

第二章 随机变量及其分布

高 尉



2023-人工智能综合...

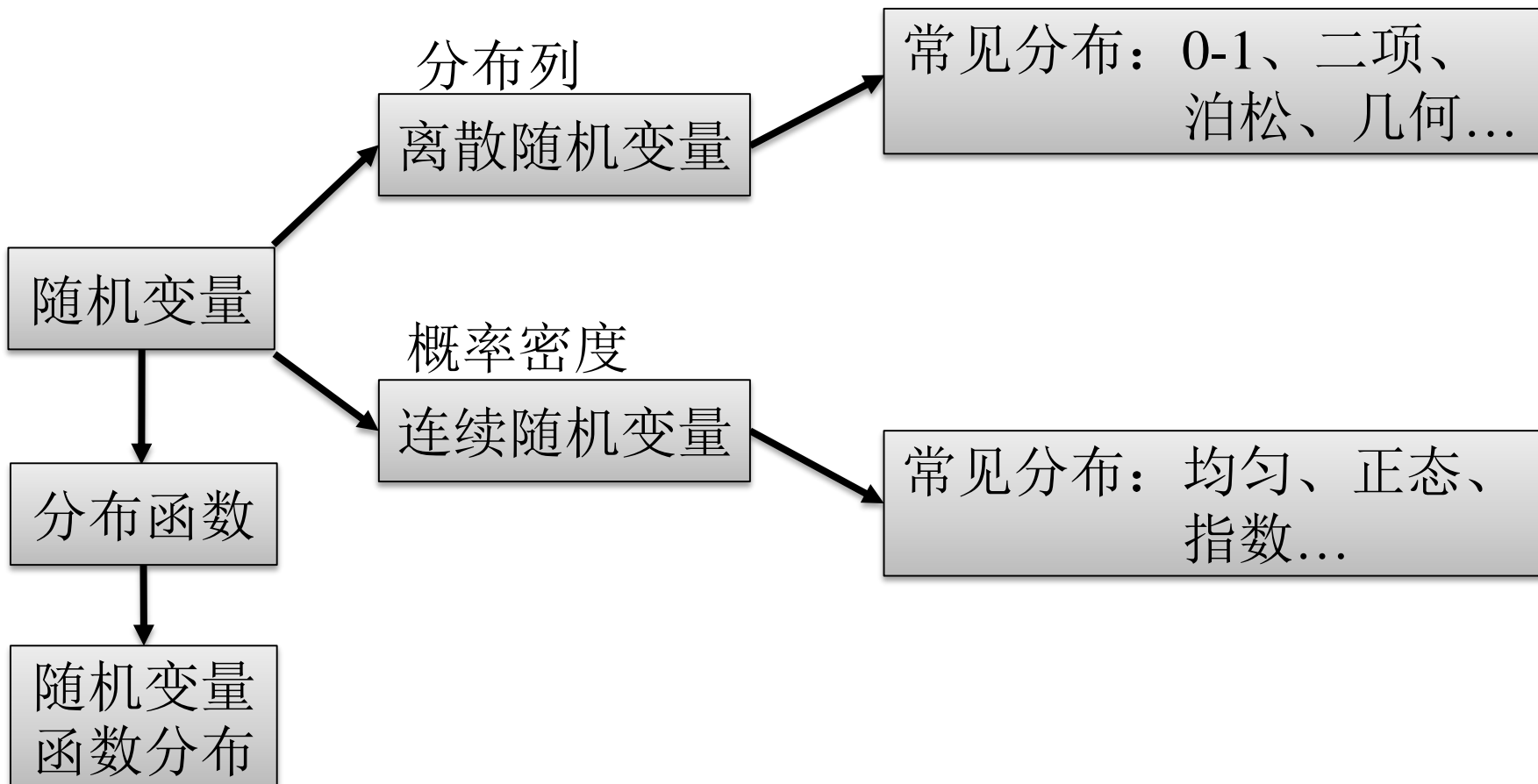
群号: 188231748



扫一扫二维码，加入群聊。

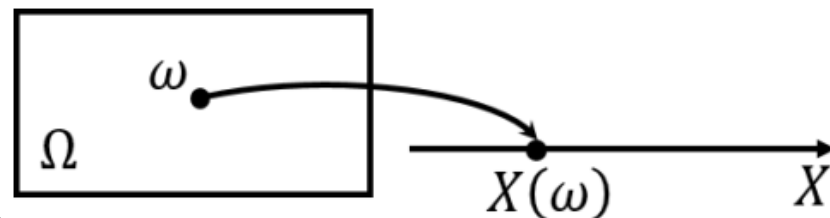


知识结构



随机变量

将样本空间 Ω 中每个样本点 ω 与一实数 $X(\omega)$ 相对应, $X(\omega)$ 是 ω 的实值函数, 称实值函数 $X(\omega): \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ 为随机变量, 简记 X



