§ 2.4 随机变量函数的分布

一、问题的提出

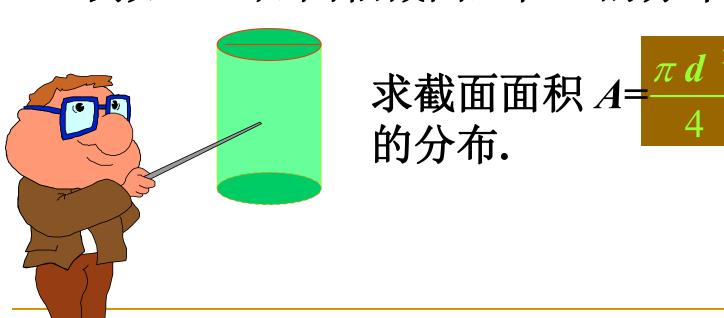
在实际中,人们常常需要考虑随机变量的函数.

不难理解,若X是随机变量 ,则Y=g(X)(设g是连续函数)也是随机变量。

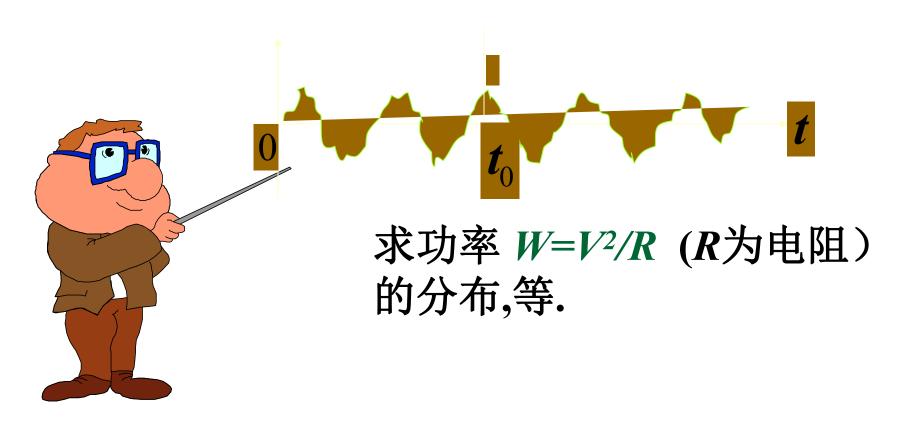
事实上,若X是定义在样本空间 $\Omega=\{\omega\}$ 上的随机变量,那么 $Y=Y(\omega)=g(X(\omega))$,由此可见Y亦是定义在 Ω 上的随机变量,它是经过g(.)与X(.)复合而成的。

在实际中,常常需要人们由某个(些)随机变量的分布导出它的某个(些)函数(依然是随机变量)的分布.

例如,已知圆轴截面直径 d 的分布,



已知 $t=t_0$ 时刻噪声电压 V的分布,



一般地,我们有问题: 设随机变量X的分布已知,如何求Y=g(X)(设g是连续函数)的分布? 这个问题无论在实践中还是在理论上都是重要的.

一、离散型随机变量函数的分布

设X是离散型随机变量,则Y=g(X)一般也是离散型随机变量。

此时,只需由X分布律求得Y的分布律即可。

例1: 设离散型随机变量X的分布律为

求 $Y_1=X-1$ 和 $Y_2=-2X^2$ 的分布律。

解:由X的分布律可得下表

P	2/10	1/10	1/10	3/10	3/10
X	-1	0	1	2	3
X-1	-2	-1	0	1	2
-2X ²	-2	0	-2	-8	-18

解: 由X的分布律可得下表

P	2/10	1/10	1/10	3/10	3/10
X	-1	0	1	2	3
X-1	-2	-1	0	1	2
-2X ²	-2	0	-2	-8	-18

故 $Y_1=X-1$ 的分布律为

 $Y_2 = -2X^2$ 的分布律为

- 一般地,我们先由X的取值 x_k , k=1,
- 2, ...求出Y的取值 $y_k = g(x_k)$, k=1, 2...
- ①如果诸火都不相同,则由
- ${Y=y_k}=P{X=x_k}$ 可得Y的分布律;
- ②如果诸 y_k 中有某些取值相同,则把相应的X的取值的概率相加。

二、连续型随机变量函数的分布

设X为连续型随机变量,具有概率密度 $f_X(x)$,

求Y=g(X) (g连续)的概率密度。

1. 一般方法——分布函数法 可先求出Y的分布函数 $F_{V}(y)$:

因为 $F_Y(y)=P\{Y\leq y\}=P\{g(X)\leq y\}$,则

$$F_{Y}(y) = \int_{g(x) \le y} f_{X}(x) dx$$

再由 $F_{Y}(y)$ 进一步求出Y的概率密度

$$f_{Y}(y)=F'_{Y}(y)$$

例2设X具有概率密度 $f_X(x)$,求 $Y=X^2$ 的概率密度.

