

確率と統計(○)

「連続型確率分布の例(第6章)」

- 担当教員: 杉山 将 (計算工学専攻)
- 居室: W8E-406
- 電子メール: sugi@cs.titech.ac.jp
- 授業のウェブサイト:
<http://sugiyama-www.cs.titech.ac.jp/~sugi/>

- 確率と統計の基礎
- 確率変数, 確率分布
- 積率, 積率母関数
- 離散型の確率分布の例
- 連続型の確率分布の例
- 確率不等式, 擬似乱数
- 多次元の確率分布
- 大数の法則, 中心極限定理
- 統計的推定, 仮説検定

主な連続型の確率分布

145

- 正規分布
- 一様分布
- ガンマ分布
- 指数分布
- ベータ分布
- コーシー分布

ガンマ分布

146

- ガンマ分布(gamma distribution):

$$\alpha, \lambda > 0$$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x} & (x \geq 0) \\ 0 & (x < 0) \end{cases}$$

- ガンマ関数: $\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx > 0$

- 単位時間に平均 λ 回起こる事象が, α 回起こるまでの時間 x の分布

- ポアソン分布: 単位時間中に平均 λ 回起こる事象が, 単位時間中に x 回起こる確率

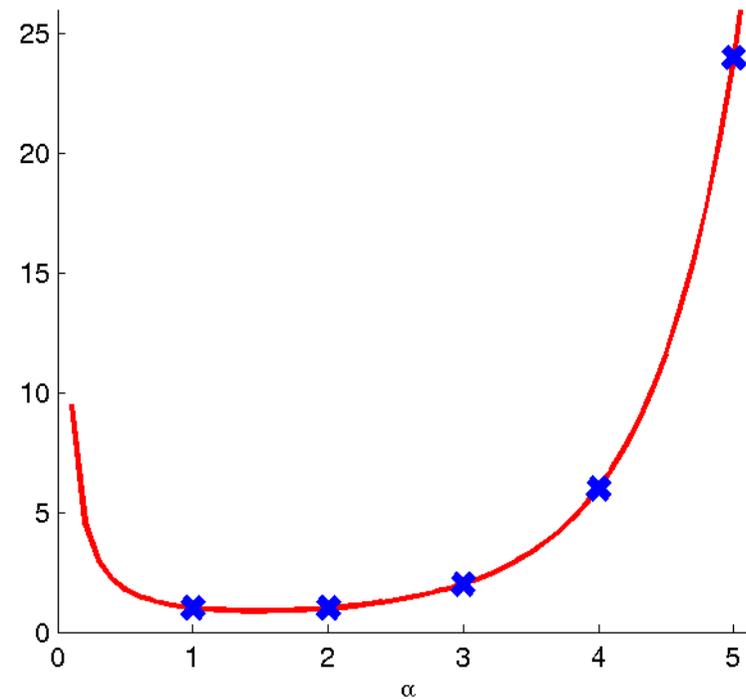
$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}$$

ガンマ関数

147

- ガンマ関数は階乗の一般化：
整数の α に対して

$$\Gamma(\alpha) = (\alpha - 1)!$$



ガンマ分布 (続き)

- $f(x)$ が確率密度関数であることの証明
 - $f(x) \geq 0$ は明らか
 - $y = \lambda x$ とおけば,

$$\int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x} dx = \int_0^{\infty} \left(\frac{y}{\lambda}\right)^{\alpha-1} e^{-y} \frac{1}{\lambda} dy$$