给定任意随机变量 X 和实数 x , 函数

$$F(x) = P(X \leq x)$$

称为随机变量 X 的**分布函数**, 分布函数的本质是概率

- 单调性: 若 $x_1 < x_2$, 则 $F(x_1) \leq F(x_2)$
 - 规范性: $F(x) \in [0,1]$ 且 $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$
 - 右连续性: $F(x+0) = F(x)$
- 分布函数可由这三条性质完全刻画
- 对任意实数 $x_1 < x_2$, $P(x_1 < X \leq x_2) = F(x_2) - F(x_1)$

$$P(X = x_2) = F(x_2) - F(x_2 - 0)$$

例题

性质：若 $F_1(x), F_2(x)$ 是分布函数，则 $aF_1(x) + (1 - a)F_2(x)$ 也是分布函数，其中 $a \in (0,1)$

例：设随机变量 X 的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ x^2 - b & a < x \leq \sqrt{2} \\ c & x > \sqrt{2} \end{cases}$$

求 $P(X = a)$ 和 $P[1 < X < 3]$

离散型随机变量

离散型随机变量：随机变量的取值是有限的、或无限可列的。

假设其取值为 $x_1, x_2, \dots, x_n, \dots$, 事件 $X = x_k$ 的概率记为

$$p_k = P(X = x_k) \quad k = 1, 2, \dots$$

称之为**随机变量X的分布列**，分布列包含随机变量的取值和概率，完全刻画其概率属性

X	x_1	x_2	\dots	x_n	\dots
P	p_1	p_2	\dots	p_n	\dots

性质：随机变量 X 的分布列 $P(X = x_k) = p_k$ ($k \geq 1$) 满足 $p_k \geq 0$ 且 $\sum_k p_k = 1$

例:若随机变量 X 的分布列 $P(X = k) = c/4^k$ ($k \geq 0$), 求 $P(X = 1)$

均匀/0-1分布

设随机变量 X 的取值为 x_1, x_2, \dots, x_n , 且 $P(X = x_i) = 1/n$, 称 X 服从离散 **均匀分布**

期望: $E(X) = \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{n}$ 方差: $E(X) = \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{n} - \left(\sum_{i=1}^n \frac{x_i}{n}\right)^2$

德国坦克数量问题: 假设德国生产 N 辆坦克, 编号为 $1, 2, \dots, N$, 盟军战斗中随机击毁 k 辆, 被随机击毁坦克编号分别为 x_1, x_2, \dots, x_k , 如何估计 N 的大小

随机变量 X 的取值为 $\{0, 1\}$, 其分布列 $P(X = 1) = p$, 称 X 服从参数为 p 的**0-1分布**, 或 **Bernoulli 分布**, 记 **$X \sim \text{Ber}(p)$**

若 $X \sim \text{Ber}(p)$, 则 $E(X) = p$ 和 $\text{Var}(X) = p(1 - p)$

二项/几何分布

用随机变量 X 表示 n 重Bernoulli试验中事件 A 发生的次数, 则 X 的取值为 $0, 1, \dots, n$, 其分布列为

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} \quad k \in \{0, 1, 2, \dots, n\}$$

称随机变量 X 服从参数为 n 和 p 的**二项分布 (binomial distribution)**, 记 $X \sim B(n, p)$

对随机变量 $X \sim B(n, p)$ 有 $E(X) = np$ 和 $\text{Var}(X) = np(1 - p)$

用随机变量 X 表示事件 A 首次发生时的试验次数, 则 X 的取值为 $1, 2, \dots$, 其分布列为 $P(X = k) = (1 - p)^{k-1} p \quad (k \geq 1)$

称 X 服从参数为 p 的**几何分布**, 记为 $X \sim G(p)$

【无记忆性】 $P(X > m + n \mid X > m) = P(X > n)$

若随机变量 $X \sim G(p)$, 则有 $E(X) = 1/p$ 和 $\text{Var}(X) = (1 - p)/p^2$

负二项分布 (Pascal分布)

