

概率论基础讲义

管华

2017-09-01 更新

目录

第一章 随机事件与概率	4
1.1 基本概念	4
1.2 事件的运算与关系	4
1.3 概率的定义与基本性质	4
1.4 概率基本公式	4
1.4.1 条件概率	4
1.4.2 乘法公式	4
1.5 事件的独立性	4
1.6 全概率公式与贝叶斯公式	5
1.6.1 完备事件组	5
1.6.2 全概率公式	5
1.6.3 贝叶斯公式	5
1.7 三种常见的概型	5
1.7.1 古典概型	5
1.7.2 几何概型	5
1.7.3 n 重贝努利试验	5
第二章 一维随机变量及其分布	6
2.1 随机变量、分布函数及性质	6
2.2 离散型	6
2.3 连续型	6
2.4 常见的	7
2.4.1 离散型	7
2.4.1.1 二项分布	7

目录	2
2.4.1.2 Poisson 分布	7
2.4.1.3 几何分布	7
2.4.1.4 超几何分布	7
2.4.2 连续型	7
2.4.2.1 均匀分布 $X \sim U(a, b)$	7
2.4.2.2 指数分布 $X \sim E(\lambda)$	8
2.4.2.3 正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$	8
2.5 函数分布	8
2.5.1 X 为离散型	8
2.5.2 X 为连续型	8
2.5.2.1 Y 为离散型	8
2.5.2.2 Y 为连续型	9
第三章 二维随机变量及其分布	10
3.1 联合分布与边缘分布	10
3.2 离散型	10
3.2.1 联合分布律	10
3.2.2 边缘分布律	11
3.3 连续型	11
3.3.1 边缘分布	11
3.4 条件分布	11
3.5 随机变量的独立性	11
3.6 常见的	12
3.7 函数分布	12
3.7.1 离散型	12
3.7.2 连续型	12
3.7.3 常见的	12
3.7.3.1 max/min	12
3.7.3.2 $X + Y$	12
第四章 随机变量的数字特征	14
4.1 数学期望	14
4.1.1 概念	14
4.1.1.1 一维	14

4.1.1.2	二维	14
4.1.2	性质	14
4.2	方差	15
4.2.1	性质	15
4.2.2	常见的	15
4.3	协方差、相关系数	15
4.3.1	协方差	15
4.3.1.1	定义	15
4.3.1.2	计算公式	16
4.3.1.3	性质	16
4.3.2	相关系数	16
4.3.2.1	定义	16
4.3.2.2	性质	16
第五章	大数定理与中心极限定理	17
5.1	切比雪夫不等式	17
5.2	大数定律	17
5.3	中心极限定理	17
第六章	数理统计的基本概念与基本原理	18
6.1	基本概念	18
6.2	三个重要的抽样分布	18
6.2.1	χ^2 分布	18
6.2.2	t 分布	19
6.2.3	F 分布	20
6.3	正态总体下常用的抽样分布	20
第七章	参数估计与假设检验	21
7.1	参数估计的种类	21
7.2	点估计	21
7.2.1	矩估计	21
7.2.2	极大似然估计	21
7.3	区间估计	22

第一章 随机事件与概率

1.1 基本概念

1.2 事件的运算与关系

1.3 概率的定义与基本性质

1.4 概率基本公式

1.4.1 条件概率

在事件 A 发生的条件下 B 发生的概率

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

1.4.2 乘法公式

$$P(AB) = P(A)P(B|A)$$

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1) P(A_2|A_1) P(A_3|A_1 A_2) \cdots P(A_n|A_1 \cdots A_{n-1})$$

1.5 事件的独立性

$$P(AB) = P(A)P(B)$$

1.6 全概率公式与贝叶斯公式

1.6.1 完备事件组

$$A_1 + A_2 + \cdots + A_n = \Omega$$

1.6.2 全概率公式

$$P(B) = \sum P(A_i)P(B|A_i)$$

1.6.3 贝叶斯公式

$$P(A_k|B) = \frac{P(A_k)P(B|A_k)}{\sum P(A_i)P(B|A_i)}$$

1.7 三种常见的概型

1.7.1 古典概型

1.7.2 几何概型

1.7.3 n 重贝努利试验

$$B_k = \{n \text{ 次试验中 } A \text{ 出现 } k \text{ 次}\}$$

$$P(B_k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

第二章 一维随机变量及其分布

2.1 随机变量、分布函数及性质

1. 随机变量 $X(\omega)$, 也就是概率 $p = X(\omega)$
2. 分布函数

2.2 离散型

$$P\{X = x_i\} = p_i$$

表 2.1 离散型随机变量 X 的分布律

X	x_1	x_2	\dots	x_n
P	p_1	p_2	\dots	p_n

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

2.3 连续型

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x) dx$$

2.4 常见的

2.4.1 离散型

2.4.1.1 二项分布

定义 2.4.1 ($X \sim B(n, p)$)

$$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

2.4.1.2 Poisson 分布

定义 2.4.2 ($X \sim \pi(k)$)

