

0.1 多维随机变量的特征数

二维随机变量 (X, Y) 之间主要表现为独立与相互依存两类关系。在许多问题中，随机变量取值往往是彼此有影响的，条件分布是研究变量之间相依关系的一个有力工具。

对于二维随机变量 (X, Y) 而言，所谓随机变量 X 的条件分布，就是在给定 Y 取得某个值的条件下 X 的分布。根据两个变量连续与离散的不同，条件分布有四种不同情形，以下举例说明。

例 0.1 设随机地选取一名清华本科生 ω ，定义与 ω 有关的四个随机变量：连续型随机变量 $X(\omega)$ $Y(\omega)$ 分别表示所选取本科生的身高与体重，离散型随机变量 $U(\omega)$ $V(\omega)$ 则分别表示该本科生的性别与学科专业，其中：

$$U(\omega) = \begin{cases} 0, & \text{男生} \\ 1, & \text{女生} \end{cases} \quad V(\omega) = \begin{cases} 0, & \text{理工科} \\ 1, & \text{文科} \end{cases}$$

下表中展示的四中条件分布组合代表了四种不同类型：

表 1: 条件分布的四种情况

分布种类	离散	连续
离散	$U V=0$	$X V=0$
连续	$V Y=70kg$	$X Y=70kg$

可见，根据主变量与条件变量是离散还是连续，条件分布可分为四种情形。几乎所有的概率论教材都只介绍全离散与全连续两种情形，而对其他两种不做讲述，但是后续课程中，另外两种情况却经常用到。

0.1.1 条件分布

首先，我们对变量的条件分布函数做出一般的定义：

$$F_{X|Y}(x|y) \triangleq P(X \leq x | Y = y)$$

$$= \begin{cases} \frac{P(X \leq x | Y = y)}{P(Y = y)}, & \text{若 } P(Y = y) > 0 \\ \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P(X \leq x | y \leq Y \leq y + \varepsilon) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{P(X \leq x, y \leq Y \leq y + \varepsilon)}{P(y \leq Y \leq y + \varepsilon)}, & \text{若 } P(Y = y) = 0 \end{cases} \quad (1)$$

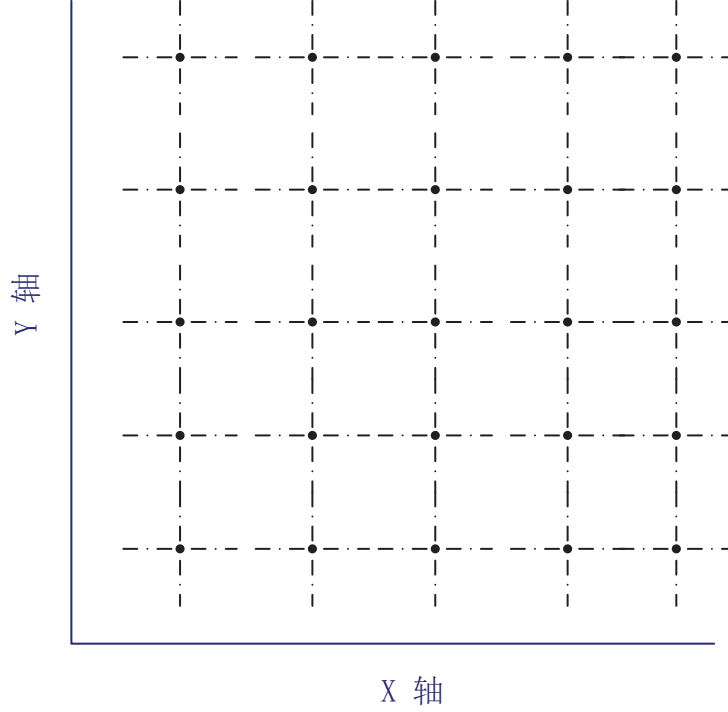
注 (1): 若 $\exists \delta > 0, \forall 0 < \varepsilon < \delta, P(X \leq x, y \leq Y \leq y + \varepsilon) > 0$, 则 $P(X \leq x | Y = y) \triangleq \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P(X \leq x | y \leq Y \leq y + \varepsilon)$ 。

注 (2): 上述定义在一元和多元情形下是统一的，也就是随机变量扩展到多维空间， $X \in R^n, Y \in R^m$ 上述定义仍然成立。

下面，我们分情形讨论条件分布。

全离散型

考虑二维随机变量 (X, Y) ，其中 X, Y 均为离散型随机变量，设其支集为 \mathcal{J} 。 \mathcal{J} 在第一维的投影即为 X 的支集 \mathcal{X} ，在第二维的投影即为 Y 的支集 \mathcal{Y} 。



