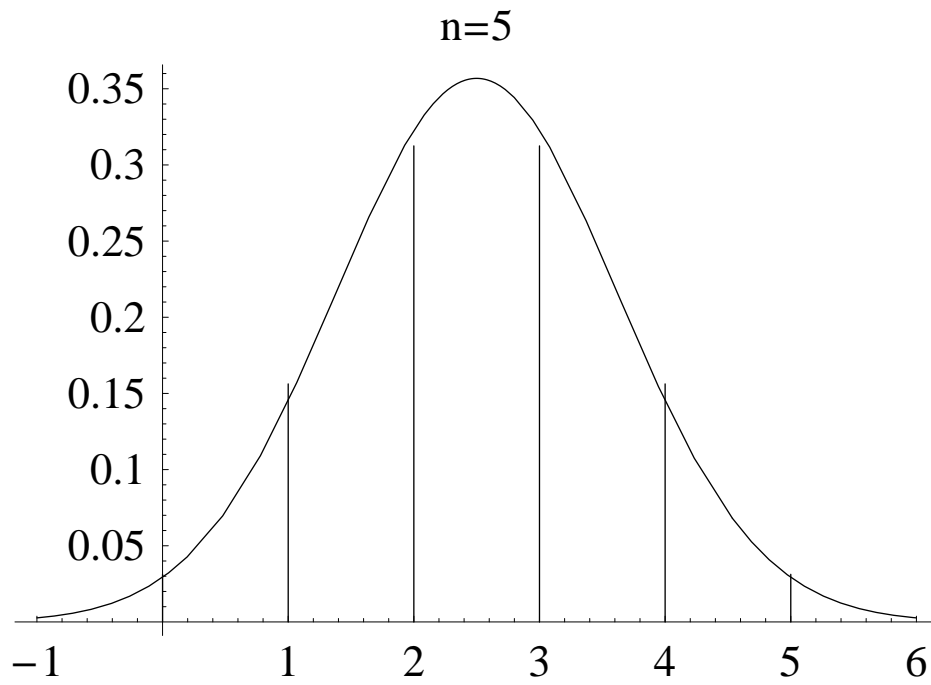


第3講：中心極限定理

平成16年10月29日

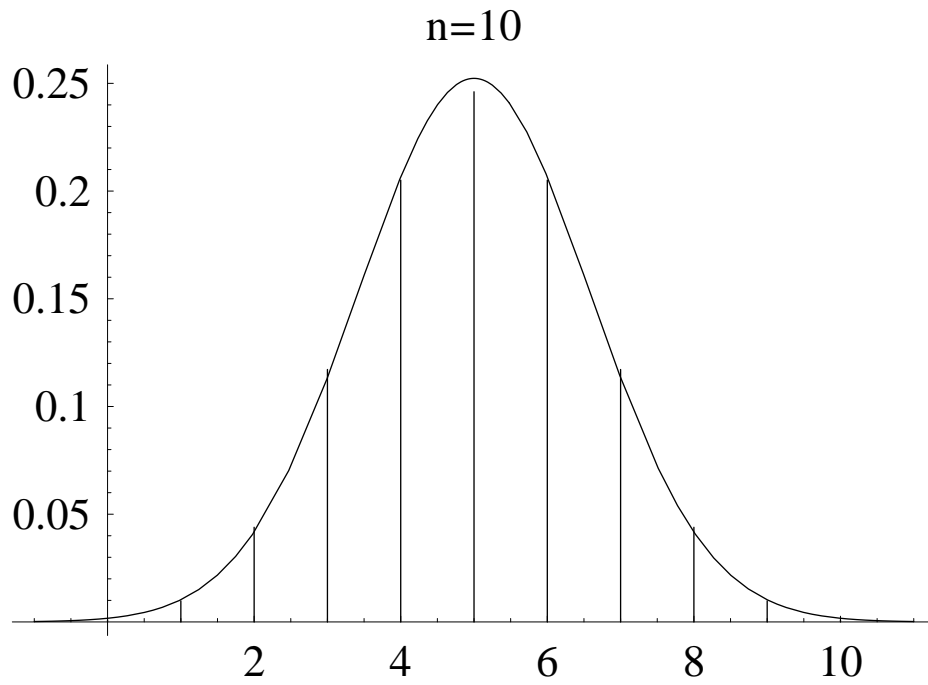
中心極限定理: 二項分布の場合

X_1, \dots, X_n : 独立で、 $p = 1/2$ の Bernoulli 分布に従い、 $\sum_{i=1}^n X_i$ の分布



