

# 高等数学

## 高中公式

### 三角函数公式

#### 和差角公式

$$\begin{aligned} \sin(\alpha \pm \beta) &= \sin \alpha \cos \beta \pm \cos \alpha \sin \beta & \sin \alpha + \sin \beta &= 2 \sin \frac{\alpha + \beta}{2} \cos \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \cos(\alpha \pm \beta) &= \cos \alpha \cos \beta \mp \sin \alpha \sin \beta & \sin \alpha - \sin \beta &= 2 \cos \frac{\alpha + \beta}{2} \sin \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \operatorname{tg}(\alpha \pm \beta) &= \frac{\operatorname{tg} \alpha \pm \operatorname{tg} \beta}{1 \mp \operatorname{tg} \alpha \cdot \operatorname{tg} \beta} & \cos \alpha + \cos \beta &= 2 \cos \frac{\alpha + \beta}{2} \cos \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \operatorname{ctg}(\alpha \pm \beta) &= \frac{\operatorname{ctg} \alpha \cdot \operatorname{ctg} \beta \mp 1}{\operatorname{ctg} \beta \pm \operatorname{ctg} \alpha} & \cos \alpha - \cos \beta &= -2 \sin \frac{\alpha + \beta}{2} \sin \frac{\alpha - \beta}{2} \end{aligned}$$

#### 和差化积公式

#### 倍角公式

#### 积化和差公式

$$\begin{aligned} \sin 2\alpha &= 2 \sin \alpha \cos \alpha = \frac{2 \tan \alpha}{1 + \tan^2 \alpha} \\ \cos 2\alpha &= 2 \cos^2 \alpha - 1 = 1 - 2 \sin^2 \alpha \\ &= \cos^2 \alpha - \sin^2 \alpha = \frac{1 - \tan^2 \alpha}{1 + \tan^2 \alpha} \\ \operatorname{tg} 2\alpha &= \frac{2 \operatorname{tg} \alpha}{1 - \operatorname{tg}^2 \alpha} & \operatorname{ctg} 2\alpha &= \frac{\operatorname{ctg}^2 \alpha - 1}{2 \operatorname{ctg} \alpha} \\ \sin 3\alpha &= 3 \sin \alpha - 4 \sin^3 \alpha \\ \cos 3\alpha &= 4 \cos^3 \alpha - 3 \cos \alpha \\ \operatorname{tg} 3\alpha &= \frac{3 \operatorname{tg} \alpha - \operatorname{tg}^3 \alpha}{1 - 3 \operatorname{tg}^2 \alpha} \end{aligned}$$

#### 半角公式

$$\begin{aligned} \sin \frac{\alpha}{2} &= \pm \sqrt{\frac{1 - \cos \alpha}{2}} & \cos \frac{\alpha}{2} &= \pm \sqrt{\frac{1 + \cos \alpha}{2}} \\ \operatorname{tg} \frac{\alpha}{2} &= \pm \sqrt{\frac{1 - \cos \alpha}{1 + \cos \alpha}} = \frac{1 - \cos \alpha}{\sin \alpha} = \frac{\sin \alpha}{1 + \cos \alpha} \\ \operatorname{ctg} \frac{\alpha}{2} &= \pm \sqrt{\frac{1 + \cos \alpha}{1 - \cos \alpha}} = \frac{1 + \cos \alpha}{\sin \alpha} = \frac{\sin \alpha}{1 - \cos \alpha} \end{aligned}$$

$$V_{\text{圆柱}} = SH \quad V_{\text{圆锥}} = \frac{1}{3} SH \quad V_{\text{球台}} = \frac{1}{3} H(S + \sqrt{SS'} + S')$$

$$\text{球的表面积: } 4\pi R^2 \quad \text{球的体积: } \frac{4}{3} \pi R^3 \quad \text{椭圆面积: } \pi ab \quad \text{椭球的体积: } \frac{4}{3} \pi abc$$

## 第1章 极限与连续

### 1.1 集合、映射、函数

空集, 子集, 有限集, 无限集, 可列集, 交集, 区间, 邻域, 上界, 下界, 上有界集, 下有界集, 无界集, 上确界, 下确界  
确界存在定理: 凡有上(下)界的非空数集必有有限的上(下)确界。  
映射, 象, 原象, 定义域, 值域, 满映射, 单映射, 双射, 函数, 自变量, 因变量, 基本初等函数

### 1.2 数列的极限

性质:

- (唯一性) 收敛数列的极限必唯一。
- (有界性) 收敛数列必为有界数列。
- (子列不变性) 若数列收敛于  $a$ , 则其任何子列也收敛于  $a$ 。  
注1. 一个数列有若干子列收敛且收敛于一个数, 仍不能保证原数列收敛。  
注2. 若数列  $\{x_n\}$  有两个子列  $\{x_{n_1}\}, \{x_{n_2}\}$  均收敛于  $a$ , 且这两个子列合起来就是原数列, 则原数列也收敛于  $a$ 。  
注3. 性质3 提供了证明了某数列发散的方法, 即用其逆否命题: 若能从该数列中选出两个具有不同极限的子列, 则该数列必发散。
- (对有限变动的不变性) 若数列  $\{x_n\}$  收敛于  $a$ , 则改变  $\{x_n\}$  中的有限项所得到的新数列仍收敛于  $a$ 。
- (保序性) 若  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a, \lim_{n \rightarrow \infty} y_n = b$ , 且  $a < b$ , 则存在  $N$ , 当  $n > N$  时, 有  $x_n < y_n$ 。

$$x_n < y_n$$

判别法则:

1. 夹逼法则: 若  $\exists N$ , 当  $n > N$  时,  $x_n \leq y_n \leq z_n$ , 且  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \lim_{n \rightarrow \infty} z_n = a$ , 则  $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n = a$ 。

2. 单调收敛原理: 单调有界数列必收敛。  
注: 任何有界的数列必存在收敛的子数列。

3. 柯西收敛准则: 数列  $\{x_n\}$  收敛的充要条件是: 对于任意给定的正数  $\varepsilon$ , 都存在正整数  $N$ , 使得当  $m, n > N$  时, 有  $|x_m - x_n| < \varepsilon$ 。

### 1.3 函数的极限

性质: 极限唯一性, 局部有界性, 局部保序性。

判别法则:

1. 夹逼法则: 若  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = \lim_{x \rightarrow x_0} h(x) = A$ , 且存在  $x_0$  的某一去心邻域

$\dot{U}(x_0, \delta)$ , 使得  $\forall x \in \dot{U}(x_0, \delta)$ , 均有  $f(x) \leq g(x) \leq h(x)$ , 则  $\lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = A$ 。

2. 单调收敛原理: 单调有界函数必收敛。

3. 柯西收敛准则: 函数  $f(x)$  收敛的充要条件是:  $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x', x'' \in \dot{U}(x_0, \delta)$ , 有  $|f(x') - f(x'')| < \varepsilon$ 。

4. 海涅(Heine)归结原则:  $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A$  的充要条件是: 对于任何满足

$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0$  的数列  $\{x_n\}$ , 都有  $\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = A$ 。

归结原则对于验证函数在某点没有极限是较方便的, 例如可以挑选一个收敛于该点的自变量  $x$  的数列  $\{x_n\}$ , 而相应的函数值数列  $\{f(x_n)\}$  却不收敛; 或者选出两个收敛于该点的数列  $\{x_n\}, \{x'_n\}$ , 而相应的函数值数列  $\{f(x_n)\}, \{f(x'_n)\}$  却具有不同的极限。

### 1.4 无穷小与无穷大

若  $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = l$ , 当  $\begin{cases} = 0 \\ \neq 0 \\ = 1 \end{cases}$  时, 则称  $x \rightarrow x_0$  时称  $\alpha(x)$  是  $\beta(x)$  的

高阶无穷小, 记作  $\alpha(x) = o(\beta(x))$   
同阶无穷小, 记作  $\alpha(x) = O(\beta(x))$   
等价无穷小, 记作  $\alpha(x) \sim \beta(x)$

常用等价无穷小

$$\sin x \sim x \quad \arcsin x \sim x \quad \arctan x \sim x \quad e^x - 1 \sim x \quad \ln(1+x) \sim x$$

$$1 - \cos x \sim \frac{1}{2} x^2 \quad (1+x)^a - 1 \sim ax \quad a^x - 1 \sim x \ln a$$

$$\text{若 } f(x=0), f'(0) \neq 0, \text{ 则 } \int_0^x f(t) dt \sim \frac{1}{2} f'(0)x^2$$

确定等价无穷小的方法: 1. 洛必达法则, 2. 泰勒公式

### 1.5 连续函数

极限存在  $\Leftrightarrow$  左右极限存在且相等。  
连续  $\Leftrightarrow$  左右极限存在且相等, 且等于该点函数值。  
间断点: 1. 第一类间断点, 左右极限不相等, 或相等但不等于该点函数值; 2. 左右极限至少有一个不存在。  
闭区间上连续函数的性质: 有界性, 最值性, 介值性, 零点存在定理。

### 1.6 常见题型

求极限的方法: 1. 四则运算; 2. 换元和两个重要极限; 3. 等价无穷小替换; 4. 泰勒公式; 5. 洛必达法则; 6. 利用函数极限求数列极限; 7. 放缩法;

求极限  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n$ , 就要将数列  $x_n$  放大与缩小成:  $z_n \leq x_n \leq y_n$ 。

8. 求递归数列的极限

(1) 先证递归数列  $\{a_n\}$  收敛 (常用单调收敛原理), 然后设  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = A$ , 再对递

归方程  $a_{n+1} = f(a_n)$  取极限得  $A = f(A)$ , 最后解出  $A$  即可。

(2) 先设  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = A$ , 对递归方程取极限后解得  $A$ , 再用某种方法证明

$$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = A$$

## 第2章 导数与微分

### 2.1 求导法则和求导公式

求导法则:

1.四则运算法则

[au(x)+bv(x)]'=au'(x)+bv'(x) [u(x)v(x)]'=u'(x)v(x)+u(x)v'(x)

[u(x)/v(x)]' = (u'(x)v(x)-u(x)v'(x))/v^2(x)

2.复合函数求导

(f[phi(x)])' = f'[phi(x)]phi'(x)

关键在于区分哪些是中间变量,哪些是自变量

3.反函数求导

[f^-1(y)]' = 1/f'(x)

4.隐函数求导

5.参数式求导

{x=x(t), y=y(t)} dy/dx = y'(t)/x'(t), d^2y/dx^2 = (y''(t)x'(t)-y'(t)x''(t))/[x'(t)]^3

6.对数求导法

7.分段函数求导

(1)按求导法则求连接点处的左右导数

设 f(x) = {g(x), x-x0-delta < x <= x0, h(x), x0 < x <= x+delta} 若g'(x0)=h'(x0)=A,则f'(x0)=A.