$$= \frac{1}{\lambda^{\alpha}} \int_0^{\infty} y^{\alpha-1} e^{-y} dy$$

$$= \frac{\Gamma(\alpha)}{\lambda^{\alpha}}$$

従って, $\int_0^{\infty} f(x) dx = 1$

ガンマ分布の性質

149

■ 期待値: $E(X) = \alpha/\lambda$

■ 分散: $V(X) = \alpha/\lambda^2$

■ 積率母関数: $M_X(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^\alpha$

■ α, λ で指定されるガンマ分布を $Ga(\alpha, \lambda)$ で表す

証明は演習！

ガンマ分布の例

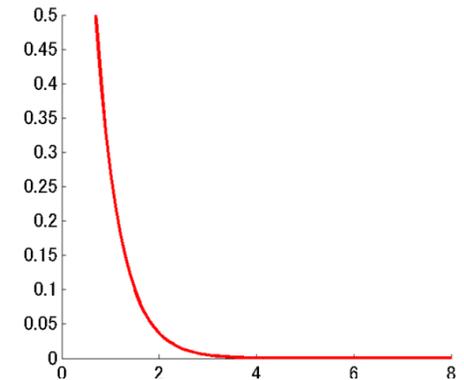
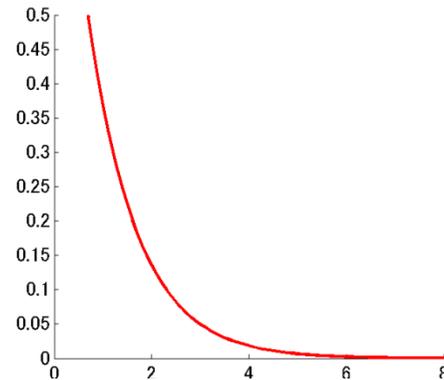
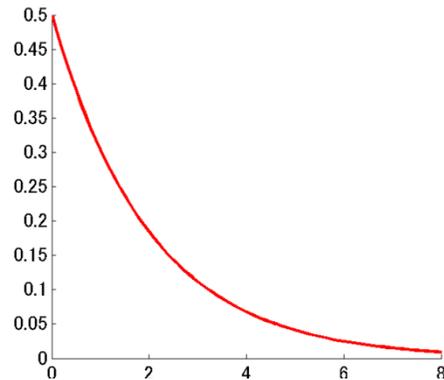
150

$\lambda = 0.5$

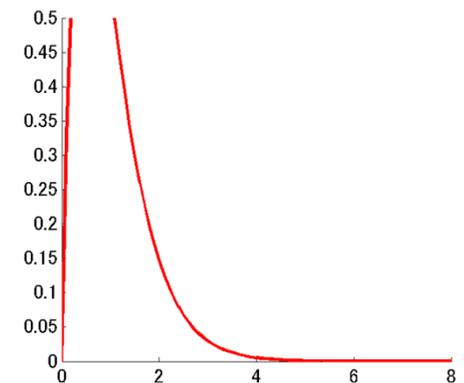
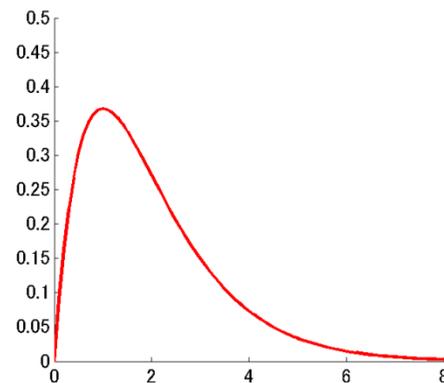
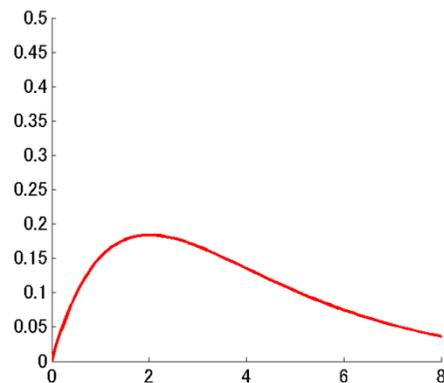
$\lambda = 1$

