

第2章 統計的な推測

10 確率変数と確率分布

① 確率変数と確率分布

確率変数 試行の結果によってその値が定まり、各値に対応して確率が定まるような変数を確率変数という。

確率分布 確率変数 X のとりうる値とその値のとり確率との対応関係を、 X の確率分布という。確率変数 X のとりうる値が x_1, x_2, \dots, x_n であり、それぞれの値をとる確率が p_1, p_2, \dots, p_n であるとき、次が成り立つ。

$$p_1 \geq 0, p_2 \geq 0, \dots, p_n \geq 0 \qquad p_1 + p_2 + \dots + p_n = 1$$

11 確率変数の期待値と分散

① 確率変数の期待値、分散、標準偏差

確率変数 X の確率分布が右の表で与えられているとする。

期待値 $m = E(X) = x_1p_1 + x_2p_2 + \dots + x_np_n$

$$= \sum_{k=1}^n x_k p_k$$

分散 $V(X) = E((X - m)^2)$
$$= (x_1 - m)^2 p_1 + (x_2 - m)^2 p_2 + \dots + (x_n - m)^2 p_n$$
$$= \sum_{k=1}^n (x_k - m)^2 p_k$$

$$V(X) = E(X^2) - m^2 = E(X^2) - \{E(X)\}^2$$

標準偏差 $\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$

② $aX + b$ の期待値、分散、標準偏差

X を確率変数、 a, b を定数とすると

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

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

$$\sigma(aX + b) = \sqrt{V(ax + b)} = |a|\sigma(X)$$

12 確率変数の和と積

① 同時分布

2つの確率変数 X, Y について、
 $P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij}$ とするとき、 (x_i, y_j)
と p_{ij} の対応を X と Y の 同時分布 という。

② 確率変数の独立

2つの確率変数 X, Y について、 X のとり値 a
と Y のとり値 b に対して

$$P(X = a, Y = b) = P(X = a)P(Y = b)$$

が a, b のとり方に関係なく常に成り立つとき、 X, Y は互いに 独立 であるという。

③ 確率変数の和と積

2つの確率変数 X, Y について

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y) \quad (a, b \text{ は定数})$$

とくに、2つの確率変数 X, Y が互いに独立であるとき

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

$$V(X + Y) = V(X) + V(Y)$$

$$V(aX + bY) = a^2V(X) + b^2V(Y) \quad (a, b \text{ は定数})$$

注 3つ以上の確率変数でも同様のことが成り立つ。

補 事象の独立と従属

1 2つの事象 A, B において

$P_A(B) = P(B)$ が成り立つとき、事象 B は事象 A に 独立 であるという。

$P(A) \neq 0, P(B) \neq 0$ のとき、

$$P_A(B) = P(B) \iff P(A \cap B) = P(A)P(B) \iff P_B(A) = P(A)$$

であるから、事象 B が事象 A に独立ならば、事象 A は事象 B に独立になる。

したがって 2つの事象 A, B が互いに独立 $\iff P(A \cap B) = P(A)P(B)$

参考 A と B が独立 $\iff \overline{A}$ と B が独立 $\iff A$ と \overline{B} が独立
 $\iff \overline{A}$ と \overline{B} が独立

2 2つの事象 A, B が独立でないとき、 A と B は 従属 であるという。

3 3つの事象 A, B, C が互いに独立 $\iff P(A \cap B \cap C) = P(A)P(B)P(C)$

注意 3つの事象 A, B, C が互いに独立であるとは、どの2つの事象も互いに独立であり、また、どの2つの事象の積事象も残りの1つの事象と独立であることをいう。

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

| $X \backslash Y$ | y_1 | y_2 | \cdots | y_m | 計 |
|------------------|----------|----------|----------|----------|----------|
| x_1 | p_{11} | p_{12} | \cdots | p_{1m} | p_1 |
| x_2 | p_{21} | p_{22} | \cdots | p_{2m} | p_2 |
| \vdots | | | | | \vdots |
| x_n | p_{n1} | p_{n2} | | p_{nm} | p_n |
| 計 | q_1 | q_2 | \cdots | q_n | 1 |

