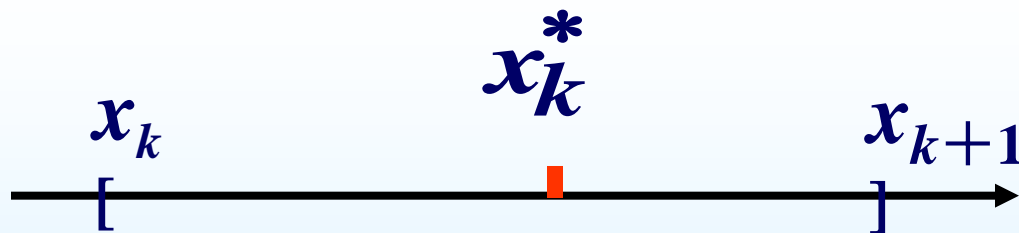


一、R-S(黎曼-斯蒂阶)积分简介

定义1.4.1 设 $f(x), g(x)$ 为定义在 $[a, b]$ 上的实值函数，做一剖分： $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ ，并任取点 $x_k^* \in [x_k, x_{k+1}]$, $k = 0, 1, 2, \dots, n-1$.



做和式

$$\sigma = \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k^*) [g(x_{k+1}) - g(x_k)]$$

若存在实数 I ,使对 $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0$,只要

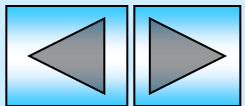
$$\lambda = \max_{0 \leq k \leq n-1} (x_{k+1} - x_k) < \delta$$

对任意分点及任意 x_k^* 的取法均有

$$|\sigma - I| < \varepsilon$$

记为

$$(R) \quad \int_a^b f(x) dg(x) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sigma$$



$$= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k^*) [g(x_{k+1}) - g(x_k)] = I$$

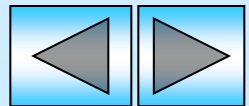
称 I 为 $f(x)$ 关于 $g(x)$ 在 $[a, b]$ 上的R-S积分,简记为

$$I = \int_a^b f(x) dg(x).$$

若
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x) \triangleq \lim_{\substack{a \rightarrow -\infty \\ b \rightarrow +\infty}} \int_a^b f(x) dg(x)$$

存在,称为广义R-S积分.

注 黎曼积分 $\int_a^b f(x) dx$ 是R-S积分的特例.



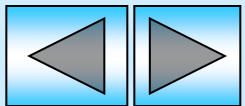
R-S积分性质:

$$1) \quad \int_a^b [f_1(x) \pm f_2(x)] dg(x) = \\ \int_a^b f_1(x) dg(x) \pm \int_a^b f_2(x) dg(x)$$

$$2) \quad \int_a^b f(x) d[g_1(x) \pm g_2(x)] = \\ \int_a^b f(x) dg_1(x) \pm \int_a^b f(x) dg_2(x).$$

3) 设 α, β 是任意常数, 则

$$\int_a^b \alpha f(x) d[\beta g(x)] = \alpha \beta \int_a^b f(x) dg(x).$$



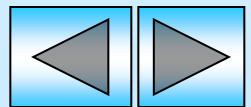
以上三个等式成立的意义是: 当等号右边存在时, 左边也存在并相等.

4) 若 $a < c < b$, 且 c 点为 g 的连续点时, 则有

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x) dg(x) \\ = \int_a^c f(x) dg(x) + \int_c^b f(x) dg(x)\end{aligned}$$

$$5) \quad \int_a^b f(x) dg(x) = [f(x)g(x)]_a^b - \int_a^b g(x) df(x)$$

注 以上1~5条性质可全部推广到广义R-S积分.
如

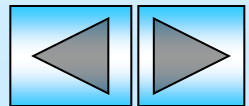


$$\begin{aligned} 5') \quad & \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x) \\ &= - \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) df(x) + \lim_{\substack{a \rightarrow -\infty \\ b \rightarrow +\infty}} [f(x)g(x)]_a^b \end{aligned}$$

定理1.4.1 (广义R-S积分定理) 若 $f(x)$ 在 \mathbb{R} 上连续且有界, $g(x)$ 在 \mathbb{R} 上单调有界, 则积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x)$$

