

統計

言葉の定義

母集団 : 統計の対象となる集まり

例 ・ 20歳の日本人全体

- ・ ある工場で作られる製品全体
- ・ ある場所の1年間の天気

個体 : 母集団を構成する個々のもの

特性標識 : 着目する性質

→ 統計学では着目する特性について、母集団全体の特徴を調べたい
特に次のものを考える

母平均 : 母集団の平均値

例 20歳の日本人の平均身長

母分散 : 母集団の分散値

母比率 : 条件Cをみたす確率

例 ・ 工場の製品の不良品の割合

・ 身長が 160cm以上 165cm以下の人 など

このような母集団の特徴を母分布という

→ これらの値を求めるにはどうすればいいか.

方法1. 全数調査: 全部調べる

→ 時間と費用がかかりすぎる.

方法2. 標本(サンプル)調査: 一部を取り出して調べる

→ 標本の数が多い. 時間と費用がかかる.

標本の数が少ない 信頼性に問題

・ 標本の数のことを 標本の大きさ(サイズ) という

・ 標本を取り出すときは、無作為に個体をとって、特性を調べた後、

その個体をもとに戻す(復元抽出). これを何度も繰り返す.

このような方法を **独立な任意抽出** という.

標本変量

特性 X が数値で表されるとき、1回目に取り出される標本の特性を X_1 とする

→ X_1 の値は母分布に従うので、 X_1 は確率変数のように扱える

例. 製品の不良品の割合が3% とする

← 母分布
1つ取り出したとき、 X_1 を不良品なら1, そうでなければ0 とするとき.

X_1 のとり値と確率は

X_1	0	1	
確率	0.97	0.03	となる

これをくり返すと、母分布に従う独立な確率変数

X_1, \dots, X_n を得る。これらを **標本変量** といい。

(X_1, \dots, X_n) を **標本** という。

実際に抽出を行うと、 X_1, \dots, X_n には具体的な数 x_1, \dots, x_n が得られる。

この (x_1, \dots, x_n) を (X_1, \dots, X_n) の **実現値, 標本値** という。

標本 (X_1, \dots, X_n) に対し、次の量を定義する。

標本平均 :
$$\bar{X} = \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$$

標本分散 :
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \{ (X_1 - \bar{X})^2 + \dots + (X_n - \bar{X})^2 \}$$

$$= \frac{1}{n-1} \{ X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 - n\bar{X}^2 \}$$

標本標準偏差 :
$$S = \sqrt{S^2}$$

これらも確率変数 として扱える。

例. 標本 $(3.2, 1.5, 3.5, 2.8, 3.0)$ の平均 \bar{X} と分散 S^2 の実現値を求めよ

答
$$\bar{X} = \frac{1}{5} (3.2 + 1.5 + 3.5 + 2.8 + 3.0) = 2.8$$

$$S^2 = \frac{1}{5-1} \{ 3.2^2 + 1.5^2 + 3.5^2 + 2.8^2 + 3.0^2 - 5 \times 2.8^2 \} = 0.595 \quad \text{である}$$

問題 標本 $(1.67, 1.72, 1.70, 1.72, 1.69)$ の平均 \bar{X} と分散 S^2 の実現値を求めよ

答
$$\bar{X} = \frac{1}{5} (1.67 + 1.72 + 1.70 + 1.72 + 1.69) = 1.70$$

$$S^2 = \frac{1}{4} (0.03^2 + 0.02^2 + 0 + 0.02^2 + 0.01^2)$$

$$= \frac{1}{4} (0.0018) = 0.00045$$

定理 2.5.1. 母平均を μ , 母分散を σ^2 とすると.

標本 (X_1, \dots, X_n) の標本平均 \bar{X} は

(i) $E(\bar{X}) = \mu$

(ii) $V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$ をみたす.

☺ 1つの標本変量 X_i は母分布に従うので.

$E(X_i) = \mu, V(X_i) = \sigma^2$ である. \therefore 定理 1.7.2 が求まる.

定理 2.5.2. 上の条件で, n が十分大きければ.

\bar{X} はだいたい $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ に従う.

定理 2.5.5 上の条件で

$E(S^2) = \sigma^2$ をみたす

☺ $E(S^2) = E\left(\frac{1}{n-1}(X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 - n\bar{X}^2)\right)$

$= \frac{1}{n-1} \{ E(X_1^2) + E(X_2^2) + \dots + E(X_n^2) - n \cdot E(\bar{X}^2) \}$

$= \frac{1}{n-1} \{ (\sigma^2 - \mu^2) \times n - n \cdot (\frac{\sigma^2}{n} - \mu^2) \}$

$= \sigma^2$

標本度数と標本比率

標本として得られる結果を、 k 個の階級 C_1, C_2, \dots, C_k に分類するとする。

各階級 C_i に属する結果の個数 N_i をその階級の **標本度数** という

標本が n 個の場合

$$N_1 + N_2 + \dots + N_k = n \quad \text{になる.}$$

また、標本の中で各階級が占める比率

$$P_i = \frac{N_i}{n} \quad \text{を } \text{標本比率} \text{ という.}$$

$$P_1 + P_2 + \dots + P_k = 1 \quad \text{をみたす.}$$

これらを表に整理したものを **度数分布表** という。

階級	C_1	C_2	C_3	...	C_k
標本度数	N_1	N_2	N_3	...	N_k
標本比率	P_1	P_2	P_3	...	P_k

例. 100人のクラスの身長を度数分布表にしたとすると、例えば、

階級	150cm以下	150~160	160~170	170~180	180以上
標本度数	3	28	43	21	5
標本比率	0.03	0.28	0.43	0.21	0.05

となる