

随机变量及其概率分布

本节着重复习单维随机变量的情况。

离散型随机变量的分布律

两点分布

二项分布

Poisson分布

【Poisson定理】设 $\lambda > 0$ 是常数， n 是任意正整数，且 $\lambda = np$ ，则对于任意取定的非负整数 k ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

由Poisson定理，若 n 很大 p 很小时，设 $\lambda = np$ ，则有

$$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

近似条件： $n \geq 20$ ， $p \leq 0.05$ 。

【Poisson分布】设随机变量 X 所有可能取的值为 $0, 1, 2, \dots$ ，而取各个值的概率为

$$p_k = P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

其中 $\lambda > 0$ 是常数。则称 X 服从参数为 λ 的泊松分布，记为 $X \sim P(\lambda)$ 。

取一个很大的自然数 n ，把时间段 $[0, 1)$ 分为等长的 n 段：

$$l_1 = \left[0, \frac{1}{n}\right), l_2 = \left[\frac{1}{n}, \frac{2}{n}\right), \dots, l_i = \left[\frac{i-1}{n}, \frac{i}{n}\right), \dots, l_n = \left[\frac{n-1}{n}, 1\right)$$

假定：

1° 在每段 l_i 内，恰发生一个事故的概率，近似地与这段时间的长 $\frac{1}{n}$ 成正比，即可取为 λ/n 。又假定在 n 很大因而 $1/n$ 很小时，在 l_i 这么短暂的一段时间内，要发生两次或更多的事故是不可能的。因此在 l_i 时段内不发生事故的概率为 $1 - \lambda/n$ 。

2° l_1, \dots, l_n 各段是否发生事故是独立的。

把在 $[0, 1)$ 时段内发生的事故数 X 视作在 n 个小时段 l_1, \dots, l_n 内有事故的时段数，则按上述1°，2°两条假定， X 应服从二项分布 $B(n, \lambda/n)$ 。于是

$$P(X = i) = \binom{n}{i} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^i \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-i}$$

再对此式取极限即可。

负二项分布

【例题】为了检查某厂产品的废品率 p 大小，有两个试验方案可采取：一是从该厂产品中抽出若干个，检查其中的废品数 X ，这一方案导致二项分布，已于前述；另一个方案是先指定一个自然数 r ，一个一个地从该厂产品中抽样检查，直到发现第 r 个废品为止。以 X 记到当时为止已检出的合格品个数。显然，若废品率 p 小，则 X 倾向于取较大的值；反之，当 p 大时，则 X 倾向于取小值。故 X 可用于考究 p 的目的。为计算 X 的分布，假定各次抽取的结果是独立的，且每次抽得废品的概率保持固定为 p 。

考察 $\{X = i\}$ 这个事件，这个事件发生需要以下两个事件同时发生：

(1) 在前 $i + r - 1$ 次抽取中，恰有 $r - 1$ 个废品；

(2) 第 $i + r$ 次抽出废品。

按所作假定，这两个事件的概率分别为 $b(r - 1; i + r - 1, p)$ 和 p 。再由独立性，即得

$$\begin{aligned} P(X = i) &= b(r - 1; i + r - 1, p)p \\ &= \binom{i + r - 1}{r - 1} p^r (1 - p)^i \quad (i = 0, 1, 2, \dots). \end{aligned}$$

这个分布称为负二项分布。这个名称的来由：在“负指数二项展开式”

$$\begin{aligned} (1 - x)^{-r} &= \sum_{i=0}^{\infty} \binom{-r}{i} (-x)^i = \sum_{i=0}^{\infty} \binom{i + r - 1}{i} x^i \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \binom{i + r - 1}{r - 1} x^i \end{aligned}$$

中令 $x = 1 - p$ ，并两边乘以 p^r ，得

$$1 = p^r[1 - (1 - p)]^{-r} = \sum_{i=0}^{\infty} \binom{i + r - 1}{r - 1} p^r (1 - p)^i$$

几何分布

$r = 1$ 时的负二项分布。

随机变量的分布函数

设 X 为一随机变量，则函数 $P(X \leqslant x) = F(x)$ （ $-\infty < x < \infty$ ）称为 X 的分布函数。

随机变量的概率密度函数

设连续型随机变量 X 有概率分布函数 $F(x)$ ，则 $F(x)$ 的导数 $f(x) = F'(x)$ 称为 X 的概率密度函数。连续型随机变量 X 的密度函数 $f(x)$ 都具有以下三条基本性质：