存在, 并且



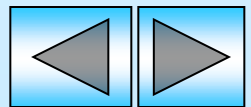
1) 若 $g'(x)$ 在 \mathbf{R} 上存在, 在任意有限区间 $[a, b]$ 上黎曼可积, 则

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) g'(x) dx$$

2) 若存在实数列 $C_k, k=0, \pm 1, \dots$, 使
 $\dots < C_{-1} < C_0 < C_1 < \dots$

且 $g(x)$ 在 $[C_k, C_{k-1})$ 上取常数, 则

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(C_k) [g(C_k + 0) - g(C_k - 0)].$$



推论 若存在实数列 C_k , $k=0, \pm 1, \dots$,

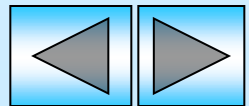
$$\dots < C_{-1} < C_0 < C_1 < \dots$$

使得 $g(x)$ 在 C_k 有增量, 即

$$g(C_k + 0) - g(C_k - 0) \neq 0,$$

且 $g(x)$ 在 (C_{k-1}, C_k) 上连续可微, 则

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dg(x) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(C_k) [g(C_k + 0) - g(C_k - 0)] \\ &\quad + \sum_{k=-\infty}^{\infty} \int_{C_{k-1}}^{C_k} f(x) g'(x) dx \end{aligned}$$



问题1 若 $F(x)$ 是离散型随机变量的分布函数,
 $f(x)$ 关于 $F(x)$ 的广义R-S积分形式?

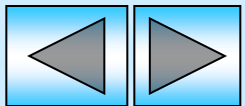
设 X 是离散型随机变量,其分布律为

$$P \{ X = x_k \} = p_k, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

其分布函数是有界、单调不降的阶梯函数, 有

$$\dots < x_{k-1} < x_k < x_{k+1} < \dots$$

$$F(x+0) - F(x-0) = \begin{cases} 0, & x \neq x_k; \\ p_k, & x = x_k \end{cases}$$



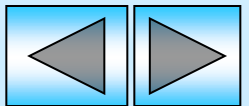
随机变量的数字特征

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dF(x) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(x_k) [F(x_k + 0) - F(x_k - 0)] \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(x_k) p_k\end{aligned}$$

特别当 $f(x)=x$ 时, 有

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x_k p_k$$

为离散型随机变量 X 的数学期望。



问题2 若 $F(x)$ 是连续型随机变量的分布函数,
 $g(x)$ 关于 $F(x)$ 的广义R-S积分形式?

因连续型随机变量的分布函数绝对连续, 有

$$\frac{dF(x)}{dx} = F'(x) = p(x) \geq 0,$$

?

若R-S积分存在则

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dF(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) p(x) dx$$

二、二元R-S积分简介

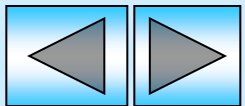
假定二元函数 $F(x, y)$ 满足下述条件:

1) 对于平面上任意矩形 $a_1 \leq x \leq b_1, a_2 \leq y \leq b_2$, 有

$$\Delta F(a_1, b_1; a_2, b_2) = F(a_2, b_2) - F(a_1, b_2) - F(a_2, b_1) + F(a_1, b_1) \geq 0$$

2) $\lim_{\substack{x \rightarrow +\infty \\ y \rightarrow +\infty}} F(x, y) = 1$, 且对任意 x 与 y ,

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = \lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0.$$



