# § 5 随机变量的函数的分布

- 离散型
- 连续型
- 定理及其应用

### 随机变量的函数

设 X 是一随机变量,Y 是 X 的函数,Y=g(X) ,则 Y 也是一个随机变量. 当 X 取值 x 时,Y 取值 y=g(x)

## 本节的任务就是:

已知随机变量 X 的分布,并且已知 Y = g(X),要求随机变量 Y 的分布.

### 一、离散型随机变量的函数

设 X 是离散型随机变量,其分布律为

$$P\{X=x_n\}=p_n \qquad (n=1, 2, \cdots)$$

$$\frac{X}{P}$$
  $p_1$   $p_2$   $\cdots$ ,  $p_n$   $\cdots$ 

Y是X的函数: Y = g(X),则Y也是离散型随机变量,它的取值为

$$y_1, y_2, \dots, y_n, \dots$$

其中 
$$y_n = g(x_n)$$
  $(n=1, 2, \dots)$ 

#### 第一种情形

如果  $y_1$ ,  $y_2$ , …,  $y_n$ , …

两两不相同,则由

$$P{Y = y_n} = P{X = x_n}$$
  $(n = 1, 2, \dots)$ 

可知随机变量Y的分布律为

$$P\{Y=y_n\}=p_n \qquad (n=1, 2, \cdots)$$

 政
  $y_1$   $y_2$   $y_n$   $y_n$  

 p  $p_1$   $p_2$   $p_n$ 

#### 第二种情形

如果  $y_1$ ,  $y_2$ , …,  $y_n$ , … 有相同的项,则把这些相同的项合并(看作是一项),并把相应的概率相加,即可得随机变量Y = g(X)的分布律.

例 1

设离散型随机变量X的分布律为

| X | -3              | -1              | 0                | 2                | 6                | 9                 |
|---|-----------------|-----------------|------------------|------------------|------------------|-------------------|
| P | $\frac{1}{252}$ | $\frac{5}{252}$ | $\frac{15}{252}$ | $\frac{35}{252}$ | $\frac{70}{252}$ | $\frac{126}{252}$ |

随机变量Y = 2X - 3,试求Y的分布律.

#### 解:

随机变量Y = 2X - 3的取值为

$$-9$$
,  $-5$ ,  $-3$ ,  $1$ ,  $9$ ,  $15$ ,

## 例 1 (续)

由此得随机变量 这些取值两两互不相同.

$$Y = 2X - 3$$

的分布律为

| Y | -9              | -5              | -3               | 1                | 9                | 15                |
|---|-----------------|-----------------|------------------|------------------|------------------|-------------------|
| P | $\frac{1}{252}$ | $\frac{5}{252}$ | $\frac{15}{252}$ | $\frac{35}{252}$ | $\frac{70}{252}$ | $\frac{126}{252}$ |

设随机变量X具有以下的分布律,试求

$$Y = (X-1)^2$$

的分布律.

解: Y有可能取的值为 0, 1, 4.

且 Y=0 对应于  $(X-1)^2=0$ ,解得 X=1,

所以, 
$$P\{Y=0\}=P\{X=1\}=0.1$$
,

#### 例 2 (续)

$$Y=(X-1)^2$$
  $X$  -1 0 1 2  $p_k$  0.2 0.3 0.1 0.4

$$P\{Y=1\}=P\{X=0\}+P\{X=2\}=0.3+0.4=0.7,$$

$$P\{Y=4\}=P\{X=-1\}=0.2,$$

所以, $Y=(X-1)^2$ 的分布律为:

$$\begin{array}{|c|c|c|c|c|c|c|} \hline Y & 0 & 1 & 4 \\ \hline p_k & 0.1 & 0.7 & 0.2 \\ \hline \end{array}$$

设离散型随机变量X的分布律为

$$Y = g(X) = \begin{cases} -1 & \text{若X为奇数} \\ 1 & \text{若X为偶数} \end{cases}$$

试求随机变量 Y的分布律.

#### 解:

#### 例 3 (续)

$$P\{Y = -1\} = \sum_{n \to f} P\{X = n\} = \sum_{k=0}^{\infty} P\{X = 2k + 1\}$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{2^{2k+1}} = \frac{2}{3}$$

$$P\{Y=1\} = \sum_{n \in \mathbb{N}} P\{X=n\} = \sum_{k=1}^{\infty} P\{X=2k\}$$

$$=\sum_{k=1}^{\infty}\frac{1}{2^{2k}}=\frac{1}{3}$$

所以,随机变量Y的分布律为

| Y | -1            | 1          |
|---|---------------|------------|
| P | <u>2</u><br>3 | <u>1</u> 3 |

#### 二. 连续型随机变量函数的分布

设 X 是一连续型随机变量,其密度函数为  $f_X(x)$ ,再设 Y = g(X)是 X 的函数,我们假定 Y 也是连续型随机变量.我们要求的是 Y = g(X)的密度函数  $f_Y(y)$ .

