

期待値と分散

期待値は確率変数の平均値のよがなもの。

定義 1.4. 確率変数 X について

$$\text{離散のとき} : E(X) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot p_i$$

$$\text{連続のとき} : E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx$$

を X の **期待値** といふ

例 回 期待値

$$E(X) = 1 \cdot \frac{1}{13} + 2 \cdot \frac{1}{13} + \cdots + 13 \cdot \frac{1}{13} = \frac{1}{13}(1+2+\cdots+13) = 7 \text{ である}$$

例 回 期待値

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx = \int_0^1 x p(x) dx = \int_0^1 x \cdot 6x(1-x) dx \\ &= 6 \cdot \int_0^1 x^2 - x^3 dx = 6 \cdot \left[\frac{1}{3}x^3 - \frac{1}{4}x^4 \right]_0^1 = \frac{1}{2} \end{aligned} \text{ である}$$

問 回 期待値

$$E(X) = 1 \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} + \cdots + 6 \cdot \frac{1}{6} = \frac{7}{2} \text{ である}$$

問 回 期待値

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx = \int_a^b x p(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x dx = \frac{a+b}{2} \text{ である}$$

問 回 期待値

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx = \int_0^{\infty} x \cdot 2e^{-2x} dx \\ &= 2 \cdot \left[-\frac{1}{2}x e^{-2x} \right]_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-2x} dx = -\frac{1}{2} [e^{-2x}]_0^{\infty} = \frac{1}{2} \end{aligned} \text{ である。}$$

X を x_i または x をとる確率変数 とする。関数 f により

$$Y_i = f(x_i), Y = f(x) \text{ となるとき,}$$

この y_i や y をとる確率変数 Y を $Y = f(X)$ と書く。

例. サイコロの目を X とし、出た目の 100 倍の金額がもらえるとする。

$f(x) = 100x$ を使うと、もらえる金額 Y は。

出た目 $Y = 100 \cdot X = f(X)$ とでまる。確率分布は

↓	X	1	2	3	4	5	6	
↓	Y	100	200	300	400	500	600	f(x) を使ってまる
↓	確率	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	

この Y の期待値は

$$\text{離散} : E(Y) = \sum_{i=1}^n y_i \cdot p_i = \sum_{i=1}^n f(x_i) \cdot p_i$$

$$\text{連続} : E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} y p(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) p(x) dx \text{ となる。}$$

定理 1.5.2. X を確率変数、 a を定数とすると。

$$(1) E(X+a) = E(X)+a \quad \leftarrow f(x)=x+a$$

$$(2) E(ax) = a \cdot E(X) \quad \leftarrow f(x)=ax$$

(1) 离散型のとき。

$$\begin{aligned} E(X+a) &= \sum_{i=1}^n f(x_i) \cdot p_i = \sum_{i=1}^n (x_i + a) \cdot p_i \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \cdot p_i + a \cdot \sum_{i=1}^n p_i = E(X) + a \end{aligned}$$

(2) 連続型のとき

$$E(ax) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) p(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} ax \cdot p(x)$$

$$= a \cdot \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx = a \cdot E(X) \text{ となる。} \text{ 他は省略 //}$$

この定理から。

$$(i) E(ax+b) = a \cdot E(X) + b$$

$$(ii) E(X - E(X)) = 0 \quad \text{がすぐにわかる。}$$

さらに、関数 f, g に対し。

$$E(f(x) + g(x)) = E(f(x)) + E(g(x)) \quad \text{もわかる。}$$

④ 連続型のとき

$$\left| \begin{aligned} E(f(x) + g(x)) &= \int_{-\infty}^{\infty} (f(x) + g(x)) p(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) p(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} g(x) p(x) dx = E(f(x)) + E(g(x)) \end{aligned} \right. //$$

分散

定義 1.5 確率変数 X に対し

$$V(X) = E((X - E(X))^2) \quad \text{を } X \text{ の 分散 といい}$$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} \quad \text{を } X \text{ の 標準偏差 という}$$

$$\text{離散型: } V(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - E(X))^2 p_i$$

$$\text{連続型: } V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^2 p(x) dx \quad \text{であり}$$

