

期末考试复习提纲

《概率论》2021 年 06 月 11 日

第一章：概率论的基本概念

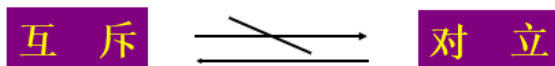
1. 随机现象、确定现象的定义；

2. 随机试验、样本空间、随机事件的定义；

说明：(1) 试验不同, 对应的样本空间也不同。(2) 同一试验, 若试验目的不同, 则对应的样本空间也不同。(3) 建立样本空间, 事实上就是建立随机现象的数学模型。因此, 一个样本空间可以概括许多内容大不相同的实际问题。

3. 随机事件间的关系：包含、相等、和事件、积事件、差事件、互斥事件、对立事件。

*互斥和对立之间的关系：



4. 随机事件间的计算：德. 摩根率 $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$, $\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$.

5. 概率的定义和性质：

2) (有限可加性) 若 A_1, A_2, \dots, A_n 是两两互不相容的事件则有,

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n).$$

3) 设 A, B 为两个事件且 $A \subset B$, 则

$$P(A) \leq P(B), P(B - A) = P(B) - P(A).$$

5) (逆事件概率) 对于任意一事件 A , 有 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$.

6) (加法公式) 对于任意两事件 A, B , 有 $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$.

推广：三个事件和的情况

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) - P(A_1 A_2) - P(A_1 A_3) - P(A_2 A_3) + P(A_1 A_2 A_3)$$

$$-P(A_1A_3) + P(A_1A_2A_3).$$

例题：概率论的基本概念（1）Slide 38-39 （例 2）

6. 等可能概型

例题：概率论的基本概念（2）Slide 11-14 （例 2、3）

7. 几何概型

*当古典概型的试验结果为连续无穷多个时,就归结为几何概型。

例题：概率论的基本概念（2）Slide 16-18 （例 1）

8. 条件概率、乘法定理、全概率公式与贝叶斯公式

A. 条件概率定义:当设 A, B 是两个事件且 $P(A) > 0$, 称

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \text{ 为在事件 } A \text{ 发生的条件下事件 } B \text{ 发生的条件概率。}$$

B. 性质:

3) 加法公式: $P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1A_2|B)$;

4) 逆事件概率: $P(A|B) = 1 - P(\bar{A}|B)$;

5) 可列可加性: 设 B_1, B_2, \dots 是两两不相容的事件, 则有

$$P(\cup_{i=1}^{\infty} B_i|A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i|A)$$

B. 乘法定理定义:

设 $P(A) > 0$, 则有 $P(AB) = P(B|A)P(A)$.

例题：概率论的基本概念（2）Slide 30-31 （例 2）

C. 全概率公式与贝叶斯公式:

(1) 全概率公式: 设试验 E 的样本空间为 S, A 为 E 的事件, B_1, B_2, \dots, B_n 为 S

的一个划分, 且 $P(B_i) > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$, 则

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \cdots + P(A|B_n)P(B_n)$$

说明:全概率公式的主要用处在于它可以将一个复杂事件的概率计算问题,分解为若干个简单事件的概率计算问题,最后应用概率的可加性求出最终结果。

例题: 概率论的基本概念 (2) Slide 35-36 (例 3)

(2) 贝叶斯定理:

贝叶斯公式可以理解为: 后验概率 (A 发生后 B_i 的概率) = 先验概率 (B_i 的概率) * 可能性函数 (调整因子, 新信息 A 带来的调整, 使先验概率更接近真实概率)

$$P(B_i|A) = P(B_i) \frac{P(A|B_i)}{P(A)}$$

例题: 概率论的基本概念 (2) Slide 41-47 (例 4、5)

9. 事件的相互独立性、两个定理

一定义: 设 A, B 是两事件, 如果满足等式 $P(AB) = P(A)P(B)$ 则称事件 A, B 相互独立, 简称 A, B 独立。

n 个事件相互独立  n 个事件两两相互独立

例题: 概率论的基本概念 (3) Slide 9-10 (例 1)

一定理一: 设 A, B 是两事件, 且 $P(A) > 0$. 若 A, B 相互独立, 则 $P(B|A) = P(B)$. 反之亦然。

一定理二: 若 A, B 相互独立, 则下列各对事件, \bar{A} 与 B , A 与 \bar{B} , \bar{A} 与 \bar{B} 也相互独立。

例题: 概率论的基本概念 (3) Slide 16-18 (例 2)