#### 解题思路

(1). 先求Y = g(X)的分布函数

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

(2). 利用Y = g(X)的分布函数与密度函数之间的 关系求Y = g(X)的密度函数  $f_Y(y) = F'_Y(y)$ 

设随机变量 X 具有概率密度:

$$f_X(X) = \begin{cases} \frac{x}{8}, & 0 < x < 4, \\ 0, & \not \exists \dot{\mathbb{C}}. \end{cases}$$

试求 Y=2X+8 的概率密度.

解: (1) 先求 Y = 2X + 8 的分布函数  $F_Y(y)$ :

$$F_Y(y) = P\{Y \le y\}$$

$$= P\{2X + 8 \le y\} = P\{X \le \frac{y - 8}{2}\}$$

#### 例 4 (续)

$$F_Y(y) = \int_{-\infty}^{\frac{y-8}{2}} f_X(x) dx.$$

## (2) 利用 $F'_{Y}(y) = f_{Y}(y)$ 可以求得:

$$f_{Y}(y) = f_{X}(\frac{y-8}{2}) \times (\frac{y-8}{2})'$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{8}(\frac{y-8}{2}) \times \frac{1}{2}, & 0 < \frac{y-8}{2} < 4, \\ 0, & \text{ $\sharp$ $\stackrel{\cdot}{\boxtimes}$.} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0, & \text{ $\sharp$ $\stackrel{\cdot}{\boxtimes}$.} \end{cases}$$

### 例 4 (续)

整理得 Y=2X+8 的概率密度为:

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{y-8}{32}, & 8 < y < 16, \\ 0, & \sharp \dot{\Xi}. \end{cases}$$

#### 本例用到变限的定积分的求导公式

如果 
$$F(x) = \int_{\psi(x)}^{\varphi(x)} f(t)dt$$
,  
则  $F'(x) = f[\varphi(x)]\varphi'(x) - f[\psi(x)]\psi'(x)$ .

设随机变量 X 具有概率密度  $f_X(x)$ ,  $-\infty < x < \infty$ , 求  $Y = X^2$  的概率密度.

解: (1) 先求  $Y = X^2$  的分布函数  $F_Y(y)$ :

$$1^0$$
 由于  $Y = X^2 \ge 0$ , 故当  $y \le 0$ 时  $F_Y(y) = 0$ .

$$2^0$$
 当  $y > 0$  时,

$$F_{Y}(y) = P\{Y \le y\} = P\{X^{2} \le y\}$$

$$= P\{-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}\} = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} f_{X}(x) dx.$$



#### 例 5(续)

$$F_Y(y) = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} f_X(x) dx.$$

## (2)利用 $F'_{Y}(y) = f_{Y}(y)$ 及变限定积分求导公式得:

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

例如,设 $X\sim N(0,1)$ ,其概率密度为:

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad -\infty < x < \infty.$$

则  $Y = X^2$  的概率密度为:

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

此时称 Y 服从自由度为1的  $\chi^2$ 分布。



设随机变量 X 的密度函数为  $f_X(x)$ , Y = |X|, 试 求随机变量Y的密度函数 $f_{Y}(y)$ .

#### 解:

设随机变量X的分布函数为 $F_x(y)$ ,随机变量 Y的分布函数为 $F_{Y}(y)$ 

$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{|X| \le y\}$$

$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{|X| \le y\} = P(\Phi) = 0$$



#### 例 6 (续)

(2). 若  $y \ge 0$ ,则

$$F_{Y}(y) = P\{Y \le y\} = P\{|X| \le y\}$$

$$= P\{-y \le X \le y\} = F_{X}(y) - F_{X}(-y)$$

综上所述,得随机变量 Y的分布函数为

$$F_{Y}(y) = \begin{cases} F_{X}(y) - F_{X}(-y) & y \ge 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

对上式求导,可得Y = |X|的密度函数为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(y) + f_X(-y) & y \ge 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

#### 定理

设随机变量 X 具有概率密度  $f_X(x)$ ,  $-\infty < x < \infty$ , 又设函数 g(x) 处处可导,且有 g'(x) > 0 (或恒有 g'(x) < 0). 则 Y = g(X) 是一个连续型随机变量 Y,其概率密度为

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta, \\ 0, & \sharp \dot{\Xi}. \end{cases}$$

其中 h(y) 是 g(x) 的反函数,  $\alpha = \min\{g(-\infty), g(\infty)\},$  即  $x = g^{-1}(y) = h(y)$   $\beta = \max\{g(-\infty), g(\infty)\}.$ 



#### 定理(续)

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

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta, \\ 0, & \text{ $\sharp$ $\stackrel{\sim}{\to}$.} \end{cases}$$

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

#### 证明:

设随机变量Y = g(X)的分布函数为 $F_{V}(y)$ ,

则有 
$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{g(X) \le y\}$$

由题设,不妨假设g'(x)>0,则g(x)是严格增 加的函数.

