# § 2. 4 随机变量函数的分布

#### 随机变量函数定义:

定义 设X是一随机变量,y=g(x)是连续函数,则Y=g(X)也是随机变量,称Y=g(X)为随机变量 X的函数.

#### 问题:

已知
$$X$$
的分布  $Y=g(X)$  求 $Y$ 的分布?





# 2.4.1 离散型随机变量函数的分布

例1 测量一个正方形的边长, 其结果是一个随机变量X, X的分布如表 1 所示. 求周长 Y和面积 Z的概率函数.

解:显然, Y = 4X,  $Z = X^2$ .

Y所有可能的取值为 28, 32, 36, 40.

$$P{Y=28} = P{4X=28} = P{X=7} = 0.1,$$

$$P{Y=32} = P{4X=32} = P{X=8} = 0.3,$$

类似求出P{Y=36}, P{Y=40}。

依此计算,可得 Y 的概率函数如表 2 所示.

同理可求出随机变量 Z 的概率函数如表 3 所示.

X	7	8	9	10	
P	0.1	0.3	0.4	0.2	

表1

#### 表2

Y	28	32	36	40
P	0.1	0.3	0.4	0.2

#### 表3

Z	49	64	81	100
P	0.1	0.3	0.4	0.2





例2 已知X的概率函数,求 $Y=X^2$ 的概率函数。

X	-1	0	1	2
P	0.1	0.3	0.4	0.2

解: Y所有可能的取值为0,1,4。

$$P{Y=0} = P{X^2=0} = P{X=0} = 0.3,$$
  
 $P{Y=1} = P{X^2=1} = P{X=-1} + P{X=1} = 0.5,$   
 $P{Y=4} = P{X^2=4} = P{X=2} = 0.2,$ 

故Y的概率函数为:

Y	0	1	4
P	0.3	0.5	0.2

或者解:

X	-1	0	1	2
P	0.1	0.3	0.4	0.2
$X^2$	1	0	1	4





总结:一般地,设随机变量X的概率函数为

$$p_k = P\{X = x_k\} (k = 1, 2, ...)$$

并假设随机变量Y=g(X)是X的连续函数.

1) 若对于X的所有可能取值 $x_k$ , Y的取值 $y_k = g(x_k)(k=1,2,...)$  全不相同(即映射g是一对一),则Y的概率函数为

$$P{Y=y_k}=P{X=x_k}=p_k \quad (k=1,2,...)$$

2) 若X的所有可能取值 $x_k$ 中至少有两个值 $x_i \neq x_j$ ,其对应Y的 取值 $y_i = g(x_i) = y_j = g(x_j)$ (即映射g是多对一),此时应将这些相等的值作为Y的一个取值,Y取该值的概率是X取相应值的概率之和.





# 2.4.2 连续型随机变量函数的分布

设随机变量 X 的密度函数为  $f_X(x)$ , 并假设 y = g(x) 及其一阶导数是连续函数,则 Y = g(X) 是连续型随机变量.

已知 
$$X \sim f_X(x)$$
  $Y = g(X)$   $Y \sim f_Y(y)$ 

步骤: (分布函数法)

第一步: 求出Y的分布函数 $F_V(y)$ :

$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{g(X) \le y\} = P\{X \in I_y\} = \int_{I_y} f_X(x) dx$$

第二步: 对 $F_Y(y)$  求导得 $f_Y(y)$ :

$$f_Y(y) = (F_Y(y))'$$





例1 设随机变量X服从[0,4]上的均匀分布, 求Y=3X+1的密度函数.

解法1: 
$$X \sim f_X(x) = \begin{cases} 1/4, & 0 \leq x \leq 4 \\ 0, &$$
其它

$$F_{Y}(y) = P\{Y \le y\} = P\{3X + 1 \le y\} = P\{X \le \frac{y - 1}{3}\} = \int_{-\infty}^{\frac{y - 1}{3}} f_{X}(x) dx$$

