

§ 0.2 随机变量的数字特征

一、数学期望与方差

定义0.2.1 随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, 若 $\int_{-\infty}^{+\infty} |x| dF(x) < +\infty$, 则

$$E(X) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x).$$

注 若 X 是连续型随机变量, 则

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x F'(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$



若 X 是离散型随机变量, 则

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} x_i P\{X = x_i\}$$

定理0.2.1 设 $F(x)$ 是 随机变量 X 的分布函数,
 $g(x)$ 在 R 上连续, 若 $\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| dF(x) < \infty$,
 则 $Y=g(X)$ 的数学期望存在, 且

$$E(Y) = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dF(x)$$



定理0.2.2 柯西-许瓦兹不等式 对任意的随机变量 X, Y 都有

$$\{E[|XY|]\}^2 \leq E[X^2] \cdot E[Y^2]$$

等式当且仅当 $P\{Y = aX\} = 1$ 时成立, $a \in R$.

对随机变量 X , 若有 $\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 dF(x) < \infty$, 则 $E(X)$ 与 $D(X)$ 存在, 且

$$0 \leq D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

$$\Rightarrow \left[\int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x) \right]^2 \leq \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 dF(x)$$



二、条件数学期望

1. 条件数学期望概念

定义0.2.2 设 (X, Y) 是二维随机变量, 条件分布函数 $F_{Y|X}(y|x)$ 存在, 又若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |y| dF_{Y|X}(y|x) < \infty$$

称 $E(Y | x) = E(Y | X = x) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} y dF_{Y|X}(y|x)$

为在 $X=x$ 的条件下, 随机变量 Y 的**条件数学期望**.



若 (X, Y) 是连续型随机变量, 则

$$E(Y|x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy,$$

EX.1 若 $(X, Y) \sim N(0,1;0,1;\rho), (-1 < \rho < 1),$

求 $E(Y | X = x)$

$$\text{因 } f_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2}\left[\frac{y-\rho x}{\sqrt{1-\rho^2}}\right]^2}, y \in R.$$

