

乱数 random.c

関数 `double drand48()` は、区間 $[0, 1)$ の一様乱数 $U(0, 1)$ を生成する。
関数 `void srand48(long)` は、引数を種として乱数を初期化する。

一様乱数 $U(a, b)$

一様乱数 $U(0, 1)$ に従う確率変数を X 、一様乱数 $U(a, b)$ に従う確率変数を Y とする。変数 X と Y の関係は、次式で与えられる。

$$Y = (b - a)X + a. \quad (1)$$

したがって、(1) 式を用いて変数 X から変数 Y を計算することにより、一様乱数 $U(0, 1)$ に従う確率変数から一様乱数 $U(a, b)$ に従う確率変数を求めることができる。

```
extern double uniformrand(double a, double b)
```

```
    a      : 区間下限
```

```
    b      : 区間上限
```

確率変数 X が区間 $[\alpha, \beta]$ に含まれる確率を、 $Pr(\alpha \leq X \leq \beta)$ と書く。
確率 $Pr(\alpha \leq X \leq \beta)$ を

$$\int_{\alpha}^{\beta} n(x) dx$$

と書くことができるとき、関数 $n(x)$ を確率密度関数とよぶ。たとえば、一様乱数 $U(0, 1)$ の確率密度関数は、

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

である。実際、変数 X が一様分布 $U(0, 1)$ に従うとき

$$Pr(X \leq \frac{1}{2}) = \int_{-\infty}^{\frac{1}{2}} n(x) dx = \int_0^{\frac{1}{2}} 1 dx = \frac{1}{2}$$

$$Pr(\frac{1}{2} \leq X \leq \frac{3}{4}) = \int_{\frac{1}{2}}^{\frac{3}{4}} 1 dx = \frac{1}{4}$$

が得られる。また、一様乱数 $U(a, b)$ の確率密度関数は、

$$n(x) = \begin{cases} 0 & (x < a) \\ 1/(b - a) & (a \leq x \leq b) \\ 0 & (b < x) \end{cases}$$

である。

確率変数 X に関する式 $f(X)$ の平均は，

$$E[f(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} f(x)n(x) dx \quad (2)$$

で与えられる。記号 E を，平均オペレータとよぶ。確率変数 X の平均を μ ，分散を σ^2 とすると，

$$\mu = E[X] \quad (3)$$

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] \quad (4)$$

と書くことができる。

例 確率変数 X が，一様分布 $U(0, 1)$ に従う。このとき

$$\mu = E[X] = \int_0^1 x \cdot 1 dx = \frac{1}{2}$$

$$\sigma^2 = E[(X - \frac{1}{2})^2] = \int_0^1 (x - \frac{1}{2})^2 \cdot 1 dx = \frac{1}{12}$$

したがって，一様分布 $U(0, 1)$ の平均は $1/2$ ，分散は $1/12$ である。

正規乱数 $N(0, 1)$

平均 0 ，分散 1 の正規分布乱数とは，確率密度が次式で与えられる変数である。

$$n(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$$

確率密度が与えられているので，一様乱数 $U(0, 1)$ を正規乱数 $N(0, 1)$ に変換する変換式を導くことができる。ただし，変換式は指数関数を含み，計算量が大きい。そこで，一般的には，中心極限定理を用いた変換法を用いる。

中心極限定理 確率変数 X_0, X_1, \dots, X_{n-1} は，平均 μ ，分散 σ^2 の任意の確率変数であるとする。さらに，これらの変数は，互いに無相関であるとする。変数の個数 n が十分に大きいとき，確率変数の和

$$X_0 + X_1 + \dots + X_{n-1}$$

は，正規分布に従う。

確率変数の和 $X_0 + X_1 + \dots + X_{n-1}$ の平均と分散を求める。変数 X_0, X_1, \dots, X_{n-1} の平均は μ であるので，

$$E[X_0] = E[X_1] = \dots = E[X_{n-1}] = \mu.$$

したがって，和 $X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1}$ の平均は，

$$\begin{aligned} & E[X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1}] \\ &= E[X_0] + E[X_1] + \cdots + E[X_{n-1}] \\ &= n\mu \end{aligned}$$