用 X 表示事件 A 第 r 次成功时发生的试验次数, 则 X 取值 $r, r + 1, r + 2, \dots$, 其分布列为

$$P(X = n) = \binom{n-1}{r-1} p^{r-1} (1-p)^{n-r} \cdot p \quad (n \geq r)$$

称 X 服从参数为 r 和 p 的负二项分布, 又称 **Pascal分布**

设随机变量 X 服从参数为 $p \in (0,1)$ 和 $r > 0$ 的负二项分布, 则有 $E(X) = r/p$ 和 $\text{Var}(X) = r(1-p)/p^2$

泊松定理

若随机变量 X 的分布列为 $P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \ (k \geq 0)$ 其中 $\lambda > 0$ 是常数, 称随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 记为 $X \sim P(\lambda)$

若 $X \sim P(\lambda)$, 则 $E(X) = \lambda$ 和 $\text{Var}(X) = \lambda$

泊松定理: 对任意常数 $\lambda > 0$, n 为任意正整数, 设 $np_n = \lambda$, 则对任意给定的非负整数 k , 有 $\lim_{n \rightarrow +\infty} \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$

泊松分布的应用: 若随机变量 $X \sim B(n, p)$, 当 n 比较大而 p 比较小时, 令 $\lambda = np$, 有 $P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$
即利用泊松分布近似计算二项分布

常见分布

- 0/1分布: $X \sim \text{Ber}(p)$, $E(X) = p$ $\text{Var}(X) = p(1 - p)$
- 二项分布: $X \sim B(n, p)$, $E(X) = np$ $\text{Var}(X) = np(1 - p)$
- 几何分布: $X \sim G(p)$, $E(X) = \frac{1}{p}$ $\text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}$
 - 无记忆性: $P(X > m + n \mid X > m) = P(X > n)$
- 负二项分布: X 服从参数为 r 和 p 的负二项分布
$$E(X) = \frac{r}{p} \quad \text{和} \quad \text{Var}(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$$
- 泊松分布: $X \sim P(\lambda)$, $E(X) = \lambda$ $\text{Var}(X) = \lambda$
 - 泊松定理: $\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$


例题

设随机变量 $X \sim U(2,5)$, 若对 X 进行三次独立观测, 求至少两次观察值大于3的概率。

概率密度函数

设随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$, 如果存在可积函数 $f(x)$, 使得对任意实数 x 有 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$ 成立, 则称 X 为连续型随机变量, 函数 $f(x)$ 为随机变量 X 的**概率密度函数**, 简称**概率密度**

概率密度函数 $f(x)$ 满足

- 非负性: $f(x) \geq 0$
 - 规范性: $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt = 1$
- }  概率密度
- 任意 $x_1 < x_2$, 有 $P(x_1 \leq X \leq x_2) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$, $P(X = x_2) = 0$
 - $F(x)$ 在 $(-\infty, +\infty)$ 连续
 - 若 $f(x)$ 在 x_0 连续, 则 $F(x)$ 在 x_0 可导, 且有 $f(x_0) = F'(x_0)$
 - 若 $f(x)$ 为偶函数, 则有 $F(x) + F(-x) = 1$

例题

1) 若 X 的概率密度函数为 $f(x)$ ，则以下为概率密度函数的有()

A) $f(2x)$ B) $f^2(x)$ C) $2xf(x^2)$ D) $3x^2f(x^3)$

2) 若 X 与 $-X$ 具有相同的概率密度函数，则 $F(x) + F(-x) = 1$

3) 若 X 的概率密度函数为偶函数，则 $F(-x) = \frac{1}{2} - \int_0^x f(t)dt$

均匀分布和指数分布

若随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in [a, b] \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$, 称 X 服从
区间 $[a, b]$ 上的均匀分布, 记 $X \sim U(a, b)$

若 $X \sim U(a, b)$, 则 $E(X) = (a + b)/2$, $\text{Var}(X) = (b - a)^2/12$

给定常数 $\lambda > 0$, 若随机变量 X 的密度函数 $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$

称 X 服从参数为 λ 的指数分布, 记 $X \sim e(\lambda)$

若随机变量 $X \sim e(\lambda)$, 则 $E(X) = 1/\lambda$ 和 $\text{Var}(X) = 1/\lambda^2$

唯一具有无记忆性的连续随机变量: 若随机变量 $X \sim e(\lambda)$, 则对任意 $s > 0, t > 0$, 有 $P(X > s + t | X > t) = P(X > s)$