$\lambda = 2$

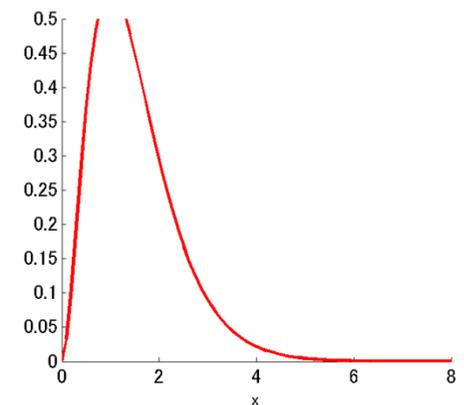
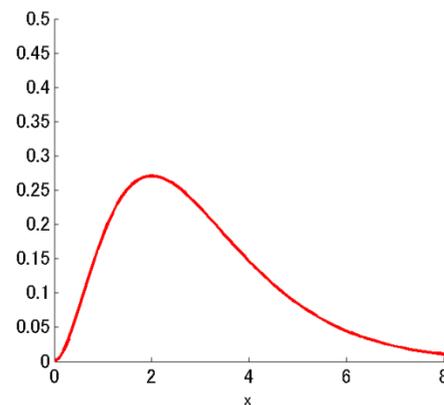
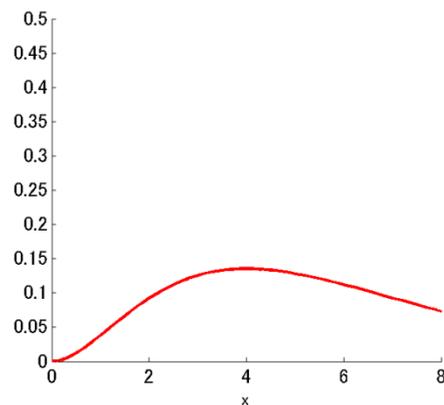
$\alpha = 1$



$\alpha = 2$



$\alpha = 3$



指数分布

151

■ 指数分布(exponential distribution)

- 単位時間に平均 λ 回起こる事象が、初めて起こるまでの時間 x の分布

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & (x \geq 0) \\ 0 & (x < 0) \end{cases}$$

- $\alpha = 1$ のガンマ分布に対応

- 確率変数 X_i が独立に標準正規分布 $N(0, 1)$ に従うとき,

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$$

はガンマ分布 $Ga(n/2, 1/2)$ に従う

- このガンマ分布 $Ga(n/2, 1/2)$ を特に, 自由度 n の χ^2 (カイ二乗) 分布 (chi-squared distribution) と呼ぶ

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

- ベータ分布(Beta distribution):

$$\alpha, \beta > 0$$

$$f(x) = \begin{cases} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} / B(\alpha, \beta) & (0 < x < 1) \\ 0 & (\text{otherwise}) \end{cases}$$

- ベータ関数:

$$B(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}$$

- 独立に一様分布 $U(0, 1)$ に従う $\alpha + \beta - 1$ 個の確率変数を大きさの順に並べ替えたとき, 小さい方から α 番目の確率変数はベータ分布に従う
- $f(x)$ が確率密度関数であることは明らか

ベータ分布の性質

154

■ 期待値: $E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

■ 分散: $V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$

■ α, β で指定されるベータ分布を $Be(\alpha, \beta)$ で表す

■ $\alpha = \beta = 1$ のとき, 特に**連続一様分布(uniform distribution of continuous type)**と呼び, $U(0, 1)$ で表す

