



# 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：

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

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

### 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  $\Leftrightarrow f'(x_0) = f'_{\rightarrow}(x_0) = f'_{\leftarrow}(x_0)$

#### 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

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

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

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

$$(4) y = \log_a x \quad \text{则:}$$

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

$$(15) y = \sinh x \text{ 则: } y' = \cosh x \quad d(\sinh x) = \cosh x dx$$

$$(16) y = \cosh x \text{ 则: } y' = \sinh x \quad d(\cosh x) = \sinh x dx$$

## 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

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

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

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

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

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

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

$$v''^{(0)} = v$$

## 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  $g'(x) \neq 0$ ;

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

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

**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 $g'(x) \neq 0$ ;  $\frac{\lim_{x \rightarrow x_0} f'(x)}{g'(x)}$ 存在(或 $\infty$ )。

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

**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 $g'(x) \neq 0$ ;  $\frac{\lim_{x \rightarrow x_0} f'(x)}{g'(x)}$ 存在(或 $\infty$ )。

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

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：

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

(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  $\lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = \infty$ ，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

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

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

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

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

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

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

$$(4) \text{ 设 } A \text{ 为 } n \text{ 阶方阵, } A^T \vee A \vee A^{-1} \vee A^{-1} \text{ (若 } A \text{ 可逆)}, A^i \vee A^{i-1}$$

$$n \geq 2$$

$$(5) \begin{vmatrix} AO \\ OB \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} AC \\ OB \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} AO \\ CB \end{vmatrix} = \dots, A, B \text{ 为方阵, 但 } \begin{vmatrix} OA_{m \times m} \\ B_{n \times n} O \end{vmatrix} = \dots。$$

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

设  $A$  是  $n$  阶方阵,  $\lambda_i (i=1, 2, \dots, n)$  是  $A$  的  $n$  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  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$  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

$$c_{ij}=a_{i1}b_{1j}+a_{i2}b_{2j}+\cdots+a_{in}b_{nj}=\sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}, \text{称为} AB \text{的乘积, 记为} C=AB。$$

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

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

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

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

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

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

$$(4) (A^{-1})^T=(A^T)^{-1}, (A^{-1})^{\circ}=(A A^{\circ})^{-1}, (A^{\circ})^T=(A^T)^{\circ}$$

#### 5. 有关 $A^{\circ}$ 的结论

$$(1) A A^{\circ}=A^{\circ} A=\circ A \vee E$$

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

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

(4) 若  $A$  为  $n$  阶方阵, 则:

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

## 6. 有关 $A^{-1}$ 的结论

$A$ 可逆 $\Leftrightarrow AB=E$ ;  $\Leftrightarrow \forall A \neq 0$ ;  $\Leftrightarrow r(A)=n$ ;

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

## 7. 有关矩阵秩的结论

(1) 秩 $r(A)$ =行秩=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)  $r(A) + r(B) - n \leq r(AB) \leq \min(r(A), r(B))$ , 特别若 $AB=O$

则:  $r(A) + r(B) \leq n$

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

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

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

## 8. 分块求逆公式

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

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

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  $\Leftrightarrow \begin{vmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \end{vmatrix} \neq 0$ ,  $n$  个  $n$  维向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性相关  $\Leftrightarrow \begin{vmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \end{vmatrix} = 0$ 。
- 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：

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

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： $\gamma = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_n \alpha_n = y_1 \beta_1 + y_2 \beta_2 + \dots + y_n \beta_n$ ，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

$$(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha$$

## 8. Schmidt 正交化

$$\beta_1 = \alpha_1, \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1, \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2,$$

• • • • •

$$\beta_s = \alpha_s - \frac{(\alpha_s, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_s, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_s, \beta_{s-1})}{(\beta_{s-1}, \beta_{s-1})} \beta_{s-1}$$

向量空间一组基中的向量如果两两正交，就称为正交基；若正交基中每个向量都是单位向量，就称其为规范正交基。

## 1. 克莱姆法则

[illegible]

所得的行列式。

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

### 3. 非齐次线性方程组有解的充分必要条件，线性方程组解的性质和解的结构

(1) 设  $A$  为  $m \times n$  矩阵，若  $r(A_{m \times n}) = m$ ，则对  $Ax = b$  而言必有  $r(A) = r(A : b) = m$ ，从而  $Ax = b$  有解。

(2) 设  $x_1, x_2, \dots, x_s$  为  $Ax = b$  的解，则  $k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_s x_s$  当  $k_1 + k_2 + \dots + k_s = 1$  时仍为  $Ax = b$

的解；但当  $k_1 + k_2 + \dots + k_s = 0$  时，则为  $Ax = 0$  的解。特别  $\frac{x_1 + x_2}{2}$  为  $Ax = b$  的解；

$2x_3 - (x_1 + x_2)$  为  $Ax = 0$  的解。

(3) 非齐次线性方程组  $Ax = b$  无解  $\Leftrightarrow r(A) + 1 = r(\bar{A}) \Leftrightarrow b$  不能由  $A$  的列向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示。