$$1^{\circ}$$
 当  $\frac{y-1}{3}$  < 0时,即 $y$  < 1时, $F_{Y}(y) = 0$ 

$$2^{\circ}$$
 当 $0 \le \frac{y-1}{3} \le 4$ 时,即 $1 \le y \le 13$ 时,

$$\frac{y-1}{3}$$
 0 4

$$F_Y(y) = \int_{-\infty}^{\frac{y-1}{3}} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{0} 0 dx + \int_{0}^{\frac{y-1}{3}} \frac{1}{4} dx = \frac{y}{12} - \frac{1}{12}$$

$$3^{\circ}$$
 当 $\frac{y-1}{3}$  > 4时,即 $y$  > 13时,

$$F_Y(y) = \int_{-\infty}^{\frac{y-1}{3}} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{0} 0 dx + \int_{0}^{4} \frac{1}{4} dx + \int_{4}^{\frac{y-1}{3}} 0 dx = 1$$





所以**Y**的分布函数: 
$$F_Y(y) = \begin{cases} 0 & y < 1 \\ \frac{y-1}{12} & 1 \le y \le 13 \\ 1 & y > 13 \end{cases}$$

于是Y的密度函数:

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1/12 & 1 \le y \le 13 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

故3X+1服从[1,13]上的均匀分布.



#### 解法2(教材,方法简单)

$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{3X + 1 \le y\} = P\{X \le \frac{y-1}{3}\}$$

$$=\int_{-\infty}^{\frac{y-1}{3}} f_X(x) dx$$

积分上限函数求导

积分变限函数 求导公式:

$$\frac{d}{dx} \int_{a(x)}^{b(x)} f(x) dx$$

= f(b(x))b'(x) - f(a(x))a'(x)

不求上面积分,上式两边直接对y求导:

$$f_Y(y) = \frac{d}{dy} \int_{-\infty}^{\frac{y-1}{3}} f_X(x) dx = f_X(\frac{y-1}{3}) \cdot (\frac{y-1}{3})' = \frac{1}{3} f_X(\frac{y-1}{3})$$

$$\frac{X}{f_X(\frac{y-1}{3})} = \begin{cases} \frac{1}{4} & 0 \le \frac{y-1}{3} \le 4 \\ 0 & \text{其它} \end{cases} = \begin{cases} \frac{1}{4} & 1 \le y \le 13 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

所以 
$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{12} & 1 \le y \le 13 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$
 故 3X+1服从[1,13]上的均匀分布.

总结: 若随机变量X服从[a,b]上的均匀分布,则X的线性函数  $Y=kX+c(k\neq 0)$ 服从相应区间上的均匀分布.





例2 设 $X\sim N(\mu,\sigma^2)$ , Y=aX+b, 其中 $a\neq 0$ , b为任意常数, 则  $Y \sim N(a\mu+b, a^2\sigma^2)$ .

证明: 记Y的分布函数为 $F_{v}(y)$ ,密度函数为 $f_{v}(y)$ , X的分布函数为 $\Phi(x)$ ,密度函数为 $\varphi(x)$ ,则有  $F_{V}(y) = P\{Y \le y\} = P\{aX + b \le y\}$ 当a > 0时,  $F_{Y}(y) = P\{X \le \frac{y-b}{a}\} = \Phi(\frac{y-b}{a})$  当a < 0时,  $F_{Y}(y) = P\{X \ge \frac{y-b}{a}\} = 1 - P\{X < \frac{y-b}{a}\}$   $= 1 - \Phi(\frac{y-b}{a})$   $\Rightarrow 0$   $\Rightarrow 0$ 

故
$$F_{Y}(y) = \begin{cases} \Phi(\frac{y}{a}) & a > 0 \\ 1 - \Phi(\frac{y - b}{a}) & a < 0 \end{cases}$$





故 
$$F_Y(y) = \begin{cases} \Phi(\frac{y-b}{a}) & a > 0 \\ 1 - \Phi(\frac{y-b}{a}) & a < 0 \end{cases}$$

$$f_Y(y) = F_Y'(y) = \begin{cases} \frac{1}{a}\Phi'(\frac{y-b}{a}) = \frac{1}{a}\varphi(\frac{y-b}{a}) & a > 0 \\ -\frac{1}{a}\Phi'(\frac{y-b}{a}) = -\frac{1}{a}\varphi(\frac{y-b}{a}) & a < 0 \end{cases}$$

$$= \frac{1}{|a|}\varphi(\frac{y-b}{a}) = \frac{1}{|a|} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{[\frac{y-b}{a}-\mu]^2}{2\sigma^2}}$$

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

即 $Y \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$ .





