

第2次课

教学内容:

1. 条件分布
2. 随机变量的独立性

教学目的及目标:

掌握条件分布及独立随机变量的概念,并能熟练解决有关问题;

教学重点:

随机变量的独立性

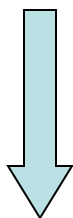
教学难点:

条件分布

§ 3.3 条件分布

在第一章中，我们介绍了条件概率的概念。
在事件 B 发生的条件下事件 A 发生的条件概率

$$P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

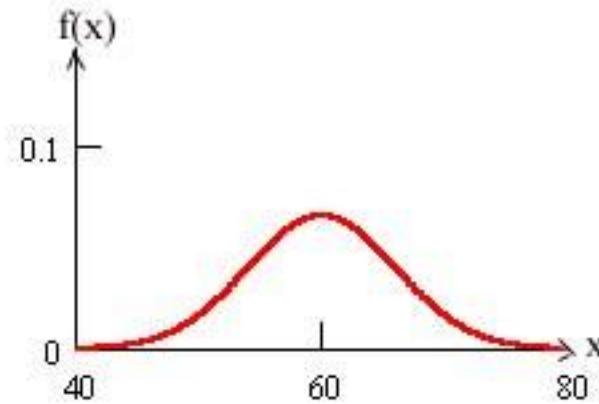


推广到随机变量

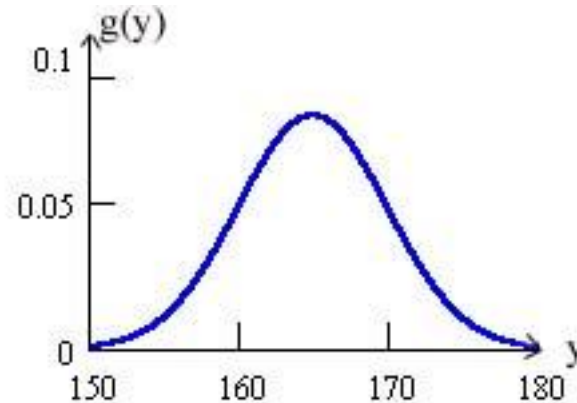
设有两个r.v X, Y ，在给定 Y 取某个或某些值的条件下，求 X 的概率分布。

这个分布就是所谓的条件分布。

例如，考虑某大学的全体学生，从其中随机抽取一个学生，分别以 X 和 Y 表示其体重和身高。则 X 和 Y 都是随机变量，它们都有一定的概率分布。



体重 X
的分布



身高 Y
的分布

现在若限制 $1.7 < Y < 1.8$ (米), 在这个条件下去求 X 的条件分布, 这就意味着要从该校的学生中把身高在1.7米和1.8米之间的那些人都挑出来, 然后在挑出的学生中求其体重的分布.

容易想象, 这个分布与不加这个条件时的分布会很不一样.

例如, 在条件分布中体重取大值的概率会显著增加.

一、离

类似定义在 $X=x_i$ 条件下
随机变量 Y 的条件概率函数.

实际

念在

另一种形

定义1 设 (X, Y) 是二维离散型随机变量,
对于固定的 j , 若 $P(Y=y_j)>0$, 则称

$$P(X=x_i|Y=y_j)=\frac{P(X=x_i, Y=y_j)}{P(Y=y_j)}=\frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}, \quad i=1, 2, \dots$$

为在 $Y=y_j$ 条

作为条件的那个r.v,认为取值是
给定的, 在此条件下求另一r.v的
概率分布.

