



# 数学基础笔记（V1.01）

你不是一个人在战斗！

haiguang2000@qq.com

最后修改：2018-04-19



## 目录

机器学习的数学基础.....	1
高等数学.....	1
线性代数.....	9
概率论和数理统计.....	19

# 机器学习的数学基础

## 高等数学

### 1. 导数定义:

导数和微分的概念

$$f'(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x} \quad (1)$$

$$\text{或者: } f'(x_0) = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \quad (2)$$

### 2. 左右导数导数的几何意义和物理意义

函数  $f(x)$  在  $x_0$  处的左、右导数分别定义为:

$$\text{左导数: } f'_-(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0^-} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x} = \lim_{x \rightarrow x_0^-} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0}, (x = x_0 + \Delta x)$$

$$\text{右导数: } f'_+(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x} = \lim_{x \rightarrow x_0^+} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0}$$

### 3. 函数的可导性与连续性之间的关系

Th1: 函数  $f(x)$  在  $x_0$  处可微  $\Leftrightarrow f(x)$  在  $x_0$  处可导。

Th2: 若函数在点  $x_0$  处可导, 则  $y = f(x)$  在点  $x_0$  处连续, 反之则不成立. 即函数连续不一定可导。

Th3:  $f'(x_0)$  存在  $\Leftrightarrow f'_-(x_0) = f'_+(x_0)$

### 4. 平面曲线的切线和法线

切线方程 :  $y - y_0 = f'(x_0)(x - x_0)$

法线方程:  $y - y_0 = -\frac{1}{f'(x_0)}(x - x_0), f'(x_0) \neq 0$

### 5. 四则运算法则

设函数  $u = u(x)$ ,  $v = v(x)$  在点  $x$  可导, 则:

$$(1) (u \pm v)' = u' \pm v'$$

$$(2) (uv)' = uv' + vu' \quad d(uv) = u dv + v du$$

$$(3) \left(\frac{u}{v}\right)' = \frac{vu' - uv'}{v^2} (v \neq 0) \quad d\left(\frac{u}{v}\right) = \frac{v du - u dv}{v^2}$$

## 6. 基本导数与微分表

$$(1) y = c \text{ (常数)} \quad \text{则: } y' = 0 \quad dy = 0$$

$$(2) y = x^\alpha (\alpha \text{ 为实数}) \quad \text{则: } y' = \alpha x^{\alpha-1} \quad dy = \alpha x^{\alpha-1} dx$$

$$(3) y = a^x \quad \text{则: } y' = a^x \ln a \quad dy = a^x \ln a dx \quad \text{特例: } (e^x)' = e^x \quad d(e^x) = e^x dx$$

$$(4) y = \log_a x \quad \text{则:}$$

$$y' = \frac{1}{x \ln a}, \quad dy = \frac{1}{x \ln a} dx \quad \text{特例: } y = \ln x \quad (\ln x)' = \frac{1}{x} \quad d(\ln x) = \frac{1}{x} dx$$

$$(5) y = \sin x \quad \text{则: } y' = \cos x \quad d(\sin x) = \cos x dx$$

$$(6) y = \cos x \quad \text{则: } y' = -\sin x \quad d(\cos x) = -\sin x dx$$

$$(7) y = \tan x \quad \text{则: } y' = \frac{1}{\cos^2 x} = \sec^2 x \quad d(\tan x) = \sec^2 x dx$$

$$(8) y = \cot x \quad \text{则: } y' = -\frac{1}{\sin^2 x} = -\csc^2 x \quad d(\cot x) = -\csc^2 x dx$$

$$(9) y = \sec x \quad \text{则: } y' = \sec x \tan x \quad d(\sec x) = \sec x \tan x dx$$

$$(10) y = \csc x \quad \text{则: } y' = -\csc x \cot x \quad d(\csc x) = -\csc x \cot x dx$$

$$(11) y = \arcsin x \quad \text{则: } y' = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} \quad d(\arcsin x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx$$

$$(12) y = \arccos x \quad \text{则: } y' = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}} \quad d(\arccos x) = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx$$

$$(13) y = \arctan x \quad \text{则: } y' = \frac{1}{1+x^2} \quad d(\arctan x) = \frac{1}{1+x^2} dx$$

$$(14) y = \operatorname{arccot} x \quad \text{则: } y' = -\frac{1}{1+x^2} \quad d(\operatorname{arccot} x) = -\frac{1}{1+x^2} dx$$

$$(15) \quad y = \operatorname{sh} x \quad \text{则: } y' = \operatorname{ch} x \quad d(\operatorname{sh} x) = \operatorname{ch} x dx$$

$$(16) \quad y = \operatorname{ch} x \quad \text{则: } y' = \operatorname{sh} x \quad d(\operatorname{ch} x) = \operatorname{sh} x dx$$

## 7. 复合函数，反函数，隐函数以及参数方程所确定的函数的微分法

(1) 反函数的运算法则：设  $y = f(x)$  在点  $x$  的某邻域内单调连续，在点  $x$  处可导且  $f'(x) \neq 0$ ，则其反函数在点  $x$  所对应的  $y$  处可导，并且有  $\frac{dy}{dx} = \frac{1}{\frac{dx}{dy}}$

(2) 复合函数的运算法则：若  $\mu = \varphi(x)$  在点  $x$  可导，而  $y = f(\mu)$  在对应点  $\mu (\mu = \varphi(x))$  可导，则复合函数  $y = f(\varphi(x))$  在点  $x$  可导，且  $y' = f'(\mu) \cdot \varphi'(x)$

(3) 隐函数导数  $\frac{dy}{dx}$  的求法一般有三种方法：

1) 方程两边对  $x$  求导，要记住  $y$  是  $x$  的函数，则  $y$  的函数是  $x$  的复合函数。例如  $\frac{1}{y}$ ,  $y^2$ ,  $\ln y$ ,  $e^y$  等均是  $x$  的复合函数。对  $x$  求导应按复合函数连锁法则做。

2) 公式法。由  $F(x, y) = 0$  知  $\frac{dy}{dx} = -\frac{F'_x(x, y)}{F'_y(x, y)}$ ，其中， $F'_x(x, y)$ ,  $F'_y(x, y)$  分别表示  $F(x, y)$  对  $x$  和  $y$  的偏导数。