解: 设Y和X的分布函数分别为 $F_Y(y)$ 和 $F_X(x)$,

注意到 $Y=X^2 \ge 0$, 故当 $y \le 0$ 时, $F_Y(y) = 0$

当
$$y>0$$
 时, $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X^2 \le y)$
$$= P(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y})$$
 所以

$$f_{Y}(y) = \frac{dF_{Y}(y)}{dy} = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} [f_{X}(\sqrt{y}) + f_{X}(-\sqrt{y})], y > 0\\ 0, & y \le 0 \end{cases}$$

若
$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} - \infty < x < \infty$$

则 $Y=X^2$ 的概率密度为:

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y}{2}}, & y > 0\\ 0, & y \le 0 \end{cases}$$

这是自由度为1的 χ^2 分布。

练:设随机变量X的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{2x}{\pi^2} & 0 < x < \pi \\ 0 & x = x \le 1 \end{cases}$$
 求 $Y = \sin x$ 的概率密度.

解: 注意到, 当 $0 < x < \pi$ 时 $0 < y \le 1$

故 当
$$y \leq 0$$
时, $F_Y(y) = 0$,

当
$$y$$
≥1时, $F_Y(y) = 1$

解: 当0<y<1时,

$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(\sin X \le y)$$

 $=P(0 \le X \le \text{arcsiny}) + P(\pi - \text{arcsiny} \le X \le \pi)$

$$= \int_0^{\arcsin y} \frac{2x}{\pi^2} dx + \int_{\pi-\arcsin y}^{\pi} \frac{2x}{\pi^2} dx$$

$$y = \int_0^{\pi} \frac{2x}{\pi^2} dx$$

 x_1 =arcsiny

 $x_2 = \pi$ -arcsiny

解: 当0<y<1时,

$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(\sin X \le y)$$

 $=P(0 \le X \le arcsiny) + P(\pi - arcsiny \le X \le \pi)$

$$= \int_0^{\arcsin y} \frac{2x}{\pi^2} dx + \int_{\pi-\arcsin y}^{\pi} \frac{2x}{\pi^2} dx$$

$$= \left(\frac{\arcsin y}{\pi}\right)^2 + 1 - \left(\frac{\pi - \arcsin y}{\pi}\right)^2$$

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi\sqrt{1-y^{2}}}, & 0 < y < 1\\ 0, & \pm \end{cases}$$

例3 已知随机变量X的分布函数F(x)是严格单调的连续函数,证明Y=F(X)服从[0,1]上的均匀分布.

证明:设Y的分布函数是G(y),

由于 $0 \le Y \le 1$

于是 对y<0, G(y)=0; 对y>1, G(y)=1;

又由于X的分布函数F是严格递增的连续函数,故其反函数 F^{-1} 存在且严格递增.

于是对
$$0 \le y \le 1$$
, $G(y) = P(Y \le y) = P(F(X) \le y)$
$$= P(X \le F(y))$$

$$= F(F^{-1}(y)) = y$$
 所以 Y 的分布函数为
$$G(y) = \begin{cases} 0, & y < 0 \\ y, & 0 \le y \le 1 \\ 1, & y > 1 \end{cases}$$
 求导得 Y 的密度函数

求导得Y的密度函数

$$g(y) = \begin{cases} 1, & 0 \le y \le 1 \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

即 Y 服从[0, 1] 上的均匀分布.

本例的结论在计算机模拟中有重要的应用. 例如,想得到具有密度函数为

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

多数为 1 的 指数分布

的随机数. 应如何做呢?

由于 当
$$x \ge 0$$
时, $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$

是严格单调的连续函数.

根据前面的结论, Y=F(X)服从[0,1]上的均匀分布.

