

两维期望、方差、协方差的定义



两维期望、方差、协方差的性质



设 (ξ, η) 服从三角形区域 G 上的均匀分布, 其中 G 是以 $(0, 1)$, $(1, 0)$, $(1, 1)$ 为顶点的 xoy 平面上的三角形区域 (见图), 试求随机变量 $\zeta = \xi + \eta$ 的方差。

解一: (ξ, η) 的密度函数为

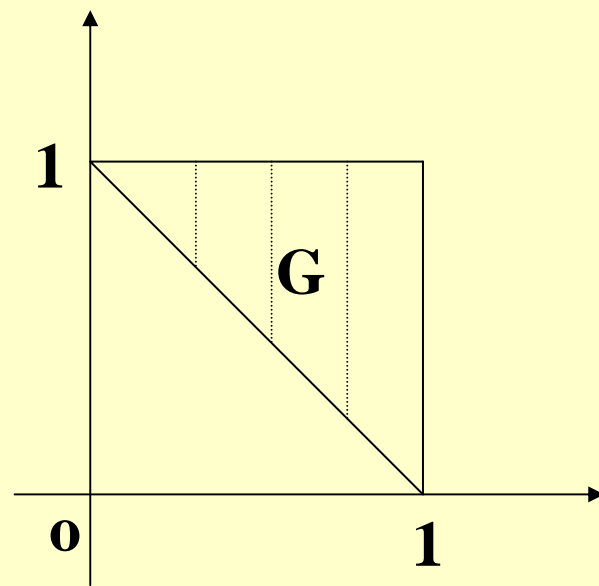
$$p_{\xi\eta}(x, y) = \begin{cases} 2, & (x, y) \in G \\ 0, & (x, y) \notin G \end{cases},$$

所以

$$E\zeta = E(\xi + \eta)$$

$$= \iint_G (x + y) p_{\xi\eta}(x, y) dx dy$$

$$= \int_0^1 dx \int_{1-x}^1 2(x + y) dy = 2 \int_0^1 (x^2 - \frac{x^2}{2} + x) dx = \frac{4}{3}$$



$$E\zeta^2 = E(\xi + \eta)^2 = \iint_G (x + y)^2 p_{\xi\eta}(x, y) dx dy = \int_0^1 dx \int_{1-x}^1 2(x + y)^2 dy = \frac{11}{6},$$

从而 $D\zeta = \frac{1}{18}$

解二： 计算 (ξ, η) 的边缘分布

$$p_{\xi}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p_{\xi\eta}(x, y) dy = \begin{cases} \int_{1-x}^1 2dy & , x \in (0, 1) \\ 0 & , x \notin (0, 1) \end{cases} = \begin{cases} 2x & , x \in (0, 1) \\ 0 & , x \notin (0, 1) \end{cases},$$

由此可得 $E\xi = \int_0^1 xp_{\xi}(x)dx = \int_0^1 2x^2 dx = \frac{2}{3},$

$$E\xi^2 = \int_0^1 x^2 p_{\xi}(x)dx = \int_0^1 2x^3 dx = \frac{1}{2},$$

$$D\xi = E\xi^2 - (E\xi)^2 = \frac{1}{2} - \frac{4}{9} = \frac{1}{18}.$$

类似有 $E\eta = \frac{2}{3}, D\eta = \frac{1}{18},$

由于

$$\begin{aligned} E\xi\eta &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyp_{\xi\eta}(x,y)dxdy = \iint_G xy \cdot 2dxdy \\ &= 2\int_0^1 xdx \int_{1-x}^1 ydy = \frac{5}{12}, \end{aligned}$$

从而

$$\text{cov}(\xi, \eta) = E\xi\eta - E\xi \times E\eta = \frac{5}{12} - \frac{4}{9} = -\frac{1}{36},$$

$$\text{这样 } D\zeta = D(\xi + \eta) = D\xi + D\eta + 2\text{cov}(\xi, \eta) = \frac{1}{18}$$