3) 利用微分形式不变性

## 8. 常用高阶导数公式

$$(1) \quad (a^x)^{(n)} = a^x \ln^n a \quad (a > 0) \quad (e^x)^{(n)} = e^x$$

$$(2) \quad (\sin kx)^{(n)} = k^n \sin(kx + n \cdot \frac{\pi}{2})$$

$$(3) \quad (\cos kx)^{(n)} = k^n \cos(kx + n \cdot \frac{\pi}{2})$$

$$(4) \quad (x^m)^{(n)} = m(m-1)\cdots(m-n+1)x^{m-n}$$

$$(5) \quad (\ln x)^{(n)} = (-1)^{(n-1)} \frac{(n-1)!}{x^n}$$

(6) 莱布尼兹公式：若  $u(x), v(x)$  均  $n$  阶可导，则： $(uv)^{(n)} = \sum_{i=0}^n c_n^i u^{(i)} v^{(n-i)}$ ，其中  $u^{(0)} = u$ ,  $v^{(0)} = v$

## 9. 微分中值定理，泰勒公式

Th1: (费马定理)

若函数  $f(x)$  满足条件:

- (1) 函数  $f(x)$  在  $x_0$  的某邻域内有定义, 并且在此邻域内恒有  $f(x) \leq f(x_0)$  或  $f(x) \geq f(x_0)$ ,
- (2)  $f(x)$  在  $x_0$  处可导, 则有  $f'(x_0) = 0$

Th2: (罗尔定理)

设函数  $f(x)$  满足条件:

- (1) 在闭区间  $[a, b]$  上连续;
- (2) 在  $(a, b)$  内可导;
- (3)  $f(a) = f(b)$

则在  $(a, b)$  内  $\exists$  一个  $\xi$ , 使  $f'(\xi) = 0$

Th3: (拉格朗日中值定理)

设函数  $f(x)$  满足条件:

- (1) 在  $[a, b]$  上连续;
- (2) 在  $(a, b)$  内可导;

则在  $(a, b)$  内存在一个  $\xi$ , 使  $\frac{f(b)-f(a)}{b-a} = f'(\xi)$

Th4: (柯西中值定理)

设函数  $f(x)$ ,  $g(x)$  满足条件:

- (1) 在  $[a, b]$  上连续;
- (2) 在  $(a, b)$  内可导且  $f'(x)$ ,  $g'(x)$  均存在, 且  $g'(x) \neq 0$

则在  $(a, b)$  内存在一个  $\xi$ , 使  $\frac{f(b)-f(a)}{g(b)-g(a)} = \frac{f'(\xi)}{g'(\xi)}$

## 10. 洛必达法则

法则 I ( $\frac{0}{0}$  型不定式极限)

设函数  $f(x), g(x)$  满足条件:  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = 0, \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = 0$ ;  $f(x), g(x)$  在  $x_0$  的邻域内可导 (在  $x_0$  处可除外) 且  $g'(x) \neq 0$ ;

$\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$  存在 (或  $\infty$ )。

则:  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$

法则 I' ( $\frac{0}{0}$  型不定式极限)

设函数  $f(x), g(x)$  满足条件:  $\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = 0, \lim_{x \rightarrow \infty} g(x) = 0$ ; 存在一个  $X > 0$ , 当

$|x| > X$  时,  $f(x), g(x)$  可导, 且  $g'(x) \neq 0$ ;  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$  存在 (或  $\infty$ )。

则:  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$ .

法则 II ( $\frac{\infty}{\infty}$  型不定式极限)

设函数  $f(x), g(x)$  满足条件:  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = \infty, \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = \infty$ ;  $f(x), g(x)$  在  $x_0$  的邻域内可导

(在  $x_0$  处可除外) 且  $g'(x) \neq 0$ ;  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$  存在 (或  $\infty$ )。

则:  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f'(x)}{g'(x)}$ .

同理法则 II' ( $\frac{\infty}{\infty}$  型不定式极限) 仿法则 I' 可写出

## 11. 泰勒公式

设函数  $f(x)$  在点  $x_0$  处的某邻域内具有  $n+1$  阶导数, 则对该邻域内异于  $x_0$  的任意点  $x$ , 在  $x_0$  与  $x$  之间至少存在一个  $\xi$ , 使得:

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{1}{2!} f''(x_0)(x - x_0)^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!} (x - x_0)^n + R_n(x)$$

其中  $R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{n+1}$  称为  $f(x)$  在点  $x_0$  处的  $n$  阶泰勒余项。

令  $x_0 = 0$ , 则  $n$  阶泰勒公式:

$$f(x) = f(0) + f'(0)x + \frac{1}{2!} f''(0)x^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!} x^n + R_n(x) \cdots \cdots$$

(1) 其中  $R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} x^{n+1}$ ,  $\xi$  在 0 与  $x$  之间。(1) 式称为麦克劳林公式



常用五种函数在 $x_0 = 0$  处的泰勒公式：

$$1) e^x = 1 + x + \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{1}{n!}x^n + \frac{x^{n+1}}{(n+1)!}e^\xi$$

$$\text{或} = 1 + x + \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{1}{n!}x^n + o(x^n)$$

$$2) \sin x = x - \frac{1}{3!}x^3 + \cdots + \frac{x^n}{n!}\sin \frac{n\pi}{2} + \frac{x^{n+1}}{(n+1)!}\sin\left(\xi + \frac{n+1}{2}\pi\right)$$

$$\text{或} = x - \frac{1}{3!}x^3 + \cdots + \frac{x^n}{n!}\sin \frac{n\pi}{2} + o(x^n)$$

$$3) \cos x = 1 - \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{x^n}{n!}\cos \frac{n\pi}{2} + \frac{x^{n+1}}{(n+1)!}\cos\left(\xi + \frac{n+1}{2}\pi\right)$$

$$\text{或} = 1 - \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{x^n}{n!}\cos \frac{n\pi}{2} + o(x^n)$$

$$4) \ln(1+x) = x - \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{3}x^3 - \cdots + (-1)^{n-1}\frac{x^n}{n} + \frac{(-1)^n x^{n+1}}{(n+1)(1+\xi)^{n+1}}$$

$$\text{或} = x - \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{3}x^3 - \cdots + (-1)^{n-1}\frac{x^n}{n} + o(x^n)$$

$$5) (1+x)^m = 1 + mx + \frac{m(m-1)}{2!}x^2 + \cdots + \frac{m(m-1)\cdots(m-n+1)}{n!}x^n \\ + \frac{m(m-1)\cdots(m-n+1)}{(n+1)!}x^{n+1}(1+\xi)^{m-n-1}$$

$$\text{或} (1+x)^m = 1 + mx + \frac{m(m-1)}{2!}x^2 + \cdots + \frac{m(m-1)\cdots(m-n+1)}{n!}x^n + o(x^n)$$