因此,
$$F_Y(y) = P\{X \le g^{-1}(y)\} = P\{X \le h(y)\}$$

$$= \int_{0}^{h(y)} f_X(x) dx$$

### 定理的证明

由题设,当随机变量X在区间 $(-\infty, +\infty)$ 上变化时, 随机变量Y在区间 $(\alpha, \beta)$ 上变化. 其中,

$$\alpha = \min\{g(-\infty), g(+\infty)\}, \beta = \max\{g(-\infty), g(+\infty)\}$$

因此, 当
$$y \in (\alpha, \beta)$$
时,

$$F_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{h(y)} f_{X}(x) dx$$

所以,
$$f(y) = F_Y'(y) = \frac{d}{dy} \left( \int_{-\infty}^{h(y)} f_X(x) dx \right)$$

#### 定理的证明

$$= f_X(h(y)) \cdot h'(y) = f_X(h(y)) \cdot |h'(y)|$$
 若  $g'(x) < 0$ ,则  $g(x)$ 是严格减少的函数.   
因此,当  $y \in (\alpha, \beta)$ 时, 
$$F_Y(y) = P\{Y \le y\} = P\{g(X) \le y\}$$
 
$$= P\{X \ge g^{-1}(y)\} = P\{X \ge h(y)\} = \int_{h(y)}^{+\infty} f_X(x) dx$$
 所以, $f(y) = F_Y'(y) = \frac{d}{dy} \left(\int_{h(y)}^{+\infty} f_X(x) dx\right)$ 

#### 定理的证明

$$= -f_X(h(y)) \cdot h'(y) = f_X(h(y)) \cdot |h'(y)|$$

综上所述, 得Y = g(X)的密度函数为

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}(h(y))|h'(y)| & \alpha < y < \beta \\ 0 & \sharp \Xi \end{cases}$$

#### 补充定理:

反函数分别为 $h_1(y),h_2(y),\cdots$ 均为连续函数,那么

Y=g(x)是连续型随机变量,其概率密度为

$$f_Y(y) = f_X(h_1(y)) |h_1(y)| + f_X(h_2(y)) |h_2(y)| + \cdots$$

设随机变量  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $Y = e^X$ , 试求随机变量 Y的密度函数  $f_{v}(y)$ .

#### 解:

由题设,知X的密度函数为

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

因为函数 $y = e^x$ 是严格增加的,它的反函数为  $x = \ln y$ .

#### 例 7 (续)

并且当随机变量 X 在区间 $(-\infty, +\infty)$ 上变化时, $Y = e^X$  在区间 $(0, +\infty)$ 上变化. 所以,当  $y \in (0, +\infty)$ 时, $f_Y(y) = f_X(\ln y) \cdot \left| (\ln y)' \right| = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left\{ -\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2} \right\} \cdot \frac{1}{y}$ 

由此得随机变量  $Y = e^X$  的密度函数为

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}y\sigma} \exp\left\{-\frac{(\ln y - \mu)^{2}}{2\sigma^{2}}\right\} & y > 0\\ 0 & y \le 0 \end{cases}$$

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 X的概率密度为:

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

$$y = g(x) = ax + b, g'(x) = a,$$
满足定理的条件,

$$y = g(x)$$
的反函数为:  $x = h(y) = \frac{y - b}{a}$ ,且 $h'(y) = \frac{1}{a}$ .

例 8(续)
$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad -\infty < x < \infty.$$
由定理的结论得:  $x = h(y) = \frac{y-b}{a}$ , 且 $h'(y) = \frac{1}{a}$ .

$$f_Y(y) = f_X[h(y)] |h'(y)| = \frac{1}{|a|} f_X(\frac{y-b}{a})$$

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

即有
$$Y = aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$
.



设电压 $V = A \sin \Theta$ ,其中A是一个已知的正常数,

相角 $\Theta$ 是一个随机变量,在区间 $\left(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}\right)$ 上服从均匀分布,试求电压V的概率密度.

#### 解:

$$v = g(\theta) = A \sin \theta$$
, 在  $(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$  上恒有

$$g'(x) = A\cos\theta > 0$$
,且有反函数 $\theta = h(v) = \arcsin\frac{v}{A}$ ,

以及 
$$h'(v) = \frac{1}{\sqrt{A^2 - v^2}},$$



#### § 5 随机变量的函数的分布

$$\Theta$$
的概率密度为: 
$$f(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & -\frac{\pi}{2} < \theta < \frac{\pi}{2}, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

利用定理的结论: 
$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

得 $V = A \sin \Theta$ 的概率密度为:

$$h'(v) = \frac{1}{\sqrt{A^2 - v^2}},$$

得 
$$V = A \sin \Theta$$
 的概率密度为: 
$$h'(v) = \frac{1}{\sqrt{A^2 - v^2}},$$
 
$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} \times \frac{1}{\sqrt{A^2 - v^2}}, & -A < v < A, \\ 0, &$$
其它.

- 1 引进了随机变量的概念,要求会用随机变量表示随机事件。
- 2 给出了分布函数的定义及性质,要会利用分布函数示事件的概率。
- 3 给出了离散型随机变量及其分布率的定义、性质,要会求离散型随机变量的分布率及分布函数,掌握常用的离散型随机变量分布:两点分布、二项分布、泊松分布。
- 4 给出了连续型随机变量及概率密度的定义、性质,要掌握概率密度与分布函数之间关系及其运算,掌握常用的连续型随机变量分布:均匀分布、指数分布和正态分布。
- 5 会求随机变量的简单函数的分布。