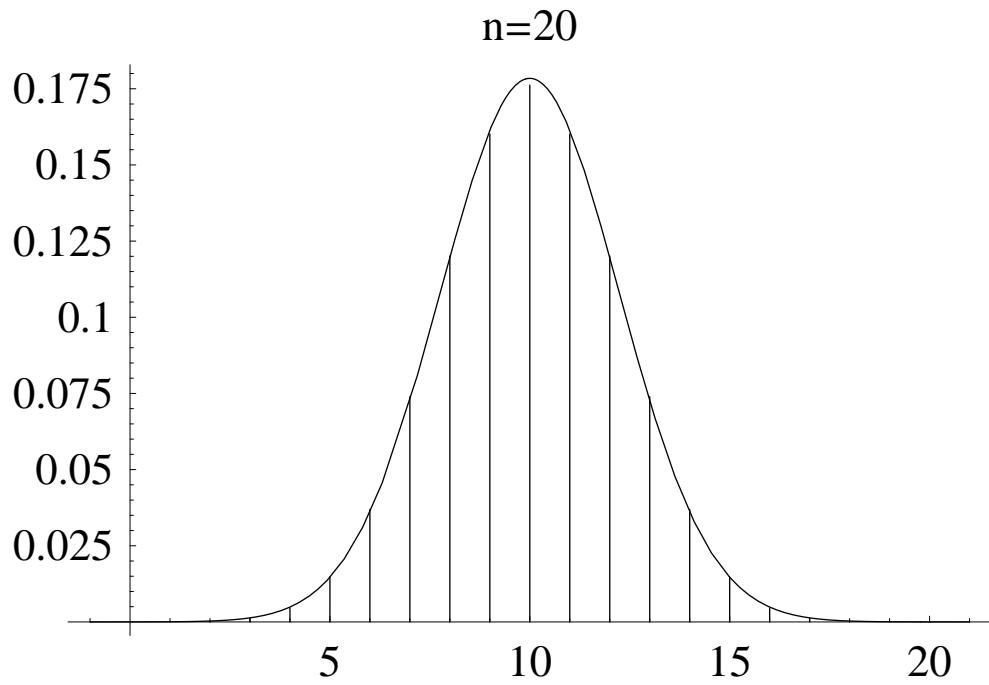
中心極限定理: 二項分布の場合 (つづき)

X_1, \dots, X_n : 独立で、 $p = 1/2$ の Bernoulli 分布に従い、 $\sum_{i=1}^n X_i$ の分布



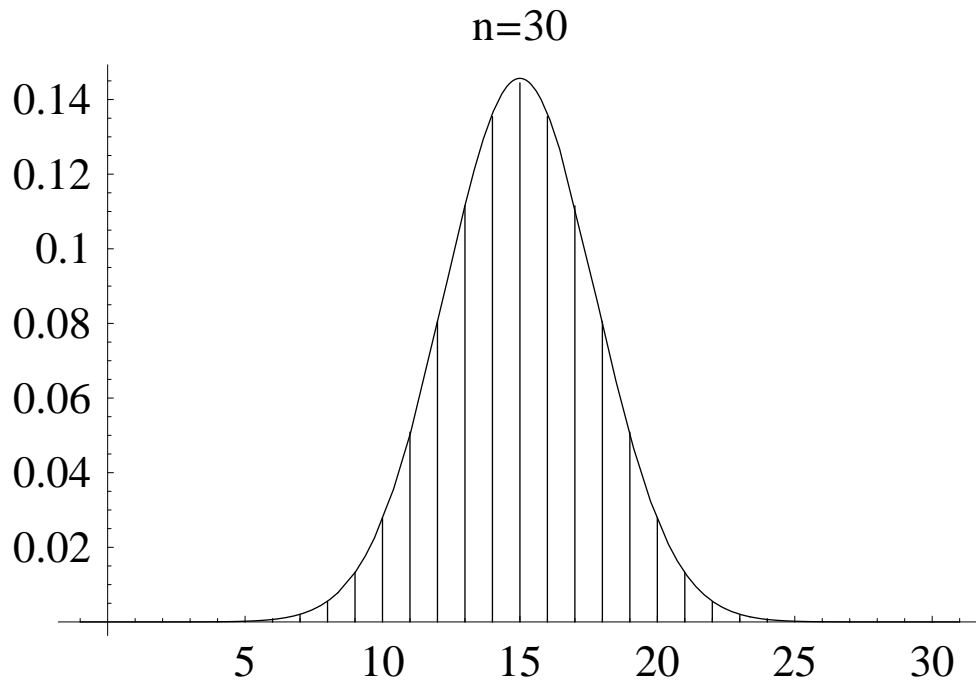
中心極限定理: 二項分布の場合 (つづき)