## 12. 函数单调性的判断

**Th1:** 设函数  $f(x)$  在  $(a,b)$  区间内可导, 如果对  $\forall x \in (a,b)$ , 都有  $f'(x) > 0$  (或  $f'(x) < 0$ ), 则函数  $f(x)$  在  $(a,b)$  内是单调增加的 (或单调减少)。

**Th2:** (取极值的必要条件) 设函数  $f(x)$  在  $x_0$  处可导, 且在  $x_0$  处取极值, 则  $f'(x_0) = 0$ .

**Th3:** (取极值的第一充分条件) 设函数  $f(x)$  在  $x_0$  的某一邻域内可微, 且  $f'(x_0) = 0$  (或  $f(x)$  在  $x_0$  处连续, 但  $f'(x_0)$  不存在.)。

(1) 若当  $x$  经过  $x_0$  时,  $f'(x)$  由 “+” 变 “-”, 则  $f(x_0)$  为极大值;

(2) 若当  $x$  经过  $x_0$  时,  $f'(x)$  由 “-” 变 “+”, 则  $f(x_0)$  为极小值;

(3) 若  $f'(x)$  经过  $x = x_0$  的两侧不变号, 则  $f(x_0)$  不是极值。

Th4: (取极值的第二充分条件) 设  $f(x)$  在点  $x_0$  处有  $f''(x) \neq 0$ , 且  $f'(x_0) = 0$ , 则:

当  $f''(x_0) < 0$  时,  $f(x_0)$  为极大值; 当  $f''(x_0) > 0$  时,  $f(x_0)$  为极小值. 注: 如果  $f''(x_0) = 0$ , 此方法失效。

### 13. 渐近线的求法

(1) 水平渐近线

若  $\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = b$ , 或  $\lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = b$ , 则  $y = b$  称为函数  $y = f(x)$  的水平渐近线。

(2) 铅直渐近线

若  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = \infty$ , 或  $\lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = \infty$ , 或  $\lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) = \infty$ , 则  $x = x_0$  称为  $y = f(x)$  的铅直渐近线。

(3) 斜渐近线 若  $a = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{x}$ ,  $b = \lim_{x \rightarrow \infty} [f(x) - ax]$ , 则  $y = ax + b$  称为  $y = f(x)$  的斜渐近线。

### 14. 函数凹凸性的判断

Th1: (凹凸性的判别定理) 若在  $I$  上  $f''(x) < 0$  (或  $f''(x) > 0$ ), 则  $f(x)$  在  $I$  上是凸的 (或凹的)。

Th2: (拐点的判别定理 1) 若在  $x_0$  处  $f''(x) = 0$ , (或  $f''(x)$  不存在), 当  $x$  变动经过  $x_0$  时,  $f''(x)$  变号, 则  $(x_0, f(x_0))$  为拐点。

Th3: (拐点的判别定理 2) 设  $f(x)$  在  $x_0$  点的某邻域内有三阶导数, 且  $f''(x) = 0$ ,  $f'''(x) \neq 0$ , 则  $(x_0, f(x_0))$  为拐点。

### 15. 弧微分

$$dS = \sqrt{1 + y'^2} dx$$

### 16. 曲率

曲线  $y = f(x)$  在点  $(x, y)$  处的曲率  $k = \frac{|y''|}{(1+y'^2)^{3/2}}$ . 对于参数方程:

$$\begin{cases} x = \varphi(t) \\ y = \psi(t) \end{cases}, k = \frac{|\varphi'(t)\psi''(t) - \varphi''(t)\psi'(t)|}{[\varphi'^2(t) + \psi'^2(t)]^{3/2}}$$

## 17. 曲率半径

曲线在点  $M$  处的曲率  $k(k \neq 0)$  与曲线在点  $M$  处的曲率半径  $\rho$  有如下关系:  $\rho = \frac{1}{k}$

# 线性代数

## 行列式

### 1. 行列式按行（列）展开定理

$$(1) \text{ 设 } A = (a_{ij})_{n \times n}, \text{ 则: } a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = \begin{cases} |A|, i=j \\ 0, i \neq j \end{cases}$$

$$\text{或 } a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \cdots + a_{ni}A_{nj} = \begin{cases} |A|, i=j \\ 0, i \neq j \end{cases}$$

$$\text{即 } AA^* = A^*A = |A|E, \text{ 其中: } A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{n1} & A_{n2} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} = (A_{ji}) = (A_{ij})^T$$

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

$$(2) \text{ 设 } A, B \text{ 为 } n \text{ 阶方阵, 则 } |AB| = |A||B| = |B||A| = |BA|, \text{ 但 } |A \pm B| = |A| \pm |B| \text{ 不一定成立。}$$

$$(3) |kA| = k^n |A|, A \text{ 为 } n \text{ 阶方阵。}$$

$$(4) \text{ 设 } A \text{ 为 } n \text{ 阶方阵, } |A^T| = |A|; |A^{-1}| = |A|^{-1} \text{ (若 } A \text{ 可逆)}, |A^*| = |A|^{n-1}$$

$$n \geq 2$$

$$(5) \begin{vmatrix} A & O \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A||B|, A, B \text{ 为方阵, 但 } \begin{vmatrix} O & A_{m \times m} \\ B_{n \times n} & O \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|。$$

$$(6) \text{ 范德蒙行列式 } D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

$$\text{设 } A \text{ 是 } n \text{ 阶方阵, } \lambda_i (i=1, 2, \cdots, n) \text{ 是 } A \text{ 的 } n \text{ 个特征值, 则 } |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$$

## 矩阵

矩阵:  $m \times n$  个数  $a_{ij}$  排成  $m$  行  $n$  列的表格  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$  称为矩阵, 简记为  $A$ ,