（匹配问题）某人任意地将写好的 n 张信纸随意地装入 n 个信封中，记 ξ 为信纸与信封配对的个数，设法求 $E\xi$ 与 $D\xi$ 。

解：设 $\xi = \xi_1 + \cdots + \xi_n$ ，其中当第 i 张信纸与信封匹配时 $\xi_i = 1$ ，当第 i 张信纸与信封不匹配时 $\xi_i = 0$ 。

$$\text{由于 } P(\xi_i = 1) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n},$$

$$P(\xi_i = 0) = 1 - \frac{1}{n},$$

$$\text{故 } E\xi = E\xi_1 + \cdots + E\xi_n = n \times \left(1 \times \frac{1}{n} + 0 \times \frac{n-1}{n}\right) = 1$$

$$\text{由于 } P(\xi_i \xi_j = 1) = P(\xi_i = 1, \xi_j = 1) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n(n-1)},$$

$$P(\xi_i \xi_j = 0) = 1 - P(\xi_i \xi_j = 1) = 1 - \frac{1}{n(n-1)},$$

$$\text{故 } E(\xi_i \xi_j) = 0 \times P(\xi_i \xi_j = 0) + 1 \times P(\xi_i \xi_j = 1) = \frac{1}{n(n-1)}.$$

由此可得

$$\begin{aligned} D\xi &= E\xi^2 - (E\xi)^2 = E\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right)^2 - 1^2 \\ &= E\left(\sum_{i=1}^n \xi_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \xi_i \xi_j\right) - 1 = \sum_{i=1}^n E\xi_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} E(\xi_i \xi_j) - 1 \\ &= \frac{1}{n} \times n + \frac{2}{n(n-1)} \times \binom{n}{2} - 1 = 1 \end{aligned}$$

3、矩与相关系数

设 k 为正整数， ξ 为随机变量，如果下面的数学期望存在，则

1) 称 $\mu_k = E(\xi^k)$ 为 ξ 的 k 阶原点矩；

2) 称 $\nu_k = E(\xi - E\xi)^k$ 为 ξ 的 k 阶中心矩.

例如：一阶原点矩就是数学期望，
二阶中心矩就是方差.

例 1 试求正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的各阶中心矩与原点矩。

解：设 k 为正整数， $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，则 k 阶中心矩为

$$\begin{aligned} \nu_k &= E(\xi - E\xi)^k = E(\xi - \mu)^k \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^k e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \end{aligned}$$

引进标准化变换 $\frac{x - \mu}{\sigma} = y$

$$\nu_k = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma^k y^k e^{-\frac{y^2}{2}} dy = \begin{cases} 0 & k \text{ 为奇数} \\ \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} \sigma^k y^k e^{-\frac{y^2}{2}} dy & k \text{ 为偶数} \end{cases},$$

利用 $\chi^2(k+1)$ 的密度规范性:

$$v_k = \frac{2^{\frac{k+1}{2}} \Gamma(\frac{k+1}{2})}{\sqrt{2\pi}} \sigma^k = \frac{2^{\frac{k}{2}} \Gamma(\frac{k+1}{2})}{\sqrt{\pi}} \sigma^k$$

注意到 $\Gamma(\frac{k+1}{2}) = (\frac{k-1}{2})(\frac{k-3}{2}) \cdots (\frac{1}{2}) \Gamma(\frac{1}{2})$

故 $v_k = \frac{(k-1)!!}{\sqrt{\pi}} \sqrt{\pi} \sigma^k = (k-1)!! \sigma^k.$

综上所述

$$v_k = \begin{cases} 0 & k \text{ 为奇数} \\ (k-1)!! \sigma^k & k \text{ 为偶数} \end{cases},$$

注意到 $k=1$ 时 $\mu_1 = E\xi = \mu$ 。

当 $k > 1$ 时，原点矩为

$$\mu_k = E\xi^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} E(\xi - E\xi)^i \cdot (E\xi)^{k-i}$$

$$= \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \nu_i \mu^{k-i}$$

相关系数

定义：称 $\frac{Cov(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi} D\eta}$ 为随机变量 ξ 与 η 的相关系数，记为 $\rho_{\xi\eta}$

即
$$\rho_{\xi\eta} = \frac{Cov(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi} D\eta}$$

$\rho_{\xi\eta}$ 是无量纲的量。

结论： $\rho_{\xi\eta} = Cov(\xi^*, \eta^*)$ ， 其中 $\xi^* = \frac{\xi - E\xi}{\sqrt{D\xi}}$ ， $\eta^* = \frac{\eta - E\eta}{\sqrt{D\eta}}$