于是得到产生指数分布的随机数的方

法如下:

均匀随机数 ui

给指数分布参数λ

$$\Rightarrow x_i = -\frac{1}{\lambda} \ln(1 - u_i)$$

指数随机数

 X_i

定理 设 X是一个取值于区间[a,b],概率密度为f(x)的连续型r.v, y=g(x)处处可导,且对任意实数x, 恒有 g'(x)>0 或恒有 g'(x)<0 ,则 Y=g(X)是一个连续型r.v,它的概率密度为

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f[g^{-1}(y)] \frac{dg^{-1}(y)}{dy}, & \alpha < y < \beta \\ 0, & \sharp \Xi \end{cases}$$

其中, $\alpha = \min_{a \le x \le b} g(x)$, $\beta = \max_{a \le x \le b} g(x)$,

此定理的证明与前面的解题思路类似.

证:我们只证g'(x)>0的情况。此时g(x)在 $(-\infty,+\infty)$ 严格单调增加,它的反函数 $g^{-1}(y)$ 存在,且在 (α,β) 严格单调增加,可导,现在先来求Y的分布函数 $F_Y(y)$ 。

因为Y=g(X)在(α,β)取值,故当 $y \le \alpha$ 时,

$$F_{Y}(y)=P\{Y\leq y\}=0;$$

当
$$y$$
≥β时, $F_Y(y)$ = $P{Y≤y}=1$;

当
$$\alpha < y < \beta$$
时, $F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{g(X) \le y\}$

$$=P\{X\leq g^{-1}(y)\}$$

$$= \int_{-\infty}^{g^{-1}(y)} f_X(x) dx$$

于是得Y的概率密度

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}[g^{-1}(y)][g^{-1}(y)] & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{ i.e. } \end{cases}$$

若g'(x)<0, 同理可证

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} -f_{X}[g^{-1}(y)][g^{-1}(y)]' & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{!} \text{!!} \end{cases}$$

合并两式,即得证。

若f(x)在有限区间[a, b]以外等于零,则只需假设在[a, b]上恒有g'(x)>0(或恒有g'(x)<0),此时

$$\alpha = \min\{g(a), g(b)\}, \beta = \max\{g(a), g(b)\}\$$

例4: 设随机变量 $X\sim N(\mu, \sigma^2)$,试证明X的线性函数 $Y=aX+b(a\neq 0)$ 也服从正态分布。

证明: X的概率密度为

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2} \qquad -\infty < x < +\infty$$

现在y=g(x)=ax+b,由这一式子解得

$$x=h(y)=(y-b)/a$$

由定理得Y=aX+b的概度密度为

$$f_Y(y) = \frac{1}{|a|} f_X(\frac{y-b}{b}) \qquad -\infty < y < +\infty$$

$$\mathbb{P} f_Y(y) = \frac{1}{|a|} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{\left(\frac{y-b}{a}-\mu\right)^2}{2\sigma^2}}$$

$$= \frac{1}{|a|} \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\left[y - (b + a\mu)\right]^2}{2(a\sigma)^2}} - \infty < y < +\infty$$

所以
$$Y=ax+b\sim N(a\mu+b,(a\sigma)^2)$$

特别,在上例中取 $a=1/\sigma$, $b=-\mu/\sigma$ 得

$$Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$

小结: 求随机变量函数的分布的方法:

1. 设离散型随机变量X的分布律为

$$P{X=x_i}=p_i, i=1,2,...,n,...$$

又y=f(x)是x的连续函数,则Y=f(X)是随机变量,其分布律为

$$P{Y=f(x_i)}=p_i, i=1,2,...,n,...$$

若某些f(xi)相等,将它们作适当并项即可。

小结: 求随机变量函数的分布的方法:

对于连续型随机变量,在求Y=g(X) 的分布时,关键的一步是把事件 $\{g(X) \le y\}$ 转化为X在一定范围内取值的形式,从而可以利用 X 的分布来求 $P\{g(X) \le y\}$.

- 2. 具体地,设连续型随机变量X的密度函数为 $\phi_X(x)$, y=f(x)连续, 求Y=f(X)的密度函数的方法有三种:
 - (1) 分布函数法;
 - (2) 若y=f(x)严格单调,其反函数有连续导函数,则可用公式法;

(3) 若y=f(x)在不相重叠的区间 $I_1,I_2,...$ 上逐段严格单调,其反函数分别为 $g_1(y),g_2(y),...,$ 且 $g'_1(y),g'_2(y),...,$ 均为连续函数,则Y=f(X)是连续型随机变量,其密度函数为

$$\varphi_{Y}(y) = \varphi_{X}[g_{1}(y)]g_{1}'(y) + \varphi_{X}[g_{2}(y)]g_{2}'(y) + \cdots$$