第二章: 随机变量及其分布

1. 随机变量的概念:

2. 离散型随机变量的分布律

$$X \sim \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n & \cdots \\ p_1 & p_2 & \cdots & p_n & \cdots \end{pmatrix} \text{ 或者 } \begin{array}{c|cccc} X & x_1 & x_2 & \cdots & x_n \cdots \\ \hline p_k & p_1 & p_2 & \cdots & p_n \cdots \end{array}$$

例题：随机变量及其分布 (1) Slide 16-18 (例 2)

3. 常见离散型随机变量的概率分布：(记住其分布律；给定分布律会计算相应的分布函数)

a) (0 - 1) 分布

b) 二项分布： $X \sim b(n, p)$

注：(0 - 1) 分布为 $n = 1$ 的二项分布。

例题：随机变量及其分布 (1) Slide 30 (例 4)

c) 泊松分布： $X \sim \pi(\lambda)$.

—泊松定理 (注意泊松定理成立的条件)：设 $\lambda > 0$ 是一个常数， n 是任意整数，设 $np_n = \lambda$ ，则对于任一固定的非负整数 k ，则有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}.$$

例题：随机变量及其分布 (1) Slide 38-40 (例 6)

d) 几何分布

注：几何分布可作为描述某个试验“首次成功”的概率模型。

3. 随机变量的分布函数

—分布函数的定义与性质：

**定义：设 X 是一个随机变量， x 是任意实数，函数

$$F(x) = P\{X \leq x\}$$

称为 X 的分布函数。

**两个重要公式 (随机变量及其分布 (2) Slide 11)：

1) $P\{a < X \leq b\} = F(b) - F(a)$,

$$2) P\{X > a\} = 1 - F(a).$$

例题：随机变量及其分布 (2) Slide 12-14 (例 1)

4. 连续型随机变量及其概率密度

一定义：如果对于随机变量 X 的分布函数 $F(x)$ ，存在非负函数，使对于任意实数 x 有 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ ，则称 X 为连续型随机变量，其中 $f(x)$ 称为 X 的概率密度函数，简称概率密度。

一性质：

$$3) P\{x_1 < X \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx;$$

$$3.1) P\{X \leq a\} = F(a) = \int_{-\infty}^a f(x) dx$$

$$3.2) P\{X > a\} = 1 - P\{X \leq a\} = \int_a^{\infty} f(x) dx.$$

例题：随机变量及其分布 (2) Slide 24-26 (例 3)

5. 常见连续型随机变量的分布：(记住其概率密度；给定概率密度会计算相应的分布函数)

a. 均匀分布： $X \sim U(a, b)$.

例题：随机变量及其分布 (2) Slide 31-32 (例 4)

b. 指数分布 (无记忆性)： $X \sim E(\theta)$

例题：随机变量及其分布 (2) Slide 35-36 (例 5)

c. 正态分布：(会标准化、查表计算概率)： $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 。

一标准正态分布定义：

当正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 中的 $\mu = 0$, $\sigma = 1$ 时, 这样的正态分布称为标准正态分布, 记为 $N(0, 1)$ 。

*标准正态分布的概率密度表示为： $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad -\infty < x < \infty,$

***引理：**若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $Z = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$.

例题：随机变量及其分布 (2) Slide 49-51 (例 8、9)

6. 离散型随机变量的函数的分布

例题：随机变量及其分布 (3) Slide 8-9 (例 2)

7. 连续型随机变量的函数的分布：

一定理 (随机变量及其分布 (3) Slide 18)：设随机变量 X 的具有概率密度

$f_X(x)$, 其中 $-\infty < x < +\infty$, 又设函数 $g(x)$ 处处可导, 且恒有 $g'(x) >$

0 (或恒有 $g'(x) < 0$), 则称 $Y = g(X)$ 是连续型随机变量, 其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

其中 $\alpha = \min(g(-\infty), g(+\infty))$, $\beta = \max(g(-\infty), g(+\infty))$, $h(y)$ 是 $g(x)$ 的反函数。

