

問題 確率変数  $X, Y$  の同時確率密度関数を

$$P(x, y) = \begin{cases} (1-x)(2-y) & (0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 2) \\ 0 & \text{その他} \end{cases}$$

で与えるとき、周辺確率密度関数  $p_1(x), p_2(y)$  を求めよ。

$$\begin{aligned} \text{答. } p_1(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) dy = \int_0^2 (1-x)(2-y) dy \\ &= (1-x) \cdot \left[ 2y - \frac{1}{2}y^2 \right]_0^2 = 2(1-x) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p_2(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} P(x, y) dx = \int_0^1 (1-x)(2-y) dx \\ &= (2-y) \left[ x - \frac{1}{2}x^2 \right]_0^1 = \frac{1}{2}(2-y) \end{aligned}$$

である。

同時確率があるとき、例えば

$aX + bY$  のような確率変数を考えることができる。

これは、 $X = x_i, Y = y_j$  である確率が  $p_{ij}$  なので、

$aX + bY$  が  $ax_i + by_j$  の値をとる確率が  $p_{ij}$  ということ。

定義 1.6.1. 次で定義される  $\gamma(X, Y), \rho(X, Y)$  を

それぞれ **共分散**, **相関係数** という

$$\text{共分散: } \gamma(X, Y) = E((X - E(X)) \cdot (Y - E(Y)))$$

$$\text{相関係数: } \rho(X, Y) = \gamma(X, Y) / \sigma(X) \cdot \sigma(Y)$$

定理 1.6.2.  $X, Y$  を確率変数,  $a, b$  を定数 とすると.

$$(i) \cdot E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$$

$$(ii) \cdot r(X, Y) = E(XY) - E(X) \cdot E(Y)$$

$$(iii) \cdot V(aX + bY) = a^2 V(X) + 2ab r(X, Y) + b^2 V(Y) \quad \text{が成り立つ。}$$

⊙ (i). 離散の場合だけ示す.

$$\begin{aligned} E(aX + bY) &= \sum_{i,j} (ax_i + by_j) p_{ij} = \sum_i (ax_i \sum_j p_{ij}) + \sum_j (by_j \sum_i p_{ij}) \\ &= a \cdot \sum_i x_i p_{i\cdot} + b \cdot \sum_j y_j p_{\cdot j} = aE(X) + bE(Y) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (ii) \cdot r(X, Y) &= E((X - E(X)) \cdot (Y - E(Y))) \\ &= E(XY - E(Y) \cdot X - E(X) \cdot Y + E(X) \cdot E(Y)) \\ &= E(XY) - E(Y) \cdot E(X) - E(X) \cdot E(Y) + E(X) \cdot E(Y) \\ &= E(XY) - E(X) \cdot E(Y) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (iii) \cdot V(aX + bY) &= E((aX + bY - E(aX + bY))^2) \\ &= E((aX - aE(X) + bY - bE(Y))^2) \\ &= E((a(X - E(X)) + b(Y - E(Y)))^2) \\ &= E(a^2(X - E(X))^2 + 2ab(X - E(X))(Y - E(Y)) + b^2(Y - E(Y))^2) \\ &= a^2 V(X) + 2ab r(X, Y) + b^2 V(Y) \quad // \end{aligned}$$

確率変数の独立性.

離散型確率変数  $X, Y$  について.

事象  $A_i : X = x_i$

事象  $B_j : Y = y_j$  とする.

この  $A_i$  と  $B_j$  が全ての  $i, j$  について独立であるとき,

$X$  と  $Y$  は **互いに独立な確率変数** という.

このとき.

$$p_{ij} = P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i) \cdot P(Y = y_j) = p_{i \cdot} \cdot p_{\cdot j} \quad \text{となる.}$$

逆にこの式が成立すれば、 $X$  と  $Y$  は互いに独立な確率変数になる.

連続型の場合.

$p(x, y) = p_1(x) \cdot p_2(y)$  が独立になる条件である.

問題 (1). サイコロ  $A$  と  $B$  の出た目を  $X$  と  $Y$  とするとき.

上の式が成立していることを例を挙げて確かめよ.

$$(2) p(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-(x^2+y^2)/2} \quad \text{で与えられるとき.}$$

$X$  と  $Y$  が独立であることを示せ. ただし、 $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$  を使ってよい

答 (1). 例えは、 $X=1, Y=1$  を考えれば、 $p_{11} = \frac{1}{36}$ ,  $p_{1 \cdot} = \frac{1}{6}$ ,  $p_{\cdot 1} = \frac{1}{6}$  より成立する

$$(2). p_1(x) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-(x^2+y^2)/2} dy = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{y^2}{2}} dy$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}} \quad \text{である.}$$

同様に  $p_2(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{y^2}{2}}$  となるので.

$p(x, y) = p_1(x) \cdot p_2(y)$  となり 独立である.