或者  $(a_{ij})_{m \times n}$ 。若  $m = n$ , 则称  $A$  是  $n$  阶矩阵或  $n$  阶方阵。

## 矩阵的线性运算

### 1. 矩阵的加法

设  $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$  是两个  $m \times n$  矩阵, 则  $m \times n$  矩阵  $C = (c_{ij}) = a_{ij} + b_{ij}$  称为矩阵  $A$  与  $B$  的和, 记为  $A + B = C$ 。

### 2. 矩阵的数乘

设  $A = (a_{ij})$  是  $m \times n$  矩阵,  $k$  是一个常数, 则  $m \times n$  矩阵  $(ka_{ij})$  称为数  $k$  与矩阵  $A$  的数乘, 记为  $kA$ 。

### 3. 矩阵的乘法

设  $A = (a_{ij})$  是  $m \times n$  矩阵,  $B = (b_{ij})$  是  $n \times s$  矩阵, 那么  $m \times s$  矩阵  $C = (c_{ij})$ , 其中  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}$  称为  $AB$  的乘积, 记为  $C = AB$ 。

### 4. $A^T$ 、 $A^{-1}$ 、 $A^*$ 三者之间的关系

$$(1) (A^T)^T = A, (AB)^T = B^T A^T, (kA)^T = kA^T, (A \pm B)^T = A^T \pm B^T$$

$$(2) (A^{-1})^{-1} = A, (AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}, (kA)^{-1} = \frac{1}{k} A^{-1},$$

但  $(A \pm B)^{-1} = A^{-1} \pm B^{-1}$  不一定成立。

$$(3) (A^*)^* = |A|^{n-2} A \quad (n \geq 3), \quad (AB)^* = B^* A^*, \quad (kA)^* = k^{n-1} A^* \quad (n \geq 2)$$

但  $(A \pm B)^* = A^* \pm B^*$  不一定成立。

$$(4) (A^{-1})^T = (A^T)^{-1}, (A^{-1})^* = (AA^*)^{-1}, (A^*)^T = (A^T)^*$$

## 5. 有关 $A^*$ 的结论

$$(1) AA^* = A^*A = |A|E$$

$$(2) |A^*| = |A|^{n-1} (n \geq 2), (kA)^* = k^{n-1}A^*, (A^*)^* = |A|^{n-2}A (n \geq 3)$$

$$(3) \text{若 } A \text{ 可逆, 则 } A^* = |A|A^{-1}, (A^*)^* = \frac{1}{|A|}A$$

(4) 若  $A$  为  $n$  阶方阵, 则:

$$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n - 1 \\ 0, & r(A) < n - 1 \end{cases}$$

## 6. 有关 $A^{-1}$ 的结论

$$A \text{ 可逆} \Leftrightarrow AB = E; \Leftrightarrow |A| \neq 0; \Leftrightarrow r(A) = n;$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 可以表示为初等矩阵的乘积}; \Leftrightarrow A \text{ 无零特征值}; \Leftrightarrow Ax = 0 \text{ 只有零解}.$$

## 7. 有关矩阵秩的结论

$$(1) \text{秩 } r(A) = \text{行秩} = \text{列秩};$$

$$(2) r(A_{m \times n}) \leq \min(m, n);$$

$$(3) A \neq 0 \Rightarrow r(A) \geq 1;$$

$$(4) r(A \pm B) \leq r(A) + r(B);$$

(5) 初等变换不改变矩阵的秩

$$(6) r(A) + r(B) - n \leq r(AB) \leq \min(r(A), r(B)), \text{特别若 } AB = 0$$

$$\text{则: } r(A) + r(B) \leq n$$

$$(7) \text{若 } A^{-1} \text{ 存在} \Rightarrow r(AB) = r(B); \text{若 } B^{-1} \text{ 存在} \Rightarrow r(AB) = r(A);$$

$$\text{若 } r(A_{m \times n}) = n \Rightarrow r(AB) = r(B); \text{若 } r(A_{m \times s}) = n \Rightarrow r(AB) = r(A).$$

$$(8) r(A_{m \times s}) = n \Leftrightarrow Ax = 0 \text{ 只有零解}$$

## 8. 分块求逆公式

$$\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}; \quad \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ O & B^{-1} \end{pmatrix};$$

$$\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}; \quad \begin{pmatrix} O & A \\ B & O \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} O & B^{-1} \\ A^{-1} & O \end{pmatrix}$$

这里  $A, B$  均为可逆方阵。

## 向量

### 1. 有关向量组的线性表示

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性相关  $\Leftrightarrow$  至少有一个向量可以用其余向量线性表示。
- (2)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$  线性相关  $\Leftrightarrow \beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  唯一线性表示。
- (3)  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性表示  $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta)$ 。

### 2. 有关向量组的线性相关性

- (1) 部分相关, 整体相关; 整体无关, 部分无关。
- (2) ①  $n$  个  $n$  维向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关  $\Leftrightarrow |[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]| \neq 0$ ,  $n$  个  $n$  维向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性相关  $\Leftrightarrow |[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]| = 0$ 。
- ②  $n+1$  个  $n$  维向量线性相关。
- ③ 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关, 则添加分量后仍线性无关; 或一组向量线性相关, 去掉某些分量后仍线性相关。

### 3. 有关向量组的线性表示

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性相关  $\Leftrightarrow$  至少有一个向量可以用其余向量线性表示。
- (2)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$  线性相关  $\Leftrightarrow \beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  唯一线性表示。
- (3)  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性表示  $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta)$

### 4. 向量组的秩与矩阵的秩之间的关系

设  $r(A_{m \times n}) = r$ ，则  $A$  的秩  $r(A)$  与  $A$  的行列向量组的线性相关性关系为：

- (1) 若  $r(A_{m \times n}) = r = m$ ，则  $A$  的行向量组线性无关。
- (2) 若  $r(A_{m \times n}) = r < m$ ，则  $A$  的行向量组线性相关。
- (3) 若  $r(A_{m \times n}) = r = n$ ，则  $A$  的列向量组线性无关。
- (4) 若  $r(A_{m \times n}) = r < n$ ，则  $A$  的列向量组线性相关。

## 5. $n$ 维向量空间的基变换公式及过渡矩阵

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  是向量空间  $V$  的两组基，则基变换公式为：

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) C$$

其中  $C$  是可逆矩阵，称为由基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵。

## 6. 坐标变换公式

若向量  $\gamma$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  与基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的坐标分别是  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ，

$Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$  即：  $\gamma = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n = y_1\beta_1 + y_2\beta_2 + \cdots + y_n\beta_n$ ，则向量坐标变换公式为  $X = CY$  或  $Y = C^{-1}X$ ，其中  $C$  是从基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵。

## 7. 向量的内积

$$(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n = \alpha^T\beta = \beta^T\alpha$$

## 8. Schmidt 正交化

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关，则可构造  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  使其两两正交，且  $\beta_i$  仅是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$  的线性组合

( $i = 1, 2, \dots, n$ )，再把  $\beta_i$  单位化，记  $\gamma_i = \frac{\beta_i}{|\beta_i|}$ ，则  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_i$  是规范正交向量组。其中  $\beta_1 = \alpha_1$ ，

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1, \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}\beta_2,$$

.....