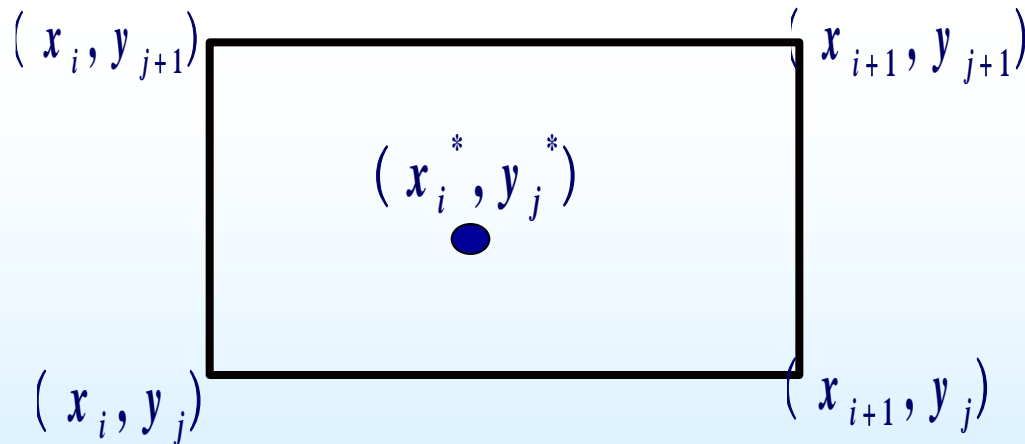
随机变量的数字特征

定义 1.4.2 设 $f(x, y)$ 为定义在整个平面上的实值函数
在矩形 $a \leq x \leq b, c \leq y \leq d$ 上任意做剖分:

$$a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b; \quad c = y_0 < y_1 < \cdots < y_m = d.$$

并任取点 $x_i^* \in [x_i, x_{i+1}], i = 0, 1, 2, \cdots, n-1,$

$$y_j^* \in [y_j, y_{j+1}], j = 0, 1, 2, m-1.$$



做和式

$$\sigma = \sum_{j=0}^{m-1} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_i^*, y_j^*) \cdot \Delta F(x_i, x_{i+1}; y_j, y_{j+1})$$

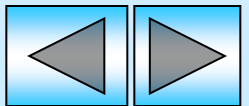
若存在实数 I , 使对任意的 $\varepsilon > 0$, 存在 $\delta > 0$, 只要

$$\lambda = \max_{\substack{0 \leq i \leq n-1 \\ 0 \leq j \leq m-1}} \{(x_{i+1} - x_i), (y_{j+1} - y_j)\} < \delta$$

时, 对任意分点及 (x_i^*, y_j^*) 的任意取法, 不等式

$$|\sigma - I| < \varepsilon$$

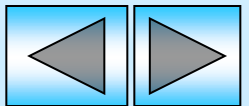
均成立.



则记

$$\begin{aligned}\iint_{\substack{a \leq x \leq b \\ c \leq y \leq d}} f(x, y) dF(x, y) &= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sigma \\ &= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sum_{j=0}^{m-1} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_i^*, y_j^*) \cdot \Delta F(x_i, x_{i+1}; y_j, y_{j+1}) = I\end{aligned}$$

称积分 I 为 $f(x, y)$ 关于 $F(x, y)$ 在矩形 $\{(x, y) : a \leq x \leq b, c \leq y \leq d\}$ 上的 **R-S** 积分.



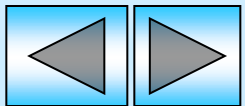
若

$$\lim_{\substack{a,c \rightarrow -\infty \\ b,d \rightarrow +\infty}} \iint_{\substack{a \leq x \leq b \\ c \leq y \leq d}} f(x, y) dF(x, y)$$

存在, 称 $f(x, y)$ 关于 $F(x, y)$ 在整个平面上的 **R-S** 积分存在。

记为

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dF(x, y)$$



若 $F(x, y)$ 是二维随机向量的联合分布函数

$$i) \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dF(x, y) =$$

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

ii) 若 $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$, 则

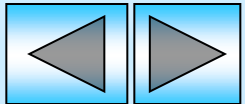
$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dF(x, y) =$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dF_X(x) dF_Y(y)$$

iii) 若 $F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y g(u, v) du dv$, 则

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dF(x, y) =$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) g(x, y) dx dy$$



二、数学期望与方差

定义1.4.2 随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, 若

$\int_{-\infty}^{+\infty} |x| dF(x) < +\infty$, 则

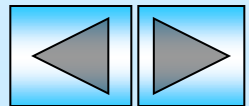
$$E(X) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x).$$

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

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



例:若随机变量 X 的分布函数满足

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 1, \\ \frac{1+x}{3}, & 1 \leq x < 2, \\ 1, & x \geq 2, \end{cases}$$

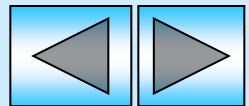
求 $E(X)$?