例题

- 1) 设随机变量 $\xi \sim U(-3,6)$, 试求方程 $4x^2 + 4\xi x + \xi + 2 = 0$ 有实根的概率
- 2) 已知随机变量 $Y \sim e(1)$, 对任意 $a > 0$ 求 $P[Y \leq a + 1 | Y > a]$
- 3) 随机变量 $X \sim e(\lambda)$, 且 X 落入 $(1,3)$ 内的概率达到最大, 求 λ

正态分布

给定 $u \in (-\infty, +\infty)$ 和 $\sigma > 0$, 随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad x \in (-\infty, +\infty)$$

称 X 服从参数为 μ, σ^2 的正态分布, $N(0,1)$ 为标准正态分布

性质:

- 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $E(X) = \mu$ 和 $\text{Var}(X) = \sigma^2$
- 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$
- 若 $X \sim N(0,1)$, 则 $\sigma X + \mu \sim N(\mu, \sigma^2)$
- 标准正态分布 $N(0,1)$ 的分布函数 $\Phi(x) = P(X \leq x)$, 偶函数
- 标准正态分布的 α 分位数 u_α 满足 $P(X > u_\alpha) = \alpha$, $u_{1-\alpha} = -u_\alpha$

例题

1) X 服从正态分布 $N(0,1)$, 给定 $\alpha \in (0,1)$, 数 u_α 满足 $P(X > u_\alpha) = \alpha$, 若 $P(|X| \leq x) = \alpha$, 则 x 等于 ()

A) $u_{\alpha/2}$ B) $u_{1-\alpha/2}$ C) $u_{(1-\alpha)/2}$ D) $u_{1-\alpha}$

2) 设 $f_1(x)$ 是 $N(0,1)$ 的概率密度函数, $f_2(x)$ 是 $[-1,3]$ 均匀分布的概率密度函数, 若

$$f(x) = \begin{cases} af_1(x) & x \leq 0 \\ bf_2(x) & x > 0 \end{cases}$$

为概率密度函数, 则 a, b 应满足什么条件

随机变量函数的概率分布

离散随机变量： X 的分布列为 $P(X = x_i) = p_i$ ， 则 $Y = g(X)$ 的分布列 $P(Y = g(x_i)) = p_i$ (若值相同则需要合并)

X 的分布列为 $P(X = n) = 1/2^n (n = 1, 2 \dots)$ ， 求 $Y = \sin(X\pi/2)$ 的分布函数

随机变量函数的概率分布

已知连续随机变量 X 的概率密度为 $f_X(x)$ ，求新随机变量 $Y = g(X)$ 的概率密度 $f_Y(y)$ ？

求解步骤：1) 求解 $Y=g(X)$ 的分布函数

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = \int_{g(x) \leq y} f_X(x) dx$$

2) 利用分布函数和概率密度关系求解密度函数 $f_Y(y) = F'_Y(y)$

数学工具 — 积分求导公式

$$F(y) = \int_{\psi(y)}^{\varphi(y)} f(x) dx$$
$$F'(y) = f(\varphi(y))\varphi'(y) - f(\psi(y))\psi'(y)$$