X_1, \dots, X_n : 独立で、 $p = 1/2$ の Bernoulli 分布に従い、 $\sum_{i=1}^n X_i$ の分布



中心極限定理: 二項分布の場合 (つづき)

X_1, \dots, X_n : 独立で、 $p = 1/2$ の Bernoulli 分布に従い、 $\sum_{i=1}^n X_i$ の分布



— 中心極限定理 Central Limit Theorem —

定理 1 次の条件の下で

1. X_1, \dots, X_n が独立で、同じ分布に従う
2. $E(X_i) = \mu, V(X_i) = \sigma^2, i = 1, \dots, n$

確率変数 $Y = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma}$ は標準正規分布に弱収束する。すなわち

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left[\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \leq y \right] = \int_{-\infty}^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \quad (1)$$

— 中心極限定理: 証明 (1/2) —

Y の積率母関数が標準正規分布のそれに近づくことを証明する。
 X_i の積率母関数が存在するという、定理より強い条件を仮定する。
 $Y_i = \frac{X_i - \mu}{\sigma}$ とすると、

$$E(Y_i) = 0, V(Y_i) = 1, Y = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n Y_i$$

Y_i の積率母関数を $M(t)$ とすると

$$M(0) = E(e^{0Y_i}) = 1$$

$$M'(0) = E(Y_i) = 0$$

$$M''(0) = E(Y_i^2) = V(Y_i) + (EY_i)^2 = 1$$

また $\psi(t) = \log M(t)$ とすると、

$$\psi'(t) = \frac{M'(t)}{M(t)}, \quad \psi''(t) = \frac{M''(t)M(t) - [M'(t)]^2}{[M(t)]^2}$$

したがって、 $\psi(0) = 0, \psi'(0) = 0, \psi''(0) = 1$ となる。

— 中心極限定理: 証明 (2/2) —

一方, ある $|\theta| < |t|$ が存在し、原点の周りで $\psi(t)$ を展開すると

$$\psi(t) = \psi(0) + \frac{\psi'(0)}{1!}t + \frac{\psi''(0)}{2!}t^2 + \frac{\psi'''(\theta)}{3!}t^3 = \frac{1}{2}t^2 + \frac{\psi'''(\theta)}{6}t^3$$

従って、 Y の積率母関数は

$$\begin{aligned} E(e^{Yt}) &= E\left(e^{\frac{1}{\sqrt{n}}\sum_{i=1}^n Y_i t}\right) \\ &= \prod_{i=1}^n E\left(e^{\frac{t}{\sqrt{n}}Y_i}\right) \\ &= [M(t/\sqrt{n})]^n \\ &= \exp\{n \log M(t/\sqrt{n})\} \\ &= \exp\left\{n \left[\frac{1}{2}(t/\sqrt{n})^2 + \frac{\psi'''(\theta)}{6}(t/\sqrt{n})^3\right]\right\} \\ &= \exp\left\{\frac{1}{2}t^2 + \frac{\psi'''(\theta)}{6}\frac{t^3}{\sqrt{n}}\right\} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} \exp\left\{\frac{1}{2}t^2\right\} \end{aligned}$$

二項分布の正規近似

定理 2 (De Moivre-Laplace Limit Theorem)

X が二項分布に従うならば

$$X \sim \text{Bi}(n, p)$$

次が成り立つ

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left[a \leq \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq b \right] = \Phi(b) - \Phi(a) \quad (2)$$

ただし、 $\Phi(x)$ は標準正規分布の分布関数である。すなわち、

$$\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy$$

二項分布の正規近似: 証明

X_1, \dots, X_n を独立で、成功する確率が p の Bernoulli 分布に従うならば,

$$\begin{aligned} X &= \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Bi}(n, p) \\ E(X_i) &= p \\ V(X_i) &= p(1-p) \end{aligned}$$

となる。

中心極限定理によって

$$\begin{aligned} \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} &= \frac{\sum_{i=1}^n X_i - np}{\sqrt{np(1-p)}} \\ &= \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - p)}{\sqrt{p(1-p)}} \\ &\rightarrow N(0, 1) \end{aligned}$$