(2)按定义求连接点处的左右导数

设 f(x) = {g(x), x-x0-delta < x < x0, A, x=x0, h(x), x0 < x <= x+delta} g(x)与f(x)在点x0处无定义,可按定义求g'(x0)与h'(x0)

(3)对于 f(x) = {g(x), x != x0, A, x = x0} (1)f'(x)很复杂,按定义求,f'(x0) = lim(x->x0) (f(x)-f(x0))/(x-x0) (2)否则,先求出f'(x),再求lim(x->x0) f'(x)

8.变限积分求导

y = integral from psi(x) to phi(x) f(t)dt, dy/dx = f(phi(x))phi'(x) - f(psi(x))psi'(x)

求导公式:

(C)'=0 (sin x)'=cos x (arcsin x)'=1/sqrt(1-x^2) (x^u)'=ux^(u-1) (cos x)'=-sin x (arccos x)'=-1/sqrt(1-x^2) (a^x)'=a^x ln a (tan x)'=sec^2 x (arctan x)'=1/(1+x^2) (log\_a x)'=1/(x ln a) (csc x)'=-csc x \* ctgx (arccsc x)'=-1/(1+x^2)

2.2 高阶导数和高阶微分

求高阶导数的方法:

1.莱布尼茨 (Leibniz) 公式: (u(x)v(x))^(n) = sum from k=0 to n of Cn^k u^(k)(x)v^(n-k)(x)

2.常用公式

(e^(ax+b))^(n) = a^n e^(ax+b)

(sin(ax+b))^(n) = a^n sin(ax+b + n/2 \* pi)

(cos(ax+b))^(n) = a^n cos(ax+b + n/2 \* pi)

((ax+b)^beta)^(n) = a^n beta(beta-1)...(beta-n+1)(ax+b)^(beta-n)

(1/(ax+b))^(n) = a^n (-1)^n n! / (ax+b)^(n+1)

(ln(ax+b))^(n) = a^n (-1)^(n-1) (n-1)! / (ax+b)^n

3.分解法

分解为上述初等函数之和

第3章 中值定理和泰勒公式

3.1 中值定理

费马定理:若是x0是f(x)的一个极值点,且f'(x0)存在,则必有f'(x0)=0(可微函数的极值点必为驻点)

1.罗尔定理:若函数f(x)满足以下条件:(i)在闭区间[a,b]上连续;(ii)在开区间(a,b)内可导;(iii)f(a)=f(b),则在(a,b)内至少存在一点xi,使得f'(xi)=0.

2.拉格朗日定理:若函数f(x)满足以下条件:(i)在闭区间[a,b]上连续;(ii)在开区间(a,b)内可导,则在(a,b)内至少存在一点xi,使得

(f(b)-f(a))/(b-a) = f'(xi)

3.柯西定理:若函数f(x)和g(x)满足以下条件:(i)在闭区间[a,b]上连续;(ii)在开区间(a,b)内可导;(iii)forall x in (a,b),g'(x) != 0,则在(a,b)内至少存在一点xi,使得

(f(b)-f(a))/(g(b)-g(a)) = f'(xi)/g'(xi)

3.2 泰勒公式

求泰勒公式的方法:

1.泰勒公式(拉格朗日余项): f(x) = sum from k=0 to n of f^(k)(x0)/k! (x-x0)^k + f^(n+1)(xi)/(n+1)! (x-x0)^(n+1)

2.常用麦克劳林公式(带拉格朗日余项)

e^x = 1 + x/1! + x^2/2! + ... + x^n/n! + x^(n+1)/(n+1)! e^theta x

sin x = x - x^3/3! + x^5/5! - ... + (-1)^(n-1) x^(2n-1)/(2n-1)! + (-1)^n x^(2n+1)/(2n+1)! cos theta x

cos x = 1 - x^2/2! + x^4/4! - ... + (-1)^n x^(2n)/(2n)! + (-1)^(n+1) x^(2n+2)/(2n+2)! cos theta x

ln(1+x) = x - x^2/2 + x^3/3 - ... + (-1)^(n-1) x^n/n + (-1)^n x^(n+1)/(n+1)(1+theta x)^(n+1)

(1+x)^alpha = (alpha choose 0) + (alpha choose 1)x + (alpha choose 2)x^2 + ... + (alpha choose n)x^n + (alpha choose n+1)x^(n+1)(1+theta x)^(alpha-(n+1))

1/(1+x) = 1 - x + x^2 - ... + (-1)^n x^n + (-1)^(n+1) x^(n+1)(1+theta x)^-(n+1)

1/(1-x) = 1 + x + x^2 + ... + x^n + x^(n+1)(1+theta x)^-(n+1)

sqrt(1+x) = 1 + 1/2 x + sum from k=2 to n of (-1)^(k-1) (2k-3)!! / (2k)!! x^k + (-1)^n (2n-1)!! / (2n+2)!! x^(n+1)(1+theta x)^(1-(n+1))

3.逐项求导或逐项积分

若 f(x) = phi'(x) 或 f(x) = integral from x0 to x of phi(t)dt, phi(x)的泰勒公式可以比较方便的求出来,

然后对其逐项求导或逐项积分便可以得到f(x)的泰勒公式.

例如: arctan x = integral from 0 to x of 1/(1+t^2) dt = integral from 0 to x of (1-t^2+t^4)dt + o(x^5) = x - 1/3 x^3 + 1/5 x^5 + o(x^5)

3.3 函数的极值、最值

驻点,导数不存在的点为极值可疑点. 驻点,导数不存在的点,端点为最值可疑点.

极值判别法则:

1.设点x0为函数f(x)的极值可疑点,f(x)在点x0的邻域内连续,去心邻域内可微,如果在(x0-delta,x0)内f'(x0)>0,在(x0,x0+delta)内f'(x0)<0,则x0必为f(x)的极大值点.反之必为极小值点.

2.若点x0是f(x)的驻点且f'(x0)存在,则当f''(x0)>0(<0)时,x0必为f(x)的极小(大)值点.

3.设函数f(x)在点x0处有n阶导数,且f'(x0)=f''(x0)=...=f^(n-1)(x0)=0,

但f^(n)(x0) != 0,则(i)当n为偶数时,f(x)在点x0处取极值,当f^(n)(x0) > 0时取极大值,当f^(n)(x0) < 0时取极小值;(ii)当n为奇数时f(x0)不是极值.

3.4 函数作图

定理:设函数f(x)在闭区间[a,b]上连续,在开区间(a,b)内可导,则f(x)在[a,b]上是凸(凹)函数的充要条件是:1.f'(x)在开区间(a,b)内单调递减(增).

2.f(lambda x1 + (1-lambda)x2) < (>) lambda f(x1) + (1-lambda) f(x2), lambda in (0,1).

3.f''(x0) < (>=) 0.

若函数f(x)在点x0处凹凸性相反,则点x0称为f(x)的拐点.

拐点的必要条件:f'(x0)=0或f'(x0)不存在.

拐点的充要条件:f''(x)经过时变号.

渐近线:1.垂直渐近线: x=a 是垂直渐近线 <=> lim(x->a+) = inf 或 lim(x->a-) = inf.

2.斜渐近线:  $f(x)=ax+b, a = \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{x}, b = \lim_{x \rightarrow +\infty} (f(x) - ax)$  或

$$a = \lim_{x \rightarrow -\infty} \frac{f(x)}{x}, b = \lim_{x \rightarrow -\infty} (f(x) - ax) \quad (\text{水平渐近线为其特例}).$$

函数作图的步骤:

1. 确定函数的定义域;
2. 观察函数的某些特性, 奇偶性, 周期性等;
3. 判断函数是否有渐近线, 如有, 求出渐近线;
4. 确定函数的单调区间, 极值, 凹凸区间, 拐点, 并列列表;
5. 适当确定一些特殊点的函数值;
6. 根据上面提供的数据, 作图。

## 第4章 积分

### 4.1 不定积分

#### 4.1.1. 基本积分表

$$\int x^\mu dx = \frac{1}{\mu+1} x^{\mu+1} + C \quad \int \frac{1}{x} dx = \ln|x| + C \quad \int a^x dx = \frac{1}{\ln a} a^x + C$$

$$\int \sin x dx = -\cos x + C \quad \int \cos x dx = \sin x + C$$

$$\int \tan x dx = -\ln|\cos x| + C \quad \int \cot x dx = \ln|\sin x| + C$$

$$\int \sec x dx = \ln|\sec x + \tan x| + C$$

$$\int \csc x dx = -\ln|\csc x + \cot x| + C = \ln|\csc x - \cot x| + C = \ln|\tan \frac{x}{2}| + C$$

$$\int \sec^2 x dx = \tan x + C \quad \int \csc^2 x dx = -\cot x + C$$

$$\int \tan x \sec x dx = \sec x + C \quad \int \csc x \cot x dx = -\csc x + C$$

$$\int \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = \arcsin x + C \text{ 或 } -\arccos x + C$$

$$\int \frac{1}{1+x^2} dx = \arctan x + C \text{ 或 } -\operatorname{arccot} x + C$$

$$\int \frac{1}{a^2+x^2} dx = \frac{1}{a} \arctan \frac{x}{a} + C \quad \int \frac{1}{\sqrt{a^2-x^2}} dx = \arcsin \frac{x}{a} + C$$

$$\int \frac{1}{a^2-x^2} dx = \frac{1}{2a} \ln \left| \frac{a+x}{a-x} \right| + C \quad \int \frac{1}{\sqrt{x^2-a^2}} dx = \ln|x + \sqrt{x^2-a^2}| + C$$

$$\int \frac{1}{x^2-a^2} dx = \frac{1}{2a} \ln \left| \frac{x-a}{x+a} \right| + C \quad \int \frac{1}{\sqrt{x^2+a^2}} dx = \ln(x + \sqrt{x^2+a^2}) + C$$

$$\int \sqrt{a^2-x^2} dx = \frac{x}{2} \sqrt{a^2-x^2} + \frac{a^2}{2} \arcsin \frac{x}{a} + C$$

$$\int \sqrt{x^2-a^2} dx = \frac{x}{2} \sqrt{x^2-a^2} - \frac{a^2}{2} \ln|x + \sqrt{x^2-a^2}| + C$$

$$\int \sqrt{x^2+a^2} dx = \frac{x}{2} \sqrt{x^2+a^2} + \frac{a^2}{2} \ln(x + \sqrt{x^2+a^2}) + C$$

$$\int e^{ax} \cos bx dx = \frac{e^{ax}}{a^2+b^2} (a \cos bx + b \sin bx) + C$$

$$\int e^{ax} \sin bx dx = \frac{e^{ax}}{a^2+b^2} (a \sin bx - b \cos bx) + C$$

$$\text{不可积的几个初等函数: } e^{-x^2} \frac{1}{\ln x} \sin x^2 \cos x^2 \frac{\sin x}{x} \frac{\cos x}{x}$$

