- 辛钦大数定律: 对独立同分布随机变量序列 $\{X_i\}$, 如果期望存在, 则有 $\Pr[|\sum_{i=1}^n (X_i E[X_i])|/n < \epsilon] \to 1 \ (n \to \infty)$;
- 马尔可夫大数定律: 如果随机变量序列 $\{X_i\}$ 满足 $Var(\sum_{i=1}^n X_n)/n \to 0$,则有 $\Pr[|\sum_{i=1}^n (X_i E[X_i])|/n < \epsilon] \to 1 \ (n \to \infty)$.

7.2 中心极限定理

 $\forall X_1, X_2, \cdots, X_n, \cdots$ 是独立的随机变量序列, 我们考虑标准化后随机变量

$$Y_n = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i - \sum_{i=1}^{n} E(X_i)}{\sqrt{\text{Var}(\sum_{i=1}^{n} X_i)}}$$

的极限分布是否为是正态分布.

首先介绍一个定义: 依分布收敛.

定义7.2 (依分布收敛). 设 $Y_1, Y_2, \dots, Y_n, \dots$ 是随机变量序列, Y是一随机变量, 设分布函数 $F_{Y_n}(y) = \Pr(Y_n \leq y) \pi F_Y(y) = \Pr(Y \leq y)$, 如果

$$\lim_{n \to \infty} \Pr[Y_n \le y] = \Pr[Y \le y], \quad i.e., \quad \lim_{n \to \infty} F_{Y_n}(y) = F_Y(y),$$

则称随机变量序列 $Y_1, Y_2, \cdots, Y_n, \cdots$ 依分布收敛于Y, 记 $Y_n \stackrel{d}{\to} Y$.

定理7.6 (林德贝格-勒维中心极限定理, 又称"独立同分布中心极限定理"). 设 X_1, X_2, \cdots, X_n 是独立同分布(i.i.d)随机变量, $E(X_1) = \mu$, $Var(X_1) = \sigma^2$, 则

$$Y_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0,1).$$

 Y_n 是n个随机变量的标准化, 其极限分布为标准正态分布, 上述中心极限定理可表示为

$$\lim_{n \to \infty} \Pr[Y_n \le y] = \Phi(y).$$

当n足够大, 近似有 $Y_n \sim \mathcal{N}(0,1)$, 上述中心极限定理的变形公式:

$$\sum_{i=1}^{n} X_i \xrightarrow{d} \mathcal{N}(n\mu, n\sigma^2), \qquad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \xrightarrow{d} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2/n).$$

大数定律给出了当 $n\to\infty$ 时n个随机变量平均值 $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i$ 的趋势. 而中心极限定理给出了当 $n\to\infty$ 时 $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i$ 的具体分布.

例7.3. 假设一个接收器同时接收到 20 个信号电压 V_k $(k \in [20])$, 它们独立且均服从U(0,10), 求电压和大于105的概率.

解. 由题意可知 V_1, V_2, \dots, V_{20} 独立同分布于均匀分布U(0, 10),有 $E(V_k) = 5$ 和 $Var(V_k) = 100/12 = 25/3$. 设 $V = \sum_{k=1}^{20} V_k$,则

$$E(V) = 100$$
 $Var(V) = 500/3$.

根据中心极限定理近似有

$$\frac{V - E(V)}{\sqrt{Var(V)}} = \frac{V - 100}{\sqrt{500/3}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

根据 $\mathcal{N}(0,1)$ 的分布函数 $\Phi(x)$, 我们得到

$$\Pr(V \ge 105) = \Pr\left(\frac{V - 100}{\sqrt{500/3}} \ge \frac{105 - 100}{\sqrt{500/3}}\right) = \Pr\left(\frac{V - 100}{\sqrt{500/3}} \ge 0.387\right) = 1 - \Phi(0.387).$$

查表完成证明.

例7.4. 某产品装箱, 每箱重量是随机的, 假设其期望是50公斤, 标准差为5公斤. 若最大载重量为5吨, 问每车最多可装多少箱, 才能以0.997以上的概率保证不超载?

解. 假设最多可装n箱不超重, 用 X_i 表示第i箱重量 $(i \in [n])$, 易有 $E(X_i) = 50$, $Var(X_i) = 25$. 设总重量 $X = \sum_{i=1}^{n} X_i$, 则有E(X) = 50n, Var(X) = 25n. 由中心极限定理近似有

$$(X - 50n)/\sqrt{25n} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

根据 $\mathcal{N}(0,1)$ 的分布函数 $\Phi(x)$, 我们得到

$$\Pr(X \le 5000) = \Pr\left(\frac{X - 50n}{\sqrt{25n}} \le \frac{5000 - 50n}{\sqrt{25n}}\right) = \Phi\left(\frac{5000 - 50n}{\sqrt{25n}}\right) > 0.977 = \Phi(2).$$

有分布函数的单调性有

$$\frac{1000 - 10n}{\sqrt{n}} > 2 \Longrightarrow 1000n^2 - 2000n + 1000^2 > 4n.$$

求解可得n > 102.02或n < 98.02,根据由题意可知n = 98.

