \int_0^\infty e^{tx} dF_X(x) = \int_0^\infty e^{tx} p_X(x) dx$$

となり、これを  $p_X(x)$  のラプラス変換 (Laplace transform) という。

積率母関数  $M_X(t)$  が  $t=0$  の近傍いたるところで存在すると仮定するなら、

$$\frac{d^n}{dt^n} M_X(t) = \int_0^\infty x^n e^{-tx} dF_X(x) = \mathbb{E}[X(\omega)^n e^{-tX(\omega)}]$$

が得られる。さらに、 $t=0$  とおくことにより

$$\mathbb{E}[X(\omega)^n] = \frac{d^n}{dt^n} M_X(t)|_{t=0}$$

となり、原点周りの  $n$  次モーメントを求めることができる。

### 3.2 特性関数

関数  $f(\mathbf{x})$  のフーリエ変換 (Fourier transform) は

$$\mathcal{F}_{\mathbf{t}}[f(\mathbf{x})] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\mathbf{t}\mathbf{x}} f(\mathbf{x}) d\mathbf{x}, \quad (i^2 = -1)$$

で定義される. 特性関数 (characteristic function: cf) は期待値  $E[g(X(\omega))]$  において  $g(\mathbf{X}(\omega)) = e^{i\mathbf{t}\mathbf{X}(\omega)}$  としたものであり, 確率密度関数  $p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})$  のフーリエ変換そのもの

$$\phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) = E[e^{i\mathbf{t}\mathbf{X}(\omega)}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\mathbf{t}\mathbf{x}} dF_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) \triangleq \mathcal{F}_{\mathbf{t}}[p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})]$$

で定義される.

ここで,  $\mathbf{X}(\omega)$  が  $X(\omega)$  の場合を考え,

$$e^{itx} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(itx)^n}{n!}$$

であることから, 特性関数  $\phi_X(t)$  は

$$\phi_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(it)^n}{n!} \int_{-\infty}^{\infty} x^n dF_X(x)$$

とも表せる. そこで, 特性関数の  $n$  回微分を行い,  $t = 0$  とおくことにより

$$E[X(\omega)^n] = i^{-n} \frac{d^n}{dt^n} \phi_X(t)|_{t=0}$$

となり, 原点周りの  $n$  次モーメントを求めることができる.

積率母関数は必ず存在するとは限らないのに対し, 特性関数は常に存在する. 特性関数は確率密度関数と 1 対 1 に対応する. このことは

$$\begin{aligned} p_X(x) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \left[ \int_{-\infty}^{\infty} e^{ity} p_Y(y) dy \right] dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) dt \\ &\triangleq \mathcal{F}_{\mathbf{X}}^{-1}[\phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t})] \end{aligned}$$

から示される.  $\mathcal{F}^{-1}[\cdot]$  はフーリエ逆変換といわれる.

$$\text{確率密度関数 } p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = \mathcal{F}_{\mathbf{X}}^{-1}[\phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t})] \xrightleftharpoons[\text{逆変換}]{\text{フーリエ変換}} \text{特性関数 } \phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{t}) = \mathcal{F}_{\mathbf{t}}[p_{\mathbf{X}}(\mathbf{x})]$$

### 3.3 確率母関数

$X(\omega)$  が離散であるとき,  $g(X(\omega)) = t^{X(\omega)}$  としたときの期待値

$$G_X(t) = E[t^{X(\omega)}] = \sum_{x=0}^{\infty} t^x p_X(x), \quad (|t| \leq 1)$$

は確率母関数 (probability generating function: pgf) といわれる.

ここで, 確率母関数  $G_X(t)$  を  $n$  階微分すると

$$\frac{d^n}{dt^n} G_X(t) = \sum_{x=0}^{\infty} x(x-1) \cdots (x-n+1) t^{x-n} p_X(x)$$

が得られる. さらに,  $t = 1$  とおくことにより

$$E[X(\omega)(X(\omega)-1) \cdots (X(\omega)-n+1)] = E[X(\omega)^{(n)}] = \frac{d^n}{dt^n} G_X(t)|_{t=1}$$

となり,  $n$  次階乗モーメント (factorial moment) を求めることができる.

