

- 伯努利、二项、泊松、几何; 超几何、负二项、均匀、退化.
- $\Box \mathfrak{I}$ $\Box \mathfrak{I}$ $\Rightarrow P(X=k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \ k=0,1,\cdots,n.$
- 泊松分布: $P(Y = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, 2, \cdots$
- $\stackrel{\text{def}}{=} n \to \infty$, $np \to \lambda$ $\stackrel{\text{def}}{=} P(X = k) \to P(Y = k)$, $\forall k$.

§2.3 连续型随机变量

定义 (连续型随机变量)

假设存在 $p(x) \ge 0$ 使得对任意a < b, $P(a < X < b) = \int_a^b p(x) dx$, 则称X 是连续型随机变量, 并称p(x)为(概率)密度(函数).

密度函数: $\int p(x)dx = \int_{-\infty}^{\infty} p(x)dx = 1$.

- $p(x) \neq P(X = x),$
- $P(X \in [x, x + \Delta x]) = p(x)\Delta x + o(\Delta x),$
- P(X=x)=0,
- 对任意a < b, $P(a < X < b) = \int_a^b p(x) dx$ 等价于 对任意a < b, $P(a < X \le b) = \int_a^b p(x) dx$.
- 单独谈论一个点x 对应的p(x) 没有意义.



1. 均匀分布(uniform distribution, $X \sim U(a,b)$)

• 也可以表达如下:

$$p(x) = \frac{1}{b-a} 1_{\{a \le x \le b\}};$$

或者

$$p(x) = \frac{1}{b-a}, \quad \sharp \Phi a \leqslant x \leqslant b.$$



2. 指数分布(exponential distribution, $X \sim \text{Exp}(\lambda)$) X的密度为:

$$p(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad \sharp + x > 0. (\vec{u}x \ge 0)$$

X: 等待时间、寿命.

例2.3 X = 第一个粒子的放射时刻. 以8分钟为宏观单位时间1.

• $\frac{1}{n}$: 微观单位时间, 在一个微观单位时间内放射粒子的概率为 $p = \lambda \times \frac{1}{n}$.

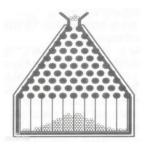


- $X \approx \frac{Y}{n}$, 其中Y 是参数为p 的几何分布. 于是, $P(X > t) \approx P(Y > nt) \approx (1 p)^{nt} = (1 \frac{\lambda}{n})^{nt} \to e^{-\lambda t}.$
- $P(X > t) = e^{-\lambda t}.$
- $P(X-t>s|X>t)=e^{-\lambda s}$. 无记忆性.

3. 正态分布(normal distribution, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$)

标准正态分布N(0,1): $p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}}$. (中心极限定理, §4.3.)

高尔顿钉板试验



- $N(\mu, \sigma^2)$: $p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\}$.
- $p(x) = Ce^{-ax^2 + bx}$, $\sharp + a > 0$.
- 自习分布4~7.



§2.4 随机变量的严格定义与分布函数

定义 (随机变量的严格定义)

设 (Ω, \mathcal{F}, P) 是概率空间, $X = X(\omega)$ 是 Ω 上的函数,如果对任意 $x \in \mathbf{R}^1$, $\{\omega : X(\omega) \leq x\} \in \mathcal{F}$,则称X是定义在概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上随机变量.

- \mathbf{R}^1 上Borel集定义: 令 $\mathcal{P} = \{(a,b]: a < b, a, b \in \mathbf{R}^1\}$ $\mathcal{B} = \mathcal{B}(\mathbf{R}^1)$: 包含 \mathcal{P} 的最小的对余、可列并封闭的集类. 称 $\mathcal{B}(\mathbf{R}^1)$ 中集合为Borel(可测)集.
- R¹ 中有现实意义的集合都是Borel(可测)集.
- 假设X 是随机变量,则对任意 $B \in \mathcal{B}(\mathbf{R}^1)$, $\{\omega : X(\omega) \in B\} \in \mathcal{F}$,从而 $P(X \in B)$ 有意义.

定义 (随机变量的分布函数)

随机变量X 的分布函数定义为

$$F_X(x) := P(X \le x), \quad x \in (-\infty, \infty).$$

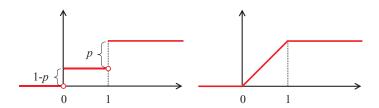
若 $F_X = F_Y$, 则称X 与Y 同分布, 记为 $X \stackrel{d}{=} Y$.



