

第10回：擬似乱数の生成法

確率的な事象を、計算機上でシミュレーションするには、どうしたら良いか？

ある確率分布に従って生起する事象を、計算機上で実現するには、どうしたら良いか？

⇒ 何らかの方法で、「サイコロ振り」をプログラムによって実現する必要がある。

⇒ **乱数** を生成する。

乱数

以下の2つを満たす**数の系列**を乱数という。

- (1) **不規則性**: 数字の並び方がでたらめ(不規則)
- (2) **一様性**: 各数字が同じ割合で出現する

乱数表:

乱数サイ: 正二十面体のサイコロ

一様乱数

区間 $0 \leq x < 1$ の**一様乱数**

⇔

連続な確率変数 x が、以下の確率密度関数をもつ

$$f(x) = \begin{cases} 1 & (0 \leq x < 1) \\ 0 & (x < 0, x \geq 1) \end{cases}$$

一様乱数の生成法

- ・乱数表から
- ・**計算機の利用**

生成法: 合同式法 (congruence method)

区間 $0 \leq x < 1$ の**一様乱数の生成法**

手続き:

$a, c, m \in \mathbb{N}$ (自然数)。このとき、 $r_0 \in \mathbb{N}$ を出発点として、以下の漸化式により、自然数の数列 $\{r_0, r_1, r_2, \dots\}$ を作る。

$$r_{n+1} \equiv a \cdot r_n + c \pmod{m}$$

$0 \leq r_n < m$ より、 $x_n = r_n/m$ は、 $0 \leq x_n < 1$

mod付きの等式を「合同式」と呼ぶ

例えば $a = 1229$, $c = 351750$, $m = 1664501$ を使うと

$$r_0 = 1, (x_0 = 0.000001504)$$

$$r_1 = (1229 \times 1 + 351750) \% 1664501 = 352979 \% 1664501 = 352979 \\ x_1 = 352979 / 1664501 = 0.212062954$$

$$r_1 = 352979, x_1 = 0.212063$$

$$r_2 = (1229 \times 352979 + 351750) \% 1664501 = 434162941 \% 1664501 = 1392681 \\ x_2 = 1392681 / 1664501 = 0.836695802$$

$$r_2 = 1392681, x_2 = 0.836695802$$

$$r_3 = (1229 \times 1392681 + 351750) \% 1664501 = 1711956699 \% 1664501 = 849671 \\ x_3 = 849671 / 1664501 = 0.510465899$$

$$r_3 = 849671, x_3 = 0.510465899$$



計算機で生成できるのは擬似乱数

× 見かけは一見「でたらめ」な数列だが、先の**合同式法**の規則に基づいて(決定論的に)生成されているので、決して「不規則」とは言えない。

○ 一様性は、おおむね成立している(ことが知られている)。

⇒ 「真の」乱数ではなく、**擬似乱数**

しかも、合同式法で生成すると、周期的になる宿命。ただ、その周期が非常に長いことを期待。

→ 周期が長いような、 a, c, m を選ぶ。

正規乱数の生成法

正規乱数: 連続な確率変数 x が、標準正規分布 $N(0,1)$ に従うような乱数

区間 $0 \leq x < 1$ の (擬似) **一様乱数** から、
(擬似) 正規乱数を生成する方法:

生成法1: 中心極限定理を用いる簡便法

手続き:

一様乱数を、12個加えて6を引く

つまり、 $0 \leq x < 1$ の一様乱数として12個の x_1, x_2, \dots, x_{12} を生成し、
それから、 $y = x_1 + x_2 + \dots + x_{12} - 6$ を求めて、1つの正規乱数とする。

復習

中心極限定理

とはどんな定理か...

● **中心極限定理** (central limit theorem)

n 個の確率変数 x_1, x_2, \dots, x_n が、

互いに独立に同じ確率分布 に従うとする。

その分布の平均を μ 、分散を σ^2 とする;

$$E(x_i) = \mu, \quad E((x_i - \mu)^2) = \sigma^2 \quad (i=1,2,\dots,n)$$

この n 個の変数の平均 $x = \frac{1}{n} \cdot (x_1 + x_2 + \dots + x_n)$

(これも確率変数) は、 n が大きいときには、

正規分布 $N(\mu, \sigma^2/n)$ に従う。

中心極限定理

- n 個の確率変数の平均 ('中心') は、
- n が **十分大きな極限** においては、
- (もとの各 x_i が従う確率分布が **どうであれ**)

正規分布 $N(\mu, \sigma^2/n)$ に従う

...という定理。

平均は μ のまま (分布の中心は同じところ)、

分散は $1/n$ で小さくなってゆく (バラツキは小さくなる)。

同じ対象を、(念のために) 何度も繰り返し測定して、その平均をとることにする。すると、より多くの測定値を平均するほうが、値のバラツキが小さくなり、精度が上がる...