证：
$$\begin{aligned} Cov(\xi^*, \eta^*) &= E\xi^* \eta^* - E\xi^* E\eta^* = E\left(\frac{\xi - E\xi}{\sqrt{D\xi}}\right)\left(\frac{\eta - E\eta}{\sqrt{D\eta}}\right) \\ &= \frac{E(\xi - E\xi)(\eta - E\eta)}{\sqrt{D\xi} \sqrt{D\eta}} = \rho_{\xi\eta} \end{aligned}$$

相关系数的性质

性质 1. 任意两个随机变量的相关系数的绝对值不超过 1, 即 $|\rho_{\xi\eta}| \leq 1$.

证明: 设 $\zeta = \xi^* + \eta^*$

$$\begin{aligned}\because D\zeta &= D(\xi^* \pm \eta^*) = D\xi^* + D\eta^* \pm 2\text{cov}(\xi^*, \eta^*) \\ &= 2 \pm 2\rho_{\xi^*\eta^*} = 2(1 \pm \rho_{\xi\eta}) \geq 0.\end{aligned}$$

$$1 \pm \rho_{\xi\eta} \geq 0$$

$$-1 \leq \rho_{\xi\eta} \leq 1 \quad |\rho_{\xi\eta}| \leq 1$$

性质 2. $\rho_{\xi\eta} = \pm 1$ 的充要条件为: ξ 与 η 间“几乎处处”有线性关系, 即存在常数 $a(\neq 0)$ 与 b , 使

$$P\{\eta = a\xi + b\} = 1, \text{ 且 } \rho_{\xi\eta} = \begin{cases} 1 & , a > 0 \\ -1 & , a < 0 \end{cases}.$$

证明: (1)必要性: 设 $\rho_{\xi\eta} = \pm 1$, 令 $\zeta = \xi^* \mp \eta^*$, 由于

$$D\zeta = D(\xi^* \mp \eta^*) = 2(1 \mp \rho_{\xi\eta}),$$

当 $\rho_{\xi\eta} = \pm 1$ 时 $D\zeta = 0$ 。故 $P(\zeta = E\zeta) = 1$, 即

$$P(\xi^* \mp \eta^* = 0) = P\left(\frac{\xi - E\xi}{\sqrt{D\xi}} = \pm \frac{\eta - E\eta}{\sqrt{D\eta}}\right) = 1。$$

令 $a = \pm \frac{\sqrt{D\eta}}{\sqrt{D\xi}}$, $b = E\eta \pm \frac{\sqrt{D\eta}}{\sqrt{D\xi}} E\xi$ 后, 就有

$$P(\eta = a\xi + b) = 1。$$

(2)充分性: 设存在常数 a, b , 使 $P\{\eta = a\xi + b\} = 1$,

由于“零概集” $\{\eta \neq a\xi + b\}$ 不影响期望计算, 故
 $E\eta = E\{a\xi + b\} = aE\xi + b$, $D\eta = D(a\xi + b) = a^2 D\xi$

注意到

$$\begin{aligned}\text{cov}(\xi, \eta) &= E(\xi - E\xi)(\eta - E\eta) \\ &= E(\xi - E\xi)(a\xi - aE\xi) = aE(\xi - E\xi)^2 = aD\xi ,\end{aligned}$$

$$\rho_{\xi\eta} = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi}\sqrt{D\eta}} = \frac{aD\xi}{\sqrt{D\xi}\sqrt{a^2 D\eta}} = \frac{a}{|a|} .$$

因此当 $a > 0$ 时 $\rho_{\xi\eta} = 1$, $a < 0$ 时 $\rho_{\xi\eta} = -1$.

