

第7回 期待値と積率 (5.2-5.3)

村澤 康友

2023年10月16日

今日のポイント

1. 確率変数 X の期待値は、離散なら $E(X) := \sum_x xp_X(x)$, 連続なら $E(X) := \int_{-\infty}^{\infty} xf_X(x) dx$.
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 $M_X(t) := E(e^{tX})$. mgf の k 階導関数を $t = 0$ で評価すると k 次の積率が得られる.

目次

1	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	期待値	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	5
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. $F'(\cdot) = f(\cdot)$ となる $F(\cdot)$ を $f(\cdot)$ の原始関数という.

注 1. 任意の定数 C について $F^*(\cdot) := F(\cdot) + C$ も $f(\cdot)$ 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. $f(\cdot)$ の不定積分を $\int f(x) dx$ と書く. すなわち

$$\int f(x) dx := F(x) + C$$

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 $f(\cdot)$ の定積分は

$$\int_a^b f(x) dx := F(b) - F(a)$$

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).

$$\int cf(x) dx = c \int f(x) dx + C$$

注 5. 定積分なら

$$\int_a^b cf(x) dx = c \int_a^b f(x) dx$$

定理 2 (関数の和).

$$\int (f(x) + g(x)) dx = \int f(x) dx + \int g(x) dx + C$$

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

$$\int x^n dx = \frac{x^{n+1}}{n+1} + C$$

定理 4.

$$\int \frac{1}{x} dx = \ln x + C$$

定理 5 (指数関数).

$$\int e^x dx = e^x + C$$

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

$$E(X) := \begin{cases} \sum_x xp_X(x) & (\text{離散}) \\ \int_{-\infty}^{\infty} xf_X(x) dx & (\text{連続}) \end{cases}$$

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

$$\begin{aligned} E(X) &:= 1 \cdot p + 0 \cdot (1-p) \\ &= p \end{aligned}$$

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

$$E(g(X)) := \begin{cases} \sum_x g(x)p_X(x) & (\text{離散}) \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f_X(x) dx & (\text{連続}) \end{cases}$$

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

$$\begin{aligned} E(aX + b) &:= \int_{-\infty}^{\infty} (ax + b)f_X(x) dx \\ &= a \int_{-\infty}^{\infty} xf_X(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx \\ &= aE(X) + b \end{aligned}$$

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

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

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

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

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

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

定義 9. 2 次の中心積率を分散という.

注 11. $\text{var}(X)$ と書く. すなわち

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

定義 10. 分散の平方根を標準偏差という.

注 12. σ_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

$$\begin{aligned} \text{var}(X) &:= (1-p)^2 \cdot p + (0-p)^2 \cdot (1-p) \\ &= p(1-p)^2 + p^2(1-p) \\ &= p(1-p) \end{aligned}$$

定理 7.

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

証明.

$$\begin{aligned} \text{var}(X) &:= E((X - \mu_X)^2) \\ &= E(X^2 - 2\mu_X X + \mu_X^2) \\ &= E(X^2) - 2\mu_X E(X) + \mu_X^2 \\ &= E(X^2) - \mu_X^2 \end{aligned}$$

補題 1. 任意の a について

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

証明.

$$\begin{aligned} \text{var}(aX) &:= E((aX - E(aX))^2) \\ &= E((aX - aE(X))^2) \\ &= E([a(X - E(X))]^2) \\ &= E(a^2(X - E(X))^2) \\ &= a^2 E((X - E(X))^2) \\ &= a^2 \text{var}(X) \end{aligned}$$

補題 2. 任意の b について

$$\text{var}(X + b) = \text{var}(X)$$

証明.

$$\begin{aligned} \text{var}(X + b) &:= E((X + b - E(X + b))^2) \\ &= E([X + b - (E(X) + b)]^2) \\ &= E((X - E(X))^2) \\ &= \text{var}(X) \end{aligned}$$

定理 8. 任意の a, b について

$$\text{var}(aX + b) = a^2 \text{var}(X)$$

証明. 前 2 補題より

$$\begin{aligned} \text{var}(aX + b) &= \text{var}(aX) \\ &= a^2 \text{var}(X) \end{aligned}$$

□

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

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

$E(Z) = 0$, $\text{var}(Z) = 1$ となる.

□

定義 12. X の k 次の標準化積率は

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

定義 13. 3 次の標準化積率を歪度という.

注 14. すなわち

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

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

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

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).

