

§ 2.4 確率変数の分散と標準偏差

1.3節で述べたように、データの散布度として分散と標準偏差とがありました。

データの要素が

$$x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$$

の n 個であるとき、その平均 $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$ に対して、データの分散 $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2$ は、

$$(x_1 - \bar{x})^2, (x_2 - \bar{x})^2, (x_3 - \bar{x})^2, \dots, (x_n - \bar{x})^2$$

の平均です。つまり、データの分散とは、データの各々の要素と平均との差の2乗の平均です。同じように、確率変数の分散とは、確率変数の値と平均値との差の2乗の平均値です。

定数 μ に対して、定理 2.2 より、確率変数 X の2次関数 $(X - \mu)^2$ は確率変数です。

定義 確率変数 X の平均値を μ とおく： $\mu = E[X]$ 。 X の分散 $V[X]$ を次のように定義する：

$$V[X] = E[(X - \mu)^2].$$

更に、 X の標準偏差 $\sigma[X]$ を次のように定義する：

$$\sigma[X] = \sqrt{V[X]}.$$

例題 2.4.1 成績が5点、3点、1点、0点、の4段階で点数化されるものとする。成績の点数が5になる確率は30%で、3になる確率は40%であり、1になる確率は20%であり、0になる確率は10%であるとする。成績の点数を表す変数を X とおく。この変数 X は確率変数である。確率変数 X の平均値 $E[X]$ と分散 $V[X]$ と標準偏差 $\sigma[X]$ とを求めよ。

確率変数 X の平均値 $E[X]$ は、

$$\begin{aligned} E[X] &= 5 \cdot P(X=5) + 3 \cdot P(X=3) + 1 \cdot P(X=1) + 0 \cdot P(X=0) \\ &= 5 \cdot \frac{3}{10} + 3 \cdot \frac{4}{10} + 1 \cdot \frac{2}{10} + 0 \cdot \frac{1}{10} = \frac{15+12+2}{10} \\ &= \frac{29}{10}. \end{aligned}$$

確率変数 X の分散 $V[X]$ は、

$$\begin{aligned} V[X] &= (5-2.9)^2 P(X=5) + (3-2.9)^2 P(X=3) \\ &\quad + (1-2.9)^2 P(X=1) + (0-2.9)^2 P(X=0) \\ &= 4.41 \cdot 0.3 + 0.01 \cdot 0.4 + 3.61 \cdot 0.2 + 8.41 \cdot 0.1 \\ &= 1.323 + 0.004 + 0.722 + 0.841 \\ &= 2.89. \end{aligned}$$

X の標準偏差 $\sigma[X]$ は、

$$\sigma[X] = \sqrt{V[X]} = \sqrt{2.89}. \quad \text{終}$$

問題 2.4.1 成績が0点、1点、2点、3点、4点、の5段階で点数化されるものとします。成績の点数が4になる確率は10%で、3になる確率は20%で、2になる確率は40%で、1になる確率は20%で、0になる確率は10%であるとする。成績の点数を表す変数を X とおきます。この変数 X は確率変数です。確率変数 X の平均値 $E[X]$ と分散 $V[X]$ と標準偏差 $\sigma[X]$ とを求めなさい。

連続型確率変数の分散を求める式は次のようになります。その証明は後の補遺に回します。

定理 2.4.1 関数 $f(x)$ が確率変数 X の確率密度関数であるとき、 X の平均値を μ とおくと

$$V[X] = E[(X - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx.$$

例題 2.4.2 実数全体を定義域とする関数 $f(x)$ を例題 2.1.2 の関数と同じものと定める：

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x(6-x)}{36} & (0 \leq x \leq 6 \text{ のとき}) \\ 0 & (x < 0 \text{ または } x > 6 \text{ のとき}) \end{cases}.$$

例題 2.1.2 で確かめたように、この関数 $f(x)$ は確率変数の確率密度関数になる。この関数 $f(x)$ を確率密度関数とする連続型確率変数 X の分散 $V[X]$ を求めよ。

例題 2.3.2 において求めたように、確率変数 X の平均値は $E[X] = 3$ であった。

X の分散 $V[X]$ は、定理 2.4.1 より

$$V[X] = E[(X - 3)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - 3)^2 f(x) dx = \int_0^6 (x - 3)^2 \frac{x(6-x)}{36} dx.$$

$t = x - 3$ とおく。 $x = t + 3$, $dx = dt$, $x = 0$ のとき $t = -3$, $x = 6$ のとき $t = 3$.