#### 4.1.2. 换元积分法和分部积分法

换元积分法: 1. 第一类换元积分法, 即凑微分法, 合并。  
2. 第二类换元积分法, 拆分。

$$\text{分部积分法: } \int u(x)v'(x) dx = u(x)v(x) - \int u'(x)v(x) dx$$

#### 4.1.3. 有理函数和可化为有理函数的积分

有理函数  $R(x) = \frac{P(x)}{Q(x)}$  的积分可以归结为下列四种简单分式的积分:

$$(1) \int \frac{A}{x-a} dx; (2) \int \frac{A}{(x-a)^n} dx;$$

$$(3) \int \frac{Mx+N}{x^2+px+q} dx; (4) \int \frac{Mx+N}{(x^2+px+q)^n} dx$$

$$I_n = \int \frac{dx}{(x^2+a^2)^n} = \frac{1}{2a^2(n-1)} \cdot \frac{x}{(x^2+a^2)^{n-1}} + \frac{2n-3}{2a^2(n-1)} I_{n-1}$$

三角函数有理式的积分一般用万能代换  $\tan \frac{x}{2} = t$ , 对于如下

形式可以采用更灵活的代换:

对于积分  $\int R(\sin^2 x, \cos^2 x) dx$ , 可令  $\tan x = t$ ;

对于积分  $\int R(\sin x) \cos x dx$ , 可令  $\sin x = t$ ;

对于积分  $\int R(\cos x) \sin x dx$ , 可令  $\cos x = t$ , 等等。

某些可化为有理函数的积分

$$1. \int R(x, \sqrt{\frac{ax+b}{cx+d}}) dx \text{ 型积分, 其中 } n > 1, \text{ 其中 } ad \neq bc.$$

这里的关键问题是消去根号, 可令  $\sqrt{\frac{ax+b}{cx+d}} = t$ 。

2.  $\int R(x, \sqrt{ax^2+bx+c}) dx$  型积分, 其中  $b^2-4ac \neq 0, a \neq 0$ 。由于

$$ax^2+bx+c = a(x + \frac{b}{2a})^2 + \frac{4ac-b^2}{4a^2}, \text{ 故此类型积分可以化为以下三种类型:}$$

$$\int R(u, \sqrt{k^2-u^2}) dx, \text{ 可用三角替换 } u = k \sin t;$$

$$\int R(u, \sqrt{u^2-k^2}) dx, \text{ 可用三角替换 } u = k \sec t;$$

$$\int R(u, \sqrt{u^2+k^2}) dx, \text{ 可用三角替换 } u = k \tan t.$$

$$I_n = \int \tan^n x dx = \frac{1}{n-1} \tan^{n-1} x - I_{n-2}$$

$$\text{倒代换: } \int \frac{1+x^2}{1+x^4} dx, \int \frac{1-x^2}{1+x^4} dx, \text{ 由此还可以求出 } \int \frac{1}{1+x^4} dx, \int \frac{x^2}{1+x^4} dx$$

$$\int \frac{a_1 \sin x + b_1 \cos x}{a \sin x + b \cos x} dx, (a^2 + b^2 \neq 0)$$

解: 设  $a_1 \sin x + b_1 \cos x = A(a \sin x + b \cos x) + B(a \cos x - b \sin x)$ , 为此应有

$$\begin{cases} aA - bB = a_1 \\ bA + aB = b_1 \end{cases} \text{ 解得 } A = \frac{aa_1 + bb_1}{a^2 + b^2}, B = \frac{ab_1 - ba_1}{a^2 + b^2}, \text{ 故}$$

$$\int \frac{a_1 \sin x + b_1 \cos x}{a \sin x + b \cos x} dx = A \int dx + B \int \frac{(a \sin x + b \cos x)'}{a \sin x + b \cos x} dx$$

$$= \frac{aa_1 + bb_1}{a^2 + b^2} x + \frac{ab_1 - ba_1}{a^2 + b^2} \ln|a \sin x + b \cos x| + C$$

### 4.2 定积分

#### 4.2.1. 可积条件

可积的必要条件: 若函数  $f(x)$  在闭区间  $[a, b]$  上可积, 则  $f(x)$  在  $[a, b]$  上有界。  
可积函数类: 闭区间上的连续函数, 单调函数, 有界且只有有限个间断点。

#### 4.2.2. 定积分的计算

$$1. \text{换元积分法 } \int_a^b f(x) dx = \int_a^b f(\varphi(t)) \varphi'(t) dt$$

从右到左, 相当于不定积分的第一类换元积分法, 从左到右, 相当于第二类换元积分法。

$$2. \text{分部积分法 } \int_a^b u(x)v'(x) dx = u(x)v(x) \Big|_a^b - \int_a^b u'(x)v(x) dx$$

常见的积分和式

$$\int_a^b f(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n f(a + \frac{i(b-a)}{n}) \frac{(b-a)}{n}$$

$$\int_a^b f(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n f(a + \frac{(i-1)(b-a)}{n}) \frac{(b-a)}{n}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} f\left(\frac{i}{n}\right) = \int_0^1 f(x) dx$$

$$\int_0^{\frac{\pi}{2}} f(\sin x) dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} f(\cos x) dx$$

$$\int_0^{\pi} f(\sin x) dx = 2 \int_0^{\frac{\pi}{2}} f(\sin x) dx$$

$$\int_0^{\pi} x f(\sin x) dx = \frac{\pi}{2} \int_0^{\pi} f(\sin x) dx = \pi \int_0^{\frac{\pi}{2}} f(\sin x) dx$$

$$I_n = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^n x dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos^n x dx, I_n = \frac{n-1}{n} I_{n-2}$$

使用分部积分法的常见题型:

被积函数的形式	所用方法
$P_n(x)e^x, P_n(x)\sin x, P_n(x)\cos x$	进行 n 次分部积分, 每次均取 $e^{\alpha x}, \sin \alpha x, \cos \alpha x$ 为 $v'(x)$
$P_n(x)\ln x, P_n(x)\arcsin x, P_n(x)\arctan x$	取 $P_n(x)$ 为 $v'(x)$
$e^{\alpha x} \sin \beta x, e^{\alpha x} \cos \beta x$	取 $e^{\alpha x}$ 为 $v'(x)$ , 进行两次分部积分

### 4.2.3. 定积分的应用

(1) 平面图形的面积

$$dS = f(x)dx = \varphi(y)dy = \frac{1}{2} r^2(\theta)d\theta$$

(2) 旋转体的体积

$$dV = \pi f^2(x)dx = \pi \varphi^2(y)dy = 2\pi x f(x)dx$$

(3) 弧长、曲率

$$\text{弧微分公式: } ds = \sqrt{(dx)^2 + (dy)^2} = \sqrt{1 + f'^2(x)}dx = \sqrt{1 + \varphi'^2(y)}dy$$

$$= \sqrt{x^2(t) + y^2(t)}dt = \sqrt{r^2(\theta) + r'^2(\theta)}d\theta$$

$$\text{曲率: } K = \left| \frac{d\alpha}{ds} \right| = \frac{|y''(t)x'(t) - y'(t)x''(t)|}{[x'^2(t) + y'^2(t)]^{3/2}} = \frac{|y''|}{(1 + y'^2)^{3/2}}$$

(4) 静矩、转动惯量

$$m\bar{x}, m\bar{y}, m\bar{x}^2, m\bar{y}^2$$

$$(5) \text{ 引力 } F = G \frac{m_1 m_2}{r^2}$$

① 均匀细杆质量为 M, 长度为 l, 在杆的延长线上离右端为 a 处有一质量为 m 的质点, 则质点与细杆之间的引力为  $F = kMm/a(a+l)$ .

② 均匀圆环质量为 M, 半径为 r, 在圆心的正上方距离为 b 处有一质量为 m 的质点, 则质点与均匀圆环之间的引力为  $F = \frac{kMmb}{(r^2 + b^2)^{3/2}}$ .

③ 均匀圆盘可以看作是无数个均匀圆环。

### 4.3 广义积分

广义积分审敛法

1. 比较法  $f(x) \leq kg(x), k \geq 0$

2. 比较法的极限形式  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{g(x)} = k$

3. 柯西收敛准则  $\left| \int_A^{A'} f(x) dx \right| < \varepsilon$

几个常见的广义积分

$$1. \int_a^{+\infty} \frac{dx}{x^p}, a > 0 \begin{cases} \text{收敛, } p > 1 \\ \text{发散, } p \leq 1 \end{cases}; \quad 2. \int_a^b \frac{dx}{(x-a)^p}, a > 0 \begin{cases} \text{收敛, } p < 1 \\ \text{发散, } p \geq 1 \end{cases}$$

$$3. \int_a^{+\infty} \frac{dx}{x \ln^p x}, a > 1 \begin{cases} \text{收敛, } p > 1 \\ \text{发散, } p \leq 1 \end{cases}; \quad 4. \int_a^{+\infty} x^k e^{-\lambda x} dx, k \geq 0 \begin{cases} \text{收敛, } \lambda > 0 \\ \text{发散, } \lambda \leq 0 \end{cases}$$

$$I = \int_0^{+\infty} \frac{1}{(1+x^2)(1+x^a)} dx \quad \begin{matrix} x = \frac{1}{t} \\ t = \frac{1}{x} \\ \rightarrow \end{matrix} \frac{\pi}{4}$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$$

## 第 5 章 无穷级数

常数项级数敛散性的判定

1. 若  $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n \neq 0$ , 级数发散, 等于零, 需进一步判定。

2. 若  $\sum_{n=1}^{\infty} u_n$  为正项级数, 根据一般项的特点选择相应判别法:

- ① 一般项中含有 n! 或 n 的乘积形式, 采用比值判别法;
- ② 一般项中含有以 n 为指数的幂的因子, 采用根值判别法;
- ③ 一般项中含有形如  $n^\alpha$  ( $\alpha$  不一定是整数) 的因子, 采用比较判别法;
- ④ 利用已知敛散性的结果, 结合级数的性质, 判别其敛散性;
- ⑤ 采用定义, 部分和数列  $\{S_n\}$  有上界。

3. 若  $\sum_{n=1}^{\infty} u_n$  为任意级数, 若其为交错级数, 采用莱布尼茨判别法, 若不交错

级数或是交错级数但不满足莱布尼茨判别法的条件, 采用比值判别法和根值判别法。

求函数项级数的收敛域: (1) 比值法  $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{u_{n+1}(x)}{u_n(x)} \right| < 1$ ; (2) 根值法  $\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|u_n(x)|} < 1$ 。