在 $X=x$ 的条件下, $Y \sim N(\rho x, 1-\rho^2);$

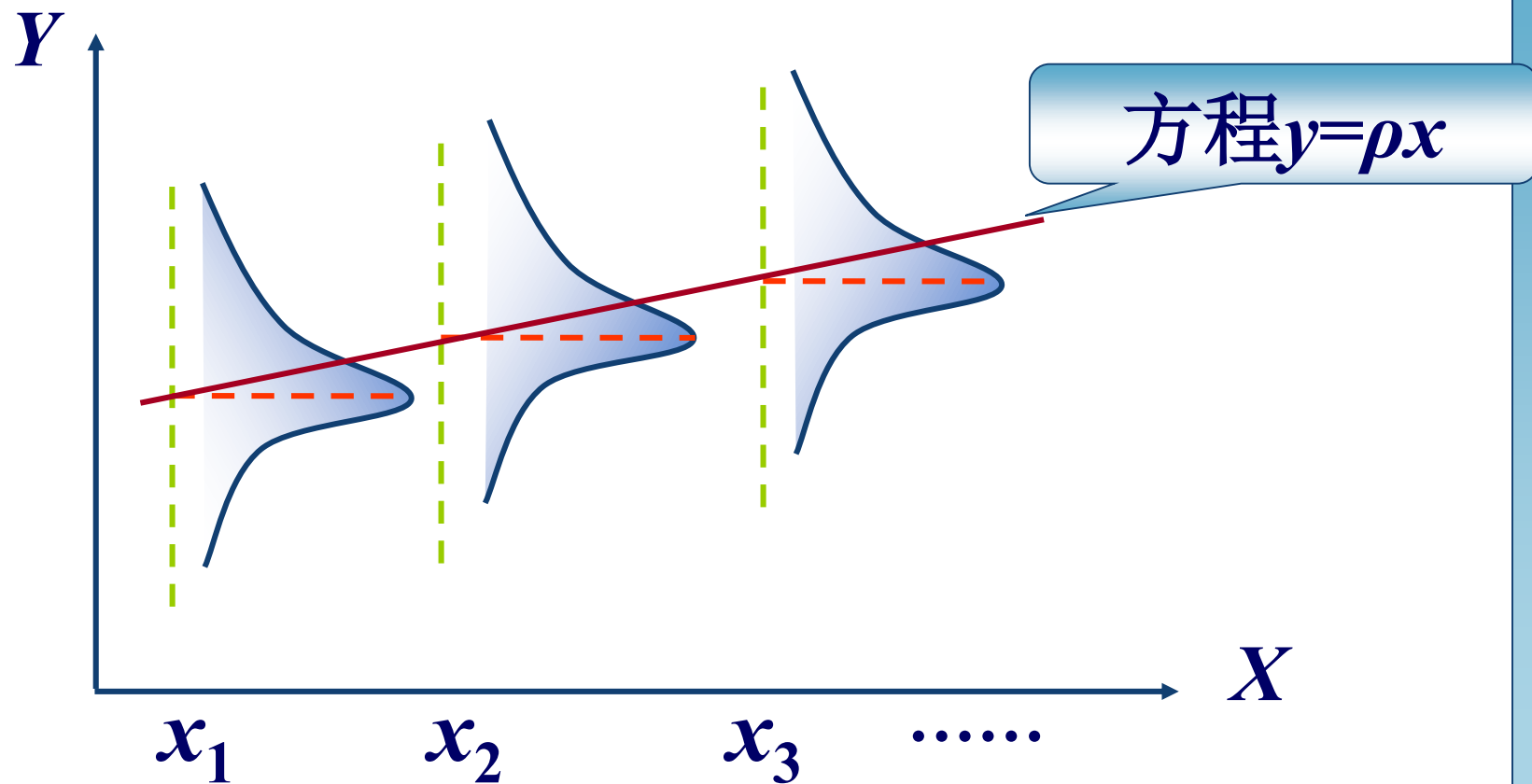


则 $E(Y|X = x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy = \rho x$

同理 $E(X|Y = y) = \rho y.$

都是实
值函数.

对于 X 的不同取值 x_1, x_2, \dots, x_n



Ex. 2 设随机变量 (X, Y) 的联合概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{-y}, & y > |x|, -\infty < x < \infty; \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

试求 $E(Y | X=x)$.

解 $f_x(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|}, \quad x \in R;$

在“ $X=x$ ”的条件下, 有条件概率密度

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} e^{-y+|x|}, & y > |x|; \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$



$$E(Y|X = x) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy$$

$$= \int_{|x|}^{\infty} y e^{-y+|x|} dy = 1 + |x|$$

同ex.1
也是实
值函数.

注 一般有

$$E(Y|X = x) = \mu(x), \quad E(X|Y = y) = \delta(y).$$

X 关于 Y 的
回归函数

定理0.2.3 设函数 $g(x)$ 在 R 上连续,若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| dF_{X|Y}(x|y) < +\infty$$

则随机变量 $g(X)$ 在“ $Y=y$ ”条件下的条件数期望为

$$E[g(X)|Y = y] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dF_{X|Y}(x|y)$$

定义0.2.3 称

$$D(X|Y = y) = E[X - E(X|Y = y)]^2$$

为“ $Y=y$ ”的条件下, 随机变量 X 的**条件方差**.

注 为随机变量 X 相对于条件数学期望

$$E(X|Y = y)$$

的偏离程度的衡量指标.

2.条件数学期望性质

一般 $E(Y|X = x) = \mu(x)$, $E(X|Y = y) = \delta(y)$.

是实值函数,可以证明随机变量的函数

$$\mu(X) = E(Y|X), \quad \delta(Y) = E(X|Y)$$

仍是随机变量.



定理0.2.4 设 X, Y, Z 是 (Ω, F, P) 上的随机变量, $g(\cdot)$ 和 $h(\cdot)$ 为 R 上连续函数, 且各数学期望存在, 有

1) $E(c|Y) = c$, c 是常数;

证: 1) 对 $\forall y$, $E(c|Y = y) = \int_{-\infty}^{+\infty} c dF_{X|Y}(x|y) = c$,

$\therefore E(c|Y) = c$.

2) $E[aX + bY|Z] = aE(X|Z) + bE(Y|Z)$, a, b 是常数.

自证.



3) 如果 X 与 Y 相互独立, 则 $E(X|Y) = E(X)$.

