

\*統計の基礎 (その2)

ベルヌーイ(二項)分布 ( $B(n, p)$ )  $P(x) = {}_n C_x p^x q^{n-x}$ ,  $E[X] = np (= \mu)$ ,  $V[X] = npq$

ポアソン分布 ( $P_o(\mu)$ )  $P(x) = e^{-\mu} \frac{\mu^x}{x!}$ ,  $E[X] = \mu$ ,  $V[X] = \mu$

正規分布 ( $N(\mu, \sigma^2)$ )  $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ ,  $E[X] = \mu$ ,  $V[X] = \sigma^2$

標準正規分布 ( $N(0,1)$ )  $f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$  ( $Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$ により標準化)

$\chi^2$  二乗分布

標準正規分布に従う独立な確率変数を  $X_1, X_2, \dots, X_n$  とするとき、

$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$  は自由度  $n$  の分布に従う。

確率密度  $k(x, n) = \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}$ 、自由度 1 のとき  $k(x, 1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi x}} e^{-\frac{1}{2}}$

標本平均  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

中心極限定理

$X$  が正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  に従うとき、 $\bar{X}$  は平均  $\mu$ 、分散  $\frac{\sigma^2}{n}$  の正規分布に従う。

確率変数  $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$  は、 $n \rightarrow \infty$  のとき標準正規分布  $N(0,1)$  に従う。

標本分散  $S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

普遍分散 (普遍標本分散)  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

$t$  分布 (スチューデント分布)  $t = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$  (自由度  $m = n-1$  の  $\chi^2$  分布に従う確率変数  $X$ ) は、

確率密度  $g(t, m) = \frac{1}{\sqrt{m\pi}} \frac{\Gamma\left(\frac{m+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} \left(1 + \frac{t^2}{m}\right)^{-\frac{m+1}{2}}$  に従う。

確率・統計 (その2)

F分布  $f = \frac{X_1/m_1}{X_2/m_2}$  (自由度  $m_1, m_2$  の  $\chi^2$  分布に従う確率変数  $X_1, X_2$ ) は、

$$\text{確率密度 } h(f, m_1, m_2) = \frac{\Gamma\left(\frac{m_1 + m_2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{m_1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m_2}{2}\right)} f^{\frac{m_1}{2}-1} \left(1 + \frac{m_2}{m_1} f\right)^{-\frac{m_1+m_2}{2}} \text{ に従う。}$$

2変数データ  $(x_i, y_i)$  について

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2, \text{ ただし } \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\sigma_y^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i^2 - \bar{y}^2, \text{ ただし } \bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$$

$$\text{共分散 } \sigma_{xy} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{x}\bar{y}$$

$$\text{相関係数 } \rho_{xy} = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y}$$

$$\text{回帰直線 } y = ax + b \quad \left( a = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x^2} x, b = \bar{y} - a\bar{x} \right)$$