(1) 齐次方程组  $Ax = 0$  恒有解(必有零解)。当有非零解时, 由于解向量的任意线性组合仍是该齐次方程组的解向量, 因此  $Ax = 0$  的全体解向量构成一个向量空间, 称为该方程组的解空间, 解空间的维数是  $n - r(A)$ , 解空间的一组基称为齐次方程组的基础解系。

(2)  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  是  $Ax = 0$  的基础解系, 即:

1)  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  是  $Ax = 0$  的解;

2)  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  线性无关;

3)  $Ax = 0$  的任一解都可以由  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  线性表出.  $k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \dots + k_t\eta_t$  是  $Ax = 0$  的通解, 其中  $k_1, k_2, \dots, k_t$  是任意常数。

## 矩阵的特征值和特征向量

### 1. 矩阵的特征值和特征向量的概念及性质

(1) 设  $\lambda$  是  $A$  的一个特征值, 则  $kA, aA + bE, A^2, A^m, f(A), A^T, A^{-1}, A^*$  有一个特征值分别为  $k\lambda, a\lambda + b, \lambda^2, \lambda^m, f(\lambda), \lambda, \lambda^{-1}, \frac{|A|}{\lambda}$ , 且对应特征向量相同 ( $A^T$  例外)。

(2) 若  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  为  $A$  的  $n$  个特征值, 则  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}, \prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$ , 从而  $|A| \neq 0 \Leftrightarrow A$  没有特征值。

(3) 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  为  $A$  的  $s$  个特征值, 对应特征向量为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ,

若:  $\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s$ ,

则:  $A^n\alpha = k_1A^n\alpha_1 + k_2A^n\alpha_2 + \dots + k_sA^n\alpha_s = k_1\lambda_1^n\alpha_1 + k_2\lambda_2^n\alpha_2 + \dots + k_s\lambda_s^n\alpha_s$ 。

### 2. 相似变换、相似矩阵的概念及性质

(1) 若  $A \sim B$ , 则

1)  $A^T \sim B^T, A^{-1} \sim B^{-1}, A^* \sim B^*$

2)  $|A| = |B|, \sum_{i=1}^n A_{ii} = \sum_{i=1}^n B_{ii}, r(A) = r(B)$

3)  $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$ , 对  $\forall \lambda$  成立

### 3. 矩阵可相似对角化的充分必要条件

(1) 设  $A$  为  $n$  阶方阵, 则  $A$  可对角化  $\Leftrightarrow$  对每个  $k_i$  重根特征值  $\lambda_i$ , 有  $n - r(\lambda_i E - A) = k_i$

(2) 设  $A$  可对角化, 则由  $P^{-1}AP = \Lambda$ , 有  $A = P\Lambda P^{-1}$ , 从而  $A^n = P\Lambda^n P^{-1}$

(3) 重要结论

1) 若  $A \sim B, C \sim D$ , 则  $\begin{bmatrix} A & O \\ O & C \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} B & O \\ O & D \end{bmatrix}$ .

2) 若  $A \sim B$ , 则  $f(A) \sim f(B), |f(A)| \sim |f(B)|$ , 其中  $f(A)$  为关于  $n$  阶方阵  $A$  的多项式。

3) 若  $A$  为可对角化矩阵, 则其非零特征值的个数 (重根重复计算) = 秩 ( $A$ )

### 4. 实对称矩阵的特征值、特征向量及相似对角阵

(1) 相似矩阵: 设  $A, B$  为两个  $n$  阶方阵, 如果存在一个可逆矩阵  $P$ , 使得  $B = P^{-1}AP$  成立, 则称矩阵  $A$  与  $B$  相似, 记为  $A \sim B$ 。

(2) 相似矩阵的性质: 如果  $A \sim B$  则有:

1)  $A^T \sim B^T$

2)  $A^{-1} \sim B^{-1}$  (若  $A, B$  均可逆)

3)  $A^k \sim B^k$  ( $k$  为正整数)

4)  $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$ , 从而  $A, B$  有相同的特征值

5)  $|A| = |B|$ , 从而  $A, B$  同时可逆或者不可逆

6) 秩( $A$ ) = 秩( $B$ ),  $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$ ,  $A, B$  不一定相似

## 二次型

### 1. $n$ 个变量 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 的二次齐次函数

$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ , 其中  $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ , 称为  $n$  元二次型, 简称二次

型. 若令  $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ ,  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$ , 这二次型  $f$  可改写成矩阵向量形式  $f =$

$x^T A x$ . 其中  $A$  称为二次型矩阵, 因为  $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ , 所以二次型矩阵均为对称矩阵, 且二次型与对称矩阵一一对应, 并把矩阵  $A$  的秩称为二次型的秩.

## 2. 惯性定理, 二次型的标准形和规范形

### (1) 惯性定理

对于任一二次型, 不论选取怎样的合同变换使它化为仅含平方项的标准形, 其正负惯性指数与所选变换无关, 这就是所谓的惯性定理.

### (2) 标准形

二次型  $f = (x_1, x_2, \dots, x_n) = x^T A x$  经过合同变换  $x = C y$  化为  $f = x^T A x = y^T C^T A C$

$y = \sum_{i=1}^r d_i y_i^2$  称为  $f (r \leq n)$  的标准形. 在一般的数域内, 二次型的标准形不是唯一的, 与所作的合同变换有关, 但系数不为零的平方项的个数由  $r(A)$  (的秩) 唯一确定.