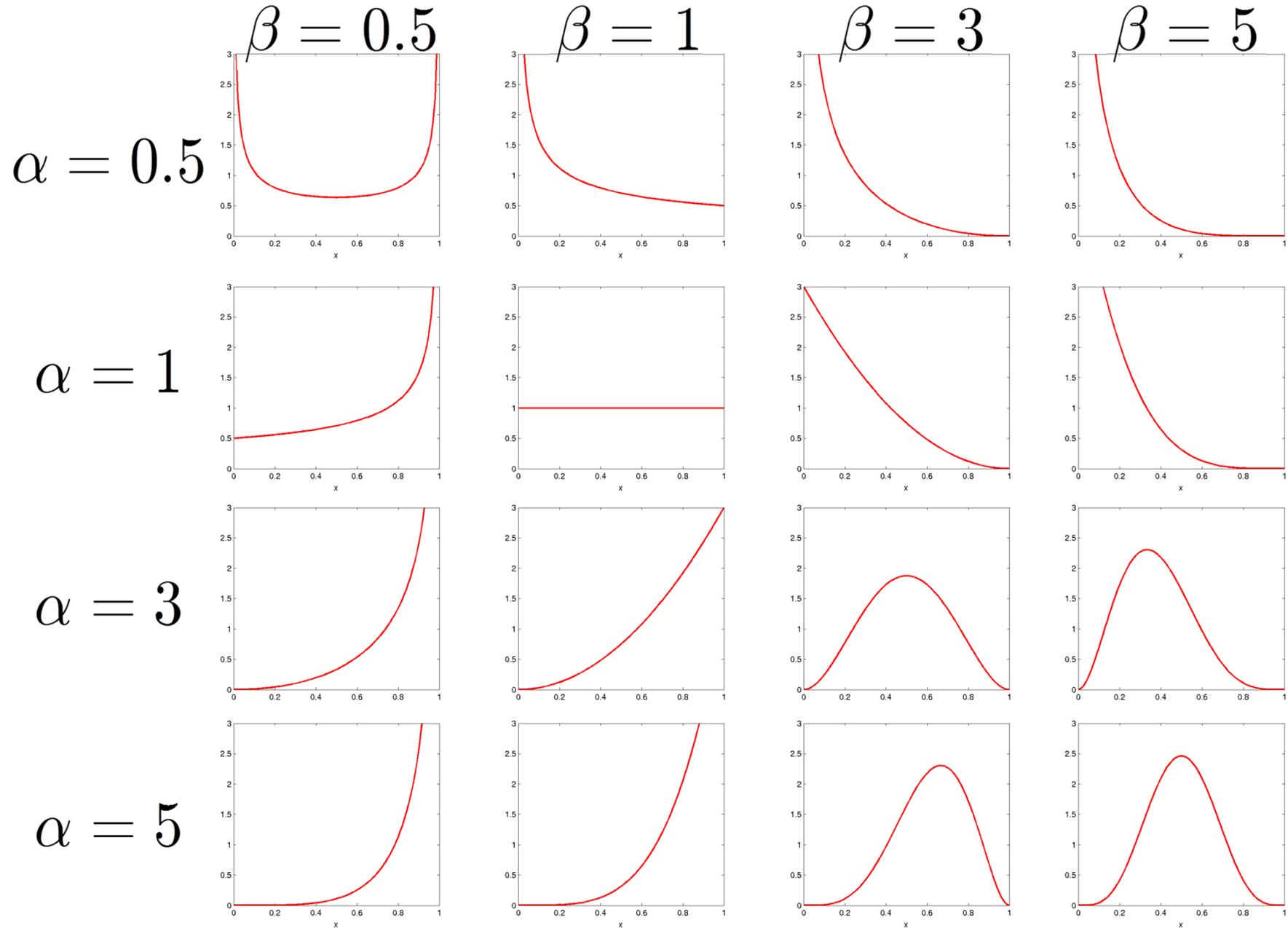
$$f(x) = \begin{cases} 1 & (0 < x < 1) \\ 0 & (\text{otherwise}) \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
 \blacksquare E(X) &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx \\
 &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^\alpha (1-x)^{\beta-1} dx && (1-x)^{\beta-1} = \frac{d}{dx} \left\{ -\frac{(1-x)^\beta}{\beta} \right\} \\
 &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \left\{ \left[x^\alpha \left(-\frac{(1-x)^\beta}{\beta} \right) \right]_0^1 - \int_0^1 \alpha x^{\alpha-1} \left(-\frac{(1-x)^\beta}{\beta} \right) dx \right\} \\
 &= \frac{\alpha}{\beta} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} (1-x) dx && \text{(部分積分)} \\
 &= \frac{\alpha}{\beta} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \left\{ \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx - \int_0^1 x x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx \right\} \\
 &= \frac{\alpha}{\beta} \{1 - E(X)\}
 \end{aligned}$$

これより, $E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

■ 分散の証明は宿題

ベータ分布の例



■ コーシー分布(Cauchy distribution)

