

♣標準偏差の定義

定義 (標準偏差)

分散 $V(X)$ の正の平方根を標準偏差といい, $\sigma(X)$ とかく.

$$: \sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$

解釈

分散 $V(X)$ は 2 乗量 (単位が揃ってない.)

→ 標準偏差 $\sigma(X)$ は 1 乗量 (単位揃った!).

練習 8

確率変数 X の確率分布が次の表で与えられるとき, 次の値を求めよ.

(1) X の分散	(2) X の標準偏差	X	0	1	2	計
		P	$\frac{3}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{6}$	1

解答

♣分散と標準偏差の性質

性質 1

$$V(aX + b) = a^2 V(X), \quad \sigma(aX + b) = |a| \sigma(X).$$

解釈

• 分散は 2 乗量 → a^2 が出てくる.

• 分散は散らばりを表す. → データ全体を $+b$ 平行移動しても散らばり度合いは変わらない.

• 標準偏差は分散の正の平方根 → 絶対値がつく ($|a|$ 倍).

練習 9

1 個のサイコロを投げて出る目を X とすると,

$$E(X) = \frac{7}{2}, \quad V(X) = \frac{35}{12}, \quad \sigma(X) = \frac{\sqrt{105}}{6}.$$

このとき, 次の確率変数の期待値, 分散, 標準偏差を求めよ.

(1) $X + 4$ (2) $-2X$ (3) $3X - 2$

解答

♠分散の平行移動不変性

問

次のゲームの賞金 X の分散を, 工夫して求めよ.

- 確率 $1/3$ で 1010 円もらえる.
- 確率 $1/2$ で 990 円もらえる.
- 確率 $1/6$ で 1020 円もらえる.

解答

- 確率変数 X の期待値 $E(X)$ は

$$E(X) = \frac{1}{3} \cdot 1010 + \frac{1}{2} \cdot 990 + \frac{1}{6} \cdot 1020$$

となり, 計算がちょっと面倒.

- そこで, 確率変数の取りうる値それぞれを -1000 平行移動した確率変数 $X - 1000$ を考える.
- 確率分布表は以下の通り.

$X - 1000$				計
P	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{6}$	1

- よって, 確率変数 $X - 1000$ の期待値は

$$E(X - 1000) =$$

- したがって, 確率変数 $X - 1000$ の分散は

$$V(X - 1000) =$$

- そして, 分散は平行移動について不変 $V(X - 1000) = V(X)$ だから,

$$V(X) =$$

♣ 復習 (データの標準化)

- 平均値が \bar{x} , 標準偏差が σ_x であるデータ x に対して,

$$T = 10 \times \frac{x - \bar{x}}{\sigma_x} + 50$$

で与えられる値 T を, x の偏差値という.

- 例えば, とあるテストにて,

とあるテスト	100 点満点	1000 点満点
平均点 \bar{x}	55	550
標準偏差 s_x	20	200
A さんの点数 x	60	600
A さんの偏差		
A さんの偏差値		

- 偏差値とは, 平均が ____ 点, 標準偏差が ____ 点になるように調整された数である.

♣ 確率変数の標準化

確率変数 X について, X の期待値を m , 標準偏差を σ とする. このとき, これらを用いて新しい確率変数 Z を

$$Z = \frac{X - m}{\sigma}$$

で定めることを, 確率変数 X を標準化するという.

問

確率変数 X が次の確率分布に従うとする.

X	x_1	x_2	$\cdots \cdots$	x_n	計
P	p_1	p_2	$\cdots \cdots$	p_n	1

確率変数 X の期待値と標準偏差をそれぞれ m, σ とする. このとき, $Z = \frac{X - m}{\sigma}$ で定義される新しい確率変数 Z について, $E(Z) = 0, V(Z) = 1$ となることを理解せよ.

解答

- Z の確率分布は

Z	$\frac{x_1 - m}{\sigma}$	$\frac{x_2 - m}{\sigma}$	$\cdots \cdots$	$\frac{x_n - m}{\sigma}$	計
P	p_1	p_2	$\cdots \cdots$	p_n	1

- Z の期待値を定義通り計算すると,

$$\begin{aligned} E(Z) &= \sum_{k=1}^n \left(\frac{x_k - m}{\sigma} \right) \times p_k \\ &= \frac{1}{\sigma} \sum_{k=1}^n (x_k p_k - m p_k) \\ &= \frac{1}{\sigma} \underbrace{\sum_{k=1}^n x_k p_k}_{=E(X)} - \frac{m}{\sigma} \underbrace{\sum_{k=1}^n p_k}_{\text{確率の総和は } 1} \\ &= \underbrace{\frac{E(X)}{\sigma}}_{m=E(X) \text{ とおいている}} - \frac{m}{\sigma} \\ &= 0. \end{aligned}$$

- 分散は定義通り計算すると面倒なので, 性質 1 を用いて,

$$\underbrace{V(\sigma Z) = \sigma^2 V(Z)}_{2 \text{ 乗量}} \tag{1}$$

であり,

$$\begin{aligned} V(\sigma Z) &= \sum_{k=1}^n \left(\sigma \times \frac{x_k - m}{\sigma} \right)^2 \times p_k \\ &= \sum_{k=1}^n (x_k - m)^2 \times p_k \\ &= V(X) = \sigma^2 \end{aligned} \tag{2}$$

より, 式 (1),(2) より, $V(Z) = 1$.