である．変数 $X_0, X_1, \cdots, X_{n-1}$ の分散は σ^2 であるので，

$$E[(X_0 - \mu)^2] = E[(X_1 - \mu)^2] = \cdots = E[(X_{n-1} - \mu)^2] = \sigma^2.$$

変数 X_0 と X_1 は無相関なので，

$$E[(X_0 - \mu)(X_1 - \mu)] = E[(X_0 - \mu)]E[(X_1 - \mu)] = 0.$$

同様にして

$$E[(X_i - \mu)(X_j - \mu)] = 0, \quad \text{for all } i \neq j.$$

したがって，和 $X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1}$ の分散は，

$$\begin{aligned} & E[(X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1} - n\mu)^2] \\ &= E[\{(X_0 - \mu) + (X_1 - \mu) + \cdots + (X_{n-1} - \mu)\}^2] \\ &= E[(X_0 - \mu)^2] + E[(X_1 - \mu)^2] + \cdots + E[(X_{n-1} - \mu)^2] + \\ &\quad 2E[(X_0 - \mu)(X_1 - \mu)] + 2E[(X_0 - \mu)(X_2 - \mu)] + \\ &\quad \cdots + 2E[(X_{n-2} - \mu)(X_{n-1} - \mu)] \\ &= n\sigma^2 \end{aligned}$$

である．結局，和 $X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1}$ は，平均 $n\mu$ ，分散 $n\sigma^2$ の正規分布に従うことがわかる．

$$X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1} \sim N(n\mu, n\sigma^2) \quad (5)$$

中心極限定理を用いて，正規乱数を生成する．確率変数 $X_0, X_1, \cdots, X_{n-1}$ は，一様分布 $U(0, 1)$ に従うとする．一様分布 $U(0, 1)$ の平均は $1/2$ ，分散は $1/12$ であるので，

$$X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1} \sim N\left(\frac{n}{2}, \frac{n}{12}\right).$$

両辺より，和の平均 $n/2$ を引くと，

$$X_0 + X_1 + \cdots + X_{n-1} - \frac{n}{2} \sim N\left(0, \frac{n}{12}\right).$$

ここで, $n = 12$ とおくと

$$X_0 + X_1 + \cdots + X_{11} - 6 \sim N(0, 1).$$

したがって, 12 個の一樣乱数を加算し, 6 を減算すると, 平均 0, 分散 1 の正規乱数 $N(0, 1)$ を生成することができる.

```
extern double nrand(void)
{
    double sum, f;
    int k;

    sum = 0.00;
    for (k=0; k<12; k++) {
        f = drand48(); /* 一樣乱数 U(0,1) */
        sum += f;
    }
    sum -= 6;

    return sum;
}
```

正規乱数 $U(\mu, \sigma^2)$

正規乱数 $U(0, 1)$ に従う確率変数を X , 正規乱数 $U(\mu, \sigma^2)$ に従う確率変数を Y とする. 変数 X と Y の関係は, 次式で与えられる.

$$Y = \sigma X + \mu. \quad (6)$$

確認のため, 変数 Y の平均と分散を計算する. 変数 X の平均は 0, 分散は 1 であるので, $E[X] = 0$, $E[X^2] = 1$ が成り立つことに注意すると,

$$\begin{aligned} E[Y] &= E[\sigma X + \mu] = \sigma E[X] + \mu = \mu, \\ E[(Y - \mu)^2] &= E[(\sigma X)^2] = \sigma^2 E[X^2] = \sigma^2 \end{aligned}$$

が得られ, 変数 Y の平均が μ , 分散が σ^2 であることがわかる. 結局, (6) 式を用いて変数 X から変数 Y を計算することにより, 正規乱数 $N(0, 1)$ に従う確率変数から正規乱数 $N(\mu, \sigma^2)$ に従う確率変数を求めることができる.

```
extern double normalrand(double mu, double var)
    mu      : 正規分布の平均
    var     : 正規分布の分散
```