求幂级数的收敛域: (1) 比值法  $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| = \rho$  或  $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{u_{n+1}(x)}{u_n(x)} \right| < 1$ ;

(2) 根值法  $\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|a_n|} = \rho$  或  $\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|u_n(x)|} < 1$ 。

常数项级数的求和: 1. 直接计算部分和  $S_n$ , 然后求极限;

2. 利用相应的幂级数。

幂级数的求和: 利用逐项求导, 逐项积分, 四则运算等手段, 将其化为可求和形式 (即前面的麦克劳林公式)。

求函数的幂级数展开式: 就是求泰勒公式 (前面有求泰勒公式的三个方法)。

$$\text{傅立叶级数 } \begin{cases} f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos nx + b_n \sin nx) \\ \begin{cases} a_n = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos nxdx \\ b_n = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin nxdx \end{cases} \end{cases}$$

$$\text{狄利克雷充分条件 } S(x) = \begin{cases} f(x), \text{ 续点} \\ \frac{f(x-0) + f(x+0)}{2}, \text{ 间断点} \\ \frac{1}{2} [f(-\pi+0) + f(\pi-0)], x = \pm\pi \end{cases}$$

几个重要的级数

1. 几何级数  $\sum_{n=1}^{\infty} aq^{n-1} \begin{cases} \text{当 } |q| < 1 \text{ 时收敛} \\ \text{当 } |q| \geq 1 \text{ 时发散} \end{cases}$  2. p-级数  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^p} \begin{cases} \text{当 } p > 1 \text{ 时收敛} \\ \text{当 } p \leq 1 \text{ 时发散} \end{cases}$

$$3. \sum_{n=2}^{+\infty} \frac{1}{n \ln^p n} \begin{cases} \text{当 } p > 1 \text{ 时收敛} \\ \text{当 } p \leq 1 \text{ 时发散} \end{cases} = 4. \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{1}{n!} = e \quad 5. \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n^2} = \frac{\pi^2}{6}$$

## 第 6 章 微分方程

1. 可分离变量方程  $\frac{dy}{dx} = g(x)h(y)$

2. 可化为可分离变量方程的方程  $\begin{cases} \text{齐次方程 } \frac{dy}{dx} = f(x, y) = \varphi\left(\frac{y}{x}\right) \\ \text{可化为齐次方程的方程 } \frac{dy}{dx} = f\left(\frac{a_1x + b_1y + c_1}{a_2x + b_2y + c_2}\right) \end{cases}$

3. 一阶线性方程  $\frac{dy}{dx} + P(x)y = Q(x)$   $y = e^{-\int P(x)dx} (C + \int Q(x)e^{\int P(x)dx} dx)$

4.伯努利方程  $\frac{dy}{dx} + P(x)y = Q(x)y^\alpha$  令  $y = z^{1-\alpha} \Rightarrow \frac{dz}{dx} + (1-\alpha)P(x)z = (1-\alpha)Q(x)$

5.全微分方程 特殊路径法, 凑微分法

6.可降阶的高阶方程  $\begin{cases} \text{不含 } y \quad y'' = f(x, y') \quad \text{令 } p = y', y'' = \frac{dp}{dx} \\ \text{不含 } x \quad y'' = f(y, y') \quad \text{令 } p = y', y'' = y \frac{dp}{dy} \end{cases}$

7.

线性微分方程  $\begin{cases} \text{二阶齐次} \quad y'' + p(x)y' + q(x)y = 0 \quad \begin{cases} (1) \text{已知 } y_1 \\ (2) \text{令 } y_2 = u(x)y_1, \text{ 代入求出 } y_2 \\ (3) y = c_1y_1 + c_2y_2 \end{cases} \\ \text{二阶非齐次} \quad y'' + p(x)y' + q(x)y = f(x) \quad \begin{cases} (1) \text{求出对应齐次方程的 } y_1, y_2 \\ (2) \text{令 } y^* = u_1(x)y_1(x) + u_2(x)y_2(x), \text{ 求出 } u_1, u_2 \quad \begin{cases} u_1'y_1 + u_2'y_2 = 0 \\ u_1'y_1' + u_2'y_2' = f(x) \end{cases} \\ (3) y = c_1y_1 + c_2y_2 + y^* \end{cases} \end{cases}$

8.常系数线性微分方程

二阶齐次	特征方程的根	微分方程的线性无关解	微分方程的通解
$y'' + p(x)y' + q(x)y = 0$	互异实根 $r_1, r_2$	$e^{r_1x}, e^{r_2x}$	$y = c_1e^{r_1x} + c_2e^{r_2x}$
	二重实根 $r_1 = r_2 = r$	$e^{rx}, xe^{rx}$	$(c_1 + c_2x)e^{rx}$
	共轭复根 $r_{1,2} = \alpha \pm i\beta$	$e^{\alpha x} \cos \beta x, e^{\alpha x} \sin \beta x$	$e^{\alpha x}(c_1 \cos \beta x + c_2 \sin \beta x)$
二阶非齐次	(1) 求对应齐次方程的 $y_1, y_2$		
$y'' + p(x)y' + q(x)y = f(x)$	(2) 令 $y^* = Q(x)e^{\lambda x} = x^k(A_0 + A_1x + \dots + A_m x^m)e^{\lambda x}$ $Q''(x) + (2\lambda + p)Q'(x) + (\lambda^2 + p\lambda + q)Q(x) = p_m(x)$		
	(3) $y = c_1y_1 + c_2y_2 + y^*$		

9.欧拉方程

$x^n y^{(n)} + p_1 x^{n-1} y^{(n-1)} + \dots + p_{n-1} x y' + p_n y = f(x)$   
 令  $x = e^t, D^k = \frac{d^k}{dt^k}$ , 则  $x^k y^{(k)} = D(D-1)\dots(D-k+1)y$   
 $\therefore [D(D-1)\dots(D-n+1) + p_1 D(D-1)\dots(D-n+2) + \dots + p_{n-1} D]y = f(e^t)$

### 第7章 向量代数与空间解析几何

叉积  $a \times b = \begin{vmatrix} i & j & k \\ a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \end{vmatrix}$  混合积  $(a, b, c) = (a \times b) \cdot c = \begin{vmatrix} a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \\ c_x & c_y & c_z \end{vmatrix}$  (平行六面体的体积)

平面方程  $\begin{cases} \text{点法式 } A(x-x_0) + B(y-y_0) + C(z-z_0) = 0 \\ \text{三点式 混合积为零} \\ \text{截距式 } \frac{x}{a} + \frac{y}{b} + \frac{z}{c} = 1 \\ \text{一般式 } Ax + By + Cz + D = 0 \end{cases}$  直线方程  $\begin{cases} \text{参数式 } \begin{cases} x = x_0 + mt \\ y = y_0 + nt \\ z = z_0 + pt \end{cases} \\ \text{对称式 } \frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p} \\ \text{一般式 } \begin{cases} A_1x + B_1y + C_1z + D_1 = 0 \\ A_2x + B_2y + C_2z + D_2 = 0 \end{cases} \end{cases}$

平面束方程  $\lambda(A_1x + B_1y + C_1z + D_1) + \mu(A_2x + B_2y + C_2z + D_2) = 0$

两平面夹角  $\cos \theta = \frac{|A_1A_2 + B_1B_2 + C_1C_2|}{\sqrt{A_1^2 + B_1^2 + C_1^2} \sqrt{A_2^2 + B_2^2 + C_2^2}} = \sin \varphi$  (平面与直线的夹角)  
 两直线夹角  $\cos \theta = \frac{|A_1A_2 + B_1B_2 + C_1C_2|}{\sqrt{A_1^2 + B_1^2 + C_1^2} \sqrt{A_2^2 + B_2^2 + C_2^2}}$

点到直线的距离  $d = \frac{|Ax_0 + By_0 + Cz_0|}{\sqrt{A^2 + B^2 + C^2}}$  点到直线的距离  $d = \frac{|\overline{p_1 p_0} \times s|}{|s|}$

常见二次曲线  $\begin{cases} \text{柱面: 椭圆柱面 } \frac{x^2}{a^2} + \frac{z^2}{b^2} = 1 \text{ 双曲柱面 } \frac{x^2}{a^2} - \frac{z^2}{b^2} = 1 \text{ 抛物柱面 } x^2 = 2pz \\ \text{球面 } x^2 + y^2 + z^2 = R^2 \text{ 锥面 } \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = 0 \\ \text{旋转面 } \begin{cases} \begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \\ z = z(t) \end{cases} \xrightarrow{\text{绕 } z \text{ 轴旋转}} \begin{cases} x = \sqrt{x^2(t) + y^2(t)} \cos \theta \\ y = \sqrt{x^2(t) + y^2(t)} \sin \theta \\ z = z(t) \end{cases} \\ \begin{cases} f(x, z) \\ y = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{绕 } z \text{ 轴旋转}} f(\pm\sqrt{x^2 + y^2}, z) = 0 \end{cases} \\ \text{椭圆面 } \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1 \text{ 双曲面 } \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = \pm 1 \text{ (单/双)} \text{ 抛物面 } \begin{cases} \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = \pm z \text{ (椭圆)} \\ \frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} = \pm z \text{ (双曲)} \end{cases} \end{cases}$

### 第8章 多元函数微分学

复合函数微分法, 关键在于确定哪些是中间变量, 哪些是自变量

隐函数微分法  $\begin{cases} \text{由方程确定的隐函数 } F(x_1, x_2, \dots, x_n) \Rightarrow \frac{\partial y}{\partial x_i} = \frac{-F_{x_i}}{F_y} \\ \text{由方程组确定的隐函数 } \begin{cases} F(x, u, v) = 0 \\ G(x, u, v) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{du}{dx} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(x, v)} \\ \frac{dv}{dx} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(u, x)} \end{cases} \\ \text{由方程组确定的隐函数 } \begin{cases} F(x, y, u, v) = 0 \\ G(x, y, u, v) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{\partial u}{\partial x} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(x, v)}, \frac{du}{\partial y} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(y, v)} \\ \frac{\partial v}{\partial x} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(u, x)}, \frac{\partial v}{\partial y} = -\frac{1}{J} \frac{\partial(F, G)}{\partial(u, y)} \end{cases} \end{cases}$

曲线的切线  $(x'(t_0), y'(t_0), z'(t_0))$  曲面的切平面  $(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0), -1)$   
 和法平面  $(\frac{\partial(F, G)}{\partial(y, z)}, \frac{\partial(F, G)}{\partial(z, x)}, \frac{\partial(F, G)}{\partial(x, y)})$  和法线  $(\frac{\partial(y, z)}{\partial(u, v)}, \frac{\partial(z, x)}{\partial(u, v)}, \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)})$