结论: 设 $X\sim N(\mu,\sigma^2)$ , Y=aX+b, 其中 $a\neq 0$ , b为任意常数, 则  $Y \sim N(a\mu+b, a^2\sigma^2)$ .

说明:正态分布的线性函数仍然服从正态分布。

如:  $X \sim N(1,4)$ , Y=2X+1,则  $Y \sim N(3,16)$ .

特别地: 设
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,  $Y = \frac{X - \mu}{\sigma}$ , 则 $Y \sim N(0, 1)$ 

#### 称为X的标准化随机变量

上一节例5 设 $X \sim N(1,4)$ ,求: (1) $P\{0 < X < 1.6\}$ ,(2) $P\{|X| \le 2\}$ .

上一节例5 设X~
$$N(1,4)$$
,求: (1) $P\{0 < X < 1.6\}$ ,(2) $P\{|X| \le 2\}$ .

解 (1)  $P\{0 < X < 1.6\} = \Phi(1.6) - \Phi(0)$ 

$$= \Phi_0(\frac{1.6-1}{2}) - \Phi_0(\frac{0-1}{2}) = \Phi_0(0.3) - \Phi_0(-0.5)$$
(2)  $P\{|X| \le 2\} = P\{-2 \le X \le 2\}$ 

$$= \Phi(2) - \Phi(-2) = \Phi_0(\frac{2-1}{2}) - \Phi_0(\frac{-2-1}{2})$$

$$= \Phi_0(0.3) - \Phi_0(-0.5)$$

$$= \Phi_0(0.3) - \Phi_0(-0.5)$$

$$= \Phi_0(0.3) - \Phi_0(-0.5)$$

或者(1) 
$$P$$
 {0< $X$ <1.6}  

$$= P\{\frac{0-1}{2} < \frac{X-1}{2} < \frac{1.6-1}{2}\}$$

$$= P\{-0.5 < \frac{X-1}{2} < 0.3\}$$

$$= \Phi_0(0.3) - \Phi_0(-0.5)$$
可类似求(2) $P\{|X| \le 2\}$ 



# 上一节教材例7 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,有

(1) 
$$P\{|X - \mu| \le \sigma\} = P\{\mu - \sigma \le X \le \mu + \sigma\} = \Phi(\mu + \sigma) - \Phi(\mu - \sigma)$$

$$=\Phi_0(\frac{\mu+\sigma-\mu}{\sigma})-\Phi_0(\frac{\mu-\sigma-\mu}{\sigma})=\Phi_0(1)-\Phi_0(-1)=2\Phi_0(1)-1=0.6826.$$

(2) 
$$P\{|X - \mu| \le 2\sigma\} = P\{\mu - 2\sigma \le X \le \mu + 2\sigma\} = \Phi(\mu + 2\sigma) - \Phi(\mu - 2\sigma)$$

$$=\Phi_0(\frac{\mu+2\sigma-\mu}{\sigma})-\Phi_0(\frac{\mu-2\sigma-\mu}{\sigma})=\Phi_0(2)-\Phi_0(-2)=2\Phi_0(2)-1=0.9545.$$

或者: 若
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
, 有  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$ 

(1) 
$$P\{|X - \mu| \le \sigma\} = P\{\left|\frac{X - \mu}{\sigma}\right| \le 1\} = 2\Phi_0(1) - 1 = 0.6826.$$

(2) 同理: 
$$P(|X - \mu| \le 2\sigma) = P\{\left|\frac{X - \mu}{\sigma}\right| \le 2\} = 2\Phi_0(2) - 1 = 0.95456.$$





