

第三章 随机变量的生成

• 逆变法

指数分布 Exp(mean)---到达过程, 服务过程

均匀分布 U(min, max)---服务过程

三角分布 Tria(min, mode, max)

威布尔分布 Weib(a, β)---故障时间

• 卷积法

爱尔兰分布 Er(m, λ)---电话呼叫时间

泊松分布 Po(λ, k)---到达过程

• 函数变换法 正态分布

• 近似法

• 取舍法

1

第三章 随机变量的生成

1. 逆变法(Inverse Transform Method)

如果 $U \sim U(0, 1)$, 而 $F^{-1}(x)$ 是分布函数 $F(x)$ 的反函数, 则

$$X = F^{-1}(U) \sim F(x).$$

故可由 $U(0, 1)$ 随机数 $\{u_i\}$ 直接生成规定分布 $F(x)$ 的随机数 $\{x_i\}$ 。该方法称为逆变法或反函数法, 其算法为:

- ① 产生独立的 $U(0, 1)$ 随机数 u_1, u_2, \dots, u_n ;
- ② 令 $x_i = F^{-1}(u_i)$ ($i = 1, 2, \dots, n$), 则 x_1, x_2, \dots, x_n 就是给定分布 $F(x)$ 的随机数序列。

2

第三章 随机变量的生成

(1) 均匀分布

$[a, b]$ 区间上均匀分布 $U(a, b)$ 的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

分布函数为 $F(x) = (x-a)/(b-a)$ ($a \leq x \leq b$), 由其反函数 $F^{-1}(\cdot)$ 得抽样公式

$$X = F^{-1}(U) = (b-a)U + a.$$

于是可利用逆变法生成 $U(a, b)$ 的随机数:

- ① 生成独立的 $U(0, 1)$ 随机数 u_1, u_2, \dots, u_n ;
- ② $x_i = (b-a)u_i + a$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 即为 $U(a, b)$ 随机数。

3

第三章 随机变量的生成

(2) (负)指数分布

指数分布 $E(\lambda)$ 的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

其中 $\lambda > 0$, 分布函数为 $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$, $x > 0$ 。由此得

$$X = F^{-1}(U) = -(1/\lambda) \ln(1-U).$$

抽样公式常取为

$$X = -(1/\lambda) \ln(U).$$

于是可利用逆变法生成指数分布的随机数:

- ① 生成独立的 $U(0, 1)$ 随机数 u_1, u_2, \dots, u_n ;
- ② $x_i = -(1/\lambda) \ln(u_i)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 即为指数分布的随机数。

4

第三章 随机变量的生成

例3.7 设随机变量 X 的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 3x^2, & 0 < x \leq 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

若有 $U(0, 1)$ 随机数:

0.38 0.10 0.60 0.90 0.88 0.96 0.01 0.41 0.86 0.14

请由此生成随机变量 X 的随机数。

解: X 分布函数为 $F(x) = x^3$ ($0 \leq x \leq 1$), 由其反函数 $F^{-1}(\cdot)$ 得抽样公式

$$X = F^{-1}(U) = U^{1/3}$$

于是可利用逆变法生成随机变量 X 随机数:

$$\begin{matrix} \sqrt[3]{0.38} & \sqrt[3]{0.10} & \sqrt[3]{0.60} & \sqrt[3]{0.90} & \sqrt[3]{0.88} \\ \sqrt[3]{0.96} & \sqrt[3]{0.01} & \sqrt[3]{0.41} & \sqrt[3]{0.86} & \sqrt[3]{0.14} \end{matrix}$$

5

第三章 随机变量的生成

(3) 离散分布

设随机变量 X 的概率分布为

$$P\{X=x_i\} = p_i \quad (i=1, 2, \dots),$$

不妨设 $x_1 < x_2 < x_3 < \dots$, X 的分布函数为

$$F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_j \leq x} p_j$$

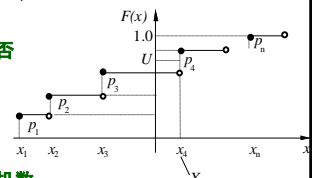
算法:

