第10回 数理統計 レポート

小森 一輝

2020年12月3日

定義 4.12. n 次元連続型確率変数, 同時確率密度関数 n 次元確率変数 \mathbb{X} に対して、 \mathbb{R}^n 上の非負関数 $f_{\mathbb{X}}$ が存在し、確率分布 $P_{\mathbb{X}}$ が

$$P_X(\mathbf{B}) = \int_{\mathbf{B}} f_{\mathbb{X}}(x) dx \qquad (\mathbf{B} \in \mathscr{B}^n)$$

によって表されるとき, X は n 次元連続型確率変数 (n dimensional continuous random variable) と 呼ばれ, $f_{\mathbb{X}}$ は \mathbb{X} の同時確率密度関数 (join probability density function) とよばれる. ここで このとき, ※の同時確率分布関数は,

$$F_{\mathbb{X}}(x) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \cdots \int_{-\infty}^{x_n} f_{\mathbb{X}}(x) dx$$

で表される.

 $f_{\mathbb{X}}(x_1,x_2,\ldots,x_n)$ ・・・ \mathbb{X} の同時確率密度関数

定義 4.13. 周辺確率密度関数

n 次元連続確率変数 $\mathbb{X}=(X_1,X_2,\ldots,X_n)$ を定義 4.4 と同様に $\mathbb{X}=(\mathbb{X}_{(p)},(\mathbb{X})_{(q)})$ と 2 つに分ける .このとき,

$$f_{\mathbb{X}_{(p)}}(x_{(p)}) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} f_{\mathbb{X}}(x) dx_{(q)}$$

を $X_{(p)}$ の周辺確率密度関数 (marginal probability density function) とよぶ.

定義 4.14. 条件付き確率密度関数

n 次元連続確率変数 $\mathbb{X}=(X_1,X_2,\ldots,X_n)$ を定義 4.4 と同様に $\mathbb{X}=(\mathbb{X}_{(p)},(\mathbb{X})_{(q)})$ と 2 つに分ける .このとき,

$$f_{\mathbb{X}_{(p)}|\mathbb{X}_{(q)}}(x_{(p)} \mid x_{(q)}) = \begin{cases} \frac{f_{\mathbb{X}}(x)}{f_{\mathbb{X}_{(q)}}(x_{(q)})} & (f_{\mathbb{X}_{(q)}}(x_{(q)}) > 0) \\ 0 & (f_{\mathbb{X}_{(q)}}(x_{(q)}) = 0) \end{cases}$$

例 4.6. 2 次元連続型確率変数 (X,Y) の同時確率分布関数 $F_{X,Y}(x,y)$ は、

$$F_{X,Y}(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{x} f_{X,Y}(s,t)dt \ ds \qquad (f_{X,Y}(s,t) > 0)$$

で表され、このとき $f_{X,Y}(x,y)$ が同時確率密度関数となる.また、周辺確率密度関数 f_X 、、条件付き確率密度関数 $f_{X|Y}$ は以下で与えられる.

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y)dy, \qquad f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y)dx$$
$$f_{X|Y}(x \mid y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)}$$

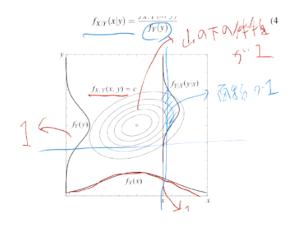
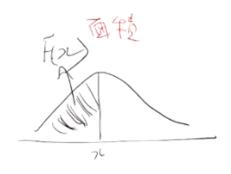


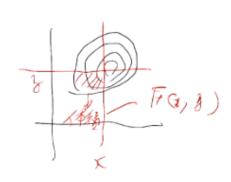
図 1: 2 次元連続型確率変数の分布

補足

同時: $f_{X,Y}(x,y)$ 周辺: $f_X(x), f_Y(y)$

条件付き: $f_{X|Y}(x \mid y)$, (yが与えられたときのxの $\dots)$ $f_{Y|X}(y \mid x)$





定義 4.15. n 次元確率変数の関数の期待値と分散

n 次元確率変数 $\mathbb X$ のボレル関数 $h:\mathbb R^n\to\mathbb R$ による変数返還 $h(\mathbb X)$ を考える. このとき, $h(\mathbb X)$ の期待値,分散を以下で定義する.

$$E(h(X)) = \begin{cases} \sum_{-\infty}^{\infty} \cdots \sum_{n=0}^{\infty} h(x) f_{X}(x) & (X が離散型) \\ \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f_{X}(x) dx & (X が連続型) \end{cases}$$

$$V(h(X)) = E(h(X)) - E(h(X))^{2}$$

- 補足

$$h(X,Y) = aX + bY \cdots f_{X,Y}$$

$$E(aX + bY) = \int \int (ax + by) f_{X,Y}(x,y) dx dy$$

$$(= aE(X) + bE(Y))$$

$$= a \int \int x f_{X,Y}(x,y) dx dy + b \int \int y f_{X,Y}(x,y) dx dy$$

$$= a \int \int x f_X(x) dx + b \int \int y f_Y(y) dy$$

$$= aE(X) + bE(Y)$$

例 4.7. 確率変数 X_1, X_2, \ldots, X_n および $a_i \in \mathbb{R} (i = 1, 2, \ldots n)$ に対して、

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} a_i X_i\right) = \sum_{i=1}^{n} a_i E(X_i)$$

が成り立つ.