### (3) 规范形

任一实二次型  $f$  都可经过合同变换化为规范形  $f = z_1^2 + z_2^2 + \cdots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \cdots - z_r^2$ , 其中  $r$  为  $A$  的秩,  $p$  为正惯性指数,  $r - p$  为负惯性指数, 且规范型唯一.

## 3. 用正交变换和配方法化二次型为标准形, 二次型及其矩阵的正定性

设  $A$  正定  $\Rightarrow kA (k > 0), A^T, A^{-1}, A^*$  正定;  $|A| > 0, A$  可逆;  $a_{ii} > 0$ , 且  $|A_{ii}| > 0$

$A, B$  正定  $\Rightarrow A + B$  正定, 但  $AB, BA$  不一定正定

$A$  正定  $\Leftrightarrow f(x) = x^T A x > 0, \forall x \neq 0$

$\Leftrightarrow A$  的各阶顺序主子式全大于零

$\Leftrightarrow A$  的所有特征值大于零

$\Leftrightarrow A$  的正惯性指数为  $n$

$\Leftrightarrow$  存在可逆阵  $P$  使  $A = P^T P$

$\Leftrightarrow$  存在正交矩阵  $Q$ , 使  $Q^T A Q = Q^{-1} A Q = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ ,

其中  $\lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$ . 正定  $\Rightarrow kA (k > 0), A^T, A^{-1}, A^*$  正定;  $|A| > 0, A$  可逆;  $a_{ii} > 0$ , 且  $|A_{ii}| > 0$ 。

## 概率论和数理统计

### 随机事件和概率

#### 1. 事件的关系与运算

- (1) 子事件:  $A \subset B$ , 若  $A$  发生, 则  $B$  发生。
- (2) 相等事件:  $A = B$ , 即  $A \subset B$ , 且  $B \subset A$ 。
- (3) 和事件:  $A \cup B$  (或  $A + B$ ),  $A$  与  $B$  中至少有一个发生。
- (4) 差事件:  $A - B$ ,  $A$  发生但  $B$  不发生。
- (5) 积事件:  $A \cap B$  (或  $AB$ ),  $A$  与  $B$  同时发生。
- (6) 互斥事件 (互不相容):  $A \cap B = \emptyset$ 。
- (7) 互逆事件 (对立事件):  $A \cap B = \emptyset, A \cup B = \Omega, A = \bar{B}, B = \bar{A}$ 。

#### 2. 运算律

- (1) 交换律:  $A \cup B = B \cup A, A \cap B = B \cap A$
- (2) 结合律:  $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C); (A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$
- (3) 分配律:  $(A \cup B) \cap C = (A \cap C) \cup (B \cap C)$

#### 3. 德·摩根律

$$\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B} \quad \overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$$

#### 4. 完全事件组

$A_1 A_2 \cdots A_n$  两两互斥, 且和事件为必然事件, 即  $A_i \cap A_j = \emptyset, i \neq j, \bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$

#### 5. 概率的基本概念

- (1) 概率: 事件发生的可能性大小的度量, 其严格定义如下:

概率  $P(g)$  为定义在事件集合上的满足下面 3 个条件的函数：

1) 对任何事件  $A$ ,  $P(A) \geq 0$

2) 对必然事件  $\Omega$ ,  $P(\Omega) = 1$

3) 对  $A_1 A_2 \cdots A_n, \cdots$ , 若  $A_i A_j = \emptyset (i \neq j)$ , 则:  $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$ .

(2) 概率的基本性质

1)  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ ;

2)  $P(A - B) = P(A) - P(AB)$ ;

3)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$  特别, 当  $B \subset A$  时,  $P(A - B) = P(A) - P(B)$  且  $P(B) \leq P(A)$ ;  $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC)$  4) 若

$A_1, A_2, \cdots, A_n$  两两互斥, 则  $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$

(3) 古典型概率: 实验的所有结果只有有限个, 且每个结果发生的可能性相同, 其概率计

算公式:  $P(A) = \frac{\text{事件 } A \text{ 发生的基本事件数}}{\text{基本事件总数}}$

(4) 几何型概率: 样本空间  $\Omega$  为欧氏空间中的一个区域, 且每个样本点的出现具有等可能

性, 其概率计算公式:  $P(A) = \frac{A \text{ 的度量(长度、面积、体积)}}{\Omega \text{ 的度量(长度、面积、体积)}}$

## 6. 概率的基本公式

(1) 条件概率:  $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$ , 表示  $A$  发生的条件下,  $B$  发生的概率

(2) 全概率公式:  $P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i), B_i B_j = \emptyset, i \neq j, \bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$ .

(3) Bayes 公式:

$$P(B_j|A) = \frac{P(A|B_j)P(B_j)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)}, j = 1, 2, \cdots, n$$

注: 上述公式中事件  $B_i$  的个数可为可列个.

(4) 乘法公式:  $P(A_1A_2) = P(A_1)P(A_2|A_1) = P(A_2)P(A_1|A_2)$   $P(A_1A_2\cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1A_2)\cdots P(A_n|A_1A_2\cdots A_{n-1})$

## 7. 事件的独立性

(1) A 与 B 相互独立  $\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B)$

(2) A, B, C 两两独立  $\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B); P(BC) = P(B)P(C); P(AC) = P(A)P(C);$

(3) A, B, C 相互独立  $\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B); P(BC) = P(B)P(C); P(AC) = P(A)P(C);$   
 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C).$

## 8. 独立重复试验

将某试验独立重复 n 次, 若每次实验中事件 A 发生的概率为 p, 则 n 次试验中 A 发生 k 次的概率为:  $P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}.$

## 9. 重要公式与结论

(1)  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$

(2)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$

$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC)$

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

(4)  $P(A\bar{B}) = P(A) - P(AB), P(A) = P(AB) + P(A\bar{B}), P(A \cup B) = P(A) + P(\bar{A}B) = P(AB) + P(A\bar{B}) + P(\bar{A}B)$

(5) 条件概率  $P(\cdot|B)$  满足概率的所有性质,

例如:  $P(\bar{A}_1|B) = 1 - P(A_1|B)$   $P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1A_2|B)$   
 $P(A_1A_2|B) = P(A_1|B)P(A_2|A_1B)$

(6) 若  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立, 则  $P(\cap_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n P(A_i), P(\cup_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$

(7) 互斥、互逆与独立性之间的关系: A 与 B 互逆  $\Rightarrow$  A 与 B 互斥, 但反之不成立, A 与 B 互斥 (或互逆) 且均非零概率事件  $\Rightarrow$  A 与 B 不独立.



