



第五章

大数定律与中心极限定理



如何得到某人的投篮命中率？

如何得到某人的投篮命中率？

- 投篮 n 次（ n 很大），命中的频率可作为“投篮命中率”的估计值.

频率具有稳定性

试验者	抛掷次数 n	正面次数 μ_n	频率 $\frac{\mu_n}{n}$
德·摩根	2048	1061	0.5181
浦丰	4040	2048	0.5069
费勒	10000	4979	0.4979
皮尔逊	12000	6019	0.5016
杰万斯	20480	10379	0.5068
皮尔逊	24000	12012	0.5005
罗曼诺夫斯基	80640	39699	0.4923

频率具有稳定性

设 f_A 是 n 次抛掷中正面出现 (A) 的次数, 每次试验中 $P(A) = p = 0.5$.

试验者	抛掷次数 n	正面次数 μ_n	频率 $\frac{\mu_n}{n}$
德·摩根	2048	1061	0.5181
浦丰	4040	2048	0.5069
费勒	10000	4979	0.4979
皮尔逊	12000	6019	0.5016
杰万斯	20480	10379	0.5068
皮尔逊	24000	12012	0.5005
罗曼诺夫斯基	80640	39699	0.4923

频率具有稳定性

设 f_A 是 n 重伯努利试验中事件 A 出现的次数，
每次试验中 $P(A) = p$.

试验者	抛掷次数 n	正面次数 μ_n	频 率 $\frac{\mu_n}{n}$
德·摩根	2048	1061	0.5181
浦 丰	4040	2048	0.5069
费 勒	10000	4979	0.4979
皮尔逊	12000	6019	0.5016
杰万斯	20480	10379	0.5068
皮尔逊	24000	12012	0.5005
罗曼诺夫斯基	80640	39699	0.4923

伯努利大数定理 设 f_A 是 n 次独立重复试验中事件 A 发生的次数. p 是事件 A 在每次试验中发生的概率, 则对于任意正数 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{f_A}{n} - p \right| \geq \varepsilon \right\} = 0 \quad (1.2)$$

伯努利大数定理 设 f_A 是 n 次独立重复试验中事件 A 发生的次数. p 是事件 A 在每次试验中发生的概率, 则对于任意正数 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{f_A}{n} - p \right| < \varepsilon \right\} = 1 \quad (1.2)$$

或

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{f_A}{n} - p \right| \geq \varepsilon \right\} = 0 \quad (1.2)$$

- 伯努利大数定律构成了概率的统计定义的理论基础，概率论理论体系由此获得了首尾呼应.

- 伯努利大数定律构成了概率的统计定义的理论基础，概率论理论体系由此获得了首尾呼应.
- 雅各布·伯努利一生最有创造的著作就是1713年出版的《猜度术》，在这部著作中，他提出了概率论中的“伯努利定理”，该定理是“大数定律”的最早形式.
- 在大数定律诞生两百周年的1913年，圣彼得堡科学院举行了隆重的纪念会.

设 $Y_1, Y_2, \dots, Y_n, \dots$ 是一个随机变量序列,
 a 是一个常数. 若对于任意正数 ε , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|Y_n - a| < \varepsilon\} = 1,$$

则称序列 $Y_1, Y_2, \dots, Y_n, \dots$ 依概率收敛于 a .

$$Y_n \xrightarrow{P} a,$$

依概率收敛的序列还有以下性质

设 $X_n \xrightarrow{P} a, Y_n \xrightarrow{P} b$, 又设函数 $g(x, y)$ 在点 (a, b) 连续, 则

$$g(X_n, Y_n) \xrightarrow{P} g(a, b).$$



在实践中，人们认识到

- ✓ 事件发生的频率具有稳定性，
- ✓ 大量测量值的算术平均也具有稳定性，

弱大数定理（辛钦大数定理）：设 X_1, X_2, \dots 是相互独立，服从同一分布的随机变量序列，且具有数学期望 $E(X_k)=\mu, k=1,2,\dots$ ，则对于任意 $\varepsilon > 0$ ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \mu \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

- 辛钦大数定律提供了求随机变量数学期望的近似值的方法;
- 设想对随机变量 X 独立重复地观察 n 次, 第 k 次观察值为 X_k , 则 X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立的, 且它们的分布与 X 的分布相同, 按照辛钦大数定律, 当 n 足够大时,

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{n} \text{ 很可能接近 } EX.$$

小结

在实践中，人们认识到

- ✓ 事件发生的频率具有稳定性，
 - ✓ 大量测量值的算术平均也具有稳定性，
- 这种稳定性就是大数定律的客观背景.

第二节 中心极限定理

- ◆ 误差的产生由大量微小的相互独立的随机因素叠加而成的.

