

## 第 5 讲\*

### 随机变量/向量变换

麻省理工学院 14.30 2006 年春季

Herman Bennett

## 13 随机变量函数（单变量模型）

### 13.1 离散模型

设  $X$  是一个概率质量函数为  $f_X(x)$  的离散型随机变量。定义一个新的随机变量  $Y$  作为  $X$  的函数， $Y = r(X)$ 。 $f_Y(y)$  是  $Y$  的概率质量函数，表示如下：

$$f_Y(y) = P(Y = y) = P[r(X) = y] = \sum_{x: r(x)=y} f_X(x) \quad (31)$$

**例 13.1** 计算  $f_Y(y)$ ，其中， $Y = X^2$  且如果  $x = -2, -1, 0, 1, 2$ ， $P(X = x) = 0.2$ ，否则，为 0。

---

注意：这些讲义不一定是自封的。它们只是对讲座的一种补充而不是替代。

## 13.2 连续模型

### 13.2.1 二步法

设  $X$  是一个概率密度函数为  $f_X(x)$  的随机变量。定义一个新的随机变量  $Y$  作为  $X$  的函数,  $Y = r(X)$ 。  $f_Y(y)$  是  $Y$  的概率密度函数, 表示如下:

$$\text{第一步: } F_Y(y) = P(Y \leq y) = P[r(X) \leq y] = \int_{x: r(x) \leq y} f_X(x) dx$$

$$\text{第二步: } f_Y(y) = \frac{dF_Y(y)}{dy} \quad (F_Y(y) \text{ 在任何一点都是可微的}). \quad (32)$$

**例 13.2.** 计算  $f_Y(y)$ , 其中,  $Y = X^2$  且  $X \sim U[-1, 1]$ 。

### 13.2.2 一步法

设  $X$  是一个概率密度函数为  $f_X(x)$  的随机变量。定义  $X$  的所有可能值的集合为  $\mathcal{X}$ , 使得  $f_X(x) > 0$  [ $\mathcal{X} = \{x: f_X(x) > 0\}$ ]; 例如:  $a < X < b$  ]。

定义一个新的随机变量  $Y$ , 使得  $Y = r(X)$ , 这里  $r(\cdot)$  是一个严格单调函数 (递增或递减) 且是  $X$  的可微函数 (因而连续)。那么  $Y$  的概率密度函数  $f_Y(y)$  表示如下:

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(r^{-1}(y)) \left| \frac{\partial r^{-1}(y)}{\partial y} \right|, & \text{对于 } y \in \mathcal{Y} \subseteq \mathbb{R}; \\ 0, & \text{否则} \end{cases} \quad (33)$$

这里集合  $\mathcal{Y}$  定义为:  $\mathcal{Y} = \{y: y = r(x), \text{ 对于所有 } x \in \mathcal{X}\}$ 。例如:

$$a < X < b \Leftrightarrow \alpha < Y < \beta.$$

- 如果  $r(x)$  是非单调的, 将  $X$  进行分段, 使得每一个区域都是单调的。那么就可以对每一个区域应用一步法, 并相加。
- 式 (33) 是如何得出的呢?

例 13.3. 计算  $f_Y(y)$ , 其中,  $Y = 4X + 3$  且如果  $0 < x < \infty$ ,  $f(x) = 7e^{-7x}$ , 否则为 0。

例 13.4. 用一步法解答例 13.2。

## 14 随机向量函数（多变量模型）

### 14.1 离散模型

设  $X \equiv (X_1, X_2, \dots, X_n)$  是联合密度函数为  $f_X(x_1, \dots, x_n)$  的随机向量。

定义一个新的随机向量  $Y \equiv (Y_1, Y_2, \dots, Y_m)$ ，是随机向量  $X$  的函数，则对于  $i = 1 \dots m$ ,

$Y_i = r_i(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 。Y 的联合密度函数  $f_Y(y_1, y_2, \dots, y_m)$ ，表达式如下：

$$f_Y(y_1, y_2, \dots, y_m) = \sum_{\substack{(x_1, \dots, x_n): \\ \forall i=1 \dots m \\ r_i(x_1, \dots, x_n) = y_i}} f_X(x_1, \dots, x_n) \quad (34)$$

- 这是对 13.1 部分的直接推广，其中公式 (34) 是公式 (31) 的推广表达式。

**例 14.1** (卷积) 设  $(X, Y)$  是一个随机向量， $X$  与  $Y$  是相互独立，概率质量函数分别为  $f_X(x)$  和  $f_Y(y)$  的离散型随机向量。计算  $P(Z = z)$ ，其中  $Z = Y + X$ 。