(1) $f(x) \geq 0$;

(2) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \mathrm{d}x = 1$

(3) 对任何常数 $a < b$ ，有 $P(a \leqslant X \leqslant b) = F(b) - F(a) = \int_a^b f(x) \mathrm{d}x$

连续型随机变量的分布律

均匀分布

设随机变量 X 有概率密度函数

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leqslant x \leqslant b \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

则称 X 服从区间 $[a, b]$ 上的均匀分布，并常记为 $X \sim \mathcal{U}(a, b)$ 。均匀分布 $\mathcal{U}(a, b)$ 的分布函数是

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x \leqslant a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a < x < b \\ 1, & x \geqslant b \end{cases}$$

QQ截图20211030090703

借助均匀分布容易实现对分布的模拟。首先，若以某种方法产生“随机数”，则如取 n 足够大，而独立地产生 n 个随机数字 a_1, \cdots, a_n 时， $X = 0.a_1a_2\cdots a_n$ 就很接近于 $[0, 1]$ 均匀分布。

对一般分布函数 $F(x)$ ，若 $F(x)$ 处处连续且严格上升，则其反函数 G 存在，这时易见，若 $X \sim \mathcal{U}(0, 1)$ ，则 $G(X) \sim F$ 。事实上， $\{G(X) \leqslant x\}$ 这个事件就是 $\{F(G(x)) \leqslant F(x)\}$ ，即 $\{X \leqslant F(x)\}$ ，因而（注意到 $\mathcal{U}(0, 1)$ 的分布函数为 $F(x) = x(0 < x < 1)$ ）

$$P(G(X) \leqslant x) = P(X \leqslant F(x)) = F(x)$$

这证明了 $G(X) \sim F$ 。这样，产生 X 的模拟值后代入 G 中即得分布 F 的模拟值。

正态分布

如果一个随机变量具有概率密度函数

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp \left[\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2} \right] \quad (-\infty < x < \infty)$$

则称 X 为正态随机变量，并记为 $X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ 。

当 $\mu = 1, \sigma^2 = 1$ 时， $f(x)$ 成为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left(\frac{x^2}{2} \right)$$

它是正态分布 $N(0, 1)$ 的密度函数。

$N(0, 1)$ 称为“标准正态分布”。在概率论著作中，其密度函数和分布函数常分别记为 $\varphi(x)$ 和 $\Phi(x)$ ，并造有很仔细的表。任意的正态分布 $N\left(\mu, \sigma^2\right)$ 的计算很容易转化为标准正态分布 $N(0, 1)$ ：若 $X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ ，则 $Y = \frac{x-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ 。

利用 $\varphi(x)$ 的对称性得到

$$\Phi(x) + \Phi(-x) = 1, \quad x \in \mathcal{R}$$

并且，只要 $X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ ，则有

$$\begin{aligned} P(X \leqslant a) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^a \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{(a-\mu)/\sigma} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) dx \\ &= \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

于是对任何 $a < b$, 当 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 用

$$P(a < X \leqslant b) = P(X \leqslant b) - P(X \leqslant a)$$

得到公式

$$P(a < X \leqslant b) = \phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$$

指数分布

若随机变量 X 有概率密度函数

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \mathrm{e}^{-\lambda x}, & \text{当 } x > 0 \text{ 时} \\ 0, & \text{当 } x \leqslant 0 \text{ 时} \end{cases}$$

则称 X 服从指数分布。其中 $\lambda > 0$ 为参数。由于当 $x \leqslant 0$ 时 $f(x) = 0$, 表示随机变量取负值的概率为0, 故 X 只取正值.

【无后效性，无记忆性】设 X 是连续型非负随机变量，则 X 服从指数分布的充分必要条件是对任何 $s, t \geqslant 0$, 有

$$P(X > s + t \mid X > s) = P(X > t)$$

【 λ 的实际意义】设想一种大批生产的电子元件，其寿命 X 是随机变量。以 $F(x)$ 记 X 的分布函数。我们来证明：在一定的条件下， $F(x)$ 就是 $\int_{-\infty}^x f_{\mathcal{E}}(t) \mathrm{d}t$ 。

我们要作的假定，从技术上说就是“无老化”。失效率就是单位长度时间内失效的概率。用条件概率的形式，上述假定可表为

$$\frac{P(x \leqslant X \leqslant x + h \mid X > x)}{h} = \lambda \quad (h \rightarrow 0)$$