(8) 若  $A_1, A_2, \dots, A_m, B_1, B_2, \dots, B_n$  相互独立, 则  $f(A_1, A_2, \dots, A_m)$  与  $g(B_1, B_2, \dots, B_n)$  也相互独立, 其中  $f(\quad), g(\quad)$  分别表示对相应事件做任意事件运算后所得的事件, 另外, 概率为 1 (或 0) 的事件与任何事件相互独立.

## 随机变量及其概率分布

### 1. 随机变量及概率分布

取值带有随机性的变量, 严格地说是定义在样本空间上, 取值于实数的函数称为随机变量, 概率分布通常指分布函数或分布律

### 2. 分布函数的概念与性质

定义:  $F(x) = P(X \leq x), -\infty < x < +\infty$

性质: (1)  $0 \leq F(x) \leq 1$  (2)  $F(x)$  单调不减

(3) 右连续  $F(x+0) = F(x)$  (4)  $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$

### 3. 离散型随机变量的概率分布

$$P(X = x_i) = p_i, i = 1, 2, \dots, n, \dots \quad p_i \geq 0, \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$$

### 4. 连续型随机变量的概率密度

概率密度  $f(x)$ ; 非负可积, 且: (1)  $f(x) \geq 0$ , (2)  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$  (3)  $x$  为  $f(x)$  的连续点, 则:

$$f(x) = F'(x) \text{ 分布函数 } F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

### 5. 常见分布

(1) 0-1 分布:  $P(X = k) = p^k(1-p)^{1-k}, k = 0, 1$

(2) 二项分布:  $B(n, p): P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, k = 0, 1, \dots, n$

(3) Poisson 分布:  $p(\lambda): P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \lambda > 0, k = 0, 1, 2, \dots$

(4) 均匀分布  $U(a, b): f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

(5) 正态分布:  $N(\mu, \sigma^2)$ :  $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \sigma > 0, -\infty < x < +\infty$

(6) 指数分布:  $E(\lambda)$ :  $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \lambda > 0 \\ 0, & \end{cases}$

(7) 几何分布:  $G(p)$ :  $P(X = k) = (1-p)^{k-1}p, 0 < p < 1, k = 1, 2, \dots$

(8) 超几何分布:  $H(N, M, n)$ :  $P(X = k) = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n}, k = 0, 1, \dots, \min(n, M)$

## 6. 随机变量函数的概率分布

(1) 离散型:  $P(X = x_i) = p_i, Y = g(X)$

则:  $P(Y = y_j) = \sum_{g(x_i)=y_j} P(X = x_i)$

(2) 连续型:  $X \sim f_X(x), Y = g(x)$

则:  $F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = \int_{g(x) \leq y} f_X(x) dx, \quad f_Y(y) = F'_Y(y)$

## 7. 重要公式与结论

(1)  $X \sim N(0, 1) \Rightarrow \varphi(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}, \Phi(0) = \frac{1}{2}, \Phi(-a) = P(X \leq -a) = 1 - \Phi(a)$

(2)  $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1), P(X \leq a) = \Phi(\frac{a-\mu}{\sigma})$

(3)  $X \sim E(\lambda) \Rightarrow P(X > s+t | X > s) = P(X > t)$

(4)  $X \sim G(p) \Rightarrow P(X = m+k | X > m) = P(X = k)$

(5) 离散型随机变量的分布函数为阶梯间断函数; 连续型随机变量的分布函数为连续函数, 但不一定为处处可导函数。

(6) 存在既非离散也非连续型随机变量。

## 多维随机变量及其分布

### 1. 二维随机变量及其联合分布

由两个随机变量构成的随机向量 $(X,Y)$ ，联合分布为  $F(x,y) = P(X \leq x, Y \leq y)$

## 2. 二维离散型随机变量的分布

(1) 联合概率分布律  $P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}; i, j = 1, 2, \dots$

(2) 边缘分布律  $p_{i\cdot} = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij}, i = 1, 2, \dots$   $p_{\cdot j} = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij}, j = 1, 2, \dots$

(3) 条件分布律  $P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}$   $P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}$

## 3. 二维连续性随机变量的密度

(1) 联合概率密度  $f(x,y)$ :

$$1) f(x,y) \geq 0 \quad 2) \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx dy = 1$$

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

(3) 边缘概率密度:  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy$   $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx$

(4) 条件概率密度:  $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$   $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$

## 4. 常见二维随机变量的联合分布

(1) 二维均匀分布:  $(x,y) \sim U(D)$ ,  $f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{S(D)}, (x,y) \in D \\ 0, \text{其他} \end{cases}$

(2) 二维正态分布:  $(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \cdot \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}$$

## 5. 随机变量的独立性和相关性

$X$  和  $Y$  的相互独立:  $\Leftrightarrow F(x,y) = F_X(x)F_Y(y)$ :

$$\Leftrightarrow p_{ij} = p_{i\cdot} \cdot p_{\cdot j} \quad (\text{离散型}) \quad \Leftrightarrow f(x,y) = f_X(x)f_Y(y) \quad (\text{连续型})$$

$X$  和  $Y$  的相关性:

相关系数 $\rho_{XY} = 0$ 时, 称 $X$ 和 $Y$ 不相关, 否则称 $X$ 和 $Y$ 相关

## 6. 两个随机变量简单函数的概率分布

离散型:  $P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij}, Z = g(X, Y)$  则:

$$P(Z = z_k) = P\{g(X, Y) = z_k\} = \sum_{g(x_i, y_j) = z_k} P(X = x_i, Y = y_j)$$

连续型:  $(X, Y) \sim f(x, y), Z = g(X, Y)$  则:

$$F_z(z) = P\{g(X, Y) \leq z\} = \iint_{g(x, y) \leq z} f(x, y) dx dy, f_z(z) = F'_z(z)$$

## 7. 重要公式与结论

(1) 边缘密度公式:  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy, f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$

(2)  $P\{(X, Y) \in D\} = \iint_D f(x, y) dx dy$

(3) 若 $(X, Y)$ 服从二维正态分布  $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$  则有:

1)  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ .

2)  $X$ 与 $Y$ 相互独立 $\Leftrightarrow \rho = 0$ , 即 $X$ 与 $Y$ 不相关。

3)  $C_1X + C_2Y \sim N(C_1\mu_1 + C_2\mu_2, C_1^2\sigma_1^2 + C_2^2\sigma_2^2 + 2C_1C_2\sigma_1\sigma_2\rho)$

4)  $X$ 关于 $Y=y$ 的条件分布为:  $N(\mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y - \mu_2), \sigma_1^2(1 - \rho^2))$

5)  $Y$ 关于 $X=x$ 的条件分布为:  $N(\mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x - \mu_1), \sigma_2^2(1 - \rho^2))$

(4) 若 $X$ 与 $Y$ 独立, 且分别服从  $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 则:

$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, 0), C_1X + C_2Y \sim N(C_1\mu_1 + C_2\mu_2, C_1^2\sigma_1^2 + C_2^2\sigma_2^2)$ .

(5) 若 $X$ 与 $Y$ 相互独立,  $f(x)$ 和 $g(x)$ 为连续函数, 则 $f(X)$ 和 $g(Y)$ 也相互独立。

## 随机变量的数字特征

### 1. 数学期望

离散型:  $P\{X = x_i\} = p_i, E(X) = \sum_i x_i p_i$ ;

连续型:  $X \sim f(x), E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$

性质:

$$(1) E(C) = C, E[E(X)] = E(X)$$

$$(2) E(C_1 X + C_2 Y) = C_1 E(X) + C_2 E(Y)$$

$$(3) \text{若 } X \text{ 和 } Y \text{ 独立, 则 } E(XY) = E(X)E(Y) \quad (4) [E(XY)]^2 \leq E(X^2)E(Y^2)$$

2. 方差:  $D(X) = E[X - E(X)]^2 = E(X^2) - [E(X)]^2$

3. 标准差:  $\sqrt{D(X)}$ ,

4. 离散型:  $D(X) = \sum_i [x_i - E(X)]^2 p_i$

5. 连续型:  $D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx$

性质:

$$(1) D(C) = 0, D[E(X)] = 0, D[D(X)] = 0$$

$$(2) X \text{ 与 } Y \text{ 相互独立, 则 } D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$$

$$(3) D(C_1 X + C_2) = C_1^2 D(X)$$

$$(4) \text{一般有 } D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2Cov(X, Y) = D(X) + D(Y) \pm 2\rho\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}$$

$$(5) D(X) < E(X - C)^2, C \neq E(X)$$

$$(6) D(X) = 0 \Leftrightarrow P\{X = C\} = 1$$

### 6. 随机变量函数的数学期望

(1) 对于函数  $Y = g(x)$

$X$  为离散型:  $P\{X = x_i\} = p_i, E(Y) = \sum_i g(x_i)p_i$ ;

$X$  为连续型:  $X \sim f(x), E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx$

(2)  $Z = g(X, Y); (X, Y) \sim P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}; E(Z) = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j)p_{ij}$

$(X, Y) \sim f(x, y); E(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)f(x, y)dxdy$

7. 协方差  $Cov(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$

8. 相关系数  $\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$ ,  $k$  阶原点矩  $E(X^k)$ ;  $k$  阶中心矩  $E\{[X - E(X)]^k\}$

性质:

(1)  $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$

(2)  $Cov(aX, bY) = abCov(X, Y)$

(3)  $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$

(4)  $|\rho(X, Y)| \leq 1$

(5)  $\rho(X, Y) = 1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1$ , 其中  $a > 0$

$\rho(X, Y) = -1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1$ , 其中  $a < 0$

## 9. 重要公式与结论

(1)  $D(X) = E(X^2) - E^2(X)$

(2)  $Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

(3)  $|\rho(X, Y)| \leq 1$ , 且  $\rho(X, Y) = 1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1$ , 其中  $a > 0$

$\rho(X, Y) = -1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1$ , 其中  $a < 0$

(4) 下面 5 个条件互为充要条件:

$$\rho(X,Y) = 0 \Leftrightarrow Cov(X,Y) = 0 \Leftrightarrow E(X,Y) = E(X)E(Y) \Leftrightarrow D(X+Y) = D(X) + D(Y) \Leftrightarrow D(X-Y) = D(X) + D(Y)$$

注：X 与 Y 独立为上述 5 个条件中任何一个成立的充分条件，但非必要条件。

## 数理统计的基本概念

### 1. 基本概念

总体：研究对象的全体，它是一个随机变量，用  $X$  表示。

个体：组成总体的每个基本元素。

简单随机样本：来自总体  $X$  的  $n$  个相互独立且与总体同分布的随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，称为容量为  $n$  的简单随机样本，简称样本。

统计量：设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $X$  的一个样本， $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是样本的连续函数，且  $g(\quad)$  中不含任何未知参数，则称  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为统计量

$$\text{样本均值: } \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\text{样本方差: } S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

$$\text{样本矩: 样本 } k \text{ 阶原点矩: } A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, k = 1, 2, \dots$$

$$\text{样本 } k \text{ 阶中心矩: } B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, k = 1, 2, \dots$$

### 2. 分布

$\chi^2$  分布:  $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi^2(n)$ ，其中  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立，且同服从  $N(0,1)$

$t$  分布:  $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$ ，其中  $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n)$ ，且  $X, Y$  相互独立。

$F$  分布:  $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$ ，其中  $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$ ，且  $X, Y$  相互独立。

分位数：若  $P(X \leq x_\alpha) = \alpha$ ，则称  $x_\alpha$  为  $X$  的  $\alpha$  分位数

### 3. 正态总体的常用样本分布

(1) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \text{则:}$$

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

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

$$3) \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n)$$

$$4) \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

### 4. 重要公式与结论

(1) 对于  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ , 有  $E(\chi^2(n)) = n, D(\chi^2(n)) = 2n$ ;

(2) 对于  $T \sim t(n)$ , 有  $E(T) = 0, D(T) = \frac{n}{n-2} (n > 2)$ ;

(3) 对于  $F \sim F(m, n)$ , 有  $\frac{1}{F} \sim F(n, m), F_{\alpha/2}(m, n) = \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n, m)}$ ;

(4) 对于任意总体  $X$ , 有  $E(\bar{X}) = E(X), E(S^2) = D(X), D(\bar{X}) = \frac{D(X)}{n}$