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

2.4.1.3 几何分布

定义 2.4.3 ($X \sim G(p)$)

$$P\{X = k\} = (1-p)^{k-1} p$$

2.4.1.4 超几何分布

定义 2.4.4 ($X \sim H(N, M, n)$)

$$P\{X = m\} = \frac{C_M^m C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n}$$

2.4.2 连续型

2.4.2.1 均匀分布 $X \sim U(a, b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} \\ 0, \text{ other} \end{cases} \quad \left| \quad F(x) = \begin{cases} 0 \\ \frac{x-a}{b-a} \\ 1 \end{cases}$$

2.4.2.2 指数分布 $X \sim E(\lambda)$

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \exp(-\lambda x) \\ 0 \end{cases} \quad \left| \quad F(x) = \begin{cases} 1 - \exp(-\lambda x) \\ 0 \end{cases}$$

2.4.2.3 正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$\varphi = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) \quad (2.4.1)$$

$$\varphi(x) = \int_{-\infty}^x \varphi(t) dt \quad (2.4.2)$$

2.5 函数分布

$$Y = \varphi(X)$$

2.5.1 X 为离散型

$$P\{Y = y_j\} = P\{\varphi(X) = y_j\} = \sum_{\varphi(x_i)=y_j} P\{X = x_i\}$$

2.5.2 X 为连续型**2.5.2.1 Y 为离散型**

先求出 Y 的可能取值, 在通过 X 的概率分布求出 Y 的可能取值对应的概率。

2.5.2.2 Y 为连续型

$$\begin{cases} F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = P\{\varphi(X) \leq y\} = \int_{\varphi(x) \leq y} f_X(x) dx, & f_y(y) = F'_Y(y) \\ f_Y(y) = f_X[h(y)] |h'|, & y = \varphi(x) \Leftrightarrow x = h(y) \end{cases}$$

第三章 二维随机变量及其分布

3.1 联合分布与边缘分布

定义 3.1.1 (二维随机变量)

$$(X, Y)$$

定义 3.1.2 (联合分布函数)

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

定义 3.1.3

$$\begin{cases} F_X(x) = P\{X \leq x\} \\ F_Y(y) = P\{Y \leq y\} \end{cases}$$

3.2 离散型

3.2.1 联合分布律

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}$$

3.2.2 边缘分布律

$$\begin{cases} P\{X = x_i\} = \sum_{j=1}^n p_{ij} = p_{i:} \\ P\{Y = y_j\} = \sum_{i=1}^m p_{ij} = p_{:j} \end{cases}$$

3.3 连续型

定义 3.3.1 (联合密度函数 $f(x, y)$)

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x dx \int_{-\infty}^y f(x, y) dy$$

3.3.1 边缘分布

$$\begin{cases} f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} dy, & \text{边际密度函数} \\ F_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy, & \text{边缘分布函数} \end{cases}$$

3.4 条件分布

$$\begin{cases} P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i:}} \\ f_{\frac{Y}{X}}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} \end{cases}$$

3.5 随机变量的独立性

等价于

$$F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$$

$$\begin{cases} p_{ij} = p_{i:} \times p_{:j} \\ f(x, y) = f_X(x)f_Y(y) \end{cases}$$

3.6 常见的

3.7 函数分布

$U = \varphi(X, Y)$ U 的分布函数为 $F_U(u) = P\{U \leq u\} = P\{\varphi(X, Y) \leq u\}$

3.7.1 离散型

$$P\{U = u_k\} = \sum_{\varphi(x_i, y_j) = u_k} p_{ij}$$

3.7.2 连续型

$$F_U(u) = P\{U \leq u\} = P\{\varphi(X, Y) \leq u\} = \iint_{\varphi(x, y) \leq u} f(x, y) \, dx \, dy$$

3.7.3 常见的

3.7.3.1 max/min

$$U = \min\{X, Y\} \quad (3.7.1)$$

$$V = \max\{X, Y\} \quad (3.7.2)$$

$$F_U(u) = 1 - [1 - F_X(u)] \times [1 - F_Y(u)] \quad (3.7.3)$$

$$F_V(v) = F_X(v) \times F_Y(v) \quad (3.7.4)$$

3.7.3.2 $X + Y$

$$U = X + Y$$

$$f_U(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, u-x) \, dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u-y, y) \, dy$$