解: $E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x) = \left(\int_{-\infty}^{1-\Delta x} + \int_{1-\Delta x}^{1+\Delta x} + \int_{1+\Delta x}^{2-\Delta x} + \int_{2-\Delta x}^{+\infty} \right) x dF(x)$

$$\int_{-\infty}^{1-\Delta x} x dF(x) = \int_{2+\Delta x}^{+\infty} x dF(x) = 0$$

$$\int_{1-\Delta x}^{1+\Delta x} x dF(x) = (1 - \theta \Delta x) (F(1 + \Delta x + 0) - F(1 - \Delta x - 0)) \rightarrow F(1+) - F(1-)$$

$$\int_{1+\Delta x}^{2-\Delta x} x dF(x) = \int_{1+\Delta x}^{2-\Delta x} \frac{x}{3} dx \rightarrow \frac{1}{2}$$



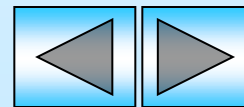
定理1.4.2 设 $F(x)$ 是随机变量 X 的分布函数, $g(x)$ 在 R 上连续, 若 $\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| dF(x) < \infty$, 则 $Y=g(X)$ 的数学期望存在, 且

重要
公式

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

定义1.4.3 随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, 则其方差

$$D(X) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 dF(x)$$



定理1.4.3 柯西-许瓦兹不等式 对任意的随机变量 X, Y 。若 $E(X^2), E(Y^2)$ 有限, 则有

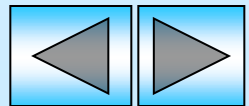
$$\{E[|XY|]\}^2 \leq E[X^2] \cdot E[Y^2]$$

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

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

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

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



三、条件数学期望

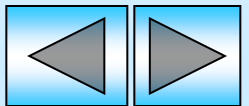
1. 条件数学期望概念

定义1.4.4 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

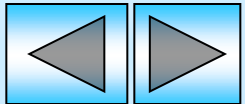
$$E(Y | x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y | x) dy,$$

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

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

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

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



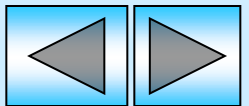
随机变量的数字特征

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

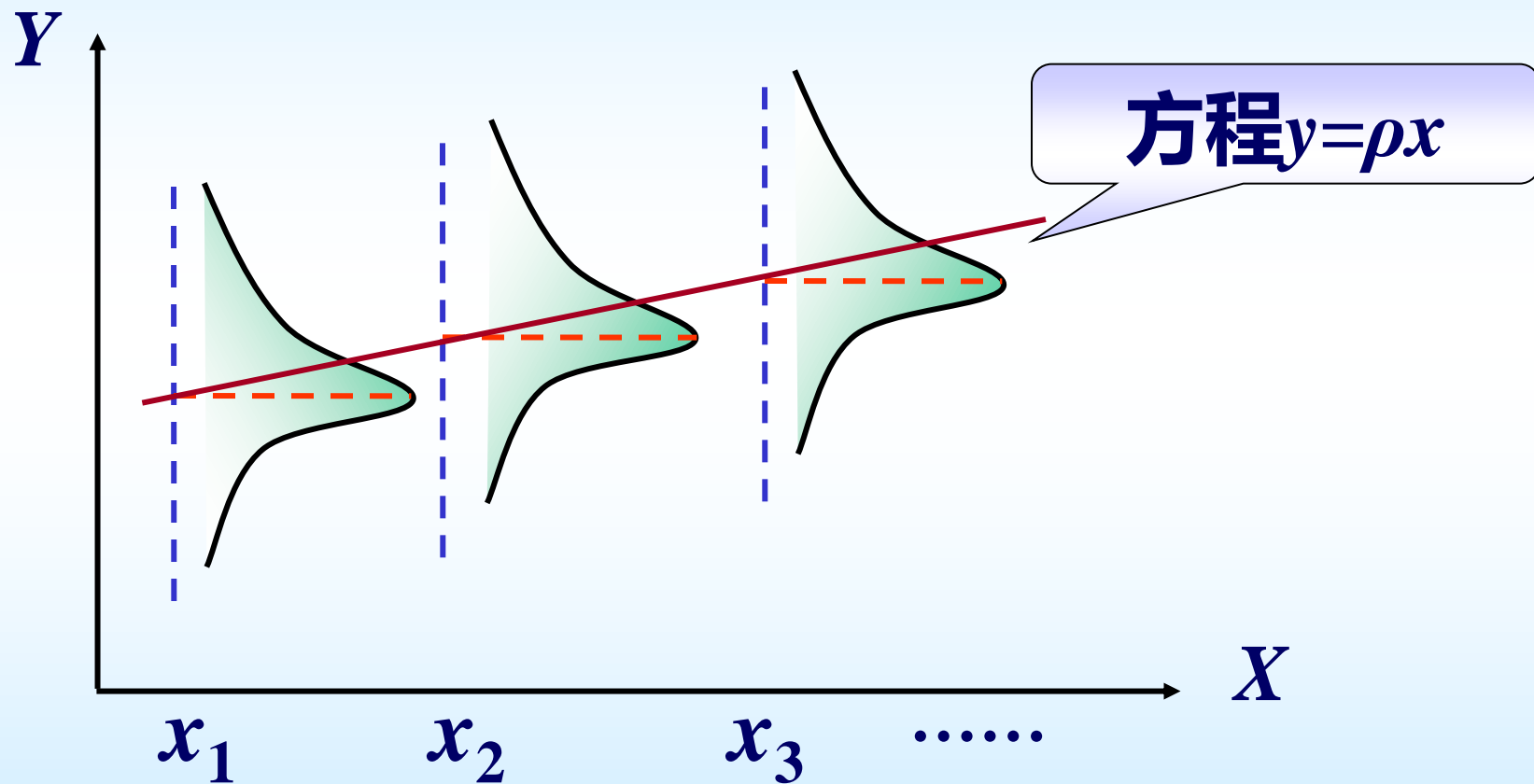
$$\text{则 } E(Y|X=x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy = \rho x$$

