

理工系の統計学入門

【補足】

二項分布の期待値と分数	2
ポアソン分布の導出	4
正規分布の積率母関数	6

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \sum_{x=0}^n x P(X=x) = \sum_{x=0}^n x \cdot {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \\
 &= \sum_{x=1}^n x \cdot {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} = \sum_{x=1}^n x \frac{n!}{(n-x)! x!} p^x (1-p)^{n-x} \\
 &= \sum_{x=1}^n \frac{n!}{(n-x)! (x-1)!} p^x (1-p)^{n-x} = \sum_{x=1}^n \frac{n(n-1)!}{(n-x)! (x-1)!} p \cdot p^{x-1} (1-p)^{n-x} \\
 &= np \sum_{x=1}^n \underbrace{\frac{(n-1)!}{(n-x)! (x-1)!}}_{\text{この部分は } {}_{n-1} C_{x-1} \text{ になるので}} p^{x-1} (1-p)^{n-x}
 \end{aligned}$$

この部分は ${}_{n-1}C_{x-1}$ になるので

「 x が 1 から n 」を「 $x-1$ が 0 から $n-1$ 」として

$$\begin{aligned}
 &= np \underbrace{\sum_{x-1=0}^{n-1} {}_{n-1} C_{x-1} p^{x-1} (1-p)^{(n-1)-(x-1)}}_{\text{この部分は } x-1 \text{ が } 0 \text{ から } n-1 \text{ までの}} \\
 &\qquad\qquad\qquad \text{二項分布の確率の合計なので } 1 \\
 &= np
 \end{aligned}$$

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

$E(X^2)$ は

$$\begin{aligned}
 E(X^2) &= \sum_{x=0}^n x^2 P(X=x) \\
 &= \sum_{x=1}^n x^2 \cdot {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x}
 \end{aligned}$$

$E(X)$ を外に出すために x の項を作る.

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{x=1}^n (x^2 + x - x) {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \\
 &= \sum_{x=1}^n \{(x^2 - x) + x\} {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \\
 &= \sum_{x=1}^n \{x(x-1)\} {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} + \underbrace{\sum_{x=1}^n x \cdot {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x}}_{E(X)}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{x=2}^n \{x(x-1)\} \frac{n!}{(n-x)!x!} p^x (1-p)^{n-x} + E(X) \\
&= \sum_{x=2}^n \frac{n(n-1) \cdots (n-x+1)}{(x-2)!} p^x (1-p)^{n-x} + E(X)
\end{aligned}$$

x について 2 から n まで合計することは、 $x-2$ について 0 から $n-2$ まで合計することとおなじなので

$$= n(n-1) \sum_{x-2=0}^{n-2} \frac{(n-2) \cdots (n-x+1)}{(x-2)!} p^x (1-p)^{n-x} + E(X)$$

確率の部分を $p^{x-2}(1-p)^{n-2-(x-2)}$ とするために p^2 を外に出して

$$= n(n-1)p^2 \sum_{x-2=0}^{n-2} \frac{(n-2) \cdots (n-x+1)}{(x-2)!} p^{x-2}(1-p)^{n-2-(x-2)} + E(X)$$

分数式の分子を $(n-2)!$ にするために分子分母に $(n-x)!$ をかける。

$$= n(n-1)p^2 \sum_{x-2=0}^{n-2} \frac{(n-2)!}{\underbrace{(x-2)!(n-x)!}_{n-2 C_{x-2}}} p^{x-2}(1-p)^{n-2-(x-2)} + E(X)$$

$\sum_{x-2=0}^{n-2} \frac{(n-2)!}{(x-2)!(n-x)!} p^{x-2}(1-p)^{n-2-(x-2)}$ は $x-2$ が 0 から $n-2$ までの二項分布の確率の合計なので 1.

$$\begin{aligned}
\therefore E(X^2) &= n(n-1)p^2 + E(X) \\
&= n^2 p^2 - np^2 + np \\
\therefore V(X) &= E(X^2) - \{E(X)\}^2 \\
&= n^2 p^2 - np^2 + np - n^2 p^2 \\
&= np - np^2 \\
&= np(1-p)
\end{aligned}$$