(a) 全离散型示意图

设 X, Y 的联合分布与边缘分布分别为 $f_{XY}(x, y), f_X(x), f_Y(y)$ ，其中 $x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}$ ，则：

$$P(X = x | Y = y) = \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} = \frac{f_{XY}(x, y)}{f_Y(y)} \triangleq f_{X|Y}(x|y) \quad (2)$$

$$F_{X|Y}(x|y) \triangleq P(X \leq x | Y = y) = \sum_{u \leq x} f_{X|Y}(u|y)$$

另设 $x \in \mathcal{X}$ ，可以得出以下结论。

乘法公式：

$$f_{XY}(x, y) = f_Y(y) f_{X|Y}(x|y) f_{XYZ}(x, y, z) = f_Z(z) f_{Y|Z}(y|z) f_{X|YZ}(x|yz)$$

全概率公式：

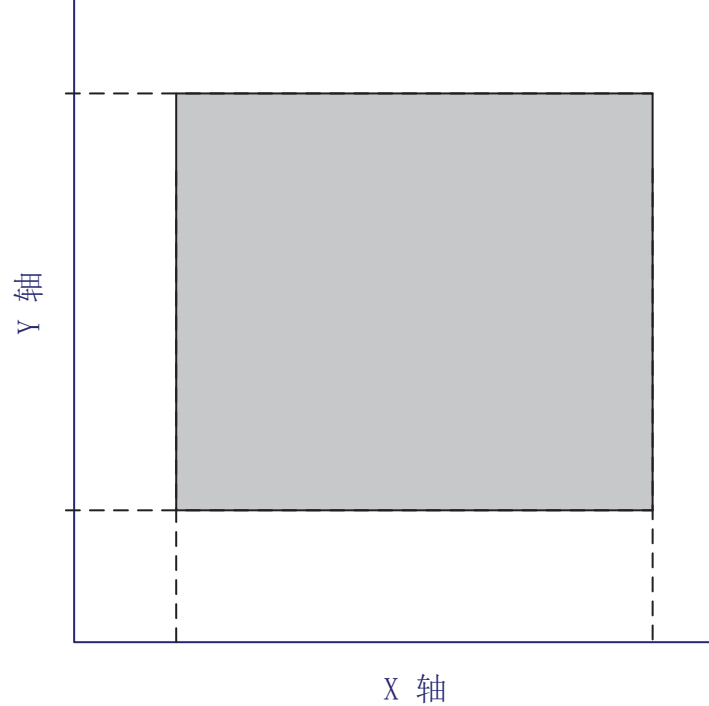
$$f_X(x) = \sum_{y \in \mathcal{Y}} f_{XY}(x, y) = \sum_{y \in \mathcal{Y}} f_Y(y) f_{X|Y}(x|y)$$

贝叶斯公式：

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{XY}(x, y)}{f_X(x)} = \frac{f_Y(y) f_{X|Y}(x|y)}{\sum_{v \in \mathcal{Y}} f_Y(v) f_{X|Y}(x|v)}$$

全连续型

考虑二维随机变量 (X, Y) ，其中 X, Y 均为连续型随机变量，设其支集为 \mathcal{J} 。 \mathcal{J} 在第一维的投影即为 X 的支集 \mathcal{X} ，在第二维的投影即为 Y 的支集 \mathcal{Y} 。



(b) 全连续型示意图

设 X, Y 均为连续型随机变量，具有联合分布与边缘分布分别 $f_{XY}(x, y), f_X(x), f_Y(y)$ 。

$$\begin{aligned}
 F_{X|Y}(x|y) &\triangleq \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{P(X \leq x, y \leq Y \leq y + \varepsilon)}{P(y \leq Y \leq y + \varepsilon)} \\
 &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{\int_{-\infty}^x \int_y^{y+\varepsilon} f_{XY}(u, v) dv du}{\int_y^{y+\varepsilon} f_Y(v) dv} \\
 &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{\int_{-\infty}^x \left[\frac{1}{\varepsilon} \int_y^{y+\varepsilon} f_{XY}(u, v) dv \right] du}{\frac{1}{\varepsilon} \int_y^{y+\varepsilon} f_Y(v) dv} \\
 &= \frac{\int_{-\infty}^x f_{XY}(u, y) du}{f_Y(y)} \\
 &= \int_{-\infty}^x \frac{f_{XY}(u, y)}{f_Y(y)} du
 \end{aligned}$$