二元函数泰勒公式

$f(x_0 + h, y_0 + l) = \sum_{k=0}^n \frac{(h \frac{\partial}{\partial x} + l \frac{\partial}{\partial y})^k}{k!} f(x_0, y_0) + \frac{(h \frac{\partial}{\partial x} + l \frac{\partial}{\partial y})^{(n+1)}}{n!} f(x_0 + \theta h, y_0 + \theta l)$

多元函数取极值的必要条件:  $f_x(x_0, y_0) = 0, f_y(x_0, y_0) = 0$

多元函数取极值的充分条件  $\begin{cases} 1. f'_x(x_0, y_0) = 0, f'_y(x_0, y_0) = 0 \\ 2. (1) AC - B^2 > 0, A > 0, \text{正定, 有极小值}; A < 0, \text{负定, 有极大值} \\ (2) AC - B^2 < 0, A > 0, \text{不定, 无极值} \\ (3) AC - B^2 = 0, \text{不能确定} \end{cases}$

求条件极值, 用拉格朗日数乘法

$\begin{cases} \min(\text{或 } \max) z = f(x, y) \\ \varphi(x, y) = 0 \end{cases}$ , 令  $F(x, y) = f(x, y) + \lambda \varphi(x, y)$ , 有  $\begin{cases} F_x = 0 \\ F_y = 0 \\ \varphi(x, y) = 0 \end{cases}$

方向导数: 偏导数是函数在平行于坐标轴方向上的变化率, 有时需要考虑函数沿某一指定方向的变化率, 这种变化率就是方向导数。

方向导数  $\frac{\partial u}{\partial l} = \frac{\partial u}{\partial x} \cos \alpha + \frac{\partial u}{\partial y} \cos \beta + \frac{\partial u}{\partial z} \cos \gamma$  梯度  $(\frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial u}{\partial z})$

## 第9章 多元函数积分学

### 9.1 二重积分

二重积分  $I = \iint_D f(x, y) d\sigma$

1. x-型区域  $I = \int_a^b dx \int_{y_1(x)}^{y_2(x)} f(x, y) dy$
2. y-型区域  $I = \int_c^d dy \int_{x_1(y)}^{x_2(y)} f(x, y) dx$
3. 换元法 令  $\begin{cases} x = x(u, v) \\ y = y(u, v) \end{cases} \Rightarrow I = \iint_D f(x(u, v), y(u, v)) |J| du dv$ 
  - (1) 平移变换 令  $\begin{cases} x = u + a \\ y = v + b \end{cases} \Rightarrow I = \iint_{D'} f(u + a, v + b) du dv$
  - (2) 极坐标变换 令  $\begin{cases} x = r \cos \theta \\ y = r \sin \theta \end{cases} \Rightarrow I = \iint_{D'} f(r \cos \theta, r \sin \theta) r dr d\theta$

### 9.2 三重积分

三重积分  $I = \iiint_V f(x, y, z) dv$

1. 二套一, 一套二
2. 换元法 令  $\begin{cases} x = x(u, v, w) \\ y = y(u, v, w) \\ z = z(u, v, w) \end{cases} \Rightarrow I = \iiint_V f(x(u, v, w), y(u, v, w), z(u, v, w)) |J| du dv dw$ 
  - (1) 平移变换 令  $\begin{cases} x = u + a \\ y = v + b \\ z = w + c \end{cases} \Rightarrow I = \iiint_{V'} f(\dots) du dv dw$
  - (2) 柱坐标变换 令  $\begin{cases} x = r \cos \theta \\ y = r \sin \theta \\ z = z \end{cases} \Rightarrow I = \iiint_V f(\dots) r dr d\theta dz$
  - (3) 球坐标变换 令  $\begin{cases} x = r \sin \varphi \cos \theta \\ y = r \sin \varphi \sin \theta \\ z = r \cos \varphi \end{cases} \Rightarrow I = \iiint_V f(\dots) r^2 \sin \varphi dr d\varphi d\theta$
  - (4) 坐标变换 令  $\begin{cases} x = ar \sin \varphi \cos \theta \\ y = br \sin \varphi \sin \theta \\ z = cr \cos \varphi \end{cases} \Rightarrow I = \iiint_V f(\dots) abc r^2 \sin \varphi dr d\varphi d\theta$

### 9.3 重积分的应用

- (1) 曲面面积元素:  $\frac{dxdy}{\cos(n, z)}, \sqrt{1 + f_x^2(x, y) + f_y^2(x, y)} dxdy, \sqrt{EG - F^2} dudv$
- (2) 物体重心  $\bar{x} = \frac{\iiint_V x \rho(x, y, z) dv}{\iiint_V \rho(x, y, z) dv}$
- (3) 转动惯量 ( $mr^2$ ) 对z轴  $J_z = (x^2 + y^2) \rho(x, y, z) dv$  对xy平面  $J_{xy} = z^2 \rho(x, y, z) dv$

### 9.4 曲线积分

- 第一类  $(\int_L f(x, y, z) ds)$  代入弧微分公式
- 第二类  $(\int_{L(A, B)} P dx + Q dy + R dz) \xrightarrow{\text{代入参数方程}} \int_a^\beta [P(\dots)x'(t) + Q(\dots)y'(t) + R(\dots)z'(t)] dt$

### 9.5 曲面积分

- 第一类  $(\iint_S f(x, y, z) dS)$  代入面积元素
- 第二类  $(\iint_S P dy dz + Q dz dx + R dx dy) = \pm \iint_{D_{xy}} [P(-\frac{\partial z}{\partial x}) + Q(-\frac{\partial z}{\partial y}) + R] dx dy$

### 9.6 格林公式

$$\oint_L P dx + Q dy = \iint_D (\frac{\partial Q}{\partial x} - \frac{\partial P}{\partial y}) dx dy \Leftrightarrow \begin{cases} \iint_D \frac{\partial Q}{\partial x} dx dy = \oint_L Q dy \\ \iint_D \frac{\partial P}{\partial y} dx dy = -\oint_L P dx \end{cases}$$

(i)  $\oint_L P dx + Q dy = 0 \Rightarrow$  (ii) 与路径无关  $\Rightarrow$  (iii)  $du = P dx + Q dy \Rightarrow$  (iv)  $\frac{\partial Q}{\partial x} = \frac{\partial P}{\partial y} \Rightarrow$  (i)

求  $P dx + Q dy$  的原函数  $\begin{cases} (1) \text{不定积分法} \\ (2) \text{若 } \frac{\partial Q}{\partial x} = \frac{\partial P}{\partial y}, \text{特殊路径法} \\ (3) \text{凑微分法} \end{cases}$

### 9.7 高斯公式

$$\iiint_S P dy dz + Q dz dx + R dx dy = \iiint_V (\frac{\partial P}{\partial x} + \frac{\partial Q}{\partial y} + \frac{\partial R}{\partial z}) dv \Leftrightarrow \begin{cases} \iiint_V \frac{\partial P}{\partial x} dv = \iint_S P dy dz \\ \iiint_V \frac{\partial Q}{\partial y} dv = \iint_S Q dz dx \\ \iiint_V \frac{\partial R}{\partial z} dv = \iint_S R dx dy \end{cases}$$

### 9.8 斯托克公式

$$\oint_L P dx + Q dy + R dz = \begin{vmatrix} dy dz & dz dx & dx dy \\ \frac{\partial}{\partial x} & \frac{\partial}{\partial y} & \frac{\partial}{\partial z} \\ P & Q & R \end{vmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} \oint_L P dx = \iint_S \frac{\partial P}{\partial z} dz dx - \frac{\partial P}{\partial y} dy dx \\ \oint_L Q dy = \iint_S \frac{\partial Q}{\partial x} dx dy - \frac{\partial Q}{\partial z} dz dy \\ \oint_L R dz = \iint_S \frac{\partial R}{\partial y} dy dz - \frac{\partial R}{\partial x} dx dz \end{cases}$$

(i)  $\oint_L P dx + Q dy + R dz = 0 \Rightarrow$  (ii) 与路径无关  $\Rightarrow$  (iii)  $du = P dx + Q dy + R dz \Rightarrow$  (iv)  $\frac{\partial R}{\partial y} = \frac{\partial Q}{\partial z}, \frac{\partial P}{\partial z} = \frac{\partial R}{\partial x}, \frac{\partial Q}{\partial x} = \frac{\partial P}{\partial y} \Rightarrow$  (i)

### 9.9 如何简化计算

1. 选择积分顺序 (二重积分, 三重积分)
2. 选择投影方向 (第II类曲面积分)
3. 利用对称性与奇偶性
4. 换元
5. 曲线和曲面积分, 利用已有方程
6. 利用几何或物理意义
7. 利用三个公式

## 线性代数

### 第1章 行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & & & * \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & & & 0 \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ * & & & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} a_{22} \dots a_{nn}$$

$$\begin{vmatrix} * & & & a_n \\ & \ddots & & \\ & & a_2 & \\ a_1 & & 0 & \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & & & a_n \\ & \ddots & & \\ & & a_2 & \\ a_1 & & 0 & * \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_1 a_2 \dots a_n$$

两种特殊的拉普拉斯 (Laplace) 展开式  $\begin{cases} \begin{vmatrix} A & * \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & 0 \\ * & B \end{vmatrix} = |A||B| \\ \begin{vmatrix} * & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = (-1)^{nm} |A||B| \end{cases}$

行列式的性质: 行列不变; 行行变反; 倍加行不变。  
范德蒙行列式 三对角行列式

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \cdots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & x_3^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{pmatrix} = \prod_{1 \leq j < k \leq n} (x_j - x_k)$$

$$\begin{pmatrix} a & b & & & 0 \\ c & a & b & & \\ & c & a & b & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & c & a & b \\ 0 & & & & c & a \end{pmatrix} D_n = aD_{n-1} - bcD_{n-2}$$

重要公式:  $|AB| = |A||B|$   $|A^*| = |A|^{n-1}$   $|A^{-1}| = |A|^{-1}$   $|A^k| = |A|^k$

Cramer 法则:  $x_j = D_j / D$

## 第 2 章 矩阵

### 2.1 基本概念

奇异矩阵, 非奇异矩阵, 零矩阵, 同型矩阵, 单位矩阵, 数量矩阵, 对角矩阵, 对角块矩阵, 对称矩阵, 反对称矩阵, 逆矩阵, 伴随矩阵, 正交矩阵

### 2.2 矩阵的运算

加法, 数量乘法, 乘法, 转置, 逆, 伴随

$$(AB)^T = B^T A^T$$

$$A^{-1} = \frac{A^*}{|A|} \quad AA^* = A^*A = |A|I$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \quad (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} \quad (A^{-1})^* = (A^*)^{-1} \quad (A^{-1})^n = (A^n)^{-1}$$

$$(AB)^* = B^*A^* \quad (A^*)^T = (A^T)^* \quad (A^*)^{-1} = (A^{-1})^* \quad (A^*)^n = |A|^{n-2}A$$

$$r(A^*) = \begin{cases} n, r(A) = n \\ 1, r(A) = n-1 \\ 0, r(A) \leq n-2 \end{cases}$$