注意：随机变量的相关系数实质上只是表示随机变量之间的**线性相关性**。随机变量之间的线性相关性就是：当一个变量增大时另一变量有按线性关系增大（当 $b > 0$ ）或减小（当 $b < 0$ ）的趋势。当相关系数愈接近 1 或-1 时，这种趋势就愈明显。

不相关

定义：若随机变量 ξ 与 η 的相关系数为 0 ，称 ξ 与 η 不相关。

与不相关等价的命题

定理：对随机变量 ξ 与 η 下列命题是等价的。

(1) ξ 与 η 不相关

(2) $Cov(\xi, \eta) = 0$

(3) $E\xi\eta = E\xi E\eta$

(4) $D(\xi + \eta) = D\xi + D\eta$

定理：若随机变量 ξ 与 η 独立，则 ξ 与 η 不相关。

证：若 (ξ, η) 是连续型随机变量，

$$\because \xi \text{ 与 } \eta \text{ 独立, } p(x, y) = p_{\xi}(x)p_{\eta}(y)$$

$$\text{则 } Cov(\xi, \eta) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E\xi)(y - E\eta)p(x, y)dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E\xi)p_{\xi}(x)dx \int_{-\infty}^{+\infty} (y - E\eta)p_{\eta}(y)dy$$

$$= E(\xi - E\xi)E(\eta - E\eta) = 0,$$

$$\text{即 } \rho_{\xi\eta} = 0, \quad \xi \text{ 与 } \eta \text{ 不相关。}$$

注意： ξ 与 η 独立 \nRightarrow ξ 与 η 不相关，

例 2. 设 (ξ, η) 在以原点为中心, r 为半径的圆域 R 上服从均匀分布, 二维概率密度为:

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi r^2}, & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0, & x^2 + y^2 > r^2 \end{cases}$$

考察 ξ 与 η 之间的独立性。

$$\text{解: } E\xi = \iint_R xp(x, y) dx dy = \int_{-r}^r dy \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} \frac{x}{\pi r^2} dx = 0$$

$$E\eta = \iint_R yp(x, y) dx dy = \int_{-r}^r dx \int_{-\sqrt{r^2-x^2}}^{\sqrt{r^2-x^2}} \frac{y}{\pi r^2} dy = 0$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\xi, \eta) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E\xi)(y - E\eta)p(x, y) dx dy \\ &= \int_{-r}^r \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} xy \cdot \frac{1}{\pi r^2} dx dy = \int_{-r}^r y dy \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} \frac{x}{\pi r^2} dx = 0 \end{aligned}$$

ξ, η 的边缘分布密度分别为：

$$p_{\xi}(x) = \begin{cases} \frac{2\sqrt{r^2 - x^2}}{\pi r^2}, & |x| \leq r \\ 0, & |x| > r \end{cases}$$

$$p_{\eta}(y) = \begin{cases} \frac{2\sqrt{r^2 - y^2}}{\pi r^2}, & |y| \leq r \\ 0, & |y| > r \end{cases}$$

$$p(x, y) \neq p_{\xi}(x) \cdot p_{\eta}(y)$$

因而，尽管 $Cov(\xi, \eta) = 0$ ，但 ξ 与 η 不独立。

注意：相关系数描述了随机变量间的线性相关程度。它只能描述变量间的线性关系，但不一定能描述其它的函数关系。

例 3. 设 $\xi \sim N(0,1)$ ，显然， $E\xi = 0$

设 $\eta = \xi^2$ ，显然， ξ 与 η 不独立。

$E(\xi\eta) = E(\xi^3) = E(\xi - E\xi)^3 = 0$ ，（前面在讲中心矩的时候已经证明，服从正态分布的随机变量的奇数阶中心矩为零。）

$$\text{cov}(\xi, \eta) = E\xi\eta - E\xi \cdot E\eta = 0 - 0 \cdot E\eta = 0$$

$$\therefore \rho_{\xi\eta} = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi} \sqrt{D\eta}} = 0.$$

二维正态分布独立与不相关等价

计算 $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ 的边际分布间的相关系数

设 $(\xi, \eta) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

则
$$\rho_{\xi\eta} = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi} \sqrt{D\eta}} = \frac{\rho\sigma_1\sigma_2}{\sigma_1\sigma_2} = \rho$$

例5. 设 $\xi \sim N(1,9)$, $\eta \sim N(0,16)$, $\rho_{\xi\eta} = -\frac{1}{2}$, $\zeta = \frac{\xi}{3} + \frac{\eta}{2}$

求: (1) $E\zeta, D\zeta$; (2) ξ 与 ζ 的相关系数 $\rho_{\xi\zeta}$.