元に戻って

$y = x_1 + x_2 + x_3 + \dots + x_{12} - 6$ が $N(0,1)$ に従うこと

- **中心極限定理** が保障していること: どんな確率分布でも (よって、 $0 \leq x < 1$ の一様分布でも)、 n 個の確率変数の平均は、 n が十分大きいとき、**正規分布 $N(\mu, \sigma^2/n)$ に従う。**

- いま、 $0 \leq x < 1$ の一様分布では、
平均 $\mu = 1/2$ 、分散 $\sigma^2 = 1/12$ (計算!) であり、

$n=12$ で考えると、 $\bar{x} = \frac{1}{12} \sum_{i=1}^{12} x_i$ は $N(1/2, 1/12^2)$ に従う。つまり、

$$y = 12 \cdot \bar{x} - 6 = \frac{\bar{x} - 1/2}{1/12} \text{ は、 } N(0, 1) \text{ に従う。}$$

生成法2: ボックス・ミュラー法 (Box-Muller's method)

手続き:

$0 \leq x < 1$ の一様乱数として2つの x_1, x_2 を生成し、
それから、

$$y_1 = \sqrt{-2 \log x_1} \cdot \cos(2\pi x_2)$$

$$y_2 = \sqrt{-2 \log x_1} \cdot \sin(2\pi x_2)$$

を求めて、2つの正規乱数 y_1, y_2 とする。

y_1, y_2 が $N(0,1)$ に従うこと

$$dx_1 dx_2 = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix} dy_1 dy_2 = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_1^2}{2}\right) dy_1 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_2^2}{2}\right) dy_2$$

ヤコビアン (Jacobian)

計算は次で...

$$\underbrace{P(x_1) dx_1}_{=1} \cdot \underbrace{P(x_2) dx_2}_{=1} = \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_1^2}{2}\right) dy_1}_{=f(y_1)} \cdot \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_2^2}{2}\right) dy_2}_{=f(y_2)} \\ = N(0,1) \quad = N(0,1)$$

$$x_1, x_2 : 0 \rightarrow 1 \Rightarrow y_1, y_2 : -\infty \rightarrow +\infty$$

ヤコビアン $\begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix}$ **の計算** (1/2ページ目)

$$\begin{cases} y_1 = \sqrt{-2 \log x_1} \cdot \cos(2\pi x_2) \\ y_2 = \sqrt{-2 \log x_1} \cdot \sin(2\pi x_2) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \therefore y_1^2 + y_2^2 &= -2 \log x_1, \quad \frac{y_1}{y_2} = \tan(2\pi x_2) \\ \therefore x_1 &= \exp\left(-\frac{y_1^2 + y_2^2}{2}\right), \quad x_2 = \frac{1}{2\pi} \tan^{-1}\left(\frac{y_1}{y_2}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \therefore \frac{\partial x_1}{\partial y_1} &= -y_1 x_1, \quad \frac{\partial x_1}{\partial y_2} = -y_2 x_1 \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} &= \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{1}{1 + \left(\frac{y_1}{y_2}\right)^2} \cdot \frac{1}{y_2}, \quad \frac{\partial x_2}{\partial y_2} = \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{1}{1 + \left(\frac{y_1}{y_2}\right)^2} \cdot \left(-\frac{y_1}{y_2^2}\right) \end{aligned}$$

$$\frac{d}{dx}(\tan^{-1} x) = \frac{1}{1+x^2}$$

ヤコビアン $\begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix}$ **の計算** (2/2ページ目)

$$\begin{aligned} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} \frac{\partial x_1}{\partial y_2} &= \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{1}{1 + \left(\frac{y_1}{y_2}\right)^2} \cdot x_1 \cdot \begin{vmatrix} -y_1 & -y_2 \\ y_2 & -y_1^2 \end{vmatrix} \\ &= \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{1}{1 + \left(\frac{y_1}{y_2}\right)^2} \cdot x_1 \cdot \left(1 + \frac{y_1^2}{y_2^2}\right) = \frac{x_1}{2\pi} = \frac{1}{2\pi} \cdot \exp\left(-\frac{y_1^2 + y_2^2}{2}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \underbrace{P(x_1)}_{=1} dx_1 \cdot \underbrace{P(x_2)}_{=1} dx_2 &= \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_1^2}{2}\right)}_{=f(y_1)} dy_1 \cdot \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{y_2^2}{2}\right)}_{=f(y_2)} dy_2 \\ &= N(0,1) \cdot N(0,1) \end{aligned}$$

レポート課題(配布)

一様乱数から、2つの方法で正規乱数を生成するプログラムを作成し、実際に10万個の乱数を発生させて、その性質を調べなさい。

- 課題1: 「中心極限定理を用いる簡便法」
- 課題2: 「ボックス・ミュラー法」
- 課題3: 課題1, 2の結果から、2つの方法で生成された正規乱数の質の違いを考察しなさい。

テキスト138ページの図8. 7は、実行結果の1例

ポアソン乱数の生成法

ポアソン乱数: 離散的な確率変数 n が、ポアソン分布 $P(\lambda)$ に従うような乱数

$$p(n) = \frac{\lambda^n}{n!} \cdot e^{-\lambda}, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

区間 $0 \leq x < 1$ の(擬似)一様乱数から、(擬似)ポアソン乱数を生成する方法:

一様乱数法

手続き:
 $0 \leq x < 1$ の一様乱数の系列 x_1, x_2, x_3, \dots から、

⇒ 続く

ポアソン乱数の生成法(続き)

$$\begin{aligned} y_0 &= e^{\lambda} \cdot x_0, \quad y_1 = e^{\lambda} \cdot x_0 x_1, \quad y_2 = e^{\lambda} \cdot x_0 x_1 x_2, \\ y_3 &= e^{\lambda} \cdot x_0 x_1 x_2 x_3, \dots \end{aligned}$$

によって

- 系列 x_0, x_1, x_2, \dots から系列 y_0, y_1, y_2, \dots を作る。
- $x_i < 1$ より、 $y_0 > y_1 > y_2 > y_3 > \dots$ である。
- そこで、初めて $y_n \leq 1$ となる n を求める。
- この n を、ポアソン乱数として得る。

(このようにして得た n がポアソン分布に従うことの証明は略)