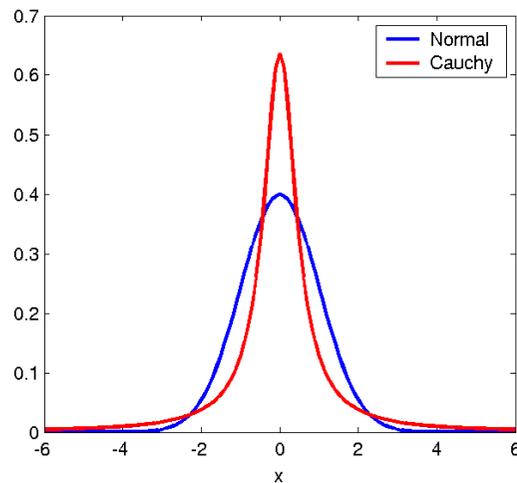
 $\alpha > 0$

$$f(x) = \frac{\alpha}{\pi(\alpha^2 + (x - \lambda)^2)}$$

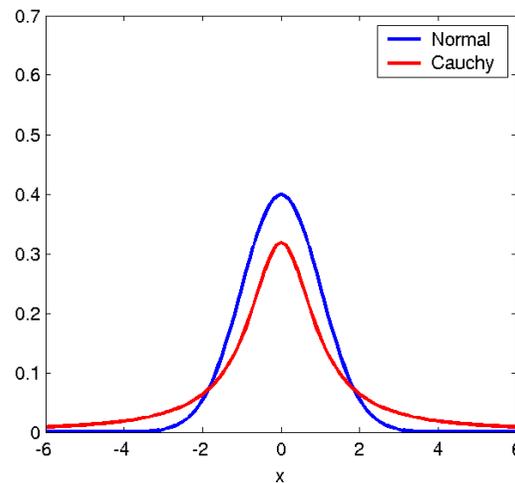
- 標準正規分布に独立に従う確率変数 X, Y の比 X/Y は $\alpha = 1, \lambda = 0$ のコーシー分布に従う

コーシー分布の性質

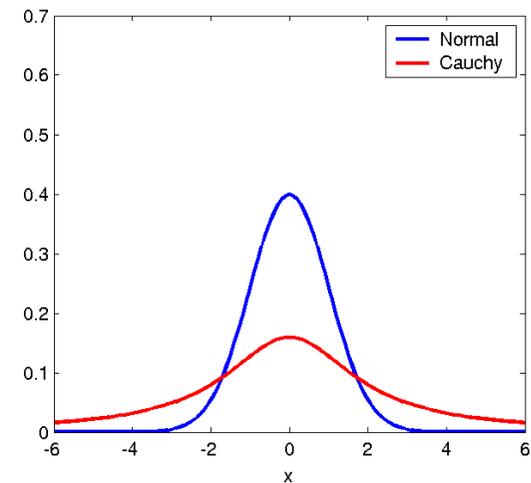
- コーシー分布は見た目が正規分布と似ているが、正規分布と異なり期待値と分散が存在しない