解: $E\xi = 1, D\xi = 9$; $E\eta = 0, D\eta = 16$.

$$(1) E\zeta = \frac{E\xi}{3} + \frac{E\eta}{2} = \frac{1}{3}$$

$$D\zeta = \frac{D\xi}{9} + \frac{D\eta}{4} + 2\text{cov}\left(\frac{\xi}{3}, \frac{\eta}{2}\right) = 5 + 2 \times \frac{1}{3} \times \frac{1}{2} \rho_{\xi\eta} \sqrt{D\xi} \sqrt{D\eta} = 1$$

$$(2) \text{相关系数 } \rho_{\xi\zeta} = \frac{\text{cov}(\xi, \zeta)}{\sqrt{D\xi} \cdot \sqrt{D\zeta}} = \frac{\frac{1}{3}\text{cov}(\xi, \xi) + \frac{1}{2}\text{cov}(\xi, \eta)}{\sqrt{D\xi} \cdot \sqrt{D\zeta}} \\ = \frac{\frac{1}{3}D\xi + \frac{1}{2}\rho_{\xi\eta} \cdot \sqrt{D\xi} \cdot \sqrt{D\eta}}{\sqrt{D\xi} \cdot \sqrt{D\zeta}} = 0$$

四、随机变量（向量）

函数

的概率分布

一、随机变量函数的分布

例1. 测量圆轴直径 d ，而关心的是截面积 A ，

$A = \frac{1}{4} \pi d^2$ 。已知直径 d 的分布，要求截面积 A 的分布。

问题：如何从已知分布的随机变量出发，去求其函数的分布？

注意：随机变量的函数仍然是随机变量。

1.离散型随机变量函数的分布

若已知 X 分布律为

X	x_1	x_2	\cdots	x_n	\cdots
p_k	p_1	p_2	\cdots	p_n	\cdots

则 $Y = f(X)$ 的分布律为：

(1) $f(x_i)$ 各不相同

Y	$f(x_1)$	$f(x_2)$	\cdots	$f(x_n)$	\cdots
p_k	p_1	p_2	\cdots	p_n	\cdots

(2) $f(x_i)$ 中有相等的，则由概率加法定理，把有相同 $f(x_i)$ 的概率相加，即

$$P(Y = f(x_i)) = \sum_{f(x_k) = f(x_i)} P(X = x_k)$$

例 2. 已知随机变量 X 的分布律为

X	-1	0	1	2
p_k	0.2	0.3	0.1	0.4

求 (1) $Y = -2X$, (2) $Y = (X - 1)^2$ 的分布律。

解: (1) $Y = -2X$ 是单值函数, $f(x_i)$ 各不相同, 所以有

$$P(Y = 2) = P(X = -1) = 0.2$$

$$P(Y = 0) = P(X = 0) = 0.3$$

$$P(Y = -2) = P(X = 1) = 0.1$$

$$P(Y = -4) = P(X = 2) = 0.4$$

Y	2	0	-2	-4
p_k	0.2	0.3	0.1	0.4

(2) $Y = (X - 1)^2$ 不是单值函数,

$$P(Y = 0) = P(X = 1) = 0.1 ,$$

$$P(Y = 1) = P(X = 0) + P(X = 2) = 0.3 + 0.4 = 0.7 ,$$

$$P(Y = 4) = P(X = -1) = 0.2$$

即

Y	0	1	4
p_k	0.1	0.7	0.2

例 3. 已知随机变量 X 的分布律为

X	1	2	3	...	n	...
p_k	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2^2}$	$\frac{1}{2^3}$...	$\frac{1}{2^n}$...

