

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

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

はラプラス・スチルチエス変換 (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・スチルチエス変換から

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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.

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

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) $\mathbb{E}[aX(\omega) + b] = a\mathbb{E}[X(\omega)] + b$
- (2) $\mathbb{V}[aX(\omega) + b] = a^2\mathbb{V}[X(\omega)]$
- (3) $\mathbb{C}[aX(\omega) + b, cY(\omega) + d] = ac\mathbb{C}[X(\omega), Y(\omega)]$
- (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 $p_X(x) = cx e^{-x}$ ($x > 0$), $p_X(x) = 0$ ($x \leq 0$) で与えられる.

- (1) 定数 c を決定せよ.
- (2) 平均 $\mathbb{E}[X(\omega)]$, 分散 $\mathbb{V}[X(\omega)]$, 歪度 κ , 尖度 φ 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 $Y(\omega)$ は独立であるかを述べよ.

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.