第二节 中心极限定理

- ◆ 误差的产生由大量微小的相互独立的随机因素叠加而成的。
- ◆ 加工机械轴与规定要求有一定的误差，这是因为在加工时受到许多随机因素的影响：
 - 在机床方面有机床震动与转速的影响；
 - 在刀具方面有装配与磨损的影响；
 - 在操作方面有注意力集中程度、当天情绪的影响；
 - 在环境方面有车间的温度、湿度、照明等的影响
 -

设 $\{X_n\}$ 为独立随机变量序列，记其和为

$$\sum_{k=1}^n X_k$$

设 $\{X_n\}$ 为独立随机变量序列，记其和为

$$\sum_{k=1}^n X_k$$

- 讨论独立随机变量和的极限分布,
- 指出极限分布为正态分布.

定理一 (独立同分布的中心极限定理)

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立, 服从同一分布, 且具有数学期望和方差 $E(X_k) = \mu$, $D(X_k) = \sigma^2$, ($k=1, 2, \dots$). 则随机变量之和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ 的标准化变量设为 Y_n ,

$$Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}{\sqrt{D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$$

$2, \dots$), 则随机变量之和 $\sum_{k=1}^n X_k$ 的标准化变量

$$Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}{\sqrt{D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$$

的分布函数 $F_n(x)$ 对于任意 x 满足

$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) &= \lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x \right\} \\ &= \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt = \Phi(x).\end{aligned}$$

$$Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \overset{\text{近似地}}{\sim} N(0,1). \quad (2.2)$$

如果一个随机变量是由大量相互独立的随机因素的综合影响所造成，而每一个别因素对这种综合影响中所起的作用不大。则这种随机变量一般都服从或近似服从正态分布。


例1 一加法器同时收到20个噪声电压 $V_k (k=1,2,\dots,20)$, 设它们是相互独立的随机变量, 且都在区间 $(0,10)$ 上服从均匀分布, 记 $V=V_1+V_2+\dots+V_{20}$, 求 $P(V>105)$ 的近似值.

例1 一加法器同时收到20个噪声电压 $V_k (k=1,2,\dots,20)$, 设它们是相互独立的随机变量, 且都在区间 $(0,10)$ 上服从均匀分布, 记 $V=V_1+V_2+\dots+V_{20}$, 求 $P(V>105)$ 的近似值.

易知 $E(V_k) = 5, D(V_k) = 100/12 \quad (k = 1, 2, \dots, 20)$

由中心极限定理知,

$$V = \frac{\sum_{k=1}^{20} V_k - 20 \times 5}{\sqrt{\frac{100}{12} \times 20}} \underset{\text{近似地}}{\sim} N(0,1)$$


$$P\{V > 105\} = p\left\{\frac{V - 20 \times 5}{(\sqrt{100/12})\sqrt{20}} > \frac{105 - 20 \times 5}{(\sqrt{100/12})\sqrt{20}}\right\}$$

$$= p\left\{\frac{V - 20 \times 5}{(\sqrt{100/12})\sqrt{20}} > 0.387\right\}$$

$$= 1 - p\left\{\frac{V - 20 \times 5}{(\sqrt{100/12})\sqrt{20}} \leq 0.387\right\}$$

$$\approx 1 - \Phi(0.387) = 0.348$$

定理一 (独立同分布的中心极限定理)

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立, 服从同一分布, 且具有数学期望和方差 $E(X_k) = \mu$, $D(X_k) = \sigma^2$, ($k=1, 2, \dots$). 则随机变量之和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ 的标准化变量设为 Y_n ,

$$Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}{\sqrt{D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$$

定理三(棣莫弗-拉普拉斯定理)

设随机变量 $\eta_n (n=1,2,\dots)$ 服从参数为 $n, p (0 < p < 1)$ 的二项分布, 则有

$$Y_n = \frac{\eta_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \overset{\text{近似地}}{\sim} N(0,1). \quad (2.5)$$

例2 一船舶在某海区航行, 已知每遭受一次波浪的冲击, 纵摇角大于 3° 的概率为 $p=1/3$, 若船舶遭受了90000次波浪冲击, 问其中有29500~30500次纵摇角大于 3° 的概率是多少?

例2 一船舶在某海区航行, 已知每遭受一次波浪的冲击, 纵摇角大于 3° 的概率为 $p=1/3$, 若船舶遭受了90000次波浪冲击, 问其中有29500~30500次纵摇角大于 3° 的概率是多少?

解 将船舶每遭受一次波浪冲击看作是一次试验, 并假定各次试验是独立的.

在90000次波浪冲击中纵摇角度大于 3° 的次数记为 X ,

$$X \sim b(90000, 1/3).$$



小结

小结

(1) 在实践中，人们认识到

- ✓ 事件发生的频率具有稳定性，
 - ✓ 大量测量值的算术平均也具有稳定性，
- 这种稳定性就是大数定律的客观背景.

(2) 中心极限定理讨论独立随机变量和的极限分布，并指出极限分布为正态分布.



■ 126页

4 ; 8