求 $Y = \sin(\frac{\pi}{2} X)$ 的分布律。

解: Y 的可能取值为 $-1, 0, 1$, 对应的 X 的取值为 $4k-1, 2k, 4k-3, k=1, 2, \dots$

$$P(Y = -1) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X = 4k-1) = \frac{1}{2^3} + \frac{1}{2^7} + \frac{1}{2^{11}} + \dots$$

$$= \frac{\frac{1}{2^3}}{1 - \frac{1}{2^4}} = \frac{2}{15}$$

$$P(Y = 0) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X = 2k) = \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^4} + \frac{1}{2^6} + \dots$$

$$= \frac{\frac{1}{2^2}}{1 - \frac{1}{2^2}} = \frac{1}{3}$$

$$P(Y = 1) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X = 4k - 3) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2^5} + \frac{1}{2^9} + \dots$$

$$= \frac{\frac{1}{2}}{1 - \frac{1}{2^4}} = \frac{\frac{1}{2}}{1 - \frac{1}{2^4}} = \frac{8}{15}$$

Y	-1	0	1
p_k	2/15	1/3	8/15

2.连续型随机变量函数的分布

问题：如何根据 X 的密度函数 $p_X(x)$ 寻找 $Y = f(X)$ 的密度函数 $p_Y(y)$ ？

1) 当 $y = f(x)$ 是单调函数时，它的反函数 $x = g(y)$ 也是单调的。

a. 若 $f(x) \uparrow$ ，则 $g(y) \uparrow$ ，即 $g'(y) > 0$ 。

$$\begin{aligned} P(Y \leq y) &= P(f(X) \leq y) = P(X \leq g(y)) \\ &= \int_{-\infty}^{g(y)} p_X(x) dx \end{aligned}$$

上式两边对 y 求导： $p_Y(y) = p_X(g(y))g'(y) \geq 0$

b. 若 $f(x) \downarrow$ ，则 $g(y) \downarrow$ ，即 $g'(y) < 0$ 。

$$\begin{aligned} P(Y \leq y) &= P(f(X) \leq y) = P(X \geq g(y)) \\ &= \int_{g(y)}^{+\infty} p_X(x) dx \end{aligned}$$

上式两边对 y 求导： $p_Y(y) = -p_X(g(y))g'(y) \geq 0$

上式两边对 y 求导： $p_Y(y) = p_X(g(y))g'(y) \geq 0$

上式两边对 y 求导： $p_Y(y) = -p_X(g(y))g'(y) \geq 0$

综合 **a**、**b** 得： $p_Y(y) = p_X(g(y))|g'(y)|$

例 4. 随机变量 X 的概率密度为

$$p_X(x) = \begin{cases} \frac{x}{8}, & 0 < x < 4 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

求 $Y = 2X + 8$ 的概率密度 $\varphi_Y(y)$ 。

解: $y = 2x + 8 \uparrow, \therefore x = g(y) = \frac{y-8}{2} \uparrow,$

$$p_Y(y) = p_X(g(y)) |g'(y)| = p_X\left(\frac{y-8}{2}\right) \cdot g'(y)$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{8} \cdot \frac{y-8}{2} \cdot \frac{1}{2}, & 0 < \frac{y-8}{2} < 4 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{y-8}{32}, & 8 < y < 16 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

例 5. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 求 $Y = a + bX, (b \neq 0)$ 的概率密度。

解: $y = f(x) = a + bx$, $\therefore x = g(y) = \frac{y - a}{b}$

$$\begin{aligned} p_Y(y) &= p_X(g(y)) \cdot |g'(y)| \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}\left(\frac{y-a}{b}-\mu\right)^2} \cdot \left|\frac{1}{b}\right| \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma|b|} e^{-\frac{(y-a-\mu b)^2}{2\sigma^2 b^2}} \end{aligned}$$

$$\therefore Y \sim N(a + b\mu, \sigma^2 b^2)$$

结论: 服从正态分布的随机变量的线性函数仍然服从正态分布。

即: 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $a + bX \sim N(a + b\mu, \sigma^2 b^2)$

