

度数分布

- データの値とその度数を対応させた分布
 - 名義尺度、順序尺度 → 度数分布
 - 間隔尺度 → ヒストグラム
- 分布全体の形がどうなるのかは描いてみないと見当がつかない

確率分布

- 理論的に導出され、特定の関数式によって表される分布
- 正規分布（誤差分布、ガウス分布）、標準正規分布
 - 人間の多くの特性の測定値が正規分布に近い
 - 分布の形を表現する関数 → 確率密度関数
 - 平均 = 0 で分散 (SD) = 1 を標準正規分布

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$$

- 2項分布
 - 生起確率が P_0 である事象（yesと回答した割合など）が n 回（個）の独立した試行（測定値）にて x 回（個）生起する確率は、

$$P_{(x)} = \binom{n}{x} P^x (1-P)^{n-x}$$

- ポワソン分布

- あまり起こらないことに対する分布として知られる $P_x = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$

確率分布(検定計算使用)

- χ^2 分布

- 標準正規分布をなす母集団から $n=1$ の標本をとって、それを 2 乗すると、自由度 1 の χ^2 分布になる。そこで、 n 個の標本をとってそれぞれ 2 乗して合計すると、その分布は自由度 n の χ^2 分布になる。

$$\chi^2 = \sum_i^n z_i^2 = \sum_i^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \equiv \sum \frac{(O - E)^2}{E}$$

確率変数 X が次の確率密度関数をもつとき、 X は自由度 n のカイ2乗分布に従うという。

$$f(x) = \begin{cases} \frac{e^{-\frac{1}{2}x} x^{\frac{1}{2}n-1}}{2^{\frac{1}{2}n} \Gamma(\frac{1}{2}n)}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

ここに $n \geq 0$ である。

- F分布

- 2つの母集団から χ^2 値を一つずつ求め、それぞれを自由度で割り、それらの比をとったもの $F = \frac{\chi_{v1}^2}{\frac{\chi_{v2}^2}{v2}}$

- t 分布

- この式の通り

$$t = \frac{z}{\sqrt{\frac{\chi_v^2}{v}}} = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}^2}{n}}}$$

標本分布

- たとえば平均値の場合、正規分布に従う母集団から大きさ n の標本を何度も抽出したとき、標本の平均はすべて同じになることはなく、ある程度のバラツキ（分散）をもって分布する。その分布を標本分布という
- 従って、平均値の場合、回帰係数の場合、比率場合、相関係数の場合など、いろいろな標本分布を考えることができる。考え方は同じ。