13 二項分布

① 二項分布

二項分布 $B(n, p)$ とは、次の式で与えられる確率分布である。

$$P(X = r) = {}_n C_r p^r q^{n-r} \quad (r = 0, 1, 2, \dots, n) \quad \text{ただし, } q = 1 - p$$

② 二項分布に従う確率変数の期待値、分散、標準偏差

確率変数 X が二項分布 $B(n, p)$ に従うとき

期待値は $E(X) = np$

分散は $V(X) = npq$ ただし、 $q = 1 - p$

標準偏差は $\sigma(X) = \sqrt{npq}$

14 正規分布

① 連続した値をとる確率変数と確率密度関数

X を連続した値をとる確率変数、 $f(x)$ を X の確率密度関数とすると、 $f(x)$ は次のような性質をもつ。

1 常に $f(x) \geq 0$

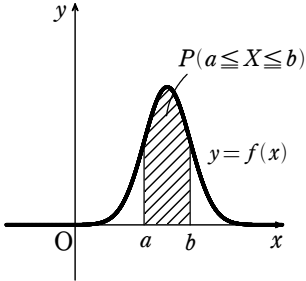
2 確率 $P(a \leq X \leq b)$ は、曲線 $y = f(x)$ と x 軸、2直線 $x = a, x = b$ で囲まれた部分の面積に等しい。

すなわち
$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx$$

3 X のとり値の範囲が $\alpha \leq X \leq \beta$ のとき $\int_{\alpha}^{\beta} f(x) dx = 1$

期待値 $m = E(X) = \int_{\alpha}^{\beta} xf(x) dx$

分散 $V(X) = \int_{\alpha}^{\beta} (x - m)^2 f(x) dx$



② 正規分布 $N(m, \sigma^2)$

1 確率変数 X が正規分布 $N(m, \sigma^2)$ に従うとき

期待値は $E(X) = m$

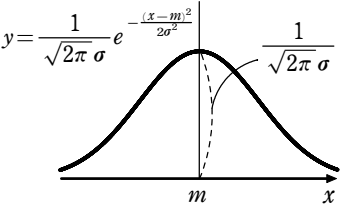
標準偏差は $\sigma(X) = \sigma$

2 正規分布曲線 $y = f(x)$ は次の性質をもつ。

① 直線 $x = m$ に関して対称であり、
 y は $x = m$ で最大となる。

② x 軸を漸近線とし、 x 軸と分布曲線の間の面積は1である。

③ 標準偏差 σ が大きくなると、曲線の山は低くなって横に広がる。
 σ が小さくなると、曲線の山は高くなって対称軸 $x = m$ の周りに集まる。



③ 標準正規分布 $N(0, 1)$

1 確率変数 X が正規分布 $N(m, \sigma^2)$ に従うとき、 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$ とおくと、確率変数

Z は標準正規分布 $N(0, 1)$ に従う。

2 確率変数 Z が標準正規分布 $N(0, 1)$ に従うとする。

$u \geq 0, v \geq 0$ とし、 $P(0 \leq Z \leq u) = p(u)$ と

すると、たとえば、次のことが成り立つ。

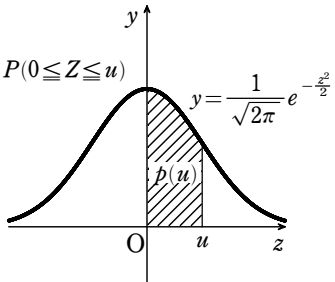
$$P(u \leq Z \leq v) = p(v) - p(u)$$

$$P(Z \geq 0) = 0.5, P(Z \leq 0) = 0.5$$

$$P(Z \geq u) = 0.5 - p(u)$$

$$P(-v \leq Z \leq -u) = p(v) - p(u)$$

$$P(-u \leq Z \leq v) = p(u) + p(v)$$



④ 二項分布の正規分布による近似

1 二項分布 $B(n, p)$ に従う確率変数 X は、 n が大きいとき、近似的に正規分布 $N(np, npq)$ に従う。ただし、 $q = 1 - p$ である。