推论7.1 (棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理). 设 $X_n \sim B(n,p)$, 则

$$Y_n = \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0,1).$$

棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理表明: 若随机变量 $X_n \sim B(n,p)$ 且n非常大时, 有 $X_n \stackrel{\text{int}}{\sim} \mathcal{N}(np,np(1-p))$, 从而有如下近似估计:

$$\Pr[X_n \le y] = \Pr\left[\frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \le \frac{y - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right] \approx \Phi\left(\frac{y - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right).$$

针对上式,可以考虑利用棣莫弗-拉普拉斯中心极限的三种情况:

- 已知n和 $\Pr[X_n < y]$, 求y;
- 己知n和y,求 $\Pr[X_n \leq y]$;
- 已知y 和 $Pr[X_n \leq y]$, 求n.

下面看三个例子:

例7.5. 车间有200台独立工作的车床,每台工作概率为0.6,工作时每台耗电1千瓦,至少供电多少千瓦才能以99.9%的概率保证正常生产.

解. 设工作车床数为X,则有 $X \sim B(200,0.6)$.设至少供电y千瓦.根据棣莫弗-拉普拉斯中心定理近似有 $X \sim \mathcal{N}(120,48)$,进一步有

$$\Pr(X \leq y) \geq 0.999 \quad \Rightarrow \quad \Pr\left(\frac{X-120}{\sqrt{48}} \leq \frac{y-120}{\sqrt{48}}\right) \approx \Phi\left(\frac{y-120}{\sqrt{48}}\right) \geq 0.999 = \Phi(3.1).$$

所以 $\frac{y-120}{\sqrt{48}} \ge 3.1$, 即 $y \ge 141$.

例7.6. 系统由100个相互独立的部件组成,每部件损坏率为0.1,至少85个部件正常工作,系统才能运行, 求系统运行的概率.

解. 设X是损坏的部件数,则 $X \sim B(100,0.1)$,则有E(X) = 10, Var(X) = 9. 根据棣莫弗-拉普拉斯中心定理近似有 $X \sim \mathcal{N}(10,9)$,所以

$$\Pr(X \le 15) = \Pr\left(\frac{X - 10}{\sqrt{9}} \le \frac{15 - 10}{\sqrt{9}}\right) = \Phi(5/3).$$

例7.7. 在一次电视节目调查中,假设调查了n个人,其中k个人观看了电视节目,因此收看比例k/n作为某电视节目收视率p的估计,要以90%的把握有 $|k/n-p| \le 0.05$ 成立,问需要调查多少对象?

解. 设 X_n 表示n个调查对象中收看节目的人数,则有 $X_n \sim B(n,p)$. 根据棣莫弗-拉普拉斯中心定理近似有 $X_n \sim \mathcal{N}(0,1)$,进一步有

$$\Pr\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \le 0.05\right] = \Pr\left[\frac{|X_n - np|}{n} \le 0.05\right] = \Pr\left[\frac{|X_n - np|}{\sqrt{np(1-p)}} \le \frac{0.05\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}\right]$$
$$= \Phi\left(\frac{0.05\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}\right) - \Phi\left(-\frac{0.05\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}\right)$$

对于标准正太分布函数有 $\Phi(-\alpha) = 1 - \Phi(\alpha)$, 以及 $p(1-p) \le 1/4$ 于是有

$$\Pr\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \le 0.05\right] = 2\Phi\left(\frac{0.05\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}\right) - 1 > 2\Phi\left(\sqrt{n}/10\right) - 1 > 0.9.$$

所以 $\Phi(\sqrt{n}/10) \ge 0.95$, 查表解得 $n \ge 271$.

定理7.7 (李雅普诺夫中心极限定理, 又称"独立不同分布中心极限定理"). 设 $\{X_n\}$ 为独立随机变量序列, 其期望 $E[X_n] = \mu_n$, 方差 $Var(X_n) = \sigma_n^2 > 0$. 设 $B_n^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$, 若存在 $\delta > 0$, 当 $n \to \infty$ 时: $\frac{1}{B^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n E[|X_k - \mu_k|^{2+\delta}] \to 0$, 则

$$Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - \sum_{k=1}^n E(X_k)}{\sqrt{Var(\sum_{k=1}^n X_k)}} \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0,1).$$

中心极限定理小结:

- 独立同分布中心极限定理: 若 $E[X_k] = \mu$, $Var(X_k) = \sigma^2$, 则 $\sum_{k=1}^n X_k \stackrel{d}{\to} \mathcal{N}(n\mu, n\sigma^2)$;
- 棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理: 若 $X_k \sim B(k,p)$, 则 $X_k \stackrel{d}{\to} \mathcal{N}(np,np(1-p))$;
- 独立不同分布中心极限定理(李雅普诺夫定理).