条件分布是一种概率分布，它具有概率分布的一切性质。正如条件概率是一种概率，具有概率的一切性质。

例如： $P(X = x_i | Y = y_j) \geq 0, \quad i=1,2, \dots$

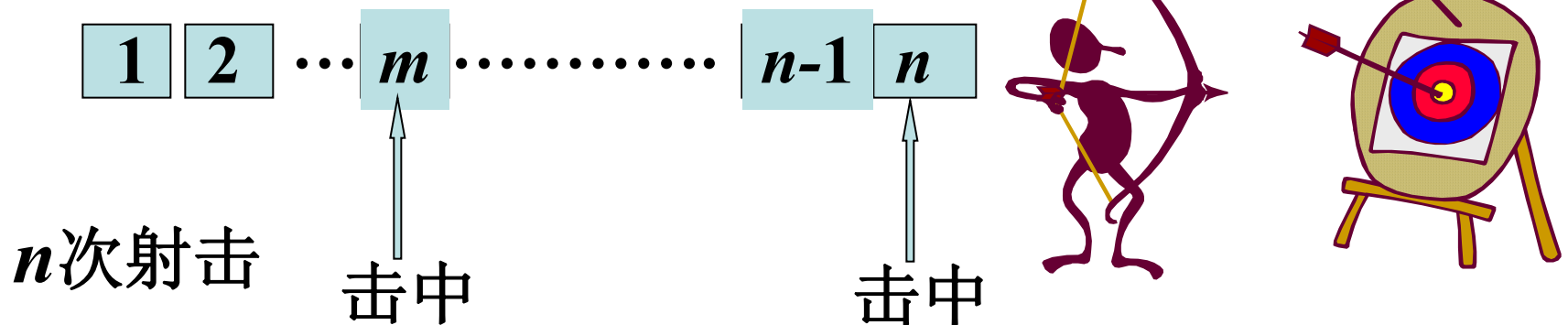
$$\sum_{j=1}^{\infty} P(Y = y_j | X = x_i) = 1$$

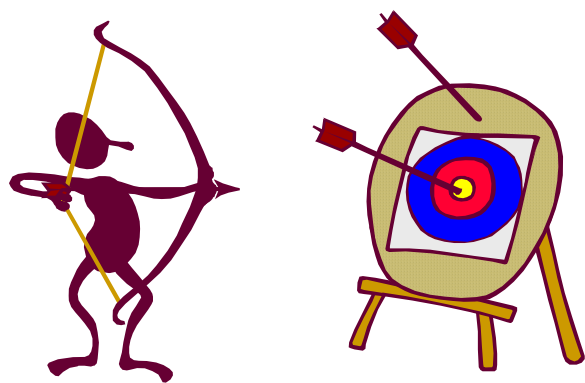
$$(1) \quad P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{p_{ij}}{p_{\bullet j}} \geq 0, \quad P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}} \geq 0,$$

$$(2) \quad \sum_{j=1}^{+\infty} P\{Y = y_j | X = x_i\} = \sum_{j=1}^{+\infty} \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}} = \frac{1}{p_{i\bullet}} \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = 1$$

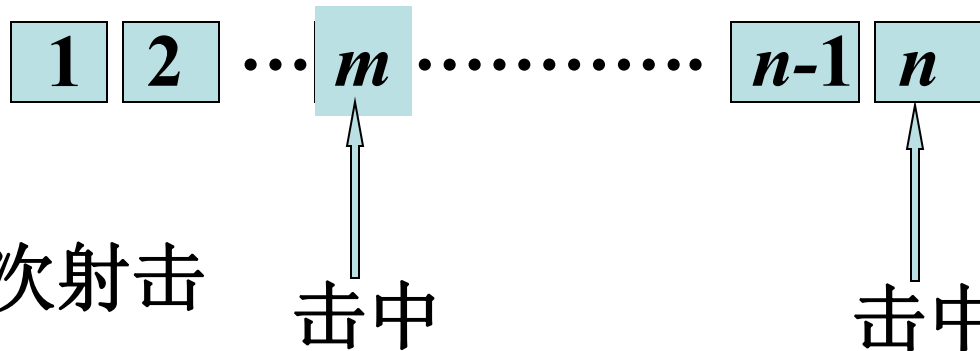
例1 一射手进行射击，击中目标的概率为 p , ($0 < p < 1$), 射击进行到击中目标两次为止. 以 X 表示首次击中目标所进行的射击次数, 以 Y 表示总共进行的射击次数. 试求 X 和 Y 的联合分布及条件分布.