证 X 与 Y 独立, $\Rightarrow F_{X|Y}(x|y) = F_X(x), \quad \forall y \in R$.

$$\begin{aligned} \text{对 } \forall y \in R, \quad E(X|y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_{X|Y}(x|y) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_X(x) = E(X), \end{aligned}$$

$$\Rightarrow E(X|Y) = E(X).$$

$$4) \quad E[g(X)h(Y)|X] = g(X)E[h(Y)|X];$$

$$E[g(X)h(Y)|Y] = h(Y)E[g(X)|Y].$$

自证.



$$5)^* \quad E\{E[g(X, Y)|Y]\} = E[g(X, Y)];$$

证 记 $E[g(X, Y)|Y] = S(Y)$

则 $S(y) = E[g(X, Y)|Y = y] = E[g(X, y)|y]$

且 $E\{E[g(X, Y)|Y]\} = E[S(Y)]$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} S(y) dF_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} E[g(X, y)|y] dF_Y(y)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) dF_{X|Y}(x|y) \right] dF_Y(y)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) [dF_{X|Y}(x|y) dF_Y(y)]$$



$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) dF(x, y) = E[g(X, Y)].$$

$$6) \quad E[X - E(X|Y)]^2 \leq E[X - g(Y)]^2.$$

3. 全数学期望公式

$$1) \quad E(X) = E[E(X|Y)].$$

$$2) \quad E[g(X)] = E\{E[g(X)|Y]\}.$$

性质5)
之特例

特别有全概率公式

对随机事件 A , 定义示性函数

$$I_A = \begin{cases} 1, & \text{若 } A \text{ 发生;} \\ 0, & \text{若 } A \text{ 不发生.} \end{cases}$$

两点分布
随机变量

$$\therefore E[I_A|Y=y] = P(A|Y=y)$$

$$\therefore P(A) = E(I_A) = E\{E[I_A|Y]\}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} E[I_A|Y=y] dF_Y(y)$$

$$= \begin{cases} \sum_y P(A|Y=y)P(Y=y), \\ \int_{-\infty}^{+\infty} P(A|Y=y)f_Y(y)dy, \end{cases}$$

Y 是离散型

Y 是连续型



Ex.3 常用全数学期望公式 若

$$P\{Y = y_k\} = p_k, (k = 1, 2, \cdots), \quad \sum_{k=1}^{\infty} p_k = 1,$$

记 $A_k = \{Y = y_k\}, \quad E(X|A_k) = E(X|Y = y_k),$

则有 $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} E(X|A_k)P(A_k).$

Ex.4 设某段时间内到达商场的顾客人数 N 服从参数为 λ 的泊松分布. 每位顾客在该商场的消费额 X 服从 $[a, b]$ 上的均匀分布. 各位顾客之间消费是相互独立的且与 N 独立. 求顾客在该商场平均总的消费额.



解 设第 i 个顾客消费额为 X_i , 全体顾客在该商场总消费额为

$$S = \sum_{i=1}^N X_i$$

根据全数学期望公式得

$$E(S) = E[E(S|N)] = E[E(\sum_{i=1}^N X_i | N)]$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} E[\sum_{i=1}^n X_i | N = n] P\{N = n\}$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} [\sum_{i=1}^n E(X_i) P\{N = n\}]$$

X_i 与 N 相互独立

X_i 同分布

$$= E(X) \sum_{n=0}^{\infty} nP\{N = n\}$$

$$= E(X)E(N) = \frac{a+b}{2} \lambda.$$

Ex.5 已知随机变量 X 服从 $[0, a]$ 上的均匀分布,随机变量 Y 服从 $[X, a]$ 上的均匀分布,试求

1) $E(Y|X=x)$, $0 < x < a$; 2) $E(Y)$.

解 1) 由条件知对 $x > 0$, 有

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{a-x}, & x < y < a; \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

对任意的 $0 < x < a$ 有

$$E(Y|X=x) = \int_x^a \frac{y}{a-x} dy = \frac{a+x}{2},$$



$$2) \quad E(Y) = E[E(Y|X)] = E\left(\frac{a+X}{2}\right) = \frac{a + \frac{a}{2}}{2} = \frac{3}{4}a.$$