2 二項分布 $B(n, p)$ に従う確率変数 X に対し、 $Z = \frac{X - np}{\sqrt{npq}}$ は、 n が大きいとき、近似的に標準正規分布 $N(0, 1)$ に従う。ただし、 $q = 1 - p$ である。

15 母集団と標本

① 全数調査と標本調査

全数調査 調査の対象全体からデータを集めて調べる方法

標本調査 調査の対象全体からその一部を抜き出して調べる方法

② 母集団分布

母集団における変数 x の分布を母集団分布、その平均値を母平均、標準偏差を母標準偏差という。大きさ1の無作為標本における変数 x の値を X とすると、 X は確率変数であり、この X の確率分布、期待値、標準偏差は、それぞれ、母集団分布、母平均、母標準偏差と一致する。

1 6 標本平均の分布

① 標本平均の期待値と標準偏差

母平均 m ，母標準偏差 σ の母集団から大きさ n の無作為標本を抽出し，それらの変量 x の値を X_1, X_2, \dots, X_n とするとき

標本平均 $\overline{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$

期待値 $E(\overline{X}) = m$

標準偏差 $\sigma(\overline{X}) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$

② 標本平均の分布と正規分布

母平均 m ，母標準偏差 σ の母集団から抽出された大きさ n の無作為標本の標本平均を \overline{X} とする。

- 1 \overline{X} は， n が大きいとき，近似的に正規分布 $N\left(m, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ に従うとみなすことができる。
- 2 \overline{X} に対して， $Z = \frac{\overline{X} - m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ は n が大きいとき，近似的に標準正規分布 $N(0, 1)$ に従う。

③ 標本比率の分布と正規分布

特性 A の母比率 p の母集団から抽出された大きさ n の無作為標本について，
標本比率 R は， n が大きいとき， $q = 1 - p$ とすると，近似的に正規分布 $N\left(p, \frac{pq}{n}\right)$ に従うとみなすことができる。

④ 大数の法則

母平均 m の母集団から大きさ n の無作為標本を抽出するとき， n が大きくなるに従って，その標本平均 \overline{X} はほとんど確実に母平均 m に近づく。

1 7 推定

① 母平均の推定

母標準偏差を σ とする。標本の大きさ n が大きいとき，標本平均を \overline{X} とすると，母平均 m に対する信頼度 95 % の信頼区間は $\left[\overline{X} - 1.96 \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \overline{X} + 1.96 \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right]$

【注】 上の σ は母標準偏差であるが，これが不明の場合は，代わりに標本の標準偏差 S を用いても差し支えない。

② 母比率の推定

標本の大きさ n が大きいとき，標本比率を R とすると，母比率 p に対する信頼度 95 % の信頼区間は $\left[R - 1.96 \sqrt{\frac{R(1-R)}{n}}, R + 1.96 \sqrt{\frac{R(1-R)}{n}}\right]$

1 8 仮説検定

① 仮説検定

- 1 仮説
母集団に関して考えた仮定。
- 2 仮説検定
標本から得られた結果によって，仮説が正しいかどうか判断する方法。
仮説が正しくないと判断することを，仮説を 棄却する という。
- 3 有意水準
仮説検定において，仮説を棄却する基準となる確率。
それより確率が小さい事象が起こると仮説を棄却する。
- 4 棄却域
有意水準 α に対して，仮説が棄却されるような確率変数の値の範囲。
実現した確率変数の値が棄却域に入れば仮説を棄却する。
- 5 両側検定
棄却域を分布の両側にとる検定。
片側検定
棄却域を分布の片側にとる検定。

② 仮説検定の手順

- ① ある事象が起こった状況や原因を推測し，仮説を立てる。
- ② 有意水準 α を定め，仮説にもとづいて棄却域を求める。
- ③ 標本から得られた確率変数の値が棄却域に入れば仮説を棄却し，棄却域に入らなければ仮説を棄却しない。