解: 依题意, $\{Y=n\}$ 表示在第 n 次射击时击中目标, 且在前 $n-1$ 次射击中有一次击中目标. $\{X=m\}$ 表示首次击中目标时射击了 m 次





n 次射击



每次击中目标的概率为 p

$$P(X=m, Y=n)=?$$

不论 $m(m < n)$ 是多少,
 $P(X=m, Y=n)$ 都应等于

$$P(X = m, Y = n) = p^2 (1 - p)^{n-2}$$

由此得 X 和 Y 的联合概率函数为

$$P(X = m, Y = n) = p^2 (1 - p)^{n-2}$$

$$n=2, 3, \dots; m=1, 2, \dots, n-1$$

为求条件分布，先求边缘分布.

X 的边缘概率函数是：

$$P\{X = m\} = \sum_{n=m+1}^{\infty} P(X = m, Y = n)$$

$$= \sum_{n=m+1}^{\infty} p^2 (1-p)^{n-2} = p^2 \sum_{n=m+1}^{\infty} (1-p)^{n-2}$$

$$= p^2 \frac{(1-p)^{m+1-2}}{1-(1-p)} = p(1-p)^{m-1}$$

$$m=1, 2, \dots$$

Y 的边缘概率函数是：

$$P\{Y = n\} = \sum_{m=1}^{n-1} P(X = m, Y = n)$$

$$= \sum_{m=1}^{n-1} p^2 (1-p)^{n-2}$$

$$= (n-1) p^2 (1-p)^{n-2}$$

$$n=2, 3, \dots$$

于是可求得：
当 $n=2,3, \dots$ 时，

$$\begin{aligned} & P(X = m \mid Y = n) \\ &= \frac{P\{X = m, Y = n\}}{P\{Y = n\}} \\ &= \frac{p^2 (1-p)^{n-2}}{(n-1)p^2 (1-p)^{n-2}} \\ &= \frac{1}{n-1}, \quad m=1,2, \dots, n-1 \end{aligned}$$

联合分布

边缘分布

当 $m=1,2, \dots$ 时,

$$\begin{aligned} & P(Y = n \mid X = m) \\ &= \frac{P\{X = m, Y = n\}}{P\{X = m\}} \\ &= \frac{p^2(1-p)^{n-2}}{p(1-p)^{m-1}} \\ &= p(1-p)^{n-m-1}, \quad n=m+1, m+2, \dots \end{aligned}$$

二、连续型r.v的条件分布

1. 条件分布函数

在讨论二维连续型随机变量 (X, Y) 的条件分布时, 注意到对于任意实数 x, y , $P\{X=x\}=0$ 及 $P\{Y=y\}=0$, 因此不能简单地按条件概率的定义公式直接引入条件分布函数. 但我们可以用极限的方法来处理该问题.

设 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$, 若对给定实数 x ,

当 $\varepsilon > 0$ 充分小时, 恒有 $P\{x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\} > 0$,
则对于任意实数 y , 有

$$P\{Y \leq y \mid x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\} = \frac{P\{Y \leq y, x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\}}{P\{x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\}}$$

当 $\varepsilon \rightarrow 0^+$ 时, 如果 $P\{Y \leq y \mid x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\}$ 的极限存在, 则称此极限为在 $X=x$ 的条件下, Y 的条件分布函数, 记为

$$P\{Y \leq y \mid X = x\}$$

或

$$F_{Y|X}(y \mid x), -\infty < y < +\infty.$$

类似地， $Y=y$ 的条件下， X 的条件分布函数

$$\begin{aligned} F_{X|Y}(x | y) &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P\{X \leq x | y - \varepsilon < Y \leq y + \varepsilon\} \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{P\{X \leq x, y - \varepsilon < Y \leq y + \varepsilon\}}{P\{y - \varepsilon < Y \leq y + \varepsilon\}} \end{aligned}$$

其中 $-\infty < x < +\infty$.