例题

已知 X 的分布函数 $F_X(x)$ ，求 $Y = 2X + 1$ 的分布函数

已知 X 服从均匀分布 $U(-\pi/2, \pi/2)$ ，求 $Y = \sin(x)$ 的概率密度

练习题：

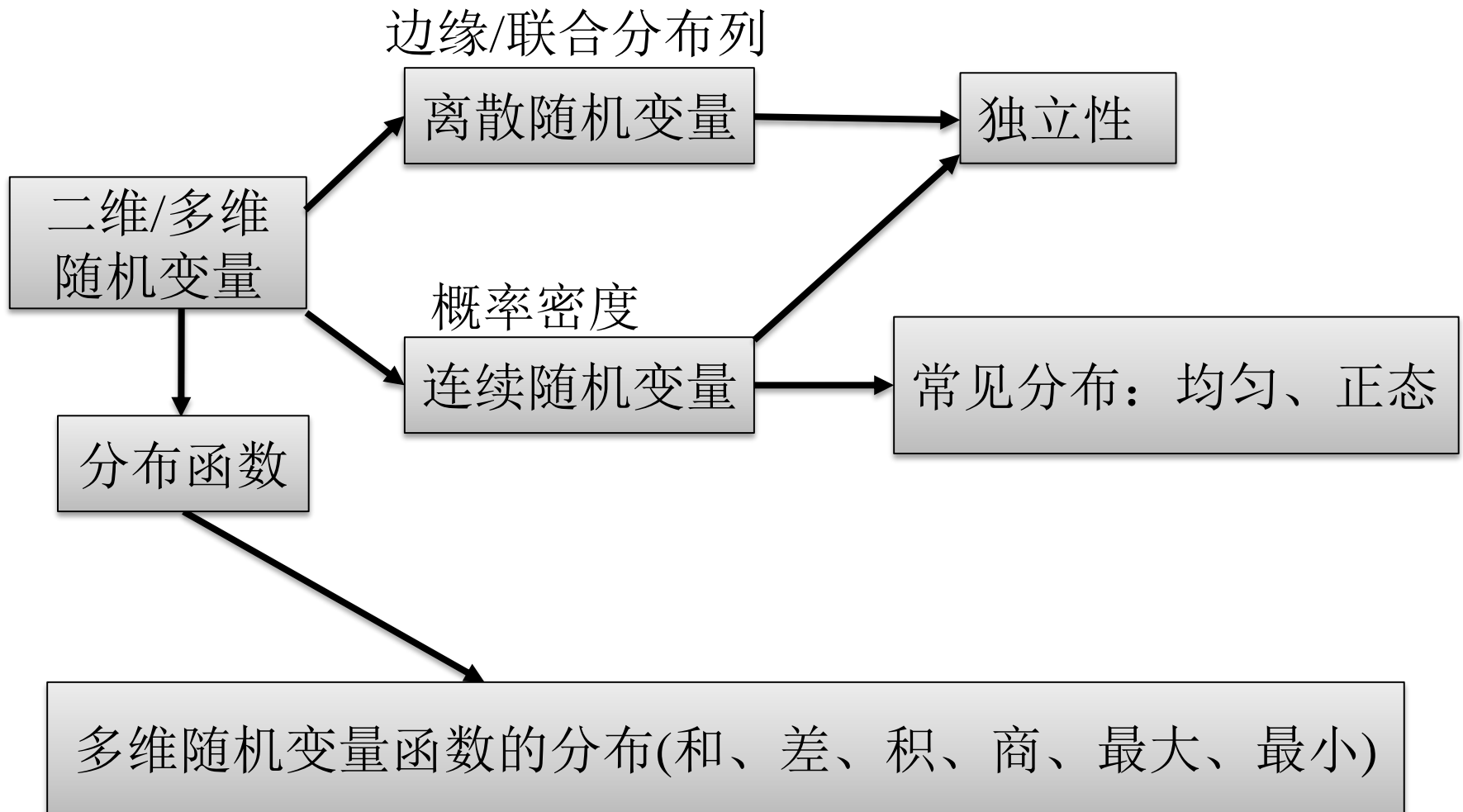
1) 若 $X \sim N(0,1)$ ，求 $Y = e^X, Y = |X|, Y = X^2 + 1$ 的概率密度

2) 若 $X \sim e(1)$ ，求 $Y = e^X$ 的概率密度

第三章 多维随机变量



知识结构



二维随机变量

设 $X = X(\omega)$ 和 $Y = Y(\omega)$ 为定义在样本空间 Ω 上的随机变量, 由它们构成的向量 (X, Y) 称为**二维随机向量**

设 (X, Y) 为二维随机变量, 对任意实数 $x \in (-\infty, +\infty)$ 和 $y \in (-\infty, +\infty)$, 称 $F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$ 为**二维随机变量 (X, Y) 的分布函数**, 或称为**随机变量 X 和 Y 的联合分布函数**

□ 分布函数 $F(x, y)$ 对每个变量单调不减

- 固定 y , 当 $x_1 > x_2$ 时有 $F(x_1, y) \geq F(x_2, y)$
- 固定 x , 当 $y_1 > y_2$ 时有 $F(x, y_1) \geq F(x, y_2)$

□ 对任意 $x \in (-\infty, +\infty)$ 和 $y \in (-\infty, +\infty)$, 分布函数 $F(x, y) \in [0, 1]$, 且 $F(+\infty, +\infty) = 1$ 和

$$F(-\infty, y) = F(x, -\infty) = F(-\infty, -\infty) = 0$$

□ 分布函数 $F(x, y)$ 关于每个变量右连续

边缘分布与独立性

设二维随机变量 (X, Y) 的联合分布函数为 $F(x, y)$, 称

$$F_X(x) = P(X \leq x) = P(X \leq x, y < +\infty) = \lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y)$$

为随机变量 X 的边缘分布函数.

