第7回 期待値と積率(5.2-5.3)

村澤 康友

2022年10月18日

今日のポイント

- 1. 確率変数 X の期待値は、離散なら $\mathrm{E}(X):=\sum_x xp_X(x)$ 、連続なら $\mathrm{E}(X):=\int_{-\infty}^\infty xf_X(x)\,\mathrm{d}x$.
- 2. 確 率 変 数 の 特 徴 は 積 率 で 表 せ る . X の k 次の 積 率 は $E(X^k)$, 中 心 積 率 は $E((X-\mu_X)^k)$, 標 準 化 積 率 は $E([(X-\mu_X)/\sigma_X]^k)$. 1 次の積率を平均, 2 次の中心積率を分散, 3 次の標準化積率を歪度, 4 次の標準化積率を尖度という.
- $3. \ X$ の積率母関数 (mgf) は $M_X(t) := \mathbb{E}\left(\mathrm{e}^{tX}\right)$. mgf の k 階導関数を 0 で評価すると k 次の積率が得られる.

目次

1	↓変数関数の積分	1
1.1	不定積分	1
1.2	定積分	1
1.3	積分の演算	1
1.4	積分の公式	2
2	期待值	2
2.1	期待値(p. 95)	2
2.2	確率変数の関数の期待値(p. 95)	2
2.3	期待値の線形性(p. 96)	2
3	積率	2
3.1	積率(p. 102)	2
3.2	中心積率(p. 102)	2
3.3	標準化積率(p. 102)	3

- 4 積率母関数 (p. 103) 4
- 5 今日のキーワード !
- 6 次回までの準備 5

1 1変数関数の積分

1.1 不定積分

定義 1. F'(.) = f(.) となる F(.) を f(.) の原始関数という.

注 1. 任意の定数 C について $F^*(.) := F(.) + C$ も f(.) の原始関数.

定義 2. 原始関数を求めることを関数の**不定積分**という.

注 2. f(.) の不定積分を $\int f(x) dx$ と書く. すなわち

$$\int f(x) \, \mathrm{d}x := F(x) + C$$

ただしCは任意の積分定数.

1.2 定積分

定義 3. 区間 [a,b] 上の f(.) の定積分は

$$\int_{a}^{b} f(x) \, \mathrm{d}x := F(b) - F(a)$$

注 3. 積分定数が消えるので定積分は一意.

注 4. y = 0, y = f(x), x = a, x = b で囲まれた 領域の面積を表す.

1.3 積分の演算

定理 1 (関数の定数倍).

$$\int cf(x) \, \mathrm{d}x = c \int f(x) \, \mathrm{d}x + C$$

注 5. 定積分なら

$$\int_{a}^{b} cf(x) \, \mathrm{d}x = c \int_{a}^{b} f(x) \, \mathrm{d}x$$

定理 2 (関数の和).

$$\int (f(x)+g(x))\,\mathrm{d}x = \int f(x)\,\mathrm{d}x + \int g(x)\,\mathrm{d}x + C$$
注 6. 定積分なら

$$\int_a^b (f(x) + g(x)) dx = \int_a^b f(x) dx + \int_a^b g(x) dx$$

1.4 積分の公式

定理 3 (べき関数). $n \neq -1$ なら

$$\int x^n \, \mathrm{d}x = \frac{x^{n+1}}{n+1} + C$$

定理 4.

$$\int \frac{1}{x} \, \mathrm{d}x = \ln x + C$$

定理 5 (指数関数).

$$\int e^x \, \mathrm{d}x = e^x + C$$

2 期待値

2.1 期待値 (p. 95)

Xを確率変数とする.

定義 4. X の期待値は

$$E(X) := \begin{cases} \sum_{x} x p_X(x) & (\text{im} \, \text{th}) \\ \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) \, dx & (\text{im} \, \text{th}) \end{cases}$$

注 7. pmf・pdf を重みとした加重平均.