2 阶矩阵的伴随矩阵: 主对角线互换, 副对角线变号

### 2.3 初等变换

$E_i(c)$   $E_{ij}(c)$   $E_{ij}$  左乘是行变换, 右乘是列变换

$$E_i\left(\frac{1}{c}\right)E_i(c) = I \quad E_{ij}(-c)E_{ij}(c) = I \quad E_{ij}E_{ij} = I$$

### 2.4 分块矩阵

同型对角块矩阵

$$\begin{pmatrix} C_1 & & & \\ & C_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & C_n \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} D_1 & & & \\ & D_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & D_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_1D_1 & & & \\ & C_2D_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & C_nD_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_n \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_n^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_n \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_n^{-1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} B & 0 \\ C & D \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} B^{-1} & 0 \\ -D^{-1}CB^{-1} & D^{-1} \end{pmatrix}$$

### 2.5 常见题型

求方阵的幂: 1.  $r(A)=1$ ; 2.  $A=B+C$ ; 3. 相似对角化,  $A^n = P^{-1}\Lambda^n P$

求逆矩阵: 公式法, 分块矩阵法, 初等变换法

## 第 3 章 线性方程组

### 3.1 n 维向量

线性组合, 线性表出, 向量组等价, 线性相关, 线性无关, 向量组的秩, 极大线性无关组

### 3.2 矩阵的秩

1. 矩阵的秩=矩阵的行秩=矩阵的列秩=矩阵的非零主子式的最高阶数
2. 初等变换不改变矩阵的秩

$$r(A+B) \leq r(A) + r(B) \quad r(AB) \leq \min(r(A), r(B))$$

A 是  $m \times n$  矩阵, 若  $AB=0$ , 则  $r(A) + r(B) \leq n$

$$\text{标准相抵型 } PAQ = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

同型秩  $\Leftrightarrow$  相抵

### 3.3 齐次方程组 $Ax=0$

判定: 有非零解  $\Leftrightarrow r(A) < n$

解的结构: 有  $n-r$  个基础解系。对 A 作初等行变换化为阶梯形矩阵, 每个非零行中第一个非零系数所在列代表的未知数是基本未知量 (有  $r$  个), 剩余的是自由未知量, 对自由未知量按阶梯形赋值后, 再代入求解就可以得到基础解系。

### 3.4 非齐次方程组 $Ax=b$

设 A 是  $m \times n$  矩阵, 方程组  $Ax=b$ , 则

- (1) 有唯一解  $\Leftrightarrow r(A)=r(A,b)=n$ ;
- (2) 有无穷解  $\Leftrightarrow r(A)=r(A,b) < n$ ;
- (3) 无解  $\Leftrightarrow r(A)+1=r(A,b)$ 。

解的结构:  $x = x_0 + \bar{x}$

### 3.5 常见题型

1. 线性无关的证明, 常用思路是设  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n = 0$ , 两边同乘作恒等变形。

2.  $Ax=0$  和  $A^T Ax=0$  同解。

3. 基础解系的证明: 是解, 线性无关,  $n-r$

## 第 4 章 向量空间与线性变换

### 4.1 基本概念

自然基, 标准基, 标准正交基, 基, 维数, 坐标, 过度矩阵, 向量的内积, 欧氏空间, 线性空间

### 4.2 坐标变换

基变换:  $B_1 A = B_2$  坐标变换:  $x = Ay$

$$\text{旋转变换 } A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

### 4.3 施密特正交化

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_j = \alpha_j + \sum_{i=1}^{j-1} k_{ij}\beta_i, k_{ij} = -\frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)}$$

### 4.5 正交矩阵

正交矩阵  $A^T A = I \Leftrightarrow$  列向量组是标准正交基

设 A, B 是正交矩阵, 则  $A^T, A^{-1}, AB$  也是正交矩阵。

$Ax, Ay$  的长度, 夹角和内积保持不变。

## 第 5 章 特征值和特征向量

### 5.1 特征值和特征向量

概念: 特征值, 特征向量, 特征矩阵, 特征多项式, 特征方程

定义:  $Ax = \lambda x$

性质:

1. 不同特征值的特征向量是线性无关的

$$2. \sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}; \prod_{i=1}^n \lambda_i = \det A$$

3.  $k\lambda, \lambda+k, \lambda^m, \lambda^{-1}$

4. A 和  $A^T$ , AB 和 BA 的特征值相同。

### 5.2 相似矩阵

定义: 若存在可逆矩阵 P, 使得  $P^{-1}AP=B$ , 就称 A 相似于 B, 记作  $A \sim B$ 。

性质: 1. 若  $A \sim B$ , 则  $A+kI \sim B+kI, A^m \sim B^m$ ;

2. 相似矩阵的特征值相同。

### 5.3 可对角化的条件

(1) 有  $n$  个线性无关的特征向量; 或 (2) 每个特征值的重数等于对应特征向量子

空间的维数。

### 5.4 实对称矩阵

性质:

1. 实对称矩阵一定是对角化的;
2. 实对称矩阵的特征值全是实数, 特征向量全是实向量, 不同特征值的特征向量是正交的;
3. 存在正交矩阵 T, 使得  $T^{-1}AT = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$

求 T: 先求得特征向量, 再正交化。

## 第 6 章 二次型

### 6.1 二次型的定义和矩阵表示

二次型: 二次型就是二次齐次多项式 (即每项都是二次的)  
矩阵表示:  $x^T Ax$

合同矩阵: 若存在存在可逆矩阵 C, 使得  $C^T AC = B$ , 就称 A 合同于 B, 记作  $A \sim B$ 。

### 6.2 化二次型为标准型

1. 正交变换法
2. 配方法
3. 初等变换法

### 6.3 惯性定理和二次型的规范性

惯性定理: 对于一个 n 元二次型, 不论做怎样的坐标变换使之化为标准型, 其中正平方项的项数和负平方项的项数都是唯一的。  
规范型: 设 A 为 n 阶实对称矩阵, 若 A 的正、负惯性指数分别为 p 和 q, 则

$$A \sim \text{diag}(1, \dots, 1, -1, \dots, -1, 0, \dots, 0)$$

其中 1 有 p 个, -1 有 q 个。  
或者说对于二次型  $x^T Ax$ , 存在坐标变换  $x = Cy$ , 使得

$$x^T Ax = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_{p+q}^2$$

把右端的二次型称为  $x^T Ax$  的规范型, 把上面的对角矩阵称为 A 的合同规范型。  
合同的充要条件: A、B 有相同的正惯性指数和负惯性指数。  
合同的充分条件:  $A \sim B$ 。(二者的前提是, A、B 是实对称矩阵)  
合同的必要条件:  $r(A) = r(B)$

### 6.4 正定二次型和正定矩阵

定义: 如果对于任意的非零向量  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$  都有  $x^T Ax > 0$ , 就称  $x^T Ax$  为正定二次型, 称 A 为正定矩阵。

二次型正定的充要条件:

1.  $x^T Ax$  是正定二次型;
2. A 的正惯性指数为 n, 即  $A \geq I$ ;
3. 存在可逆矩阵 P, 使得  $A = P^T P$ ;
4. A 的特征值全大于 0;
5. A 的顺序主子式全大于 0。

必要条件: 1.  $a_{ii} > 0$ ; 2.  $|A| > 0$ 。

## 概率论与数理统计

### 第 1 章 概率论的基本概念

#### 1.1 基本概念

随机试验: 1. 可以重复; 2. 总体明确; 3. 单个未知。  
样本空间, 样本点, 随机事件, 事件发生, 基本事件, 必然事件, 不可能事件, 差事件, 不相容事件, 对立事件, 逆事件

#### 1.2 频率和概率

在相同条件下, 进行了 n 次试验, 在这 n 次试验中, 事件 A 发生的次数  $n_A$  称为 A 发生的频数, 比值  $n_A/n$  称为 A 发生的频率, 并记成  $f_n(A)$ 。

对随机试验 E 的每一事件 A 都赋予一个实数, 记为 P(A), 称为时间 A 的概率。集合函数 P(·) 满足下列条件: ① 非负性:  $P(A) \geq 0$ ; ② 规范性:  $P(\Omega) = 1$ ;

③ 可列可加性:  $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$ 。

当  $n \rightarrow \infty$  时频率  $f_n(A)$  在一定意义下接近于概率 P(A)。

$$\text{加法公式} \begin{cases} \text{若 } A_1, A_2, \dots, A_n \text{ 互不相容, 则 } P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) \\ \text{广义的, } P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) = P(A) + P(\bar{A}B) = P(B) + P(\bar{A}B) \\ P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC) \\ \text{式 } P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i A_j A_k) + \dots + (-1)^{n+1} P(A_1 A_2 \dots A_n) \end{cases}$$

减法公式: 若  $B \subset A, P(A - B) = P(A) - P(B)$

公式: 任意的,  $P(A - B) = P(A) - P(AB)$

#### 1.3 等可能概型

1. 样本空间包含有限个元素。
  2. 每个基本事件发生的可能性相同。
- 具有以上两个特点的试验称为等可能概型, 也叫古典概型。

### 1.4 条件概率

设 A、B 是两个事件, 且  $P(A) > 0$ , 称

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

为在事件 A 发生的条件下事件 B 发生的条件概率。

乘法公式  $P(ABC) = P(C|AB)P(B|A)P(A)$   
全概率公式  $P(A) = P(A|B_1) + P(A|B_2) + \dots + P(A|B_n)$

贝叶斯公式

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

### 1.5 独立性

设 A、B 是两个事件, 如果满足等式  $P(AB) = P(A)P(B)$ , 则称事件 A、B 相互独立, 简称 A、B 独立。

$A$  与  $B$  相互独立  $\Leftrightarrow \bar{A}$  与  $B$  相互独立  $\Leftrightarrow \bar{A}$  与  $\bar{B}$  相互独立  $\Leftrightarrow P(A|B) = P(A|B) = P(A) \Leftrightarrow P(B|A) = P(B|A) = P(B)$

## 第 2 章 随机变量及其分布

### 2.1 随机变量

设随机试验 E 的样本空间为  $S = \{e\}$ ,  $X = X(e)$  是定义在样本空间 S 上的实值单值函数, 称  $X = X(e)$  为随机变量。

随机变量的取值随随机试验的结果而定; 在试验之前不能预知它取什么值, 且它的取值有一定的概率。这些性质显示了随机变量与普通函数有着本质的差异。

### 2.2 离散型随机变量及其分布律

如果随机变量 X 全部可能的取值是有限个或可列无限个, 则称 X 为离散型随机变量。

$P(X = x_k) = p_k$  为 X 的分布律。

几个常见分布:

