

## 高等数学

### 1.导数定义:

导数和微分的概念

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

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:

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

$$d(u \pm v) = du \pm dv \quad (2) (uv)' = uv' + vu' \quad d(uv) = u dv + v du \quad (3)$$

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

**6.基本导数与微分表** (1)  $y = c$  (常数)  $y' = 0 \quad dy = 0$  (2)  $y = x^\alpha$  ( $\alpha$ 为实数)

$$y' = \alpha x^{\alpha-1} \quad dy = \alpha x^{\alpha-1} dx \quad (3) y = a^x \quad y' = a^x \ln a \quad dy = a^x \ln a dx \quad \text{特例:}$$

$$(e^x)' = e^x \quad d(e^x) = e^x dx$$

$$(4) y = \log_a x \quad y' = \frac{1}{x \ln a}$$

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

$$(5) \quad y = \sin x$$

$$y' = \cos x \quad d(\sin x) = \cos x dx$$

$$(6) \quad y = \cos x$$

$$y' = -\sin x \quad d(\cos x) = -\sin x dx$$

$$(7) \quad y = \tan x$$

$$y' = \frac{1}{\cos^2 x} = \sec^2 x \quad d(\tan x) = \sec^2 x dx \quad (8) \quad y = \cot x \quad y' = -\frac{1}{\sin^2 x} = -\csc^2 x$$

$$d(\cot x) = -\csc^2 x dx \quad (9) \quad y = \sec x \quad y' = \sec x \tan x$$

$$d(\sec x) = \sec x \tan x dx \quad (10) \quad y = \csc x \quad y' = -\csc x \cot x$$

$$d(\csc x) = -\csc x \cot x dx \quad (11) \quad y = \arcsin x$$

$$y' = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$$

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

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

$$(13) \quad y = \arctan x$$

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

$$(14) \quad y = \operatorname{arccot} x$$

$$y' = -\frac{1}{1+x^2}$$

$$d(\operatorname{arccot} x) = -\frac{1}{1+x^2} dx \quad (15) \quad y = \operatorname{sh} x$$

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

$$(16) \quad y = \operatorname{ch} x$$

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

## 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

$$\begin{aligned} (1) (a^x)^{(n)} &= a^x \ln^n a \quad (a > 0) & (e^x)^{(n)} &= e^x \quad (2) \\ (\sin kx)^{(n)} &= k^n \sin(kx + n \cdot \frac{\pi}{2}) & (3) (\cos kx)^{(n)} &= k^n \cos(kx + n \cdot \frac{\pi}{2}) \quad (4) \\ (x^m)^{(n)} &= m(m-1) \cdots (m-n+1)x^{m-n} & (5) (\ln x)^{(n)} &= (-1)^{(n-1)} \frac{(n-1)!}{x^n} \\ (6) \text{ 莱布尼兹公式: 若 } u(x), v(x) &\text{ 均 } n \text{ 阶可导, 则 } (uv)^{(n)} &= \sum_{i=0}^n C_n^i u^{(i)} v^{(n-i)}, \text{ 其} \\ &\text{中 } u^{(0)} = u, v^{(0)} = v \end{aligned}$$

## 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 $(a, b)$ 内一存在个 $\xi$ , 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 $(a, b)$ 内一存在个 $\xi$ , 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) 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) 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) 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) 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

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

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

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

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

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

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

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

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  $k = \frac{|y''|}{(1+y'^2)^{\frac{3}{2}}}$ 。对于参数方程  $\begin{cases} x = \varphi(t) \\ y = \psi(t) \end{cases}$ ,

$$k = \frac{|\varphi'(t)\psi''(t) - \varphi''(t)\psi'(t)|}{[\varphi'^2(t) + \psi'^2(t)]^{\frac{3}{2}}}。$$

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

或  $a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \cdots + a_{ni}A_{nj} = \begin{cases} |A|, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$  即  $AA^* = A^*A = |A|E$ , 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) 设  $A, B$  为  $n$  阶方阵, 则  $|AB| = |A||B| = |B||A| = |BA|$ , 但  $|A \pm B| = |A| \pm |B|$  不一定成立。

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

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

$n \geq 2$

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

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

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

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

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。

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

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

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

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

(3) 若  $A$  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

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

$\Leftrightarrow A$  可以表示为初等矩阵的乘积;  $\Leftrightarrow A; \Leftrightarrow Ax = 0$ 。

## 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

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

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

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:

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

## 6.坐标变换公式

$$Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \text{ 即:}$$

## 7.向量的内积

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

## 8.Schmidt正交化

.....