回想概率密度的定义：

回忆：称 $f_X(\cdot)$ 为概率密度函数，如果 $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(u) du$ 。因此，利用以上推导的结果，我们可以定义条件分布密度：

$$f_{X|Y}(x, y) = \frac{f_{XY}(x, y)}{f_Y(y)} \quad (3)$$

利用上述定义，可以类似推得连续情形下得乘法公式、全概率公式以及贝叶斯公式，此处不作赘述。

例 0.2 设

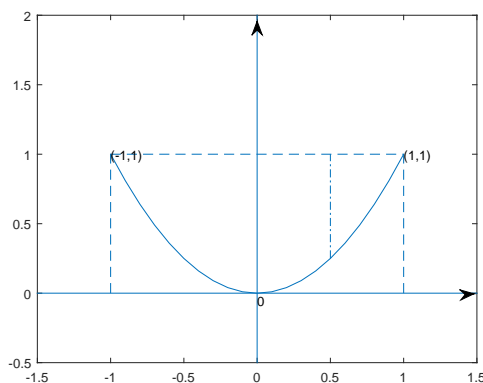
$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{21}{4}x^2y, & x^2 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{others} \end{cases}$$

(1) 求 $P(Y \leq \frac{3}{4} | X = 0.5)$; (2) 求 $P(Y \leq \frac{3}{4} | X \leq 0.5)$ 。

解: (1) 计算边缘概率密度,

$$p(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy = \int_{x^2}^1 \frac{21}{4}x^2y dy = \frac{21}{8}x^2(1 - x^4)$$

注: 可以通过归一性验证结果的正确性。计算条件分布密度, 当 $-1 \leq x \leq 1, x^2 \leq y \leq 1$ 时



(c) 概率密度函数区域示意图

有:

$$p(y|x) = \frac{p(x, y)}{p(x)} = \frac{\frac{21}{4}x^2y}{\frac{21}{8}x^2(1 - x^4)} = \frac{2y}{1 - x^4}$$

故,

$$P\left(Y \leq \frac{3}{4} | X = 0.5\right) = \int_{\frac{1}{4}}^{\frac{3}{4}} \frac{2y}{1 - x^4} dy = \frac{8}{15}$$

(2) 计算条件概率,

$$P\left(Y \leq \frac{3}{4} | X \leq 0.5\right) = \frac{P\left(Y \leq \frac{3}{4}, X \leq 0.5\right)}{P(X \leq 0.5)} = \frac{\int_{-\frac{\sqrt{3}}{2}}^{\frac{1}{2}} \left(\int_{x^2}^{\frac{3}{4}} \frac{21}{4}x^2y dy\right) dx}{\int_{-1}^{0.5} \frac{21}{8}x^2(1 - x^4) dx}$$

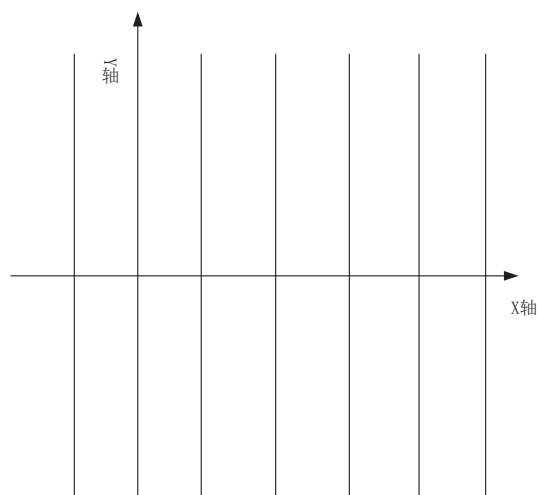
混合型

讨论 $X \in \mathcal{X}$ 为离散型随机变量, 而 $y \in \mathcal{Y}$ 为连续型随机变量, 集合 $\mathcal{J} = (\mathcal{X}, \mathcal{Y})$ 。

联合分布函数: $F_{XY}(x, y) \triangleq P(X \leq x, Y \leq y)$

定义 0.1 若 $F_{XY}(x, y) \triangleq P(X \leq x, Y \leq y)$ 满足 $\forall (x, y) \in \mathcal{J}, \sum_{u \leq x} \int_{-\infty}^y f_{XY}(u, v) dv = F_{XY}(x, y)$, 则称 $f_{XY}(\cdot, \cdot)$ 为混合概率密度。

可以推导相应的条件分布密度:



(d) 混合型示意图

连续变量 Y 作为条件变量

$$f_{X|Y}(x|y) = \begin{cases} \frac{f_{XY}(x,y)}{f_Y(y)}, & (x,y) \in \mathcal{J} \\ 0, & (x,y) \notin \mathcal{J} \end{cases} \quad (4)$$

离散变量 X 作为条件变量

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{XY}(x,y)}{f_X(x)}, X \in \mathcal{X} \quad (5)$$

又有 ,

$$f_{XY}(x,y) = f_X(x) f_{Y|X}(y|x) = f_Y(y) f_{X|Y}(x|y) \quad (6)$$

由此不难看出, 可以类似推得混合情形下的乘法公式、全概率公式以及贝叶斯公式, 此处不作赘述。