注意：

在条件分布函数 $F_{Y|X}(y|x)$ 的表示式中， x 与 y 的含义不同： y 是条件分布函数中的自变量，而 x 是给定 $X=x$ 条件下的参数，因此 $F_{Y|X}(y|x)$ 是一个分布函数族。 $F_{X|Y}(x|y)$ 中 x 为自变量， y 是参数。

2. 条件概率密度

设 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$ ，如果 $f(x, y)$ 在 (x, y) 处连续，且 X 的边缘概率密度 $f_X(x)$ 在 x 处连续，并且 $f_X(x) > 0$ ，则

$$\begin{aligned} F_{Y|X}(y | x) &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P\{Y \leq y | x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\} \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{P\{Y \leq y, x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\}}{P\{x - \varepsilon < X \leq x + \varepsilon\}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \int_{-\infty}^y \left(\int_{x-\varepsilon}^{x+\varepsilon} f(u, v) \mathrm{d} u \right) \mathrm{d} v \\
&= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{\int_{x-\varepsilon}^{x+\varepsilon} f_X(u) \mathrm{d} u}{\int_{-\infty}^y f(x, v) \mathrm{d} v} \\
&= \frac{\int_{-\infty}^y f(x, v) \mathrm{d} v}{f_X(x)} = \int_{-\infty}^y \frac{f(x, v)}{f_X(x)} \mathrm{d} v \quad -\infty < y < +\infty
\end{aligned}$$

因此，由连续型随机变量的定义可知：

在 $X=x$ 的条件下， Y 仍然是一个连续型随机变量，
且其概率密度为 $\frac{f(x, y)}{f_X(x)}$ 。

定义 设 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$ ，如果 $f(x, y)$ 在 (x, y) 处连续， X 的概率密度 $f_X(x)$ 在 x 处连续，而且 $f_X(x) > 0$ ，则称 $\frac{f(x, y)}{f_X(x)}$ 为在 $X=x$ 的条件下， Y 的条件概率密度，记为 $f_{Y|X}(y|x)$ ，其中 $-\infty < y < +\infty$ ；称 $\frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$ 为在 $Y=y$ 的条件下， X 的条件概率密度，记为 $f_{X|Y}(x|y)$ ，其中 $-\infty < x < +\infty$ 。

在条件概率密度 $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$ 的表示式中， x 与 y 的含义不同： x 是条件概率密度中的自变量，而 y 是给定的参数，因此， $f_{X|Y}(x|y)$ 是一个概率密度族。 $f_{Y|X}(y|x)$ 中 y 是条件概率密度中的自变量， x 是给定的参数。

*对条件概率密度含义的进一步理解:

以 $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$ 为例

将上式左边乘以 dx , 右边乘以 $(dx dy)/dy$
即得

$$\begin{aligned} f_{X|Y}(x|y)dx &= \frac{f(x,y)dxdy}{f_Y(y)dy} \\ &\approx \frac{P\{x \leq X < x+dx, y \leq Y \leq y+dy\}}{P\{y \leq Y \leq y+dy\}} \\ &= P\{x \leq X \leq x+dx \mid y \leq Y < y+dy\} \end{aligned}$$

$$f_{X|Y}(x | y)dx$$

$$\approx P\{x \leq X \leq x + dx \mid y \leq Y < y + dy\}$$

换句话说，对很小的 dx 和 dy ， $f_{X|Y}(x | y)dx$ 表示已知 Y 取值于 y 和 $y+dy$ 之间的条件下， X 取值于 x 和 $x+dx$ 之间的条件概率。

