



哈爾濱工業大學

## 第5章随机变量的数字特征与极限定理

### 第28讲 中心极限定理



# 中心极限定理



- ⊕ 本讲我们来研究独立随机变量和  $\sum_{i=1}^n X_i$  当  $n \rightarrow \infty$  时的分布问题.
- ⊕ 在什么条件下极限分布会是正态的呢?
- ⊕ 在概率论中，习惯于把和的分布收敛于正态分布这一类定理都叫做中心极限定理.

# 独立同分布下的中心极限定理



**定理1** 设 $X_1, X_2, \dots$ 是独立同分布的随机变量序列，且  
 $E(X_i) = \mu, D(X_i) = \sigma^2 > 0 (i = 1, 2, \dots)$ 存在，则对充分大的 $n$ ，有

$$\sum_{i=1}^n X_i \overset{\text{近似}}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2)$$

**注意**

$$E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = n\mu,$$
$$D\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n D(X_i) = n\sigma^2.$$

# 独立同分布下的中心极限定理



$$\sum_{i=1}^n X_i \overset{\text{近似}}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2)$$

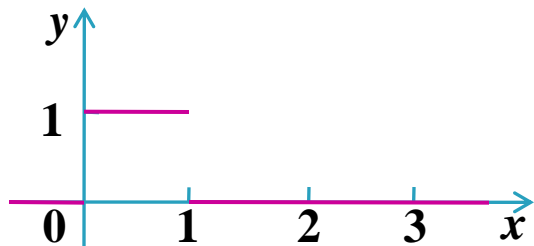
$$P(a < \sum_{i=1}^n X_i \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}\right).$$

此定理也称为林德伯格-莱维 (Lindeberg-Levi) 中心极限定理.

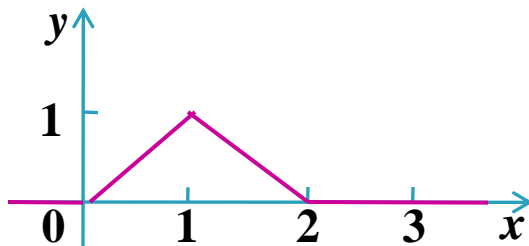


# 中心极限定理的客观背景

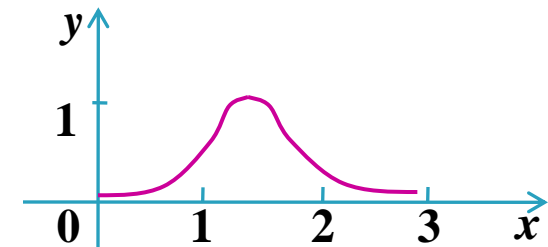
$X_1 \sim U(0,1)$ , 概率密度为  $f(x)$



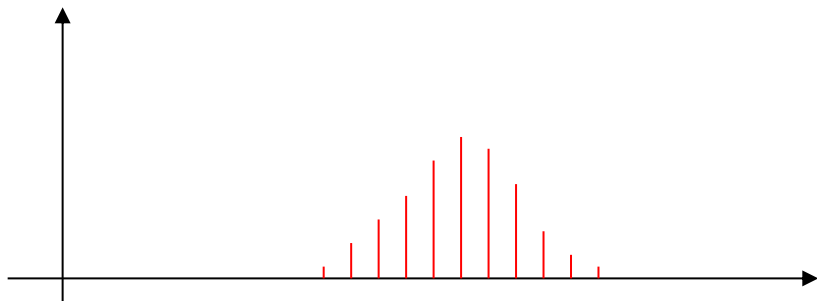
$X_1 + X_2$  的概率密度  $g(x)$



$X_1, X_2, X_3$  独立  
同分布于  $U(0,1)$ .



