

シミュレーション, 中心極限定理

擬似乱数 ; x_0 :seed; repeat : $x_n = ax_{n-1}$ modulo m (乗数合同法) x_0 :seed; repeat : $x_n = (ax_{n-1} + c)$ modulo m (混合合同法)

乱数発生; パソコンや電卓などでは簡単に (正確かどうかは問わなければ) 単位区間 $(0, 1)$ のあいだの数を生じることができる。この U を一様乱数とよぶ。これをもとにさまざまな乱数が新たに作り出せる。“RANDOMIZE; U:=RND.”

積分の近似 関数 $y = g(x)$ の原始関数が求められなくても計算できる。なぜならば, $E[g(U)] = \int_0^1 g(x)dx$ で大数の法則を用いているから。

(1) 関数 $y = g(x), 0 \leq x \leq 1$ の積分 $\int_0^1 g(x)dx$ の近似値 ; “ RANDOMIZE; INPUT K; S=0; FOR I=1 TO K; U=RND; S=S+g(U); NEXT; PRINT S/K. ”

(2) 関数 $y = g(x), a \leq x \leq b$ の積分 $\int_a^b g(x)dx$ の近似値 ; $h(y) = (b-a)g(a+[b-a]y)$ とおけば, $\int_a^b g(x)dx = \int_0^1 h(x)dx$

(3) 関数 $y = g(x), 0 \leq x \leq \infty$ の積分 $\int_0^\infty g(x)dx$ の近似値 ; $y = 1/(x+1)$ とおけば, $\int_0^\infty g(x)dx = \int_0^1 h(x)dx, h(y) = \frac{g(1/y-1)}{y^2}$

逆変換法による乱数の生成 $P[X = x_j] = p_j, j = 0, 1, 2, \dots, \sum_j p_j = 1$

$$U \sim (0, 1) \text{ 上の一様分布} \iff X = x_j \text{ if } \sum_{i=1}^{j-1} p_i \leq U \leq \sum_{i=1}^j p_i.$$

幾何分布に従う乱数の例 : $P[X = i] = pq^{i-1}, i \geq 1, q := 1 - p$ で $X = j \iff 1 - q^{j-1} \leq U < 1 - q^j \iff q^j < 1 - U \leq q^{j-1}$. パラメータ n, p の 2 項乱数の例 : Step 1: U の一様乱数の生成. Step 2: $c := p/(1-p), i := 0, pr := (1-p)^n, F := pr$. Step 3: If $U < F$, then $X := i$ and Stop. Step 4: $pr := [c(n-i)/(i+1)]pr, F := F + pr, i := i + 1$. Step 5: Goto Step 3. なぜなら $P[X = i] = \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}$, $i = 0, 1, 2, \dots, n$ について $P[X = i+1] = \frac{n-1}{i+1} \frac{p}{1-p} P[X = i]$ が成り立つから。

棄却採択法による乱数の生成 ある確率密度 $\{q_0, q_1, q_2, \dots\}$ が与えられていたとき、これをもちいて $P[X = j] = p_j, j = 0, 1, 2, \dots$ となる確率変数 X をつぎのアルゴリズムで生成できる。Step 1: Y を確率密度 q_j で生成する。Step 2: 一様乱数 U を生成。Step 3: If $U < \frac{p_Y}{cq_Y}$, then $X = Y$ and stop, otherwise return to Step 1. なぜなら, $P[Y = j, \text{accepted}] = P[Y = j]P[\text{accepted}|Y = j] = q_j \frac{p_j}{cq_j} = \frac{p_j}{c}$ 。これ

を加え合わせると, $P[\text{accepted}] = \sum_j \frac{p_j}{c} = \frac{1}{c}$ さらに $P[X = j] = \sum_n P[\text{値 } j \text{ が } n \text{ 回目で } \text{accept}] = \sum_n P[\text{値 } j \text{ が } n-1 \text{ 回目まで } \text{not accept}, n \text{ 回目で } \text{accept}] = \sum_n \left(1 - \frac{1}{c}\right)^{n-1} \frac{p_j}{c} = p_j$

例題.	確率 q_j	.1	.1	.1	.1	.1	.1	.1	.1	.1	
	Y の値 j	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	X の値 j	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	確率 p_j	.11	.12	.09	.08	.12	.10	.09	.09	.10	.10

$c = \max_j \frac{p_j}{q_j} = 1.2$ と選び, Step 1: 一様乱数 U_1 から, $Y = \text{Int}[10U_1] + 1$ とおく (Int は整数を返す関数)。Step 2: 2 番目の一様乱数 U_2 をつくる。Step 3: If $U_2 \leq \frac{p_Y}{0.12}$, then put $X:=Y$ and stop. Otherwise return to Step 1.

正規乱数の生成 平均 0, 分散 1 の標準正規分布にしたがう乱数をつくるには, 12 個の一様乱数を足し合わせて, これから 6 を引けば, 1 個の正規乱数が作れる。中心極限定理 平均 μ , 分散 σ^2 をもつ独立同一分布の確率変数は, n が大きいとき, 標本平均 \bar{X}_n を基準化して $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{\sigma^2/n}} \sim N(0, 1)$ に近づく。乱数の生成にはこの左辺の式が $n = 12$ で $\mu = 1/2$, 分散 $\sigma^2 = 1/12$ より $X_1 + \dots + X_{12} - 6$ に等しいから。