同理定义随机变量 Y 的边缘分布函数为:

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(Y \leq y, x < +\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, y)$$

$X \leq x$ 和 $Y \leq y$ 相互独立, $P(X \leq x, Y \leq y) = P(X \leq x)P(Y \leq y)$,
等价于 $F(x, y) = F_X(x) F_Y(y)$, 则称随机变量 **X 与 Y 相互独立**

随机事件的独立性: $P(AB) = P(A)P(B)$

随机变量的独立性

例题：设二维随机变量 (X, Y) 的联合分布函数为

$$F(x, y) = \begin{cases} A(B + \arctan x)(C - e^{-y}) & x \in R, y > 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

求 $F(0, 1)$

二维离散型随机变量

若二维随机变量 (X, Y) 的取值是有限个或无限可列的, 称 (X, Y) 为二维离散型随机变量

设离散型随机变量 (X, Y) 的取值分别为 (x_i, y_j) , $i, j = 1, 2, \dots$, 则称

$$p_{ij} = P(X = x_i, Y = y_j)$$

为 (X, Y) 的联合分布列

性质: $p_{ij} \geq 0$ 和 $\sum_{i,j} p_{ij} = 1$

$X \backslash Y$	Y				
	y_1	y_2	\cdots	y_j	\cdots
x_1	p_{11}	p_{12}	\cdots	p_{1j}	\cdots
x_2	p_{21}	p_{22}	\cdots	p_{2j}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	
x_i	p_{i1}	p_{i2}	\cdots	p_{ij}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	\ddots

边缘分布列

根据二维随机变量 (X, Y) 的联合分布列 p_{ij}

随机变量 X 的边缘分布列

$$P(X = x_i) = \sum_{j=1}^{+\infty} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{i.}$$

随机变量 Y 的边缘分布列

$$P(Y = y_i) = \sum_{i=1}^{+\infty} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{i=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{.j}$$

边缘分布列

二维随机变量联合和边缘分布表示在同一个表格

$X \backslash Y$	y_1	y_2	\cdots	y_j	\cdots	$p_{i\cdot}$
x_1	p_{11}	p_{12}	\cdots	p_{1j}	\cdots	$p_{1\cdot}$
x_2	p_{21}	p_{22}	\cdots	p_{2j}	\cdots	$p_{2\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots		\vdots
x_i	p_{i1}	p_{i2}	\cdots	p_{ij}	\cdots	$p_{i\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	\ddots	\vdots
$p_{\cdot j}$	$p_{\cdot 1}$	$p_{\cdot 2}$	\cdots	$p_{\cdot j}$	\cdots	1

例题

有三个数1,2,3, 随机变量 X 表示从这三个数中随机地抽取一个数, 随机变量 Y 表示从1到 X 中随机抽取一个数. 求 (X, Y) 的联合分布列和边缘分布列

离散随机变量的独立性

对离散型随机变量 (X, Y) , 若对所有 (x_i, y_j) 有

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$$

即 $p_{ij} = p_{i\cdot} p_{\cdot j}$, 称**离散随机变量X与Y相互独立**

定理：对离散型随机变量 (X, Y) , 以下两种定义等价

$$p_{ij} = p_{i\cdot} p_{\cdot j} \leftrightarrow F(x_i, y_j) = F_X(x_i) F_Y(y_j)$$

离散随机变量的独立性

定理： 设离散随机变量 X 和 Y 独立, 则对任意集合 $A \in \mathcal{R}, B \in \mathcal{R}$, 有事件 $X \in A$ 和 $Y \in B$ 独立

例题： 设离散型随机变量 X, Y 独立, 求解 (X, Y) 的联合分布列

$X \backslash Y$	Y			$p_{i\cdot}$
	y_1	y_2	y_3	
x_1	$1/8$			
x_2	$1/8$			
$p_{\cdot j}$	$1/6$			

例题

将两个球 A, B 放入编号为1,2,3的三个盒子中, 用随机变量 X 放入1号盒的球数, 用随机变量 Y 表示放入2号盒的球数, 判断 X 和 Y 是否独立