例2 设 (X, Y) 服从单位圆上的均匀分布, 概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad \text{求 } f_{Y|X}(y|x)$$

解: 易知 X 的边缘密度为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} 2\sqrt{1-x^2}, & |x| \leq 1 \\ 0, & |x| > 1 \end{cases}$$

所以, 当 $|x| \leq 1$ 时, $f_{Y|X}(y|x)$ 才有意义, 且

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

X 已知下 Y 的条件密度

$$= \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}}, & -\sqrt{1-x^2} \leq y \leq \sqrt{1-x^2} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

这里是 y 的取值范围

y 取其它值

前面，我们已经知道，二维正态分布的两个边缘密度仍是正态分布。

可以证明，对二维正态分布，已知 $X=x$ 下， Y 的条件分布，或者已知 $Y=y$ 下， X 的条件分布都仍是正态分布。

留作练习（或自学本节课件最后一例）。

注意：运用条件概率密度，我们可以在已知某一随机变量值的条件下，定义与另一随机变量有关的事件的条件概率。

即：若 (X, Y) 是连续型r.v，则对任一集合 A ，

$$P(X \in A | Y = y) = \int_A f_{X|Y}(x | y) dx$$

例3 设 (X, Y) 的概率密度是

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{e^{-x/y} e^{-y}}{y}, & 0 < x < \infty, 0 < y < \infty \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

求 $P(X > 1 | Y = y)$

解: $P(X > 1 | Y = y) = \int_1^{\infty} f_{X|Y}(x | y) dx$

因此需先求 $f_{X|Y}(x | y)$

由于 $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx$

$$= \begin{cases} \int_0^{\infty} \frac{e^{-x/y} e^{-y}}{y} dx, & 0 < y < +\infty \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} e^{-y}, & 0 < y < +\infty \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

所以当 $y>0$ 时,

$$f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{e^{-x/y}}{y}, \quad x > 0$$

故当 $y>0$ 时,

$$P(X>1|Y=y) = \int_1^{\infty} \frac{e^{-x/y}}{y} dx$$

$$= -e^{-x/y} \Big|_1^{\infty} = e^{-1/y}$$

练 设数 X 在区间 $(0,1)$ 均匀分布，当观察到 $X=x(0<x<1)$ 时，数 Y 在区间 $(x,1)$ 上随机地取值. 求 Y 的概率密度.

解：依题意， X 具有概率密度

$$f_X(x) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

对于任意给定的值 $x(0<x<1)$ ，在 $X=x$ 的条件下， Y 的条件概率密度为

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

已知边缘密度、
条件密度，求
联合密度

所以,当 $0 < x < y < 1$ 时

$$f(x, y) = f_X(x) f_{Y|X}(y | x) = \frac{1}{1-x}$$

当 x, y 取其它值时,

$$f(x, y) = 0$$

即

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & 0 < x < y < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

于是， Y 的概率密度为

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx \\ &= \begin{cases} \int_0^y \frac{1}{1-x} dx = -\ln(1-y), & 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \end{aligned}$$

(*) 例5 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} xy, & 0 \leq x \leq 1, x \leq y \leq 3x, \\ 0 & \text{其他,} \end{cases}$$

试求 (1) 条件概率密度 $f_{X|Y}(x|y)$ 以及 $f_{Y|X}(y|x)$

(2) 求 $P\{Y \geq 2 | X \geq \frac{1}{2}\}$,

$$P\{Y < 1 | X = \frac{1}{2}\}, P\{|X| \geq \frac{3}{4} | Y = \frac{3}{2}\}$$

解 (1) 由边缘概率密度的定义可知
(积分区域见图1):