# 定理2.1 设随机变量X的密度函数为 $f_X(x)$ ,则随机变量Y= $kX+b(k\neq 0)$ 的密度函数为

$$f_{Y}(y) = \frac{1}{|k|} f_{X}(\frac{y-b}{k})$$

证明:对任意的  $y \in (-\infty, +\infty)$ 

$$F_{Y}(y) = P\{Y \le y\} = P\{kX + b \le y\}.$$

求线性函数Y=kX+b的密度 函数方法:可直接套用该定 理结论或者用分布函数法

当
$$k>0$$
时, $F_Y(y) = P\{kX + b \le y\} = P\{X \le \frac{y-b}{k}\} = F_X(\frac{y-b}{k});$   
当 $k<0$ 时, $F_Y(y) = P\{kX + b \le y\} = P\{X \ge \frac{y-b}{k}\} = 1 - F_X(\frac{y-b}{k});$   
所以 $Y$ 的密度函数为

(水 V 的密度函数为  

$$f_{Y}(y) = F_{X}(x + b \le y) = F_{X}(x \ge \frac{1}{k}) = 1 - F_{X}(\frac{1}{k})$$
  
 $f_{Y}(y) = F_{Y}'(y) = \begin{cases} F_{X}(\frac{y - b}{k})' = \frac{1}{k} f_{X}(\frac{y - b}{k}), & k > 0 \\ (1 - F_{X}(\frac{y - b}{k}))' = -\frac{1}{k} f_{X}(\frac{y - b}{k}), & k < 0 \end{cases}$   
 $= \frac{1}{|k|} f_{X}(\frac{y - b}{k}).$ 





定理2.1 设随机变量X的密度函数为 $f_X(x)$ ,则随机变量 $Y=kX+b(k\neq 0)$ 的密度函数为

$$f_{Y}(y) = \frac{1}{|k|} f_{X}(\frac{y-b}{k})$$

例 (2017-2018) 设X的密度函数 $f_X(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|}$ ,则Y = 2X的密度函数 $f_Y(y) = ($  ).

解: k=2, b=0,

$$\text{MI}f_{Y}(y) = \frac{1}{|2|} \frac{1}{2} e^{-\left|\frac{y}{2}\right|} = \frac{1}{4} e^{-\left|\frac{y}{2}\right|}$$

注: 若Y=g(X)不是线性函数,不能用定理2.1,此时用分布函数法求Y的密度函数。





### 注: 若Y=g(X)不是线性函数,用分布函数法求Y的密度函数。

例3 设 $X \sim N(0,1)$ , 求 $Y = X^2$ 的密度函数.

解: Y的分布函数  $F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{X^2 \le y\}$ 

当  $y \le 0$  时,  $F_Y(y) = P\{X^2 \le y\} = 0$ 

当 y>0时,

当 
$$y < 0$$
 时, $\{X^2 \le y\}$ 是不可能事件  
当  $y = 0$  时, $\{X^2 \le y\}$   
= $\{X^2 \le 0\}$   
= $\{X = 0\}$ 

$$F_{Y}(y) = P\{X^{2} \le y\} = P\{-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}\} = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \varphi_{0}(t)dt$$

$$= \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^{2}}{2}} dt = 2\int_{0}^{\sqrt{y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^{2}}{2}} dt$$

所以Y的分布函数

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





#### 所以Y的分布函数

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

于是Y的密度函数

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

注: 若 $X \sim N(0, 1)$ , 则 $X^2 \sim \chi^2(1)$ .





### 例4 设连续型随机变量X的密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 1/(x+1) & 0 < x < e-1 \\ 0 & 其它 \end{cases}$$

 $Y = \sqrt{X}$ , 求随机变量 Y的密度函数  $f_Y(y)$ .

解法1: Y的分布函数为 $F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{\sqrt{X} \le y\}$ 

当
$$y \le 0$$
时,  $F_Y(y) = 0$ , 故 $f_Y(y) = F_y'(y) = 0$ .

当 
$$y > 0$$
 时,  $F_Y(y) = P\{\sqrt{X} \le y\} = P\{0 < X \le y^2\} = \int_0^{y^2} f(x) dx$ 

$$f_Y(y) = \left(\int_0^{y^2} f(x) dx\right)' = f(y^2) \cdot 2y$$
积分上限函数求导

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} 2y \cdot \frac{1}{1+y^{2}}, & 0 < y^{2} < e-1 \\ 0, & \text{#$\dot{\mathbb{C}}$} \end{cases} = \begin{cases} \frac{2y}{1+y^{2}} & 0 < y < \sqrt{e-1} \\ 0 & \text{#$\dot{\mathbb{C}}$} \end{cases}$$