例题：随机变量及其分布 (3) Slide 19-20 (例 5)、Slide 37-39 (例 7)

第三章：多维随机变量及其分布

1. 二维随机变量及其分布函数

2. 二维离散型随机变量

例题：多维随机变量及其分布 (1) Slide 16-20 (例 1、2)

3. 二维连续型随机变量

一定义：对于二维随机变量 (X, Y) 的分布函数 $F(x, y)$, 如果存在非负函数

$f(x, y)$ 使对于任意 x, y 有

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^x f(u, v) \, du \, dv,$$

则称 (X, Y) 是连续型的二维随机变量, 函数 $f(x, y)$ 称为二维随机变量 (X, Y) 的

概率密度, 或称为随机变量 X 和 Y 的联合概率密度。

一性质:

(3) 设 G 是 xoy 平面上的一个区域, 点 (X,Y) 落在 G 内的概率为

$$P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x,y) \, dx \, dy,$$

(4) 若 $f(x,y)$ 在 (x,y) 连续, 则有 $\frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y} = f(x,y)$.

例题: 多维随机变量及其分布 (1) Slide 31-33 (例 4)

4. 两个常见的分布

A. 二维均匀分布:

定义: 设 D 是平面上的有界区域, 其面积为 S , 若二维随机变量 (X,Y) 具有概率密度则称 (X,Y) 在 D 上服从均匀分布.

例题: 多维随机变量及其分布 (1) Slide 35-38 (例 5)

B. 二维正态分布: (不要求记住二维正态分布的 pdf)

5. 离散型随机变量边缘分布律

$\begin{matrix} X \\ Y \end{matrix}$	x_1	x_2	\cdots	x_i	\cdots
y_1	p_{11}	p_{21}	\cdots	p_{i1}	\cdots
y_2	p_{12}	p_{22}	\cdots	p_{i2}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	
y_j	p_{1j}	p_{2j}	\cdots	p_{ij}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots		\vdots	

$$P\{X = x_i\} = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij}, i = 1, 2, \cdots;$$

$$P\{Y = y_j\} = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij}, j = 1, 2, \cdots.$$

例题: 多维随机变量及其分布 (2) Slide 11-12 (例 2)

6. 连续型随机变量边缘分布

定义: $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$ 为随机变量 (X, Y) 关于 X 的边缘概率密度。

例题: 多维随机变量及其分布 (2) Slide 15-18 (例 3)

7. 条件分布

—离散型随机变量的条件分布定义:

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}, \text{ 为在 } Y = y_j \text{ 条件下随机变量 } X \text{ 的条件分布律。}$$

例题: 多维随机变量及其分布 (2) Slide 26-28 (例 5)

—连续型随机变量的条件分布定义:

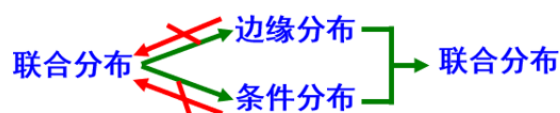
定义: 称 $\int_{-\infty}^x f_{X|Y}(x|y) dx = \int_{-\infty}^x \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} dx$ 为在 $Y = y$ 的条件下, X 的条件分布函数, 记为 $P\{X \leq x | Y = y\}$ 或 $F_{X|Y}(x|y)$, 即

$$F_{X|Y}(x|y) = P\{X \leq x | Y = y\} = \int_{-\infty}^x \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} dx.$$

例题: 多维随机变量及其分布 (2) Slide 40-41 (例 8)

8. 联合分布、边缘分布、条件分布之间的关系:

说明: 联合分布、边缘分布、条件分布的关系如下



9. 相互独立的随机变量:

—定义: 设 $F(x,y)$ 及 $F_X(x), F_Y(y)$ 分别是二维随机变量 (X,Y) 的分布函数及边缘分布函数, 若对于所有 x,y 有

$P\{X \leq x, Y \leq y\} = P\{X \leq x\} P\{Y \leq y\}$, 即 $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$

则称随机变量 X, Y 是相互独立的。

(1) 若离散型随机变量 (X, Y) 的联合分布律为

$$P\{X = i, Y = j\} = p_{ij}, i, j = 1, 2, \dots$$

X 和 Y 相互独立 $P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\}P\{Y = y_j\}$,

$$\text{即 } p_{ij} = p_{i\cdot} \cdot p_{\cdot j}.$$

例题：多维随机变量及其分布 (2) Slide 46-48 (例 9)

(2) 连续型随机变量 (X, Y) 的联合概率密度为 $f(x, y)$, 边缘概率密度分为

$f_X(x), f_Y(y)$, 则有 X 和 Y 相互独立

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y).$$

例题：多维随机变量及其分布 (2) Slide 52-53 (例 12)

(3) X 和 Y 相互独立, 则 $f(X)$ 和 $g(Y)$ 也相互独立.