特别地,

$$X \sim B(m, p), Y \sim B(n, p) \quad U \sim B(m + n, p) \quad (3.7.5)$$

$$X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2) \quad U \sim P(\lambda_1 + \lambda_2) \quad (3.7.6)$$

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2) \quad U \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2) \quad (3.7.7)$$

第四章 随机变量的数字特征

4.1 数学期望

4.1.1 概念

4.1.1.1 一维

$$Y = \phi(X)$$

1. 离散型

$$E X = \sum x_i p_i$$

$$E Y = \sum \phi(x_i) p_i$$

2. 连续型

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

$$E Y = \int_{-\infty}^{\infty} \phi(x) f(x) dx$$

$$f(x) dx = x_i$$

4.1.1.2 二维

$$Z = \phi(X, Y)$$

$$E Z = \sum \sum \phi(x_i, y_j) p_{ij}$$

$$E Z = \int_{-\infty}^{\infty} dx \int_{-\infty}^{\infty} \phi(x, y) f(x, y) dy$$

4.1.2 性质

$$1. E(aX \pm bY) = aEX \pm bEY$$

2. 独立 $\Rightarrow E XY = (E X)(E Y)$ &uad 反之不对!

4.2 方差

4.2.1 性质

1. $D(aX + b) = a^2 DX$
2. 独立 $\Rightarrow D(aX + bY) = a^2 DX + b^2 DY$

4.2.2 常见的

常见随机变量的数学期望及方差

表 4.1 常见随机变量的数学期望及方差

分布	分布函数/密度函数	期望	方差
$X \sim B(n, p)$	$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$	np	$np(1-p)$
$X \sim \pi(\lambda)$	$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} \exp(-\lambda)$	λ	λ
$X \sim G(p)$	$P\{X = k\} = p(1-p)^{k-1}$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
$X \sim U(a, b)$	$f(x) = \frac{1}{b-a}$ $F(x) = \frac{x-a}{b-a}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
$X \sim E(\lambda)$	$f(x) = \lambda \exp(-\lambda x)$ $F(x) = 1 - \exp(-\lambda x)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$	μ	σ^2

4.3 协方差、相关系数

4.3.1 协方差

4.3.1.1 定义

$$\text{cov}(X, Y) = E(X - EX)(Y - EY)$$

4.3.1.2 计算公式

$$\text{cov}(X, Y) = EXY - EX \cdot EY$$

4.3.1.3 性质

$$\text{cov}(X, X) = DX \quad (4.3.1)$$

$$\text{cov}(X, Y) = \text{cov}(Y, X) \quad (4.3.2)$$

$$\text{cov}(aX + bY, Z) = a\text{cov}(X, Z) + b\text{cov}(Y, Z) \quad (4.3.3)$$

$$\text{cov}(aX, bY) = ab\text{cov}(X, Y) \quad (4.3.4)$$

$$\text{不独立} \Rightarrow D(aX + bY) = a^2DX + b^2DY + 2ab\text{cov}(X, Y) \Rightarrow \quad (4.3.5)$$

4.3.2 相关系数

4.3.2.1 定义

$$\rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}$$

4.3.2.2 性质

$$|\rho_{XY}| \leq 1$$

$$\rho_{XY} \leq 1 \iff EXY = EX \times EY \quad (4.3.6)$$

$$\rho_{XY} = 1 \iff Y = aX + b, a > 0 \quad (4.3.7)$$

$$\rho_{XY} = -1 \iff Y = aX + b, a < 0 \quad (4.3.8)$$

$$(4.3.9)$$

第五章 大数定理与中心极限定理

5.1 切比雪夫不等式

$$P\{|X - \mu| \geq \epsilon\} \leq \frac{DX}{\epsilon^2} \quad (5.1.1)$$

$$P\{|X - \mu| < \epsilon\} \geq 1 - \frac{DX}{\epsilon^2} \quad (5.1.2)$$

5.2 大数定律

- 切比雪夫大数定律
- 独立同分布大数定律
- 辛钦大数定律

定理 5.2.1

所有的大数定律都是指随机变量组在独立的条件下, 若干个随笔建立的平均值依概率收敛到其数学期望的平均值, 即

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{\text{独立}} E \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right) = \mu \quad (5.2.1)$$

更进一步,

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{\text{独立}} E \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \right) = \mu \quad (5.2.2)$$