例 1. 次の確率変数を考える.

$$X := \begin{cases} 1 & \text{with pr. } p \\ 0 & \text{with pr. } 1 - p \end{cases}$$

X の期待値は

$$E(X) := 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p)$$
$$= p$$

2.2 確率変数の関数の期待値 (p. 95)

定義 5. g(X) の期待値は

$$E(g(X)) := \begin{cases} \sum_{x} g(x) p_X(x) & (\text{im it}) \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) \, \mathrm{d}x & (\text{im it}) \end{cases}$$

2.3 期待値の線形性 (p. 96)

定理 6. 任意の a,b について

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

証明. X が連続なら

$$E(aX + b) := \int_{-\infty}^{\infty} (ax + b) f_X(x) dx$$
$$= a \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx$$
$$= a E(X) + b$$

離散の場合も同様.

注 8. より一般的に (X,Y) の 2 変量分布について

$$E(aX + bY) = a E(X) + b E(Y)$$

2変量分布は第7章で扱う.

3 積率

3.1 積率 (p. 102)

定義 6. X の k 次の積率 (モーメント) は

$$\mu_{X,k} := \mathrm{E}\left(X^k\right)$$

定義 7. 1 次の積率を**平均**という.

注 9. μ_X と表す.

注 10. 確率変数の平均は期待値であり、データの (算術) 平均とは異なる.

3.2 中心積率 (p. 102)

定義 8. X の k 次の中心積率は

$$\mu'_{X,k} := \mathrm{E}\left((X - \mu_X)^k\right)$$

定義 9. 2 次の中心積率を**分散**という.

注 11. var(X) と書く. すなわち

$$var(X) := E((X - \mu_X)^2)$$

定義 10. 分散の平方根を標準偏差という.

注 $12. \sigma_X$ と表す.

例 2. 次の確率変数を考える.

$$X := \begin{cases} 1 & \text{with pr. } p \\ 0 & \text{with pr. } 1-p \end{cases}$$

 $\mu_X = p$ より X の分散は

$$var(X) := (1 - p)^{2} \cdot p + (0 - p)^{2} \cdot (1 - p)$$
$$= p(1 - p)^{2} + p^{2}(1 - p)$$
$$= p(1 - p)$$

定理 7.

$$var(X) = E(X^2) - \mu_X^2$$

証明.

$$var(X) := E((X - \mu_X)^2)$$

$$= E(X^2 - 2\mu_X X + \mu_X^2)$$

$$= E(X^2) - 2\mu_X E(X) + \mu_X^2$$

$$= E(X^2) - \mu_X^2$$

補題 1. 任意の a について

$$var(aX) = a^2 var(X)$$

証明.

$$\operatorname{var}(aX) := \operatorname{E}\left((aX - \operatorname{E}(aX))^{2}\right)$$

$$= \operatorname{E}\left((aX - a\operatorname{E}(X))^{2}\right)$$

$$= \operatorname{E}\left([a(X - \operatorname{E}(X))]^{2}\right)$$

$$= \operatorname{E}\left(a^{2}(X - \operatorname{E}(X))^{2}\right)$$

$$= a^{2}\operatorname{E}\left((X - \operatorname{E}(X))^{2}\right)$$

$$= a^{2}\operatorname{var}(X)$$

補題 2. 任意の b について

$$var(X+b) = var(X)$$

証明.

$$\operatorname{var}(X+b) := \operatorname{E}\left((X+b-\operatorname{E}(X+b))^2\right)$$
$$= \operatorname{E}\left([X+b-(\operatorname{E}(X)+b)]^2\right)$$
$$= \operatorname{E}\left((X-\operatorname{E}(X))^2\right)$$
$$= \operatorname{var}(X)$$

定理 8. 任意の a,b について

$$var(aX + b) = a^2 var(X)$$

証明. 前2補題より

$$var(aX + b) = var(aX)$$

= $a^2 var(X)$

3.3 標準化積率 (p. 102)

定義 11. 確率変数から平均を引き標準偏差で割る 変換を**標準化**という.

注 13. 式で表すと

$$Z := \frac{X - \mu_X}{\sigma_X}$$

E(Z) = 0, var(Z) = 1 となる.

