

$\forall \varepsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N} \text{ s.t. } \frac{E|X|^k}{\varepsilon^k} \rightarrow 0 \text{ as } k \rightarrow \infty$ — 马尔可夫不等式

$P\{|X - EX| \geq \varepsilon\} \leq \frac{DX}{\varepsilon^2} \rightarrow EX, DX \text{ 存在} \rightarrow$ 切比雪夫不等式
 $P\{X = EX\} = 1 - DX = 0$

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{Y_n = 0\} = 1 \xrightarrow{Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i} \sqrt{X_i} \text{ 互相独立} \rightarrow$ 独立增量
 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - EX_n| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow DX_i \leq C \rightarrow$ 大数定律

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - EX_n| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow X_n \xrightarrow{D} X \text{ (n.s.d.)} \rightarrow$ 收敛于
 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - \mu| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow X_n \xrightarrow{D} \mu \text{ (n.s.d.)}$

$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - \mu| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow \{X_n\} \text{ 收敛于 } \mu$
 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - \mu| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow EX_n = \mu, DX_n = \sigma^2$

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow$ 伯努利
大数定律

$X_n + Y_n \xrightarrow{D} X + Y \leftarrow \begin{cases} X_n \xrightarrow{D} X \\ Y_n \xrightarrow{D} Y \end{cases}$

$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\bar{X}_n - \mu| < \varepsilon\} = 1 \leftarrow EX_i = \mu$

第六章
大数定理和中心极限定理

中心极限定理

同分布独立随机变量
 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{X_n = \mu, DX_n = \sigma^2 \neq 0\} \rightarrow \begin{cases} X_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \\ EX_n = \mu, DX_n = n\sigma^2 \end{cases}$

独立同分布中心极限定理

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{a < \frac{X_n - n\mu}{\sqrt{n} \sigma} \leq b\right\} = \Phi(b) - \Phi(a)$

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\bar{X}_n - \mu| < \varepsilon\} = 1 \rightarrow \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow \bar{X}_n - EX_n \xrightarrow{D} 0 \text{ (n.s.d.)}$

独立同分布
 $EX_i = \mu, DX_i = \sigma^2 \rightarrow \begin{cases} \bar{X}_n \xrightarrow{D} \mu \text{ (n.s.d.)} \\ A_n^2 \xrightarrow{D} \sigma^2 + \mu^2 \text{ (n.s.d.)} \\ \bar{X}_n^2 \xrightarrow{D} \mu^2 \text{ (n.s.d.)} \end{cases} \rightarrow A_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$
 $S_n \xrightarrow{D} \sigma^2 \text{ (n.s.d.)} \rightarrow S_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$