ポアソン分布の導出 p.41

$X \sim B(n, p)$ において

$$\begin{aligned} P(X=x) &= {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \frac{n!}{(n-x)!x!} \cdot p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \frac{n(n-1)\cdots(n-x+1)}{x!} p^x (1-p)^{n-x} \end{aligned}$$

$np = \lambda$ とすると $p = \frac{\lambda}{n}$ なので

$$p^x = \left(\frac{\lambda}{n}\right)^x = \frac{\lambda^x}{n^x}$$

として二項分布の確率は

$$\begin{aligned} P(X=x) &= \frac{n(n-1)\cdots(n-x+1)}{x!} \cdot \frac{\lambda^x}{n^x} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} \\ &= \frac{\lambda^x}{x!} \cdot \frac{n(n-1)\cdots(n-x+1)}{n^x} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} \\ &= \frac{\lambda^x}{x!} \left(\frac{n}{n} \cdot \frac{n-1}{n} \cdots \frac{n-x+1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} \\ &= \frac{\lambda^x}{x!} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{x-1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} \\ &= \frac{\lambda^x}{x!} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{x-1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-x} \end{aligned}$$

$n \rightarrow \infty$ のとき $1 - \frac{1}{n}, \dots, 1 - \frac{x-1}{n}, \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-x}$ はそれぞれ 1 になる.

$\therefore n$ が非常に大きいとき

$$P(X=x) = \frac{\lambda^x}{x!} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n$$

$\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n$ について, $\lim_{h \rightarrow 0} (1+h)^{\frac{1}{h}} = e$ の形にするために $-\frac{\lambda}{n} = h$ とおく.

$$n = -\frac{\lambda}{h}$$

$$\begin{aligned}\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n &= (1+h)^{-\frac{\lambda}{h}} \\ &= \left\{(1+h)^{\frac{1}{h}}\right\}^{-\lambda}\end{aligned}$$

$n \rightarrow \infty$ のとき $h \rightarrow -0$ なので

$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n &= \lim_{h \rightarrow -0} \left\{(1+h)^{\frac{1}{h}}\right\}^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda}\end{aligned}$$

$\therefore n$ が非常に大きく p が小さいとき二項分布の確率は

$$P(X=x) = \frac{\lambda^x}{x!} \cdot e^{-\lambda}$$

のポアソン分布で近似される。

※ポアソン分布の導出については岡本和夫監修「新版 確率統計」(実教出版)を参照しました。

$$\begin{aligned}
 M_x(\theta) &= \int_{-\infty}^{\infty} \exp\{\theta x\} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2\right\} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{\theta x - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2 + 2\sigma^2\theta x}{2\sigma^2}\right\} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{-\frac{x^2 - 2\mu x + \mu^2 - 2\sigma^2\theta x}{2\sigma^2}\right\} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{-\frac{x^2 - 2(\mu + \sigma^2\theta)x + \mu^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left[-\frac{\{x - (\mu + \sigma^2\theta)\}^2 - (\mu + \sigma^2\theta)^2 + \mu^2}{2\sigma^2}\right] dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left[-\frac{\{x - (\mu + \sigma^2\theta)\}^2}{2\sigma^2} + \left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right)\right] dx \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right) \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left[-\frac{\{x - (\mu + \sigma^2\theta)\}^2}{2\sigma^2}\right] dx
 \end{aligned}$$

μ, σ, θ は x についての積分では定数なので $\mu + \sigma^2\theta$ を A とおく.

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right) \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-A}{\sigma}\right)^2\right\} dx$$

$t = \frac{x-A}{\sigma}$ において置換積分

$$x = \sigma t + A \text{ より } dx = \sigma dt$$

範囲は $-\infty < x < \infty$ に対して $-\infty < t < \infty$

\therefore 積分の部分は

$$\begin{aligned}
 &\int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{1}{2}t^2\right) \sigma dt \\
 &= \sigma \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{1}{2}t^2\right) dt \\
 &= \sqrt{2\pi}\sigma
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\therefore M_x(\theta) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right) \times \sqrt{2\pi}\sigma \\ &= \exp\left(\mu\theta + \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right)\end{aligned}$$