5.3 中心极限定理

第六章 数理统计的基本概念与基本原理

6.1 基本概念

定义 6.1.1 (样本均值)

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i \Rightarrow EX = \mu$$

定义 6.1.2 (样本方差)

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum (X_i - \bar{X})^2 \Rightarrow DX = \sigma^2$$

定义 6.1.3 (k 阶原点矩)

$$A_k = \frac{1}{n-1} \sum X_i^k \Rightarrow EX^k$$

6.2 三个重要的抽样分布

6.2.1 χ^2 分布

定义 6.2.1 (χ^2 分布)

条件:

1. X_1, \dots, X_n 相互独立
2. 都服从标准正态分布

$$Z = X_1^2 + \cdots + X_n^2$$

称 Z 服从 χ^2 分布, 记为 $X \sim \chi^2(n)$.

定理 6.2.1

$$E\chi^2(n) = n \quad (6.2.1)$$

$$D\chi^2(n) = 2n \quad (6.2.2)$$

若 $X \sim \chi^2(m), Y \sim \chi^2(n)$, 则

$$X + Y \sim \chi^2(m + n)$$

6.2.2 t 分布

定义 6.2.2

条件:

1. $X \sim N(0, 1)$
2. $Y \sim \chi^2(n)$
3. 独立

$$Z = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$$

称 Z 服从 t 分布, 记为 $Z \sim t(n)$.

定理 6.2.2

1. t 分布近似服从于正态分布
2. $EZ = 0$
3. $DZ = \frac{n}{n-2}$

6.2.3 F 分布**定义 6.2.3**

条件:

1. $X \sim \chi^2(m)$

2. $Y \sim \chi^2(n)$

$$Z = \frac{X/m}{Y/n}$$

记为 $F \sim (m, n)$.**定理 6.2.3**

1. $\frac{1}{F} \sim F(n, m)$

2. $F_{1-\alpha/2}(m, n) = \frac{1}{F_{\alpha/2}(n, m)}$

6.3 正态总体下常用的抽样分布 X_1, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 则

1.

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right), \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

2.

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

3.

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$$

4.

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n)$$

5. \bar{X} 和 S^2 相互独立

6.

$$ES^2 = \sigma^2$$

第七章 参数估计与假设检验

7.1 参数估计的种类

- 点估计
- 区间估计

7.2 点估计

7.2.1 矩估计

总体 $X \sim f(x, \theta)$, 但参数 θ 未知, 需要对参数 θ 进行估计。步骤 1. 取样 X_1, X_2, \dots, X_n 2. 计算样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 根据大数定律有

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = EX$$

3. 令 $\bar{X} = EX$, 在 EX 的结果中包含参数 $\theta \Rightarrow \hat{\theta}$

若含有两个参数 θ_1, θ_2 , 由大数定律知

1. $\bar{X} \rightarrow EX, A_2 = \frac{1}{n} \sum X_i^2 \rightarrow \frac{1}{n} \sum EX_i^2 = EX^2$

2. 令 $\bar{X} = EX, A_2 = EX^2$ 或令 $\frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2 = DX \Rightarrow \theta_1, \theta_2$ 的估计。

7.2.2 极大似然估计

设 $X \sim f(x, \theta)$ 或 $X \sim f(x, \theta_1, \theta_2)$ 步骤: 1.

1. 对离散型

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n P\{X = x_i\}$$

2. 对连续型

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

2. 求

$$\ln L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$$

3.

- 对一个参数令

$$\frac{d}{d\theta} \ln L = 0$$

- 对两个参数令

$$\frac{\partial}{\partial \theta_i} \ln L = 0, \quad i = 1, 2$$

4. 解似然方程或方程组

7.3 区间估计

1. 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体样本 X 的一个样本。若存在两个统计量 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$, 使得 $P\{\hat{\theta}_1 < \theta < \hat{\theta}_2\} = 1 - \alpha$, 称 $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$ 为参数 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

- σ^2 已知, μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \right)$$

区间长度与样本无关

- σ^2 未知, μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \right)$$

区间长度与样本有关

- μ 未知, σ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{1-\alpha}{2}}^2(n-1)} \right)$$

- μ 已知, σ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

2. 三个评价标准

- 参数估计的无偏性设 $\hat{\theta}$ 为 θ 的一个估计量, 若 $E\hat{\theta} = \theta$, 称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的无偏估计量
- 参数估计的有效性设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 都是 θ 的无偏估计量, 若 $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$, 称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效
- 一致性设 $\hat{\theta}$ 为 θ 的一个估计量, 若 $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$, 称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的一致估计