- ① 生成 $U(0, 1)$ 随机数 u ;
- ② 若 $u \leq p_1$, 令 $x = x_1$; 否

则当

$$\sum_{k=1}^{i-1} p_k < u \leq \sum_{k=1}^i p_k \quad (i=2, 3, \dots)$$

时, 令 $x = x_i$, 则 x 为 $F(x)$ 随机数。



6

例3.8 设随机变量 X 的概率分布为

X_i	1	2	3	4	5	6
P_i	0.1	0.2	0.2	0.3	0.15	0.05

请利用例3.7中的 $U(0, 1)$ 随机数, 生成 X 的随机数。

解: 注意到 $F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_i \leq x} p_i$

若 $u \leq p_1$, 令 $x = x_1$; 否则当 $\sum_{k=1}^{i-1} p_k < u \leq \sum_{k=1}^i p_k (i = 2, 3, \dots)$ 时, 令 $x = x_i$ 。故有

u_i	0.38	0.10	0.60	0.90	0.88	0.96	0.01	0.41	0.86	0.14
x_i	3	1	4	5	5	6	1	3	5	2

2. 卷积法(Convolution Method)

若随机变量 Y 可以表示为独立随机变量 $\{X_i\}$ ($i=1, 2, \dots, n$)的和, 则 Y 的概率密度是 $\{X_i\}$ 的概率密度的卷积。因此可以利用 $\{X_i\}$ 生成随机变量 Y , 抽样公式为

$$Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

爱尔朗分布

n 阶爱尔朗(Erlang)分布 $E_n(\lambda)$ 的概率密度为

$$f(x) = \frac{\lambda^n x^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x} \quad (x > 0; \lambda > 0)$$

若 X_1, X_2, \dots, X_n 独立且同服从指数分布 $E(\lambda)$, 令 $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, 则 Y 服从 n 阶爱尔朗分布。

利用该性质生成 n 阶爱尔朗分布随机数的抽样方法为

- ① 生成独立的 $U(0, 1)$ 随机数 u_1, u_2, \dots, u_n ;
- ② 计算 $u = u_1 \cdot u_2 \cdot \dots \cdot u_n$;
- ③ 令 $y = -(1/\lambda) \ln(u)$, 则 y 即为 n 阶爱尔朗分布的随机数。

3. 函数变换法与近似法

函数变换法是关于随机变量的函数(仍为随机变量)的抽样法。

设常用随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, X 的函数 $Y = g(X)$ 也是随机变量, 其分布函数为

$$\begin{aligned} G(y) &= P\{Y \leq y\} \\ &= P\{g(X) \leq y\} \\ &= P\{X \leq g^{-1}(y)\} \\ &= F[g^{-1}(y)] \end{aligned}$$

再利用逆变法可得函数变换法的抽样公式为

$$Y = g(X)$$

于是由 $F(x)$ 的随机数生成 $G(x)$ 的随机数的步骤为:

- ① 生成独立的 $F(x)$ 随机数 x_1, x_2, \dots, x_n ;
- ② 令 $y_i = g(x_i) (i=1, 2, \dots, n)$, 则 y_1, y_2, \dots, y_n 就是 $G(y)$ 的随机数序列。

逆变法是一种特殊的函数变换法。

(1) 用函数变换法生成正态分布随机数 (Box-Muller方法)

正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的概率密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2\right] \quad (-\infty < x < +\infty, -\infty < \mu < +\infty, \sigma > 0)$$

当 $X \sim N(0, 1)$ 时, $Y = \sigma X + \mu \sim N(\mu, \sigma^2)$, 故只需考虑生成 $N(0, 1)$ 随机数的方法。