注) x_i は独立とは限らない.

確率変数の和の期待値は,確率変数の期待値の和

Proof. 2 次元の場合を離散と連続に分ける. $E(a_1X_1 + a_2X_2) = a_1E(X_1) + a_2E(X_2)$

$$\begin{split} E(a_1X_1 + a_2X_2) &= \sum_{x_1} \sum_{x_2} (a_1x_1 + a_2x_2) f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \\ &= \sum_{x_1} \sum_{x_2} a_1x_1 f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) + \sum_{x_1} \sum_{x_2} a_2x_2 f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \\ &= a_1 \sum_{x_1} x_1 \sum_{x_2} f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) + a_2 \sum_{x_1} x_2 \sum_{x_2} f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \\ &= a_1 \sum_{x_1} x_1 f_{X_2}(x_2) + a_2 \sum_{x_1} x_2 f_{X_2}(x_2) \\ &= a_1 E(X_1) + a_2 E(X_2) \end{split}$$

命題 4.8. 確率変数 X_1, X_2, \ldots, X_n および $a_i \in \mathbb{R} (i = 1, 2, \ldots n)$ に対して、

$$\begin{split} V\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j Cov(X_i, X_j) \\ &= \sum_{i=1}^n a_i^2 V(X_i) + \sum_{i \neq j} a_i a_j Cov(X_i, X_j) \end{split}$$

が成り立つ.ここで, $Cov(X_i, X_i)$ については,定義 4.16 参照.

補足

$$Cov(X_i, X_j) = E((X_i - E(X_i))(X_j - E(X_j)))$$

$$Cov(X, Y) = E_{X,Y}((X_-E(X))(Y - E(Y)))$$

$$= E_{X,Y}(XY) - E_X(X)E_Y(Y)$$

Proof.
$$X_i$$
が独立なら, $V(\sum_{i=1}^n a_i X_i) = \sum_{i=1}^n a_i V(X_i)$

定理 4.9. 確率変数の和の分布

X,Y を離散型または連続型の確率変数とし、それぞれの同時確率関数またが同時確率密度関数を $f_{X,Y}$ で表す.このとき、確率変数 X,Y の和 Z=X+Y の確率関数または確率密度関数 f_{z} は、

$$= \overline{E} \left[\frac{\Omega_{1}^{2}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))^{2} - \Omega_{1} \Omega_{2}(X_{1} - \overline{E}(X_{1})(X_{2} - \overline{E}(X_{2}) - \dots - \overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{1}\Omega_{1}(X_{2} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{2} - \overline{E}(X_{2}))(X_{1} - \overline{E}(X_{2}))}{\Omega_{1}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{2}))} - \frac{\overline{E}(X_{2} - \overline{E}(X_{2}))(X_{1} - \overline{E}(X_{2}))}{-\Omega_{1}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{2}))(X_{1} - \overline{E}(X_{2}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1})(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1})(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))} - \frac{\overline{E}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1} - \overline{E}(X_{1}))}{-\Omega_{2}\Omega_{1}(X_{1$$

図 2:

$$f_Z(z) = \begin{cases} \sum_{i=1}^{\infty} f_{X,Y}(x_i, z - x_i) & (X, Y) が離散型) \\ \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, z - x) dx & (X, Y) が連続型) \end{cases}$$

で与えられる.

定理 4.10. 確率変数の積と商の分布

X,Y を連続型の確率変数とし、それぞれおの同時確率密度関数を $f_{X,Y}$ で表す.このとき、確率変数 X.Y の積 $Z_1=XY$ 、商 $Z_2=X/Y$ の確率密度関数 f_{Z_1},f_{Z_2} は、それぞれ、

$$\begin{split} f_{Z_1(z_1)} & = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(x,\frac{z_1}{x}\right) \frac{1}{|x|} dx = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(\frac{z_1}{y},y\right) \frac{1}{|y|} dy \\ f_{Z_2(z_2)} & = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(x,\frac{x}{z_2}\right) \frac{|x|}{z_2^2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(z_2y,y\right) |y| dy \end{split}$$

で与えられる.

4.3 2次元確率変数の特性値

定理 4.16. 2 次元確率変数 (X, Y) の積率

2次元確率変数 (X,Y) の原点まわりの $i\neq j$ 次積率 μ'_{ij} および, 平均まわりの $i\neq j$ 次積率 μ_{ij} をそれ ぞれ以下のように定める.

$$\mu'_{ij} = E(X^i Y^j), \qquad \mu_{ij} = E((X - E(X))^i (Y - E(Y))^j)$$

特に, μ_{11} を X と Y の共分散 (covariance) とよび,Cov(X,Y) と記す.

命題 4.11. 共分散の性質

共分散 Cov(X,Y) について,以下が成り立つ.

i)
$$Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$$

ii)
$$Cov(X, X) = V(X)$$
, $Cov(Y, Y) = V(Y)$

iii)
$$Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

iv)
$$(Cov(X,Y))^2 \le V(X)V(Y)$$