□

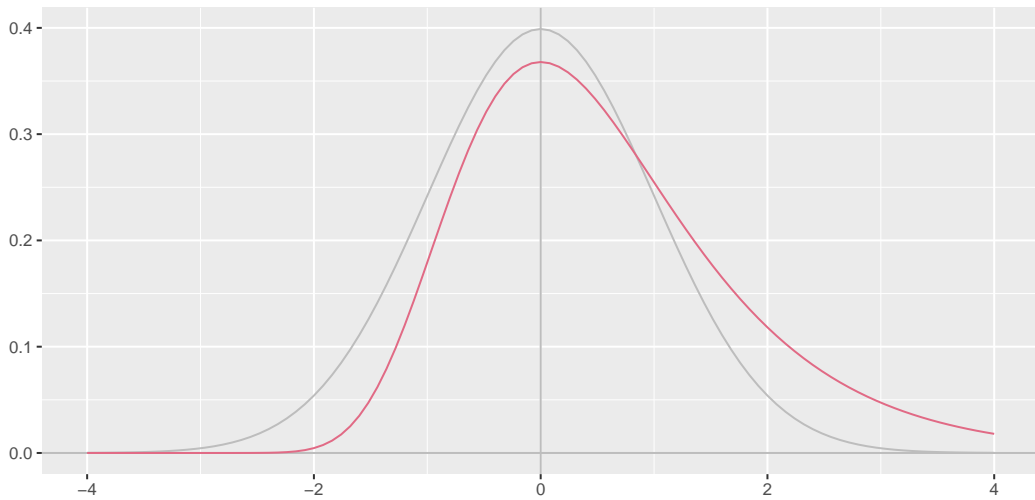


図1 右に歪んだ分布 (ガンベル分布)

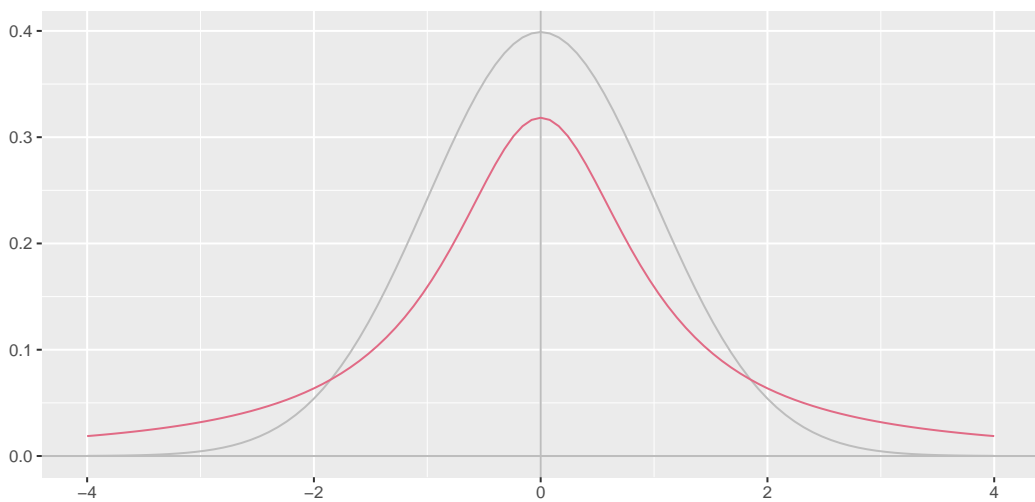


図2 正規分布より尖った分布 (コーシー分布)

4 積率母関数 (p. 103)

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

$$M_X(t) := E(e^{tX})$$

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

$$\frac{d^k M_X}{dt^k}(0) = E(X^k)$$

証明. 任意の k について

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

$t = 0$ なら $E(X^k)$. □

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

$$\begin{aligned} M_X(t) &:= E(e^{tX}) \\ &= e^{t \cdot 1} \cdot p + e^{t \cdot 0} \cdot (1 - p) \\ &= pe^t + 1 - p \end{aligned}$$

微分すると

$$\begin{aligned} M'_X(t) &= pe^t \\ M''_X(t) &= pe^t \end{aligned}$$

1・2 次の積率は

$$\begin{aligned} E(X) &= M'_X(0) \\ &= p \\ E(X^2) &= M''_X(0) \\ &= p \end{aligned}$$

分散は

$$\begin{aligned} \text{var}(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= p - p^2 \\ &= p(1 - p) \end{aligned}$$

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, 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