10. 离散型随机变量函数的分布

一定义：随机变量函数 $Z = g(X, Y)$ 的分布律为

$$P\{Z = z_k\} = P\{g(X, Y) = z_k\} = \sum_{z_k = g(x_i, y_j)} p_{ij}, k = 1, 2, \dots$$

例题：多维随机变量及其分布 (3) Slide 5-8 (例 1); Slide 12-14 (例 3)

11. 连续型随机变量函数的分布

A. $Z = X + Y$

由此可得 (X, Y) 由此可得概率密度函数为 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy$.

***卷积公式：**当 X 与 Y 相互独立时, $f_Z(z)$ 也可表示为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y)f_Y(y) dy, \text{ 或 } f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)f_Y(z - x) dx.$$

记为 $f_X * f_Y$, 即

$$f_X * f_Y = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y)f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)f_Y(z - x) dx.$$

例题：多维随机变量及其分布 (3) Slide 18-20 (例 4); Slide 21-24 (例 5).

B. $Z = X/Y$

$$\begin{aligned} f_{X/Y}(z) &= \int_0^{+\infty} y f(yz, y) dy - \int_{-\infty}^0 y f(yz, y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} |y| f(yz, y) dy. \end{aligned}$$

当 X, Y 独立时,

$$f_{X/Y}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |y| f_X(yz) f_Y(y) dy.$$

例题：多维随机变量及其分布 (3) Slide 34-36 (例 7).

C. $M = \max(X, Y)$ 及 $N = \min(X, Y)$ 的分布

定义：设 X, Y 是两个相互独立的随机变量, 它们的分布函数分别为 $F_X(x)$ 和 $F_Y(y)$,

$$F_{\max}(Z) = F_X(z)F_Y(z); \quad F_{\min}(Z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)].$$

例题：多维随机变量及其分布 (3) Slide 39-45 (例 8).

第四章：随机变量的数字特征

1. 离散型随机变量的数学期望：

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k.$$

例题：随机变量的数字特征 (1) Slide 14-16 (实例 4).

2. 连续型随机变量的数学期望

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx.$$

例题：随机变量的数字特征 (1) Slide 18-19 (实例 5)

—性质:

4) 设 X, Y 是相互独立的随机变量, 则有 $E(XY) = E(X)E(Y)$.

例题: 随机变量的数字特征 (1) Slide 21-22 (实例 6)

3. 随机变量函数的数学期望

设 $Y = g(X)$ (g 是连续函数).

a) 如果 X 是离散型随机变量, $E(Y) = E(g(X)) = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k)p_k$.

b) 如果 X 是连续型随机变量, 它的概率密度为 $f(x)$,

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x) dx.$$

例题: 随机变量的数字特征 (1) Slide 30-32 (实例 8)

c) 二维随机变量函数的数学期望:

A. 设 X, Y 为离散型随机变量, $g(x, y)$ 为二元函数, 则

$$E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j)p_{ij}.$$

例题: 随机变量的数字特征 (1) Slide 27-29 (实例 7)

B. 设 X, Y 为连续型随机变量, $g(x, y)$ 为二元函数, 则

$$E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)f(x, y) dx dy.$$

其中 (X, Y) 的联合概率密度为 $f(x, y)$.

4. 随机变量方差的概念及性质

—概念:

a) 离散型随机变量的方差:

$$D(X) = \sum_{k=1}^{+\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k,$$

b) 连续型随机变量的方差:

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx,$$

其中 $f(x)$ 为 X 的概率密度。

c) 利用公式计算: $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$.

—性质:

(2) 设 X 是一个随机变量, C 是常数, 则有: $D(CX) = C^2 D(X)$.