- 由 $F_X(x)$ 可求出 $P(X \in B)$, $\forall B \in \mathcal{B}(R^1)$. 它依赖于X, P.
- $X \stackrel{a.s.}{=} Y$, 即P(X = Y) = 1, 则 $F_X = F_Y$. 反之不然.
- 分布函数的三条性质(定理4.2, 5.4):
 - (1) 单调性: 若 $x \leq y$,则 $F(x) \leq F(y)$.
 - (2) 归一性: $\lim_{x\to\infty} F(x) = 0$; $\lim_{x\to\infty} F(x) = 1$.
 - (3) 右连续性: $\lim_{y\to x+} F(y) = F(x)$.

$$F_X(x) = P(X \leqslant x).$$

• 离散型: $P(X = x_i) = p_i$. $x_i 为 F_X$ 的跳点, p_i 为跳跃幅度.



• 连续型: $F_X(x) = \int_{-\infty}^x p(z)dz$, 且

$$p(x) = F_X'(x).$$

 F_X "几乎"可导(定理4.4).



通过分布函数求一些事件的概率:

•
$$P(X < b) = F(b-);$$

•
$$P(X = a) = F(a) - F(a-);$$

•
$$P(a < X \le b) = F(b) - F(a);$$

•
$$P(X > b) = 1 - F(b)$$
.

- $\diamondsuit G(x) = P(X > x) = 1 F(x), p(x) = -G'(x).$ 例 $X \sim \text{Exp}(\lambda).$
 - $G(x) = \begin{cases} 1 & \text{若} x \leq 0; \\ e^{-\lambda x}, & \text{若} x > 0. \end{cases}$ • $G'(x) = \begin{cases} 0 & \text{ੜ} x < 0; \\ -\lambda e^{-\lambda x}, & \text{ੜ} x > 0. \end{cases}$
- 注: 存在既不是连续型也不是离散型的随机变量. 存在分布 函数满足定理4.2的三条性质, 连续但不可导.

§2.5 随机变量的函数

函数 $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}, x \mapsto y = f(x).$

随机变量X 的函数指一个新随机变量

$$Y = f(X) : \omega \mapsto f(X(\omega)).$$

目标: 求Y 的分布列或密度函数.

• **离散型** 假设X 的分布列为 $P(X = x_i) = p_i, i \ge 1$. 则Y 也是离散型,将其可能取值记为 $y_i, j \ge 1$.

$$P(Y = y_j) = \sum_{i: f(x_i) = y_j} p_i.$$



● 连续型 方法 I: 先求分布函数再求导

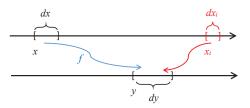
例5.1 假设 $X \sim N(0,1)$. $f(x) = \mu + \sigma x$, 其中 $\sigma > 0$. 则 $Y = f(X) \sim N(\mu, \sigma^2)$.

- $Y \leq y \triangleq \mathbb{I}(X \leq \mu + \sigma X \leq y, \mathbb{I}(X \leq \frac{y \mu}{\sigma}).$
- $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X \le \frac{y-\mu}{\sigma}) = \int_{-\infty}^{\frac{y-\mu}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\{-\frac{z^2}{2}\} dz.$
- $p_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\{-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}\}.$
- 注: 反过来, 若 $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $X := \frac{Y \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$. 更一般地, $Z := a + bY \sim N(\tilde{\mu}, \tilde{\sigma}^2)$, 其中 $b \neq 0$. (求 $\tilde{\mu}, \tilde{\sigma}$).



● 连续型 方法 II: 公式法

$$p_X(x)|dx| = p_Y(y)|dy| \Longrightarrow p_Y(y) = p_X(x)|\frac{dx}{dy}| = \cdots$$



$$p_Y(y) = \sum_{x_i: f(x_i)=y} p_X(x_i) \left| \frac{dx_i}{dy} \right| = \cdots$$

• 注 若 $X \stackrel{d}{=} \tilde{X}, 则 f(X) \stackrel{d}{=} f(\tilde{X}).$

例5.2 假设 $X \sim N(0,1), Y = X^2$. 求Y 的密度函数.

- 确定Y 的取值范围: y > 0 或 $y \ge 0$.
- 确定每个y 的原像点: $x_1 = \sqrt{y}$, $x_2 = -\sqrt{y}$.
- 求出每个xi 的贡献:

$$p_X(x_i)\left|\frac{dx_i}{dy}\right| = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x_i^2}{2}\right\} \frac{1}{2\sqrt{y}} = \frac{1}{2\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{y}{2}}.$$

对i 求和:

$$p_Y(y) = \sum_i p_X(x_i) \left| \frac{dx_i}{dy} \right| = \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{y}{2}}, \quad \sharp + y > 0.$$

- 自习: 例5.3, 5.4 (要求会)
- 自习: 定义5.1, 定理5.3, 5.4 (自愿)