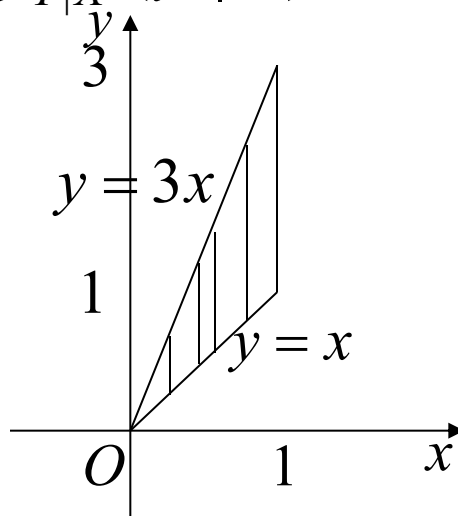


图1

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) \mathrm{d} y = \begin{cases} \int_x^{3x} xy \mathrm{d} y = 4x^3, & 0 \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) \mathrm{d} x = \begin{cases} \int_{\frac{y}{3}}^y xy \mathrm{d} x = \frac{4}{9} y^3, & 0 \leq y \leq 1, \\ \int_{\frac{y}{3}}^1 xy \mathrm{d} x = \frac{y}{2} (1 - \frac{y^2}{9}), & 1 \leq y \leq 3, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

对于任意的 $0 < x \leq 1$, $f_X(x) \neq 0$ 因此 $f_{Y|X}(y|x)$ 存在.

由条件概率密度定义可知: 当 $0 < x \leq 1$ 时,

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)} = \begin{cases} \frac{xy}{4x^3} = \frac{y}{4x^2}, & x \leq y \leq 3x, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

对于任意的 $0 < y < 3$, $f_Y(y) \neq 0$, 因此 $f_{X|Y}(x|y)$ 存在.

由条件概率密度定义可知: 当 $0 < y < 1$ 时,

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{9x}{4y^2}, & \frac{y}{3} \leq x \leq y, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

当 $1 \leq y < 3$ 时,

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{18x}{9-y^2}, & \frac{y}{3} \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

(1) 由于 $P\{X \geq \frac{1}{2}\} > 0$, 因此由条件概率的定义可知

$$\begin{aligned}
 P\{Y \geq 2 \mid X \geq \frac{1}{2}\} &= \frac{P\{Y \geq 2, X \geq \frac{1}{2}\}}{P\{X \geq \frac{1}{2}\}} \\
 &= \frac{\int_{\frac{1}{2}}^1 x \, dx \int_2^{3x} y \, dy}{\int_{\frac{1}{2}}^1 4x^3 \, dx} = \frac{\frac{25}{72}}{\frac{15}{16}} = \frac{10}{27}
 \end{aligned}$$

但对于 $P\{Y < 1 \mid X = \frac{1}{2}\}, P\{|X| \geq \frac{3}{4} \mid Y = \frac{3}{2}\}$, 由于 $P\{X = \frac{1}{2}\}, P\{Y = \frac{3}{2}\}$ 均为0, 因而其概率的计算只能用条件概率密度在某区间上的积分进行计算.

$$P\{Y < 1 \mid X = \frac{1}{2}\} = \int_{-\infty}^1 f_{Y|X}(y \mid \frac{1}{2}) \mathrm{d} y = \int_{\frac{1}{2}}^1 y \mathrm{d} y = \frac{3}{8}$$

$$P\{|X| \geq \frac{3}{4} \mid Y = \frac{3}{2}\} = \int_{|x| \geq \frac{3}{4}} f_{X|Y}(x \mid \frac{3}{2}) \mathrm{d} x = \int_{\frac{3}{4}}^1 \frac{8}{3} x \mathrm{d} x = \frac{7}{12}.$$