综上所述,于是Y的密度函数

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2y}{1+y^2} & 0 \le y < \sqrt{e-1} \\ 0 &$$
其它



### 例4 设连续型随机变量X的密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 1/(x+1) & 0 < x < e-1 \\ 0 & 其它 \end{cases}$$

 $Y = \sqrt{X}$ , 求随机变量 Y的密度函数  $f_Y(y)$ .

$$0 y^2 e^{-1} y^2$$

解法2(教材解法): Y的分布函数为 $F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{\sqrt{X} \le y\}$  当y < 0时, $F_Y(y) = 0$ .

当 
$$y \ge 0$$
 时,  $F_Y(y) = P\{\sqrt{X} \le y\} = P\{0 < X \le y^2\} = \int_0^{y^2} f(x) dx$ 

当
$$0 \le y^2 < e-1$$
时,即 $0 \le y < \sqrt{e-1}$ , $F_Y(y) = \int_0^{y^2} \frac{1}{x+1} dx = \ln(1+y^2)$ 

当 
$$y^2 \ge e-1$$
 时,即  $y \ge \sqrt{e-1}$ ,  $F_Y(y) = \int_0^{e-1} \frac{1}{x+1} dx + \int_{e-1}^{y^2} 0 dx = 1$ 





#### 所以Y的分布函数

$$F_{Y}(y) = \begin{cases} 0 & y < 0 \\ \ln(1+y^{2}) & 0 \le y < \sqrt{e-1} \\ 1 & y \ge \sqrt{e-1} \end{cases}$$

于是Y的密度函数

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2y}{1+y^2} & 0 \le y < \sqrt{e-1} \\ 0 & \text{#} \end{aligned}$$

注:该例建议用解法1。



## 总结复习

## 一、离散型随机变量函数的分布

一般地,设随机变量X的概率函数为

$$p_k = P\{X = x_k\} (k = 1, 2, ...)$$

并假设随机变量 Y=g(X)是 X的连续函数.

1) 若对于X的所有可能取值 $x_k$ , Y的取值 $y_k = g(x_k)(k=1,2,...)$  全不相同(即映射g是一对一),则Y的概率函数为

$$P{Y=y_k}=P{X=x_k}=p_k \quad (k=1,2,...)$$

2) 若X的所有可能取值 $x_k$ 中至少有两个值 $x_i \neq x_j$ ,其对应Y的取值 $y_i = g(x_i) = y_j = g(x_j)$ (即映射g是多对一),此时应将这些相等的值作为Y的一个取值,Y取该值的概率是X取相应值的概率之和.





# 二、连续型随机变量函数的分布

设随机变量X的密度函数为 $f_X(x)$ ,并假设y=g(x)及其一阶导数是连续函数,则Y=g(X)是连续型随机变量.

已知
$$X \sim f_X(x)$$
  $Y = g(X)$   $Y \sim f_Y(y)$ 

1、若 $Y=g(X)=kX+b(k\neq 0)$ 是线性函数,则随机变量Y的密度函数套用定理2.1结论,为

$$f_{Y}(y) = \frac{1}{|k|} f_{X}(\frac{y-b}{k})$$

或者用分布函数法求。

2、若Y=g(X) 不是线性函数,则随机变量Y的密度函数用分布函数法求。





#### 步骤: (分布函数法)

第一步: 求出 Y 的分布函数  $F_{V}(y)$ :

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

第二步: 对 $F_{V}(y)$  求导得 $f_{V}(y)$ :

$$f_Y(y) = (F_Y(y))'$$

## 三、结论

1、若 $X\sim U[a,b]$ ,则其线性函数Y=aX+b在相应区间仍服从均匀分布.

例如: 若 $X\sim U[-1,3]$ ,则Y=-4X+5服从区间[-7,9]上的均匀分布。

2、若
$$X\sim N(\mu,\sigma^2)$$
,则 $Y=aX+b\sim N(a\mu+b,a^2\sigma^2)$ .

3、设
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,  $Y = \frac{X - \mu}{\sigma}$ , 则 $Y \sim N(0, 1)$ 



不需要求出该积