设 u_1, u_2 是相互独立的 $U(0, 1)$ 分布随机数, 令

$$\begin{cases} z_1 = \sqrt{-2\ln u_1} \cos 2\pi u_2 \\ z_2 = \sqrt{-2\ln u_1} \sin 2\pi u_2 \end{cases}$$

则 z_1, z_2 为相互独立 $N(0, 1)$ 的随机数。

Box-Muller

设 (X,Y) 是一对相互独立的服从正态分布 $N(0,1)$ 的随机变量, 则有概率密度函数 $f_{(X,Y)} = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}$, 令 $x = R\cos\theta, y = R\sin\theta$, 其中 $\theta \in [0, 2\pi]$, 则

$$P(R < r) = \int_0^{2\pi} \int_0^r \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{u^2}{2}} u du d\theta = 1 - e^{-\frac{r^2}{2}}$$

$$P(\theta < \phi) = \int_0^\phi \int_0^\infty \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{u^2}{2}} u du d\theta = \frac{\phi}{2\pi}$$

13

令 $F_R(R < r) = 1 - e^{-\frac{r^2}{2}}$, 则分布函数的反函数为

$$R = F_R^{-1}(Z) = \sqrt{-2\ln(1-Z)}$$

选取两个服从 $[0, 1]$ 上均匀分布的随机变量 U_1, U_2 , 则 R 可由 $\sqrt{-2\ln U_1}$ 模拟生成, 令 $\theta = 2\pi U_2$, 代入

$$x = R\cos\theta, y = R\sin\theta$$

可得

$$x = \sqrt{-2\ln U_1} \cos 2\pi U_2$$

$$y = \sqrt{-2\ln U_1} \sin 2\pi U_2$$

14

例3.9 请利用Box-Muller方法及例3.7中前2个 $U(0, 1)$ 随机数, 生成两个 $N(0, 1)$ 的随机数。

解: 注意到

$$\begin{cases} z_1 = \sqrt{-2\ln u_1} \cos 2\pi u_2 \\ z_2 = \sqrt{-2\ln u_1} \sin 2\pi u_2 \end{cases}$$

有

u_i	0.38	0.10
x_i	$\sqrt{-2\ln 0.38} \cos(2\pi \cdot 0.1)$	$\sqrt{-2\ln 0.38} \sin(2\pi \cdot 0.1)$

15

(2) 用近似法生成正态分布随机数

由中心极限定理知, 若 U_1, U_2, \dots, U_n 独立同服从 $U(0, 1)$ 分布, 则

$$\bar{U} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n U_i \sim N\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{12n}\right)$$

从而可得 $N(0, 1)$ 随机数的近似抽样公式为

$$X = \frac{\bar{U} - 0.5}{\sqrt{1/12n}} = \sqrt{12n}(\bar{U} - 0.5)$$

过去常取 $n = 6$ 或 $n = 12$ 。

16

例3.10 请利用近似法及例3.7中前6个 $U(0, 1)$ 随机数, 生成1个 $N(0, 1)$ 的随机数。

解: 注意到近似抽样公式为

$$X = \frac{\bar{U} - 0.5}{\sqrt{1/12n}} = \sqrt{12n}(\bar{U} - 0.5)$$

计算可得:

$$\bar{U} = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 U_i = 0.64$$

由近似抽样公式生成1个 $N(0, 1)$ 随机数:

$$X = \frac{\bar{U} - 0.5}{\sqrt{1/12n}} = \sqrt{72}(0.64 - 0.5) = 0.84\sqrt{2}$$

17

4. 取舍法(Acceptance/Rejection Technique)

设 $f(x)$ 为所求随机数的概率密度函数, 取舍法要求选定一个覆盖函数 $t(x)$, 满足

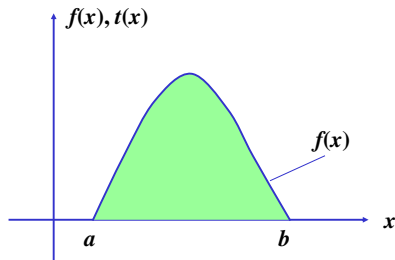
$$f(x) \leq t(x), \quad C = \int_{-\infty}^{+\infty} t(x) dx < +\infty$$