$$\begin{aligned} \int_0^6 (x-3)^2 \frac{x(6-x)}{36} dx &= \int_{-3}^3 t^2 \frac{(t+3)(3-t)}{36} dt = \frac{1}{36} \int_{-3}^3 (9t^2 - t^4) dt \\ &= \frac{1}{36} \left[3t^3 - \frac{1}{5}t^5 \right]_{-3}^3 = \frac{1}{4 \cdot 3^2} \left(3^4 - \frac{1}{5} \cdot 3^5 + 3^4 \frac{1}{5} \cdot 3^5 \right) \\ &= \frac{1}{4} \left(2 \cdot 3^2 - \frac{2}{5} \cdot 3^3 \right) = \frac{9}{2} \left(1 - \frac{3}{5} \right) \\ &= \frac{9}{5}. \end{aligned}$$

故に $V[X] = \frac{9}{5}$. 終

問題 2.4.2 実数全体を定義域とする関数 $f(x)$ を問題 2.1.2 の関数と同じものと定めます：

$$f(x) = \begin{cases} \frac{3}{32}(2x+3-x^2) & (-1 \leq x \leq 3 \text{ のとき}) \\ 0 & (x < -1 \text{ または } x > 3 \text{ のとき}) \end{cases}.$$

問題 2.1.2 で確かめたように、この関数 $f(x)$ は確率変数の確率密度関数になります。この関数 $f(x)$ を確率密度関数とする連続型確率変数 X の分散 $V[X]$ を求めなさい。

以下の定理が成り立ちます。その証明は後の補遺に回します。

定理 2.4.2 確率変数 X の分散 $V[X]$ があるならば、定数 c に対して、確率変数 $X+c$ の分散 $V[X+c]$ 及び標準偏差 $\sigma[X+c]$ は

$$V[X+c] = V[X], \quad \sigma[X+c] = \sigma[X].$$

定理 2.4.3 確率変数 X の分散 $V[X]$ があるならば、定数 k に対して、確率変数 kX の分散 $V[kX]$ 及び標準偏差 $\sigma[kX]$ は

$$V[kX] = k^2 V[X], \quad \sigma[kX] = |k| \sigma[X].$$

例題 2.4.3 確率変数 X について $E[X] = 8$, $V[X] = 5$ とする。変数 Y を $Y = \frac{7-2X}{3}$ とおく。確率変数 Y の分散 $V[Y]$ と標準偏差 $\sigma[Y]$ とを求めよ。

確率変数 Y の分散 $V[Y]$ は、

$$\begin{aligned} V[Y] &= V\left[\frac{7-2X}{3}\right] = \left(\frac{1}{3}\right)^2 V[7-2X] = \frac{1}{9} V[-2X] = \frac{1}{9} (-2)^2 V[X] = \frac{4}{9} \cdot 5 \\ &= \frac{20}{9}. \end{aligned}$$

確率変数 Y の標準偏差 $\sigma[Y]$ は、

$$\sigma[Y] = \sqrt{V[Y]} = \sqrt{\frac{20}{9}} = \frac{\sqrt{20}}{3}. \quad \text{終}$$

問題 2.4.3 確率変数 X について $E[X] = 7$, $V[X] = 3$ とします。変数 Y を $Y = \frac{9-4X}{5}$ とおきます。確率変数 Y の分散 $V[Y]$ と標準偏差 $\sigma[Y]$ とを求めなさい。

データの分散について次のことが成り立ちました (定理 1.3) : データの分散はデータの2乗の平均から平均の2乗を引いたものである。これと同様のことが確率変数の分散についても成り立ちます。その証明は後の補遺に回します。

定理 2.4.4 確率変数 X の平均値 $E[X]$ と確率変数 X^2 の平均値 $E[X^2]$ とがあるならば、 X の分散 $V[X]$ は

$$V[X] = E[X^2] - E[X]^2.$$

確率変数について**標準化**という考えが重要になります。

定義 確率変数 X の平均値 $E[X]$ と標準偏差 $\sigma[X]$ とがあるとき、 X を標準化した確率変数とは次の確率変数のことである：

$$\frac{X - E[X]}{\sigma[X]}.$$

定理 2.4.5 確率変数 X の平均値 $\mu = E[X]$ と標準偏差 $\sigma = \sigma[X]$ とがあるとき、 X を標準化した確率変数 $\frac{X - \mu}{\sigma}$ の平均値は 0 で標準偏差は 1 である：

$$E\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = 0, \quad \sigma\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = 1.$$

証明 $E[X]$ と $\sigma[X]$ とは定数なので、定理 2.3.2 と定理 2.3.1 とより

$$E\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = \frac{E[X - \mu]}{\sigma} = \frac{E[X] - \mu}{\sigma} = 0.$$

$E[X]$ と $\sigma[X]$ とは定数なので、定理 2.4.3 と定理 2.4.2 とより

$$\sigma\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = \frac{\sigma[X - \mu]}{\sigma} = \frac{\sigma[X]}{\sigma} = 1.$$

(証明終り)