$$\alpha = 0.5$$



$$\alpha = 1$$



$$\alpha = 2$$

コーシー分布の期待値について 159

- 定義より, コーシー分布の期待値は $\alpha = 1$

$$\int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x}{\pi(1+x^2)} dx$$

- 被積分関数は奇関数なので一見期待値はゼロに見えるが, 実際には期待値は存在しない. なぜなら以下の積分が共に存在しないからである

$$\int_{-\infty}^0 \frac{x}{\pi(1+x^2)} dx$$

$$\int_0^{\infty} \frac{x}{\pi(1+x^2)} dx$$

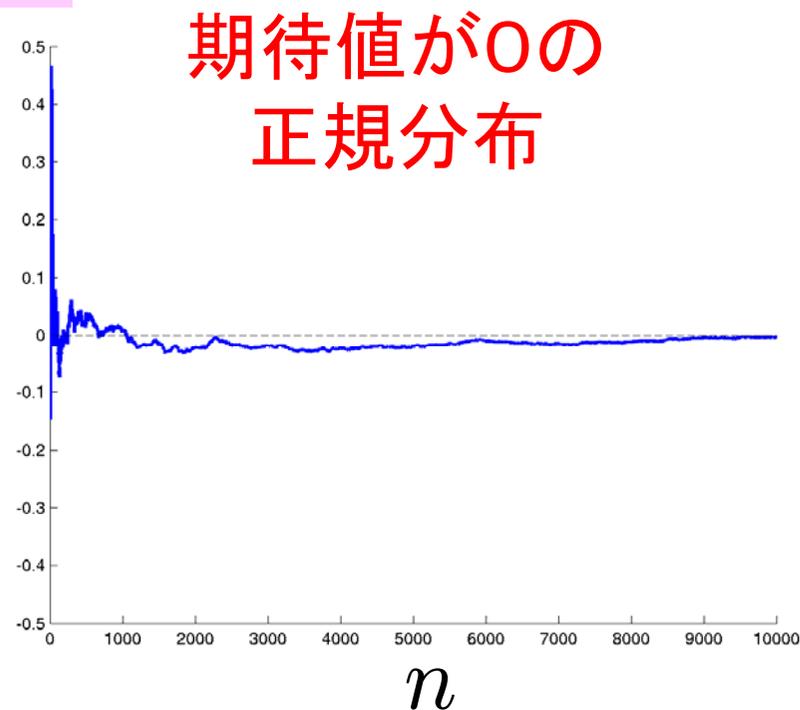
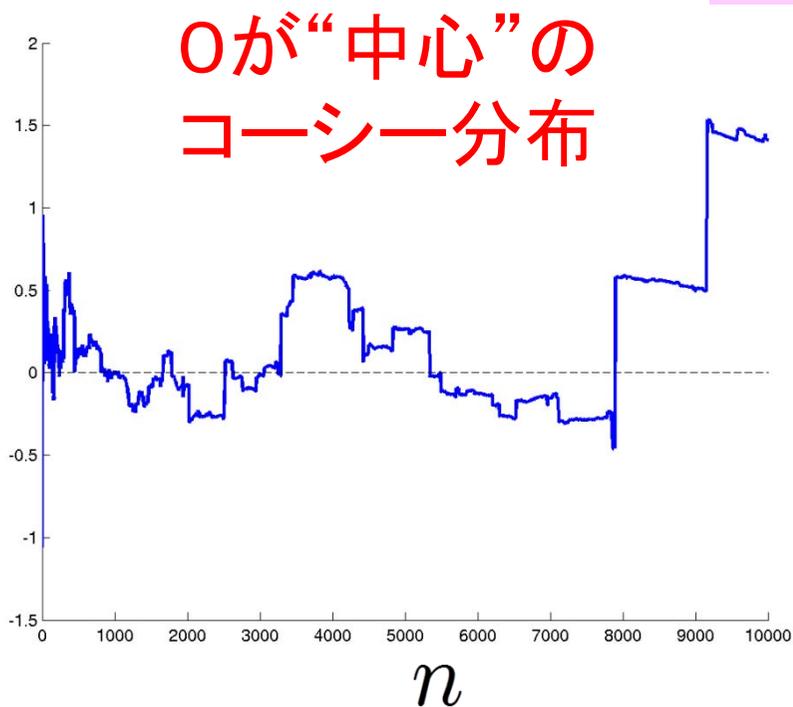
- この事は, 後に示す **大数の法則** (標本平均は, 標本数を増やせば本当の期待値に収束する) からわかる

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \rightarrow \mu$$

コーシー分布の期待値について(続き)¹⁶⁰

■ 標本平均の変化

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$



標本平均は収束しない

標本平均は0に収束

➡ 平均は存在しない

- 連続分布
 - ガンマ分布
 - カイ二乗分布
 - ベータ分布
 - コーシー分布

ベータ分布 $Be(\alpha, \beta)$ の分散が次式で与えられることを示せ

$$V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$$

ヒント: $E(X^2)$ を求め, $V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2$ を使う