未取极限前，表示在 x 时刻的平均失效率。令 $h \rightarrow 0$, 得瞬时失效率，按假定，它应为常数 λ 。**按条件概率的定义**，注意到 $P(X > x) = 1 - F(x)$, 又

$$\{X > x\}\{x \leqslant X \leqslant x + h\} = \{x < X \leqslant x + h\}$$

有

$$\begin{aligned} \frac{P(x \leqslant X \leqslant x + h \mid X > x)}{h} &= \frac{P(x < X \leqslant x + h)}{h[1 - F(x)]} \\ &= \frac{F(x + h) - F(x)}{h[1 - F(x)]} \\ &\rightarrow \frac{F'(x)}{1 - F(x)} = \lambda \end{aligned}$$

这是一个微分方程，其通解经计算是 $\int_{-\infty}^x f_{\mathcal{E}}(t) \mathrm{d}t$ 形式的。

威布尔分布

若考虑老化，则应取失效率随时间而上升，比如取为一个 x 的增函数 λx^m , 其中 $\lambda > 0, m > 0$ 为常数。在这个条件下，寿命分布 $F(x)$ 满足微分方程

$$F'(x)/[1 - F(x)] = \lambda x^m$$

此与初始条件 $F(0) = 0$ 结合，得出

$$F(x) = 1 - \mathrm{e}^{-\frac{\lambda}{m+1}x^{m+1}}$$

取 $\alpha = m + 1(\alpha > 1)$, 并把 $\frac{\lambda}{m+1}$ 记为 λ , 得出

$$F(x) = 1 - \mathrm{e}^{-\lambda x^{\alpha}} \quad (x > 0)$$

而当 $x \leqslant 0$ 时 $F(x) = 0$ 。此分布的密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \alpha x^{\alpha-1} \mathrm{e}^{-\lambda x^{\alpha}}, & x > 0 \\ 0, & x \leqslant 0 \end{cases}$$

Gamma分布

设 α, β 是正常数, 如果 X 的概率密度是

$$f(x)=\begin{cases}\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)}x^{\alpha-1}e^{-\beta x}, & x\geqslant 0\\0, & x<0\end{cases}$$

则称 X 服从参数是 (α, β) 的Gamma分布, 记做 $X\sim \Gamma(\alpha, \beta)$.

伽马函数 $\Gamma(\alpha)$ 由积分

$$\Gamma(\alpha)=\int_0^\infty x^{\alpha-1}\mathrm{e}^{-x}\,\mathrm{d}x, \alpha>0$$

定义。对正数 α 和正整数 n , 容易验证如下的基本性质:

$$\Gamma(1+\alpha)=\alpha\Gamma(\alpha),\ \Gamma(n)=(n-1)!,\ \Gamma(\frac{1}{2})=\sqrt{\pi}$$

计算连续型随机变量的概率密度

如果开集 D 使得 $P(X\in D)=1$, $g(x)$ 在 D 中连续, 使得

$$P(X=x)=g(x)\mathrm{d}x, x\in D$$

则 X 有概率密度

$$f(x)=g(x), x\in D$$

如果 $h(y)$ 在 y 可微, $F(x)$ 在 $x=h(y)$ 有连续的导数 $f(h(y))$, 则对 $h(y)=x$

$$P(X=h(y))=|f(h(y))\mathrm{d}h(y)|=f(h(y))\,|h'(y)|\mathrm{d}y$$

【对数正态分布】设 $X\sim N(\mu, \sigma^2)$, 计算 $Y=\mathrm{e}^X$ 的概率密度。

易见 $P(Y>0)=1$, 对 $y>0$, 利用

$$f_X(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

得到 Y 的概率密度

$$\begin{aligned}f_Y(y)&=\frac{P(Y=y)}{\mathrm{d}y}=\frac{P(\mathrm{e}^X=y)}{\mathrm{d}y}\\&=\frac{P(X=\ln y)}{\mathrm{d}y}\\&=\frac{|f_X(\ln y)\mathrm{d}(\ln y)|}{\mathrm{d}y}\\&=\frac{1}{y}f_X(\ln y)\\&=\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma y}\exp\left[-\frac{(\ln y-\mu)^2}{2\sigma^2}\right], y>0\end{aligned}$$

这时称 Y 服从参数为 (μ, σ^2) 的对数正态分布。