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

证明：取 $Y = aX + b$

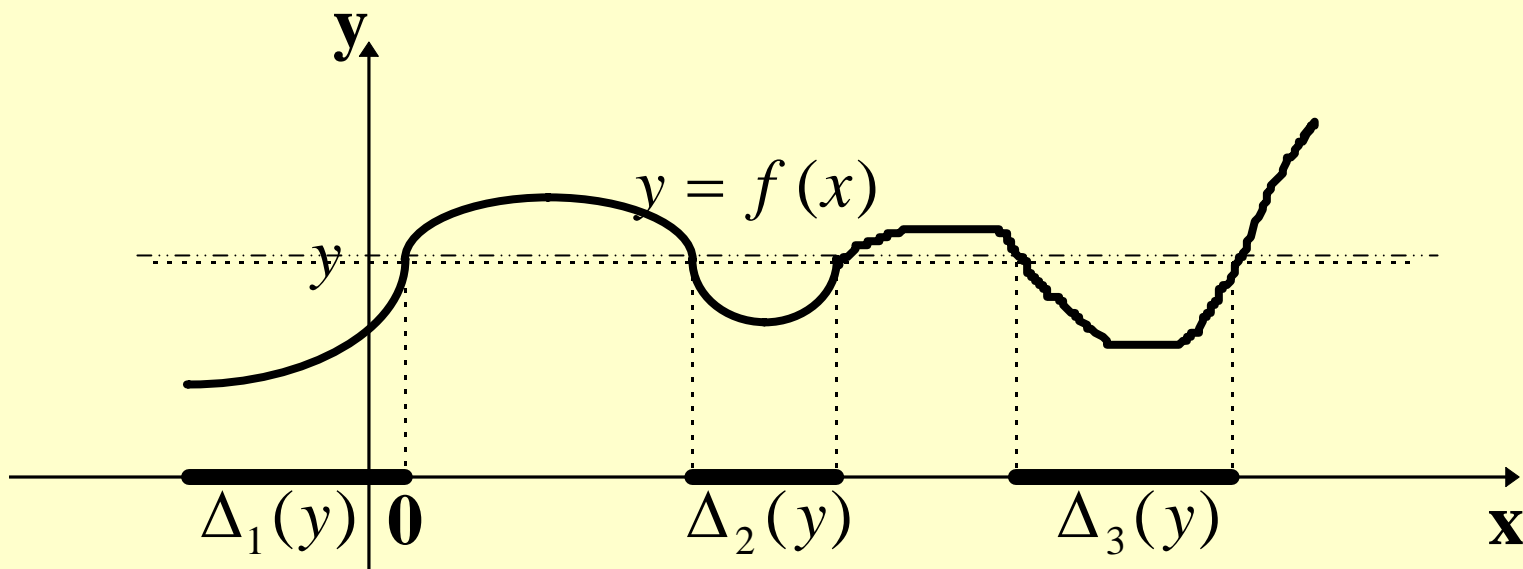
$$EY = a + b\mu = -\frac{\mu}{\sigma} + \frac{1}{\sigma}\mu = 0,$$

$$DY = \sigma^2 b^2 = \sigma^2 \cdot \left(\frac{1}{\sigma}\right)^2 = 1$$

$$a + bX = -\frac{\mu}{\sigma} + \frac{1}{\sigma}X = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

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

2) 当 $y = f(x)$ 不是单调函数时, 求 Y 的概率密度比较复杂, 一般从分布函数入手。如图所示:



$$\begin{aligned} P(Y \leq y) &= \sum_{i: f(x) < y, x \in \Delta_i(y)} P(X \in \Delta_i(y)) \\ &= \sum_{i: f(x) < y, x \in \Delta_i(y)} \int_{\Delta_i(y)} p_X(x) dx \end{aligned}$$

两边对 y 求导即得 $p_Y(y)$ 。

例 6. $X \sim N(0,1)$ ，求 $Y = X^2$ 的概率密度。

解： $p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$

当 $y \leq 0$ 时， $F_Y(y) = P(Y \leq y) = 0$ ， $p_Y(y) = 0$ ；

当 $y > 0$ 时， $F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(X^2 \leq y)$

$$= P(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

$$= 2 \int_0^{\sqrt{y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

两边对 y 求导：

$$p_Y(y) = 2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{y}{2}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y}{2}}$$

$$\therefore p_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{y}{2}} & , \quad y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases} \quad \text{这是 } \chi^2(1) \text{ 分布。}$$

$X \sim \chi^2(k)$ ——随机变量 X 服从自由度为 k 的卡方分布。

X 的概率密度:

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \cdot x^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} & , \quad x \geq 0 \\ 0 & , \quad x < 0 \end{cases}$$

★ Γ 函数: $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \quad \alpha > 0$

Γ 函数的性质: $\Gamma(\alpha + 1) = \alpha \Gamma(\alpha)$

$$\Gamma(n + 1) = n!$$

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$