1. 0-1 分布  $P(X = k) = p^k(1-p)^{1-k}, k = 1, 2$
2. 二项分布  $P(X = k) = C_n^k p^k(1-p)^{n-k}, k = 0, 1, 2, \dots, n$
3. 泊松分布  $P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, 2, \dots$
4. 几何分布  $P(X = k) = pq^{k-1}, k = 1, 2, \dots$
5. 超几何分布  $P(X = k) = \frac{C_{N_1}^k C_{N_2}^{n-k}}{C_{N_1+N_2}^n}, k = 0, 1, 2, \dots, n$

### 2.3 随机变量的分布函数

设 X 是一个随机变量, x 是任意实数, 函数  $F(x) = P(X \leq x)$  称为 X 的分布函数。

分布函数 F(x) 具有以下性质:

1. F(x) 是一个不减函数
2.  $0 \leq F(x) \leq 1$ , 且  $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$
3.  $F(x+0) = F(x)$ , 即 F(x) 是右连续的

### 2.4 连续型随机变量及其概率密度

如果对于随机变量 X 的分布函数 F(x), 存在非负函数 f(x), 使得对于任意实数 x, 均有

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

则称 X 为连续型随机变量, 其中函数 f(x) 称为 X 的概率密度函数, 简称概率密度。

概率密度 f(x) 具有以下性质:

1.  $f(x) \geq 0$ ;
2.  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$ ;
3.  $P\{x_1 \leq X \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$ ;
4. 若 f(x) 在点 x 处连续, 则有  $F'(x) = f(x)$ 。

几个常见分布:

1. 均匀分布 
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}, F(x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b \\ 1, & x \geq b \end{cases}$$

记为  $X \sim U(a, b)$

2. 指数分布  $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}, F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

指数分布和几何分布具有“无记忆性”

3. 正态分布  $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ , 记为  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ . 特别地, 当  $\mu=0, \sigma=1$  时, 称  $X$  服从标准正态分布. 正态分布具有以下性质

(1) 若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

(2)  $F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$

(3)  $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$

(4) 若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$

### 2.5 随机变量函数的分布

求随机变量函数的分布:

- 离散型随机变量函数的分布  
列举法: 逐点求出  $Y$  的值, 概率不变, 相同值合并
- 连续型随机变量函数的分布  
(1) 分布函数法

$$F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = P\{g(X) \leq y\} = \int_{g(x) \leq y} f(x) dx$$

(2) 公式法

如果  $y=g(x)$  处处可导且恒有  $g'(x) > 0$  ( $g'(x) < 0$ ), 则  $Y=g(X)$  也是连续型随机变量, 其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)] |h'(y)|, & y \in R_g \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中  $x=h(y)$  是  $y=g(x)$  的反函数。

## 第3章 多维随机变量及其分布

### 3.1 二维随机变量

设随机试验  $E$  的样本空间为  $S=\{e\}$ ,  $X=X(e)$  和  $Y=Y(e)$  是定义在样本空间  $S$  上的两个随机变量, 由它们构成的一个向量  $(X, Y)$ , 叫做二维随机向量或二维随机变量

设  $(X, Y)$  是一个二维随机变量,  $x, y$  是任意实数, 函数

$$F(x, y) = P\{X \leq x \cap Y \leq y\} \xrightarrow{\text{记成}} P\{X \leq x, Y \leq y\}$$

称为二维随机变量  $(X, Y)$  的分布函数, 或称为随机变量  $X$  和  $Y$  的联合分布函数。

分布函数  $F(x, y)$  具有以下性质:

- $F(x, y)$  是变量  $x$  和  $y$  的不减函数。
- $0 \leq F(x, y) \leq 1$ , 且  $F(-\infty, y) = F(x, -\infty) = F(-\infty, -\infty) = 0$ ,  $F(+\infty, +\infty) = 1$ 。
- $F(x, y)$  关于  $x$  右连续, 关于  $y$  也右连续。
- 对于任意的  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), x_1 < x_2, y_1 < y_2$ , 有  $F(x_2, y_2) - F(x_2, y_1) - F(x_1, y_2) + F(x_1, y_1) \geq 0$ 。

如果二维随机变量  $(X, Y)$  全部可能取到的值是有有限个或可列无限个, 则称  $(X, Y)$  为离散型二维随机变量。  $P\{X=x_i, Y=y_j\} = p_{ij}$  是  $(X, Y)$  的分布律

如果对于二维随机变量  $(X, Y)$  的分布函数  $F(x, y)$ , 存在非负函数  $f(x, y)$ , 使得对于任意实数  $x, y$ , 均有

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

则称  $(X, Y)$  为连续型二维随机变量, 其中函数  $f(x, y)$  称为  $(X, Y)$  的概率密度, 或称为随机变量  $X$  和  $Y$  的联合概率密度。

概率密度  $f(x, y)$  具有以下性质:

- $f(x, y) \geq 0$ .
- $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$ .
- $P\{(X, Y) \in D\} = \iint_D f(x, y) dx dy$ .

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

### 3.2 边缘分布

边缘分布函数:  $F_X(x) = F(x, +\infty), F_Y(y) = F(+\infty, y)$

边缘分布律:  $P\{X = x_i\} = \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{i\cdot}, P\{Y = y_j\} = \sum_{i=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{\cdot j}$

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

### 3.3 条件分布

条件分布率:  $P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}$

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

### 3.4 相互独立的随机变量

$X$  和  $Y$  相互独立  $\Leftrightarrow F(x, y) = F_X(x)F_Y(y) \Leftrightarrow f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$  (连续型)

$\Leftrightarrow P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\}P\{Y = y_j\}$  (离散型)

### 3.5 二维随机变量函数的分布

- 离散型二维随机变量  
列举法
- 连续型二维随机变量  
(1) 分布函数法

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

(2) 公式法  
①  $Z=X+Y$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z-x) dx, Y \text{ 对称 } \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y, y) dy$$

当  $X$  和  $Y$  相互独立时, 有卷积公式

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

②  $Z=\max(X, Y)$  和  $Z=\min(X, Y)$

$$F_{\max}(z) = F_X(z)F_Y(z), F_{\min}(z) = 1 - (1 - F_X(z))(1 - F_Y(z))$$

## 第4章 随机变量的数字特征

### 4.1 数学期望

离散型  $E(X) = \sum_{k=1}^n x_k p_k$  连续型  $E(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx$

$$E(g(X)) = \begin{cases} \sum_{k=1}^n g(x_k) p_k, & \text{离散型} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx, & \text{连续型} \end{cases}$$

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

性质:  
1.  $E(C) = C$

2.  $E(CX) = CE(X)$

3.  $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$

4. 当  $X, Y$  相互独立时,  $E(XY) = E(X)E(Y)$

### 4.2 方差

$$D(X) = E\{[X - E(X)]^2\} = E(X^2) - E(X)^2$$

性质:

1.  $D(C) = 0$

2.  $D(CX) = C^2 D(X)$

3.  $D(X \pm Y) = D(X) \pm 2\text{Cov}(X, Y) + D(Y) = D(X) \pm 2E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} + D(Y)$

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

常见分布的数字特征:

离散型:

1. 0-1 分布  $E(X) = p, D(X) = pq$

2. 二项分布  $E(X) = np, D(X) = npq$

3. 泊松分布  $E(X) = D(X) = \lambda$

4. 几何分布  $E(X) = 1/p, D(X) = q/p^2$

5. 超几何分布  $E(X) = n \cdot N_1 / N, D(X) = n \cdot N_1 / N \cdot N_2 / N \cdot (N - n) / (N - 1)$

连续型:

1. 均匀分布  $E(X) = (b+a)/2, D(X) = (b-a)^2/12$

2. 指数分布  $E(X) = 1/\lambda, D(X) = 1/\lambda^2$

3. 正态分布  $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$

### 4.3 协方差及相关系数

协方差  $\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = E(XY) - E(X)E(Y)$

性质:

1.  $Cov(aX, bY) = ab Cov(X, Y)$
2.  $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$

相关系数

$$\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$$

性质: 1.  $|\rho_{XY}| \leq 1$

2.  $|\rho_{XY}| = 1 \Leftrightarrow \{Y = ax + b\}$ , 且当  $a > 0$  时  $\rho_{XY} = 1$ , 当  $a < 0$  时  $\rho_{XY} = -1$ .

独立一定不相关, 不相关不一定独立。  
对于二维正态分布, 独立与不相关等价。

#### 4.4 矩、协方差矩阵

$E(X^k)$ , k 阶原点矩

$E[\{X - E(X)\}^k]$ , k 阶中心矩

$E(X^k Y^l)$ , k+l 阶混合矩

$E[\{X - E(X)\}^k \{Y - E(Y)\}^l]$ , k+l 阶混合中心矩

$\begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \end{pmatrix}$ , 协方差矩阵

### 第 5 章 大数定律和中心极限定理

#### 5.1 大数定律

1. 切比雪夫(Chebyshev)大数定律  
设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 期望和方差都存在, 且它们的方差有公共上界, 则对于任意实数  $\varepsilon > 0$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) \right| < \varepsilon \right\} = 1$$

切比雪夫不等式  $P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$

2. 伯努力大数定律  
设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立且都服从参数为  $p$  的 0-1 分布, 则对于任意实数  $\varepsilon > 0$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - p \right| < \varepsilon \right\} = 1, \quad \text{即} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{N_A}{n} - p \right| < \varepsilon \right\} = 1$$

3. 辛钦大数定律  
设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 服从统一分布, 且具有共同的数学期望, 则对于任意实数  $\varepsilon > 0$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right| < \varepsilon \right\} = 1, \quad \text{即} \quad \bar{X} \xrightarrow{P} \mu$$

#### 5.2 中心极限定理

1. 列维-林德伯格定理(独立同分布的中心极限定理)  
设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 服从同一分布, 且具有共同的期望和方差, 则

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \underset{\text{近似地}}{\sim} N(0, 1), \quad \text{即} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \underset{\text{近似地}}{\sim} N(0, 1)$$

2. 李雅普诺夫(Liapunov)定理  
设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 他们具有数学期望和方差:

$$E(X_k) = \mu_k, D(X_k) = \sigma_k^2, k = 1, 2, \dots, n,$$

记  $B_n^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$ , 若存在正数  $\delta$ , 使得当  $n \rightarrow \infty$  时,

$$\frac{1}{B_n^{2+\delta}} E\{|X_k - \mu_k|^{2+\delta}\} \rightarrow 0, \quad \text{则} \quad \frac{\sum_{k=1}^n X_k - \sum_{k=1}^n \mu_k}{B_n} \underset{\text{近似地}}{\sim} N(0, 1)$$