$$\text{同理 } E(X|Y=y) = \rho y.$$

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

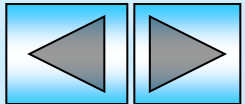
$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{-y}, & y > |x|, -\infty < x < \infty; \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

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

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



$$\begin{aligned} E(Y | X = x) &= \int_{-\infty}^{\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy \\ &= \int_{|x|}^{\infty} y e^{-y+|x|} dy = 1 + |x| \end{aligned}$$

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1.4.4 设函数 $g(x)$ 在 R 上连续,若

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

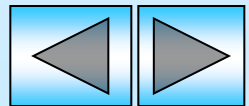
则随机变量 $g(X)$ 在“ $Y=y$ ”条件下的条件数期望为

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

定义1.4.4 称

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

为“ $Y=y$ ”的条件下,随机变量 X 的**条件方差**.



注 条件方差为随机变量 X 相对于条件数学期望 $E (X | Y = y)$ 的偏离程度的衡量指标.

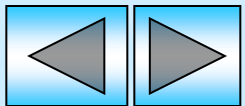
2.条件数学期望性质

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

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1.4.4 设 X, Y, Z 是 (Ω, \mathcal{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

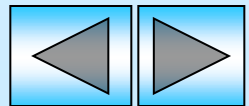
1) $E(c | Y) = c$, c 是常数;

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.

证明



3) 如果 X 与 Y 相互独立, 则 $E (X | Y) = E (X)$.

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

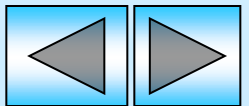
$$\begin{aligned} \text{对 } \forall y \in R, \quad E (X | y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x d F_{X|Y} (x | y) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x d F_X (x) = E (X), \end{aligned}$$

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

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

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

自证.



5) 如果 X 与 (Y, Z) 相互独立,则

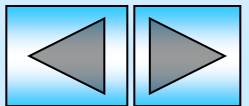
$$E(g(X)h(Y)|Z) = E(g(X))E(h(Y)|Z).$$

证 X 与 (Y, Z) 相互独立,

$$\Rightarrow F_{(X,Y)|Z}(x, y | z) = F_X(x)F_{Y|Z}(y | z)$$

对任意 $z \in R$,

$$\begin{aligned} E(g(X)h(Y)|Z = z) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)h(y)dF_{(X,Y)|Z}(x, y | z) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} g(x)dF_X(x) \right] h(y)dF_{Y|Z}(y | z) \\ &= E(g(X))E(h(Y)|Z = z) \end{aligned}$$