定義 12. $X \circ k$ 次の標準化積率は

$$\alpha_{X,k} := \mathbb{E}\left(\left(\frac{X - \mu_X}{\sigma_X}\right)^k\right)$$

定義 13. 3 次の標準化積率を**歪度**という.

注 14. すなわち

$$\alpha_{X,3} := \mathbb{E}\left(\left(\frac{X - \mu_X}{\sigma_X}\right)^3\right)$$

pdf が対称なら $\alpha_{X,3}=0$.

例 3. 右に歪んだ分布(図 1)

定義 14. 4 次の標準化積率を**尖度**という.

注 15. すなわち

$$\alpha_{X,4} := \mathbb{E}\left(\left(\frac{X - \mu_X}{\sigma_X}\right)^4\right)$$

正規分布なら $\alpha_{X,4}=3$. これを基準に(過剰)尖度を $\alpha_{X,4}-3$ と定義することもある.

例 4. 正規分布より尖った分布 (図 2).

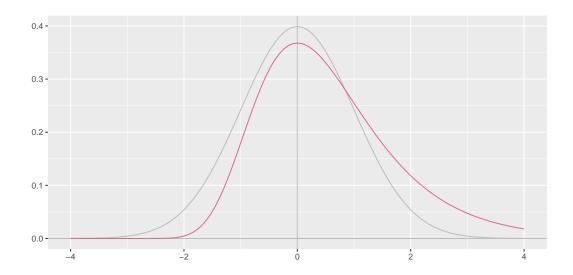


図1 右に歪んだ分布(ガンベル分布)

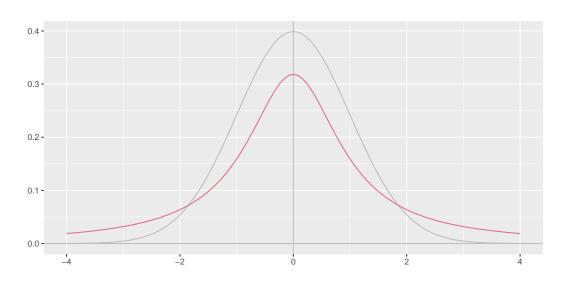


図2 正規分布より尖った分布(コーシー分布)

4 積率母関数 (p. 103)

定義 15. X の積率母関数 (moment generating function, mgf) は

$$M_X(t) := \mathrm{E}\left(\mathrm{e}^{tX}\right)$$

注 16. 積分でなく微分で積率が求まる.

注 17. cdf・pmf/pdf と 1 対 1 対応するので確率分布の 3 つ目の表現と言える.

定理 9. 任意の k について

$$\frac{\mathrm{d}^k M_X}{\mathrm{d}t^k}(0) = \mathrm{E}\left(X^k\right)$$

証明. 任意の k について

$$\frac{d^k M_X}{dt^k}(t) = \frac{d^k}{dt^k} E(e^{tX})$$
$$= E\left(\frac{d^k}{dt^k}e^{tX}\right)$$
$$= E(X^k e^{tX})$$

t=0 なら $\mathrm{E}\left(X^{k}\right)$.

例 5. 次の確率変数を考える.

$$X := \begin{cases} 1 & \text{with pr. } p \\ 0 & \text{with pr. } 1-p \end{cases}$$

Xの mgf は

$$M_X(t) := \mathbf{E} \left(e^{tX} \right)$$
$$= e^{t \cdot 1} \cdot p + e^{t \cdot 0} \cdot (1 - p)$$
$$= pe^t + 1 - p$$

微分すると

$$M_X'(t) = pe^t$$

 $M_X''(t) = pe^t$

1・2 次の積率は

$$E(X) = M'_X(0)$$

$$= p$$

$$E(X^2) = M''_X(0)$$

$$= p$$

分散は

$$var(X) = E(X^{2}) - E(X)^{2}$$
$$= p - p^{2}$$
$$= p(1 - p)$$

5 今日のキーワード

期待値,平均,積率(モーメント),中心積率,分 散,標準偏差,標準化積率,歪度,尖度,積率母関 数 (mgf)

6 次回までの準備

復習 教科書第5章 2-3節,復習テスト7 **予習** 教科書第5章 4-5節