分散は 期待値のそばの値をとる → 小さい } となるので、散らばり具合を
期待値から遠くの値をとる → 大きい } 表す量になる。

$$f(x) = x^2$$

定理 1.5.3 $V(X) = E(X^2) - E(X)^2$ が成り立つ

$$\begin{aligned} \text{① } V(X) &= E((X-E(X))^2) = E(X^2 - 2E(X)\cdot X + E(X)^2) \\ &= E(X^2) - 2E(X)\cdot E(X) + E(X)^2 = E(X^2) - E(X)^2, \end{aligned}$$

例 図 $E(X) = 7$ だったので。

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - 49 = 1^2 \cdot \frac{1}{13} + 2^2 \cdot \frac{1}{13} + \dots + 13^2 \cdot \frac{1}{13} - 49 \\ &= \frac{1}{6} \cdot 13 \cdot 14 \cdot (27) \cdot \frac{1}{13} - 49 = 63 - 49 = 14. \end{aligned}$$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = \sqrt{14} \quad \text{である}$$

例 図 $E(X) = \frac{1}{2}$ だったので。

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - \frac{1}{4} = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot p(x) dx - \frac{1}{4} \\ &= \int_0^1 6 \cdot x^2 \cdot x(1-x) dx - \frac{1}{4} = 6 \left(\frac{1}{4} - \frac{1}{5} \right) - \frac{1}{4} = \frac{1}{20} \end{aligned}$$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = \frac{1}{\sqrt{20}} \quad \text{である}.$$

問 図 $E(X) = \frac{7}{2}$ だったので

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - \frac{49}{4} = 1^2 \cdot \frac{1}{6} + 2^2 \cdot \frac{1}{6} + \dots + 6^2 \cdot \frac{1}{6} - \frac{49}{4} \\ &= \frac{1}{6} \cdot 6 \cdot 7 \cdot 13 \cdot \frac{1}{6} - \frac{49}{4} = \frac{182}{12} - \frac{147}{12} = \frac{35}{12} \end{aligned}$$

$$\sigma(X) = \sqrt{\frac{35}{12}} \quad \text{である}$$

問 図 $E(X) = \frac{a+b}{2}$ だったので

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - \frac{(a+b)^2}{4} = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot p(x) dx - \frac{(a+b)^2}{4} \\ &= \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 dx - \frac{(a+b)^2}{4} = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{1}{3} (b^3 - a^3) - \frac{(a+b)^2}{4} \end{aligned}$$

$$= \frac{4b^2 + 4ab + 4a^2 - 3a^2 - 6ab - 3b^2}{12} = \frac{1}{12}(a^2 - 2ab + b^2) = \frac{1}{12}(b-a)^2$$

$$\sigma(X) = \frac{b-a}{\sqrt{12}} \quad \text{である}$$

問 図 $E(X) = \frac{1}{2}$ である

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - \frac{1}{4} = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p(x) dx - \frac{1}{4} = \int_0^{\infty} 2x^2 e^{-2x} dx - \frac{1}{4} \\ &= \left[-x^2 e^{-2x} \right]_0^{\infty} + 2 \int_0^{\infty} x e^{-2x} dx - \frac{1}{4} \\ &= \left[-x e^{-2x} \right]_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-2x} dx - \frac{1}{4} = \left[-\frac{1}{2} e^{-2x} \right]_0^{\infty} - \frac{1}{4} = \frac{1}{4} \end{aligned}$$

$$\sigma(X) = \frac{1}{2} \quad \text{である。}$$

定理 1.5.4 a を定数 とすると。

$$(1) V(X+a) = V(X) \quad \sigma(X+a) = \sigma(X)$$

$$(2) V(aX) = a^2 V(X) \quad \sigma(aX) = a\sigma(X) \quad \text{が成り立つ}$$

$$\textcircled{(1)} (1) V(X+a) = E((X+a-E(X+a))^2)$$

$$= E((X+a-E(X)-a)^2) = E((X-E(X))^2) = V(X)$$

$$(2) V(aX) = E((aX-E(aX))^2)$$

$$= E((aX-aE(X))^2) = a^2 E((X-E(X))^2) = a^2 V(X) //$$

確率変数 X に対し 確率変数 Z を。

$$Z = \frac{X-E(X)}{\sigma(X)} \quad \text{とすると。 } E(Z)=0, V(Z)=1 \text{ となる。}$$

この Z をとることを X の **標準化** という。