## 14.2 连续模型

### 14.2.1 两步法

$X \equiv (X_1, X_2, \dots, X_n)$  是一个随机向量，其联合密度函数为  $f_X(x_1, \dots, x_n)$ 。

定义一个新的随机向量  $Y \equiv (Y_1, Y_2, \dots, Y_m)$ ，是随机向量  $X$  的函数，则对于  $i = 1 \dots m$ ， $Y_i = r_i(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 。 $Y$  的联合密度函数为  $f_Y(y_1, y_2, \dots, y_m)$ ，表达式如下 (其中  $m=1$ )：

第一步：

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P[r(X_1, \dots, X_n) \leq y] = \int \dots \int_{(x): r(x) \leq y} f_X(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n$$

$$\text{第二步: } f_Y(y) = \frac{dF_Y(y)}{dy} \quad (F_Y(y) \text{ 在每一点都是可微的}) \quad (35)$$

- 这是对 13.2.1 部分的一个直接推广，其中式 (35) 是式 (32) 的推广表达式 (此时， $m=1$ )。

- $m>1$  的情况是类似的 (但会比较复杂)。

## 14.2.2 一步法

设  $X \equiv (X_1, X_2, \dots, X_n)$  为联合密度函数为  $f_X(x_1, \dots, x_n)$  的随机向量。

定义一个新的随机向量  $Y \equiv (Y_1, Y_2, \dots, Y_m)$ ，是随机向量  $X$  的函数，则对于  $i = 1, \dots, n$ ，

$Y_i = r_i(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，与式 (37) 成立的条件相同。 $Y$  的联合密度函数为  $f_Y(y_1, \dots, y_n)$ ，

表达式如下：

$$f_Y(y_1, y_2, \dots, y_n) = \begin{cases} f_X(s_1(y), s_2(y), \dots, s_n(y)) |J|, & \text{对于 } (y_1, y_2, \dots, y_n) \in \mathcal{Y} \subseteq \mathbb{R}^n; \\ 0, & \text{否则} \end{cases} \quad (36)$$

这里：

$$\begin{array}{ccc} Y_1 = r_1(X_1, \dots, X_n) & & X_1 = s_1(Y_1, \dots, Y_n) \\ Y_2 = r_2(X_1, \dots, X_n) & \xrightarrow{\text{一一变换}} & X_2 = s_2(Y_1, \dots, Y_n) \\ \vdots & & \vdots \\ Y_n = r_n(X_1, \dots, X_n) & & X_n = s_n(Y_1, \dots, Y_n) \end{array} \quad (37)$$

且

$$J = \det \begin{bmatrix} \frac{\partial s_1}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial s_1}{\partial y_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial s_n}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial s_n}{\partial y_n} \end{bmatrix} \quad (\text{雅可比矩阵}) \quad (38)$$

且

$\mathcal{X}$  是  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的支撑：  $\mathcal{X} = \{x : f_X(x) > 0\}$ 。

$\mathcal{Y}$  是  $Y_1, \dots, Y_n$  的诱导支撑：  $\mathcal{Y} = \{y : y = r(x), \text{ 对于所有 } x \in \mathcal{X}\}$ 。

$$(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{X} \Leftrightarrow (y_1, \dots, y_n) \in \mathcal{Y}. \quad (39)$$

- 注意，为了使该方法可行， $m$  须等价于  $n$  ( $n=m$ )。
- 如果式 (37) 的条件不成立，那么，将其进行划分，在每个区域使该条件成立，然后对每个区间应用该方法，再相加。
- 这是对 **13.2.2** 部分的一个直接推广，其中公式 (36) 是公式 (33) 的推广表达式。
- 记住：如果  $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ ，那么  $\det(A) = |A| = ad - cb$ 。

**例 14.2** 设  $(X_1, X_2)$  是随机向量,  $X_1$  和  $X_2$  是联合密度函数为  $f(x_1, x_2) = e^{-x_1 - x_2}$  的连续随机向量, 如果  $0 \leq x_i$ , 否则, 为 0。用一步法求出  $f_Y(y)$ , 这里  $Y = X_1 + X_2$ 。

**例 14.3** 设  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是一个连续型随机向量, 包含  $n$  个独立同分布随机变量,<sup>1</sup> 这里  $X_i \sim U[0, 1]$ 。计算随机向量  $X$  两种变换的概率密度函数: (1)  $Y_{\max} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  和 (2)  $Y_{\min} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ 。

---

<sup>1</sup> 缩写为 iid, 或者称为“随机样本”。这方面的更多内容参见讲义 7。