令 $r(x) = t(x)/C$, 则

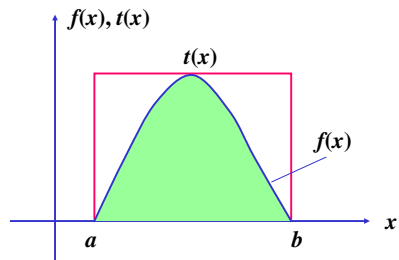
$$\int_{-\infty}^{+\infty} r(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} t(x)/C dx = 1$$

故是 $r(x)$ 一个概率密度函数。

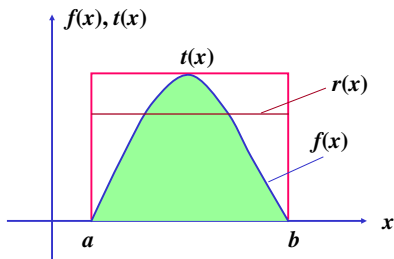
18



19

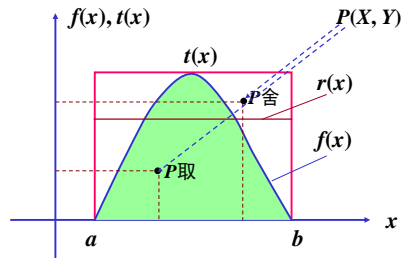


20



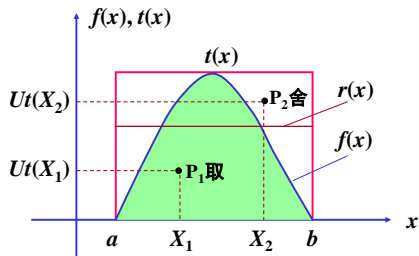
21

取舍法的思路是从以 $t(x)$ 为顶的曲边梯形中随机地抽取一点 P ，若 P 点落在以 $f(x)$ 为顶的曲边梯形中，则选取该点(该点的横坐标即为所求)；否则舍弃该点。



22

取舍法的思路是从以 $t(x)$ 为顶的曲边梯形中随机地抽取一点 $P(X, U t(X))$ ，若 P 点落在以 $f(x)$ 为顶的曲边梯形中，则选取该点(该点的横坐标即为所求)；否则舍弃该点。



23

取舍法生成 $F(x)$ 的随机数的算法为：

- ① 生成 $r(x)$ 的随机数 x ；
- ② 生成 $U(0, 1)$ 随机数 u ，且 x 与 u 独立；
- ③ 若 $u \leq f(x) / t(x)$ ，令 $y = x$ ；否则转到①重新抽样，则 y 就是 $F(x)$ 的随机数。

取舍法不被舍弃的点的概率为

$$p = \frac{\int_a^b f(x) dx}{\int_a^b t(x) dx} = \frac{1}{C}$$

24

贝塔分布

贝塔(Beta)分布 $\beta(a, b)$ 的概率密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{B(a, b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1} (0 < x < 1; a > 0, b > 0)$$

$f(x)$ 的最大值为

$$M = \frac{1}{B(a, b)} \left(\frac{a-1}{a+b-2} \right)^{a-1} \left(\frac{b-1}{a+b-2} \right)^{b-1}$$

取 $t(x) = M$ ，显然 $r(x)$ 为 $U(0, 1)$ 分布的密度函数。取舍法抽样过程如下：

- ① 生成独立的 $U(0, 1)$ 随机数 u_1, u_2 ；
- ② 如果 $u_2 \leq f(u_1)/M$ ，则 $x = u_1$ 是分布为 $\beta(a, b)$ 的随机数；否则转①重新抽样。