### 4. 齐次线性方程组的基础解系和通解，解空间，非齐次线性方程组的通解

(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  $kA, aA+bE, A^2, A^m, f(A), A^T, A^{-1}, A^i$  有一个特征值分别为  $k\lambda, a\lambda+b, \lambda^2, \lambda^m, f(\lambda), \lambda, \lambda^{-1}, iA \vee \frac{i}{\lambda}, i$  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  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}, \prod_{i=1}^n \lambda_i = |A| \vee i$ , 从而  $|A| \vee i \neq 0 \Leftrightarrow A$  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:  $A^n \alpha = k_1 A^n \alpha_1 + k_2 A^n \alpha_2 + \dots + k_s A^n \alpha_s = k_1 \lambda_1^n \alpha_1 + k_2 \lambda_2^n \alpha_2 + \dots + k_s \lambda_s^n \alpha_s$ 。

## 2. 相似变换、相似矩阵的概念及性质

(1) 若  $A \sim B$ , 则

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

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

3)  $i \lambda E - A \vee i \vee i \lambda E - B \vee i$ , 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:

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

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

$$3) A^k \sim B^k \quad (k \text{ 为正整数})$$

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

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

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

## 二次型

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

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

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型，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 $x = Cy$ 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 $r(A \text{ 的秩})$ 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 $f = z_1^2 + z_2^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$ ，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 $\Rightarrow kA(k>0), A^T, A^{-1}, A^i$ 正定； $A \succ 0, A$ 可逆； $a_{ii}>0$ ，且 $A_{ii} \succ 0$

$A, B$ 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  $\Rightarrow kA (k > 0), A^T, A^{-1}, A^k$  正定 ;  $A \succ 0, A$  可逆 ;  $a_{ii} > 0$  , 且

$A_{ii} \succ 0$  。



# 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 $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ ，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

$A_1, A_2, \dots, A_n$ 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:

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

注: 上述公式中事件 $B_i$ 的个数可为可列个.

(4) 乘法公式:  $P(A_1 A_2) = P(A_1)P(A_2|A_1) = P(A_2)P(A_1|A_2)$

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

## 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，

$$\text{例如：} P(\bar{A}_1|B) = 1 - P(A_1|B)$$

$$P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1 A_2|B)$$

$$P(A_1 A_2|B) = P(A_1|B) P(A_2|A_1 B)$$

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

$$P(\bigcap_{i=1}^n \bar{A}_i) = \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$$

(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 $f(\cdot), g(\cdot)$ 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

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

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

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

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

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

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

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

## 6. 随机变量函数的概率分布

$$(1) \text{ 离散型: } P(X=x_i) = p_i, Y=g(X)$$

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

$$(2) \text{ 连续型: } X \sim f_X(x), Y=g(x)$$

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

## 7. 重要公式与结论

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

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

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

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

(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  $P\{X = x_i \mid Y = y_j\} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}$   $P\{Y = y_j \mid X = x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}$

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

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

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

#### 4. 常见二维随机变量的联合分布

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

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

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

#### 5. 随机变量的独立性和相关性

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

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

$X$  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:



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

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

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

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

(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。

$$3) C_1 X + C_2 Y \sim N(C_1 \mu_1 + C_2 \mu_2, C_1^2 \sigma_1^2 + C_2^2 \sigma_2^2 + 2 C_1 C_2 \sigma_1 \sigma_2 \rho)$$

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

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

(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：

$$(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, 0), C_1 X + C_2 Y \overset{\circ}{\sim} N(C_1 \mu_1 + C_2 \mu_2, C_1^2 \sigma_1^2 + C_2^2 \sigma_2^2).$$

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

性质:

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

$$(2) E(C_1X+C_2Y)=C_1E(X)+C_2E(Y)$$

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

$$\mathbf{2.方差: } D(X)=E[X-E(X)]^2=E(X^2)-[E(X)]^2$$

$$\mathbf{3.标准差: } \sqrt{D(X)},$$

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

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

性质:

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

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

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

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

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

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

## 6. 随机变量函数的数学期望

$$(1) \text{ 对于函数 } Y = g(X)$$

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

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

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

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

## 7. 协方差 $\text{Cov}(X, Y) = E\{XY\} - E(X)E(Y)$

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

性质:

$$(1) \text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$$

$$(2) \text{Cov}(aX, bY) = ab \text{Cov}(X, Y)$$

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

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

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

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

## 9.重要公式与结论

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

$$(2) \text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

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

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

(4) 下面 5 个条件互为充要条件：

$$\begin{aligned} \rho(X, Y) = 0 &\Leftrightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0 \Leftrightarrow E(X, Y) = E(X)E(Y) \Leftrightarrow D(X + Y) = D(X) + D(Y) \\ &\Leftrightarrow D(X - Y) = D(X) + D(Y) \end{aligned}$$

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

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

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

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

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

## 2. 分布

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

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

$F$  分布： $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}$   $F(n_1, n_2)$ ，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  $X_1, X_2 \cdots; X_n$  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

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

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

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

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