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

## 9.正交基及规范正交基

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。

## 线性方程组

### 1. 克莱姆法则

[illegible]

2.  $n$ 阶矩阵 $A$ 可逆 $\Leftrightarrow Ax=0$ 只有零解。 $\Leftrightarrow \forall b, Ax=b$ 总有唯一解, 一般地,  
 $r(A_{m \times n}) = n \Leftrightarrow Ax=0$ 只有零解。

### 3.非奇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  $kA, aA + bE, A^2, A^m, f(A), A^T, A^{-1}, A^*$  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:

$A^n \alpha = k_1 A^n \alpha_1 + k_2 A^n \alpha_2 + \dots + k_s A^n \alpha_s = k_1 \lambda_1^n \alpha_1 + k_2 \lambda_2^n \alpha_2 + \dots + k_s \lambda_s^n \alpha_s$ 。

#### 2. 相似变换、相似矩阵的概念及性质

(1) 若  $A \sim B$ , 则

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

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

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

### 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

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

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

$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ , 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  $r(A)$  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  $A = P^T P$

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

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:

$(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$  (3) 分配律:  $(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$  **3. 德·摩根律**

$$\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B} \quad \overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B} \quad \text{4. 完全事件组}$$

$A_1 A_2 \cdots A_n$  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:

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i), B_i B_j = \emptyset, i \neq j, \bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega \quad (3) \text{ Bayes 公式:}$$

$$P(B_j|A) = \frac{P(A|B_j)P(B_j)}{\sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i)}, j = 1, 2, \dots, n \quad \text{注: 上述公式中事件 } B_i \text{ 的个数可为可}$$

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

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

**6.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 $\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B); P(BC) = P(B)P(C); P(AC) = P(A)P(C); P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$

## 7.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:  $P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$

## 8.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  
 $P(\bigcap_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n P(A_i), P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n (1 - P(\bar{A}_i))$  (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

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

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

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

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

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

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

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

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

#### 6.随机变量函数的概率分布

$$(1) \text{ 离散型: } P(X = x_1) = p_i, Y = g(X)$$

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

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

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

#### 7.重要公式与结论

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

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



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

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

(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

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

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

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

### 3. 二维连续性随机变量的密度

(1) 联合概率密度 $f(x, y)$ ：

$$1) f(x, y) \geq 0$$

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

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

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

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

### 4. 常见二维随机变量的联合分布

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

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

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

## 5. 随机变量的独立性和相关性

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

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

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

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

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:

$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, 0)$ ,

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

(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:

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

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

$$(3) \text{若 } X \text{ 和 } Y \text{ 独立, 则 } E(XY) = E(X)E(Y)$$

$$(4) [E(XY)]^2 \leq E(X^2)E(Y^2)$$

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

$$3. \text{标准差: } \sqrt{D(X)},$$

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

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

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

$E(Z) = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij} \quad (X, Y) \sim f(x, y)$ ;

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

## 7.协方差

$$Cov(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

## 8.相关系数

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

性质:

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

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

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

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

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

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

## 9.重要公式与结论

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

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

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

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

(4) 下面5个条件互为充要条件:

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

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 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 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 $g()$ 中不含任何未知参数，则称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为统计量。

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

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

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

样本 $k$ 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，

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

1)  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$  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  $E(\bar{X}) = E(X)$ ,  $E(S^2) = D(X)$ ,  $D(\bar{X}) = \frac{D(X)}{n}$

---