(3) 设 X, Y 相互独立, $D(X), D(Y)$ 存在, 则有: $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$.

5. 重要概率分布的方差:

分 布	参 数	数学期望	方差
两点分布	$0 < p < 1$	p	$p(1-p)$
二项分布	$n \geq 1,$ $0 < p < 1$	np	$np(1-p)$
泊松分布	$\lambda > 0$	λ	λ
均匀分布	$a < b$	$(a+b)/2$	$(b-a)^2/12$
指数分布	$\theta > 0$	θ	θ^2
正态分布	$\mu, \sigma > 0$	μ	σ^2

例题: 随机变量的数字特征 (2) Slide 37-38 (例 2)

6. 切比雪夫 (Chebyshev) 不等式

设随机变量 X 具有数学期望 $E(X) = \mu$, 方差 $D(X) = \sigma^2$, 则对于任意正数 ε ,

不等式 $P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$;

$$P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2} \Leftrightarrow P\{|X - \mu| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}.$$

例题: 随机变量的数字特征 (2) Slide 43 (例 4)

7. 协方差定义和性质

—定义: $\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$.

而 $\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)} \cdot \sqrt{D(Y)}}$, 称为随机变量 X 与 Y 的相关系数。

—计算公式:

(1) $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$;

$$(2) D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2 \operatorname{Cov}(X, Y).$$

—性质：

$$(2) \operatorname{Cov}(aX, bY) = ab \operatorname{Cov}(X, Y), \quad a, b \text{ 为常数};$$

$$(3) \operatorname{Cov}(X_1 + X_2, Y) = \operatorname{Cov}(X_1, Y) + \operatorname{Cov}(X_2, Y).$$

例题：随机变量的数字特征 (3) Slide 13-15 (例 2)

结论：

(1) 二维正态分布密度函数中, 参数 ρ 代表了 X 与 Y 的相关系数;

(2) 二维正态随机变量 X 与 Y 相关系数为零等价于 X 与 Y 相互独立。

8. 相关系数的定义和性质：

$$(1) |\rho_{XY}| \leq 1.$$

$$(2) |\rho_{XY}| = 1 \text{ 的充要条件是: 存在常数 } a, b \text{ 使 } P\{Y = a + bX\} = 1.$$

解读：

当 $|\rho_{XY}|$ 较大时 e 较小, 表明 X, Y 的线性联系较紧密。

当 $|\rho_{XY}|$ 较小时, X, Y 线性相关的程度较差。

$$(3) \text{相互独立} \xleftrightarrow{\text{红绿}} \text{不相关}$$

例题：随机变量的数字特征 (3) Slide 51-54 (例 4)

9. 矩的定义 (了解)： k 阶原点矩、 k 阶中心矩、 $k+l$ 阶混合矩、 $k+l$ 阶混合中心矩。

第五章：大数定律及中心极限定理

1. 大数定律 (三个版本)：

—定理一 (契比雪夫定理的特殊情况)

—定理二 (伯努利大数 定理) 设 n_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

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{n_A}{n} - p \right| < \varepsilon \right\} = 1 \text{ 或 } \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{n_A}{n} - p \right| \geq \varepsilon \right\} = 0.$$

一定理三 (辛钦定理)

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

$E(X_k) = \mu$ ($k = 1, 2, \dots$), 则对于任意正数 ε , 有

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

2. 中心极限定理 (三个版本):

一定理四 (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: $E(X_k) = \mu$, $D(X_k) = \sigma^2 > 0$ ($k =$

$1, 2, \dots$), 则随机变量之和的标准化变量

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

的分布函数 $F_n(x)$ 对于任意 x 满足

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

例题: 大数定律及中心极限定理 Slide 27-28 (例 3)

一定理五 (李雅普诺夫定理)

定理五表明: 无论各个随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 服从什么分布, 只要满足定理的条件, 那么它们的和 $\sum_{k=1}^n X_k$ 当 n 很大时, 近似地服从正态分布。

一定理六 (德莫佛—拉普拉斯定理) 设随机变量 η_n ($n = 1, 2, \dots$) 服从参数为

n, p ($0 < p < 1$) 的二项分布, 则对于任意 x , 恒有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\eta_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x).$$

例题：大数定律及中心极限定理 Slide 35-38 (例 6)