$X_1 + X_2 + X_3$  的概率密度  $h(x)$

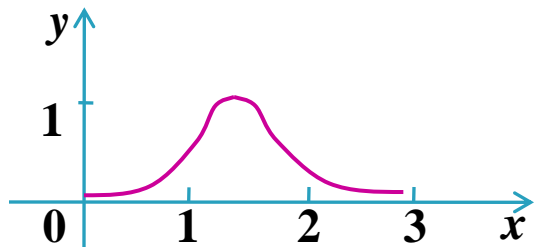
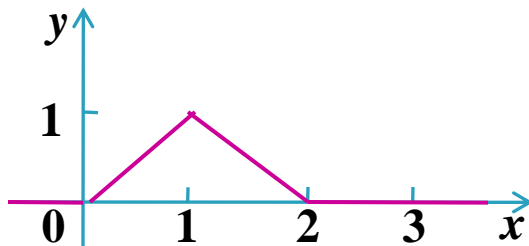
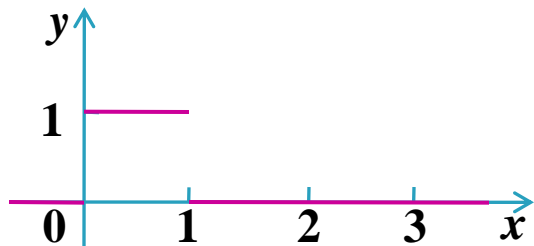


例: 20个0-1分布的和的分布

# 中心极限定理的客观背景



$X_1 \sim U(0,1)$ , 概率密度为  $f(x)$        $X_1+X_2$  的概率密度  $g(x)$



$X_1, X_2, X_3$  独立同分布于  $U(0,1)$ .

$X_1+X_2+X_3$  的概率密度  $h(x)$



**例1** 计算机在进行加法时，对每个被加数取整(取为最接近它的整数)，设所有的取整误差是相互独立的，且它们均在  $(-0.5, 0.5)$  上服从均匀分布. 若将1500个数相加，问误差总和的绝对值不超过15的概率是多少？

**解** 设  $X_i$  为第  $i$  个数的误差 ( $i=1, 2, \dots, 1500$ )，  
则  $X_i \sim U(-0.5, 0.5)$  且  $X_1, \dots, X_{1500}$  独立，  
令  $Z = X_1 + \dots + X_{1500}$  则

$$Z \overset{\text{近似}}{\sim} N(E(Z), D(Z)).$$



又  $X_i \sim U(-0.5, 0.5), E(X_i) = 0, D(X_i) = 1/12$

$$E(Z) = E\left(\sum_{i=1}^{1500} X_i\right) = 1500E(X_i) = 0,$$

$$D(Z) = D\left(\sum_{i=1}^{1500} X_i\right) = 1500D(X_i) = 1500/12 = 125,$$

所求概率

$$\begin{aligned} P(|Z| \leq 15) &= P(-15 \leq Z \leq 15) = \Phi\left(\frac{15}{\sqrt{125}}\right) - \Phi\left(\frac{-15}{\sqrt{125}}\right) \\ &= 2\Phi(1.34) - 1 = 0.8198. \end{aligned}$$



# 棣莫佛—拉普拉斯定理



**定理2** 设随机变量 $Y_n$ 服从参数 $n, p$  ( $0 < p < 1$ ) 的二项分布, 则对充分大的 $n$ , 有

$$Y_n \overset{\text{近似}}{\sim} N(np, npq), \quad (q = 1 - p).$$

即

$$P(a < Y_n \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{a - np}{\sqrt{npq}}\right).$$

在实际中,  $0.1 < p < 0.9$ ,  $npq > 9$  时, 用正态近似;  
当  $p \leq 0.1$  (或  $p \geq 0.9$ ) 且  $n \geq 10$  时, 用泊松近似.

## 棣莫佛—拉普拉斯定理



**例2** 某保险公司多年的资料表明，在索赔户中，被盗索赔户占20%，以 $X$ 表示在随机抽查100个索赔户中因被盗而向保险公司索赔的户数，求 $P(14 \leq X \leq 30)$ .

**解**  $X \sim B(100, 0.2)$ ,

$$\begin{aligned} P(14 \leq X \leq 30) &\approx \Phi\left(\frac{30 - 100 \times 0.2}{\sqrt{100 \times 0.2 \times 0.8}}\right) - \Phi\left(\frac{14 - 100 \times 0.2}{\sqrt{100 \times 0.2 \times 0.8}}\right) \\ &= \Phi(2.5) - \Phi(-1.5) \\ &= 0.9938 + \Phi(1.5) - 1 \\ &= 0.9938 + 0.9332 - 1 = 0.927. \end{aligned}$$



谢 谢！