$$6) \quad E\{E[g(X,Y)|Y]\} = E[g(X,Y)]$$

证 $\because \quad E[g(X,Y)|Y] = S(Y)$

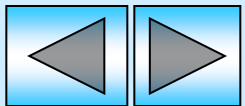
且 $S(y) = E[g(X,Y)|Y=y] = E[g(X,y)|y]$

$$\therefore E\{E[g(X,Y)|Y]\} = E[S(Y)]$$

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

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

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



$$7) \quad E[X - E(X|Y)]^2 \leq E[X - g(Y)]^2.$$

证： 由 $E[XE(X|Y)] = E[E^2(X|Y)]$ 和
 $E[Xg(Y)] = E[g(Y)E(X|Y)]$ 可得
 $X - E(X|Y)$ 与 $E(X|Y) - g(Y)$ 互不相关。

3.全数学期望公式

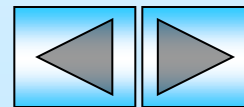
$$1) \quad E(X) = E[E(X|Y)].$$

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

性质6)
之特例

特别有**全概率公式**

对随机事件A，定义示性函数



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

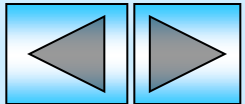
**两点分布
随机变量**

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

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

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

$$= \begin{cases} \sum_y P(A | Y = y) P(Y = y), & Y \text{ 是离散型} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} P(A | Y = y) f_Y(y) dy, & Y \text{ 是连续型} \end{cases}$$



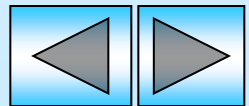
Ex.3 常用全数学期望公式 若

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

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

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

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

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

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

X_i 与 N 相互独立

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

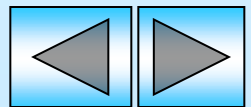
X_i 同分布

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

参见教材
p239例2.5

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

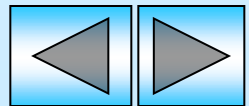
$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{a-x}, & x < y < a; \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

对任意的 $0 < x < a$ 有

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



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



例：

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

其中 $X_i, i = 1, 2, 3, \dots$ 相互独立且与随机变量 X 同分布，又与随机变量 N 相互独立。设 X 和 N 二阶矩存在，求 $E[S], D(S)$ ？

解： 由全数学期望公式，我们有

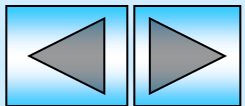
$$E[S] = E[E[S \mid N]] =: E[g(N)]$$

其中

$$g(n) = E[S \mid N = n] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i \mid N = n\right] = nE[X]$$

因此，

$$E[S] = E[NE[X]] = E[N]E[X].$$



由条件方差公式,

$$D(S \mid N) = E[S^2 \mid N] - E^2[S \mid N].$$

对上式两端取期望得,

$$E[S^2] = E[D(S \mid N)] + E[E^2[S \mid N]] \quad (1)$$

其中, $D(S \mid N = n) = nD(X)$, $E(S \mid n) = nE[X]$

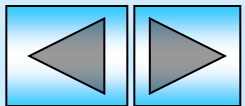
带入(1)式得, $E[S^2] = E[N]D(X) + E^2[X]E[N^2]$

因而, $D(S) = E[S^2] - E^2[S]$

$$= E[N]D(X) + E^2[X]D(N).$$

特别地, 当 N 服从参数为 λ 的泊松分布时,

$$D(S) = \lambda E[X^2].$$



随机变量的数字特征

$$E(aX + bY | Z) = aE(X | Z) + bE(Y | Z)$$

$$E(aX + bY | Z = z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (ax + by) dF_{(X,Y)|Z}(x, y | z)$$

由于 $F_{(X,Y)|Z}(x, y | z) = \int_{-\infty}^x F_{Y|(X,Z)}(y | x, z) dF_{X|Z}(x | z)$

因而 $= \int_{-\infty}^y F_{X|(Y,Z)}(x | y, z) dF_{Y|Z}(y | z)$

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_{(X,Y)|Z}(x, y | z) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_{Y|(X,Z)}(y | x, z) dF_{X|Z}(x | z) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_{X|Z}(x | z) = E(X | Z = z) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y dF_{(X,Y)|Z}(x, y | z) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y dF_{X|(Y,Z)}(x | y, z) dF_{Y|Z}(y | z) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} y dF_{Y|Z}(y | z) = E(Y | Z = z) \end{aligned}$$