3. 棣莫弗-拉普拉斯(De Moivre-Laplace)定理(二项分布以正态分布为极限)

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \frac{X - np}{\sqrt{npq}} \leq x \right\} = \Phi(x)$$

### 第 6 章 数理统计的基本概念

#### 6.1 随机样本

随机试验全部可能的观察值称为**总体**。

每一个可能观察值称为**个体**。  
一个总体对应于一个随机变量  $X$ , 一般不区分总体与相应随机变量, 笼统称为**总体  $X$** 。  
被抽取的部分个体叫做**总体的一个样本**。  
来自总体  $X$  的  $n$  个相互独立且与总体同分布的随机变量称为**简单随机变量**。

#### 6.2 抽样分布

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $X$  的一个样本,  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是一个连续函数, 若  $g$  中不含未知参数, 则称  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是一个**统计量**。  
常用的统计量:

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

样本 k 阶原点矩  $\bar{X}^k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$  样本 k 阶中心矩  $\bar{X}^k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$

经验分布函数  $F_n(x) = \frac{1}{n} S(x)$ ,  $S(x)$  表示值小于  $x$  的随机变量的个数。

$$F_n(x) \xrightarrow{P} F(x)$$

来自正态总体的几个常用抽样分布:

1.  $\chi^2$  分布  
设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $N(0, 1)$  的样本, 则称统计量

$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$$

服从自由度为  $n$  的  $\chi^2$  分布, 记为  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ 。

现  $X_i \sim N(0, 1)$ , 由定义  $X_i^2 \sim \chi^2(1)$ , 即  $X_i^2 \sim \Gamma(\frac{1}{2}, 1)$ , 再由分布的可加性知

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

2.  $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$   
t 分布

设  $X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$ , 且  $X, Y$  相互独立, 则称随机变量  $t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$  服

从自由度为  $n$  的 t 分布, 记为  $t \sim t(n)$ 。

当  $n$  足够大时, t 分布近似于  $N(0, 1)$  分布。

3. T 分布的上  $\alpha$  分位点记为  $t_{\alpha}(n)$ , 由其概率密度的对称性知  $t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$ 。  
F 分布

设  $U \sim \chi^2(n_1), V \sim \chi^2(n_2)$ , 且  $U, V$  相互独立, 则称随机变量  $F = \frac{U/n_1}{V/n_2}$  服

自由度为  $F$  分布, 记为  $F \sim F(n_1, n_2)$ 。

F 分布的性质:

(1) 若  $F \sim F(n_1, n_2)$ , 则  $1/F \sim F(n_2, n_1)$ 。

(2) 若  $t \sim t(n)$ , 则  $t^2 \sim F(1, n)$ 。

F 分布的上  $\alpha$  分位点记为  $F_{\alpha}(n)$ ,  $F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_{\alpha}(n_1, n_2)}$

正态总体样本均值与样本方差的抽样分布:

首选, 不论  $X$  服从什么分布, 总有  $E(\bar{X}) = \mu, D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}, E(S^2) = \sigma^2$ 。

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

$$2. \quad \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1), \text{ 且 } \bar{X} \text{ 与 } S^2 \text{ 相互独立}$$

$$3. \quad \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$4. \quad \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1), \text{ 若 } \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma, \text{ 则}$$

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2), s_w = \sqrt{\frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$

### 第 7 章 参数估计

#### 7.1 点估计

设总体  $X$  的分布函数的形式为已知, 但它的一个或多个参数未知, 借助于总体  $X$  的一个样本来估计未知参数的值称为**参数的点估计**。

1. 矩估计法

用样本原点矩  $a_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$  来估计总体的原点矩  $a_k = E(X^k)$ , 用样本的

中心矩  $b_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$  来估计总体的中心矩  $b_k = E[(X - E(X))^k]$ 。

## 2. 最大似然估计法

(1) 写出似然函数  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$  (或  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i, \theta)$ )

(2) 求出使  $L(\theta)$  达到最大值的  $\theta$ 。

$L(\theta)$  是  $n$  个乘积的形式, 而且  $L(\theta)$  与  $\ln L(\theta)$  在同一  $\theta$  处取极值, 因此的  $\theta$

最大似然估计量  $\hat{\theta}$  可以从  $\frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = 0$  (对数似然方程) 求得。

(3) 用  $\hat{\theta}$  作为  $\theta$  的估计量。

## 7.2 估计量的评价标准

1. 无偏性  $E(\hat{\theta}) = \theta$
2. 有效性  $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$
3. 相合性  $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$

## 7.3 区间估计

设总体  $X$  的分布函数  $F(x; \theta)$  含有一个未知参数  $\theta$ , 对于给定值  $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 若由来自  $X$  的样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  确定的两个统计量  $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  和

$\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 对于任意  $\theta$  满足  $P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} \geq 1 - \alpha$ , 则称随机区

间  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  是置信水平为  $1 - \alpha$  置信区间。

置信水平为  $1 - \alpha$  置信区间不是唯一的。区间越小表示估计的精度越高。

## 7.4 正态总体期望与方差的区间估计

待估参数		抽样分布	置信区间
$\mu$	$\sigma^2$ 已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$	$\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}$
	$\sigma^2$ 未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)$
$\sigma^2$	$\mu$ 已知	$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n)$	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n)}$
	$\mu$ 未知	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}$
$\mu_1, \mu_2$	$\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 已知	$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$	$\bar{X} - \bar{Y} \pm \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{\alpha/2}$
	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , 但 $\sigma^2$ 未知	$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 1)$ , $s_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$	$\bar{X} - \bar{Y} \pm s_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n_1 + n_2 - 2)$
$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	$\sigma_1^2 \leq \sigma_0^2$	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$	$\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(n)$
	$\sigma^2 \geq \sigma_0^2$		$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n)$
	$\sigma^2 = \sigma_0^2$		$\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 或 $\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n)$
$\sigma_1^2 > \sigma_0^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(n-1)$
	$\sigma^2 < \sigma_0^2$		$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n-1)$
	$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$		$\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 或 $\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$
$\sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$	$\sigma_1^2 \geq \sigma_2^2$	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$	$F \geq F_{\alpha}(n_1-1, n_2-1)$
	$\sigma_1^2 < \sigma_2^2$		$F \leq F_{1-\alpha}(n_1-1, n_2-1)$
	$\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$		$F \geq F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)$ 或 $F \geq F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)$

## 第 8 章 假设检验

### 8.1 假设检验

拒绝域: 当检验统计量落入其中时, 则否定原假设。  
小概率事件原理: 小概率事件在一次试验中实际上不会发生, 若在一次试验中发生了, 就认为不合理, 小概率的值常根据实际问题的要求, 规定一个可以接受的充分小的数  $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 当一个事件的概率不大于  $\alpha$  时, 就认为它是小概率事件。 $\alpha$  称为显著性水平。  
统计推断有两类错误, 弃真和存伪, 只对犯第一类错误的概率加以控制, 而不考虑第二类错误的检验称为显著性检验。 $\alpha$  就是允许犯第一类错误的概率的最大允许值。  
假设检验的基本步骤:  
1. 根据实际问题的要求, 提出原假设  $H_0$  和备择假设  $H_1$ ;  
2. 给定显著性水平  $\alpha$  和样本容量  $n$ ;  
3. 确定检验统计量以及拒绝域的形式;  
4. 按  $P(H_0 \text{ 为真拒绝 } H_0) \leq \alpha$  求出拒绝域;  
5. 取样, 根据样本观察值做出决策, 是接受  $H_0$  还是拒绝  $H_0$ 。

### 8.2 正态总体样本均值与样本方差的假设检验

原假设 $H_0$	检验统计量	备择假设 $H_1$	拒绝域
$\mu \leq \mu_0$ $\mu \geq \mu_0$ $\mu = \mu_0$ ( $\sigma^2$ 已知)	$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$	$\mu < \mu_0$ $\mu > \mu_0$ $\mu \neq \mu_0$	$z \geq z_{\alpha}$ $z \leq -z_{\alpha}$ $ z  \geq z_{\alpha/2}$
$\mu \leq \mu_0$ $\mu \geq \mu_0$ $\mu = \mu_0$ ( $\sigma^2$ 未知)	$t = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}}$	$\mu < \mu_0$ $\mu > \mu_0$ $\mu \neq \mu_0$	$t \geq t_{\alpha}(n-1)$ $t \leq -t_{\alpha}(n-1)$ $ t  \geq t_{\alpha/2}(n-1)$
$\mu_1 - \mu_2 \leq \delta$ $\mu_1 - \mu_2 \geq \delta$ $\mu_1 - \mu_2 = \delta$ ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 已知)	$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \delta}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	$\mu_1 - \mu_2 > \delta$ $\mu_1 - \mu_2 < \delta$ $\mu_1 - \mu_2 \neq \delta$	$z \geq z_{\alpha}$ $z \leq -z_{\alpha}$ $ z  \geq z_{\alpha/2}$
$\mu_1 - \mu_2 \leq \delta$ $\mu_1 - \mu_2 \geq \delta$ $\mu_1 - \mu_2 = \delta$ ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , 但 $\sigma^2$ 未知)	$t = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \delta}{s_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	$\mu_1 - \mu_2 > \delta$ $\mu_1 - \mu_2 < \delta$ $\mu_1 - \mu_2 \neq \delta$	$t \geq t_{\alpha}(n_1 + n_2 - 2)$ $t \leq -t_{\alpha}(n_1 + n_2 - 2)$ $ t  \geq t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$
$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$ $\sigma^2 \geq \sigma_0^2$ $\sigma^2 = \sigma_0^2$ ( $\mu$ 已知)	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$	$\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(n)$
$\sigma^2 < \sigma_0^2$		$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n)$	
$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$		$\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 或 $\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n)$	
$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$ $\sigma^2 \geq \sigma_0^2$ $\sigma^2 = \sigma_0^2$ ( $\mu$ 未知)	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$	$\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(n-1)$
$\sigma^2 < \sigma_0^2$		$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n-1)$	
$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$		$\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 或 $\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$	
$\sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 \geq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ ( $\mu_1, \mu_2$ 未知)	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$	$\sigma_1^2 > \sigma_2^2$	$F \geq F_{\alpha}(n_1-1, n_2-1)$
$\sigma_1^2 < \sigma_2^2$		$F \leq F_{1-\alpha}(n_1-1, n_2-1)$	
$\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$		$F \geq F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)$ 或 $F \geq F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)$	

版本: 5.1, 日期 2009/12/13

如果笔记中有错误或遗漏了重要的考点, 欢迎反馈。

电子邮件: [soulmachine@gmail.com](mailto:soulmachine@gmail.com)

作者博客: [www.vanjiuvanjiu.com](http://www.vanjiuvanjiu.com) [研究研究]

本笔记遵循创作共享协议 2.0, 禁止一切商业用途。