次の分散公式も有用である.

$$V[X(\omega)] = E[X(\omega)(X(\omega)-1)] + E[X(\omega)] - E[X(\omega)]^2$$

## 4 問題3

3.1  $a, b, c, d$  を定数とするとき, 次の式が成り立つことを示せ.

- (1)  $E[aX(\omega) + b] = aE[X(\omega)] + b$
- (2)  $V[aX(\omega) + b] = a^2V[X(\omega)]$
- (3)  $C[aX(\omega) + b, cY(\omega) + d] = acC[X(\omega), Y(\omega)]$
- (4)  $\rho[aX(\omega) + b, cY(\omega) + d] = \rho[X(\omega), Y(\omega)]$  ただし,  $ac > 0$  とする

3.2 連続確率変数  $X$  の確率密度関数が  $p_X(x) = cxe^{-x}$  ( $x > 0$ ),  $p_X(x) = 0$  ( $x \leq 0$ ) で与えられる.

- (1) 定数  $c$  を決定せよ.
- (2) 平均  $E[X(\omega)]$ , 分散  $V[X(\omega)]$ , 歪度  $\kappa$ , 尖度  $\varphi$  を求めよ.

つぎに,  $X, Y$  の同時確率密度関数が  $p_{XY}(x, y) = y^2 e^{-xy}/2$  ( $0 < x < \infty, 0 < y < \infty$ ) で与えられるとき,  $p_{X|Y}(x|y)$  および  $E[X(\omega)|Y(\omega) = y]$  を求めよ.

**3.3** 離散 2 変量確率分布の確率関数  $p_{XY}(x, y)$  は表 2.1 のように与えられる.

- (1) 周辺確率分布関数  $p_X(x)$  ( $x = -1, 0, 1$ ),  $p_Y(y)$  ( $y = -1, 0, 1$ ) を求めよ.
- (2)  $Y(\omega) = 0$  が与えられたときの条件付確率関数  $E[X(\omega)|Y(\omega) = 0]$  を求めよ.
- (3)  $C[X(\omega), Y(\omega)]$  および  $\rho[X(\omega), Y(\omega)]$  を計算せよ.
- (4)  $E[X(\omega)], E[Y(\omega)], V[X(\omega)], V[Y(\omega)]$  を計算せよ.
- (5)  $X(\omega)$  と  $Y(\omega)$  は独立であることを述べよ.

表 3.1 離散 2 変量確率分布

$X(\omega) \setminus Y(\omega)$	-1	0	1
-1	1/6	1/6	1/6
0	0	1/6	0
1	1/6	0	1/6

**3.4** 二つのつぼ  $A, B$  に 3 個のボールを投げ入れる. つぼ  $A$  の中に入ったボールの数を確率変数  $X$ , ボールが入ったつぼの数を確率変数  $Y$  で表す. このとき, 確率変数  $X, Y$  は無相関であるかどうか, また, 独立かどうかを調べよ.

**3.5** (ポートフォリオ) 二つの株がありその株価を確率変数  $X_1(\omega), X_2(\omega)$  とする. いま,  $E[X_1(\omega)] = m_1, V[X_1(\omega)] = \sigma_1^2, E[X_2(\omega)] = m_2, V[X_2(\omega)] = \sigma_2^2, \rho[X_1(\omega), X_2(\omega)] = \rho$  とする.  $0 \leq p \leq 1$  を用いて株への投資を

$$X(\omega) = p X_1(\omega) + (1 - p) X_2(\omega)$$

で定義する.

- (1)  $E[X(\omega)], V[X(\omega)]$  を求めよ.
- (2)  $E[X(\omega)]$  を最大, また,  $V[X(\omega)]$  を最小とする配分  $p$  をそれぞれ求めよ.
- (3)  $m_1 = 0.198, \sigma_1 = 0.357, m_2 = 0.055, \sigma_2 = 0.203, \rho = 0.18$  のとき,  $E[X(\omega)], V[X(\omega)]$  を  $p$  の関数として図示せよ.