思考：

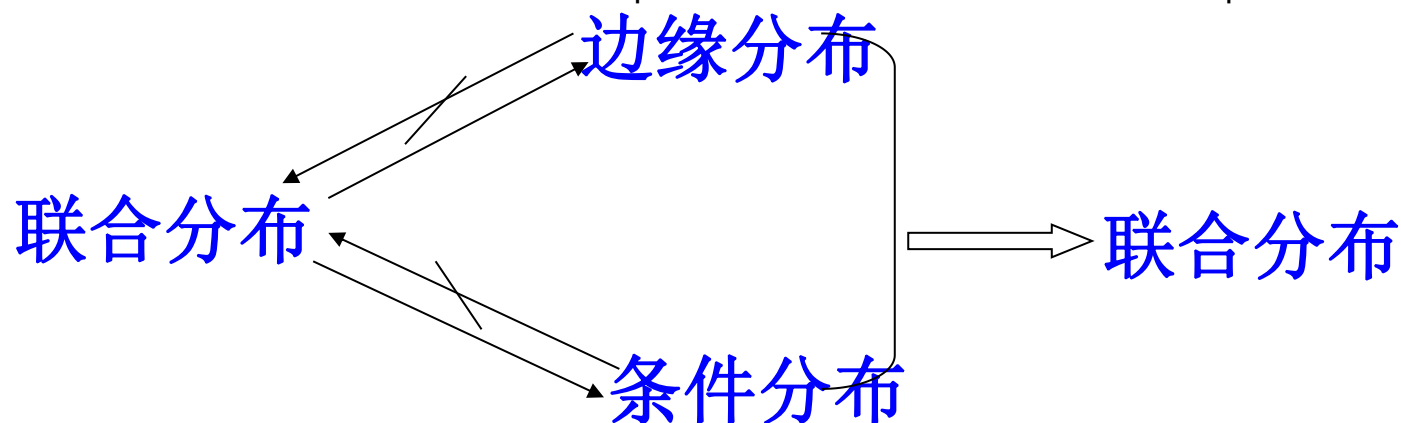
1边缘分布与联合分布、条件分布三者之间的关系？

2验证二维正态分布，已知 $X=x$ 下， Y 的条件分布，或者已知 $Y=y$ 下， X 的条件分布都仍是正态分布.

1. 设 (X, Y) 为二维随机变量，条件分布与联合分布也有紧密关系，即联合分布唯一决定了条件分布，但条件分布决定不了联合分布. 不过条件分布与边缘分布二者可以唯一确定联合分布，即

$$p_{ij} = P\{X = x_i | Y = y_j\} \cdot p_{\bullet j} = P\{Y = y_j | X = x_i\} \cdot p_{i\bullet}$$

$$f(x, y) = f_X(x) \cdot f_{Y|X}(y | x) = f_Y(y) f_{X|Y}(x | y)$$



2.(*)例 设二维随机变量 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

试求条件概率密度 $f_{X|Y}(x|y)$ 以及 $f_{Y|X}(y|x)$.

解 由于的 (X, Y) 边缘概率密度均为正态分布的概率密度, 即 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$

则依据条件概率密度的定义可得:

$$\begin{aligned} f_{X|Y}(x|y) &= \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2\sigma_1^2(1-\rho^2)}\left[x - \left(\mu_1 + \frac{\sigma_1\rho y - \sigma_1\rho\mu_2}{\sigma_2}\right)\right]^2} \quad -\infty < x < +\infty \end{aligned}$$

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2\sigma_2^2(1-\rho^2)}\left[y - \left(\mu_2 + \frac{\sigma_2\rho x - \sigma_2\rho\mu_1}{\sigma_1}\right)\right]^2} \quad -\infty < y < +\infty$$

即二维正态分布的条件分布仍为正态分布，
在 $Y=y$ 的条件下， X 的条件分布和在 $X=x$ 的条件下，
 Y 的条件分布分别为

$$N\left(\mu_1 + \frac{\sigma_1\rho y - \sigma_1\rho\mu_2}{\sigma_2}, \sigma_1^2(1-\rho^2)\right), \quad N\left(\mu_2 + \frac{\sigma_2\rho x - \sigma_2\rho\mu_1}{\sigma_1}, \sigma_2^2(1-\rho^2)\right)$$