



考研数学

East China University of Science and Technology

目录

第一部分 高等数学	6
第一章 预备知识	7
1.1 基础知识	7
1.1.1 函数的概念和特性	7
1.1.2 函数的图像	8
1.1.3 常用基础知识	13
1.2 习题	16
1.2.1 复合函数	16
1.2.2 函数的性态	16
第二章 数列极限	17
2.1 基础知识	17
2.1.1 数列极限的定义	17
2.1.2 收敛数列的性质	17
2.1.3 极限运算规则	17
2.1.4 夹逼准则	18
2.1.5 单调有界准则	18
2.2 习题	18
2.2.1 求解数列极限	18
2.2.2 n 项和的数列极限	18
2.2.3 n 项连乘的数列极限	18
2.2.4 递推关系定义的数列	18
第三章 函数极限	19
3.1 基础知识	19
3.1.1 邻域	19
3.1.2 函数极限的定义	19
3.1.3 收敛函数的性质	20
3.1.4 极限运算法则	20
3.1.5 夹逼准则	21
3.1.6 单调有界准则	21
3.1.7 洛必达法则	21
3.1.8 泰勒公式	21
3.1.9 无穷小	22
3.2 习题	22

目录	2
3.2.1 极限的概念/性质/存在准则	22
3.2.2 求解极限	23
3.2.3 求解函数极限 (七种不定式的计算)	24
3.2.4 根据极限求参数	25
3.2.5 根据极限求导数	25
3.2.6 无穷小的比阶确定参数	25
第四章 函数的连续和间断	26
4.1 基础知识	26
4.1.1 连续的定义	26
4.1.2 间断点的定义	26
4.2 习题	26
4.2.1 求间断点	26
第五章 一元函数微分学 (代数)	27
5.1 基础知识	27
5.1.1 导数的定义	27
5.1.2 微分的定义	27
5.1.3 导数和微分的计算	27
5.2 习题	30
5.2.1 利用导数的定义求极限	30
5.2.2 利用导数的定义求导数	30
5.2.3 判别可导性 (难点)	30
5.2.4 求导	31
5.2.5 n 阶导数的计算	31
5.2.6 导数的几何应用	31
第六章 一元函数微分学 (几何)	32
6.1 基础知识	32
6.1.1 三点	32
6.1.2 两性	33
6.1.3 一线	34
6.1.4 曲率	34
6.2 习题	34
第七章 中值定理	35
7.1 基础知识	35
7.1.1 有界与最值定理	35
7.1.2 介值定理	35
7.1.3 平均值定理	35
7.1.4 零点定理	35
7.1.5 费马定理	35
7.1.6 罗尔定理	35
7.1.7 拉格朗日中值定理	35
7.1.8 柯西中值定理	35

目录	3
7.1.9 泰勒公式	36
7.1.10 积分中值定理	36
7.2 习题	36
第八章 零点问题与微分不等式	37
8.1 基础知识	37
8.1.1 零点问题	37
8.1.2 用函数性态证明不等式	37
8.2 习题	38
第九章 一元函数积分学: 不定积分	39
9.1 基础知识	39
9.1.1 原函数和不定积分的定义	39
9.1.2 不定积分运算规则	39
9.1.3 不定积分表	39
9.1.4 求不定积分	40
9.1.5 常见的积分	41
第十章 一元函数积分学: 定积分	42
10.1 基础知识	42
10.1.1 定积分的定义	42
10.1.2 定积分的性质	43
10.1.3 求定积分	43
10.1.4 变上限积分	44
第十一章 一元函数积分学: 反常积分	45
11.1 基础知识	45
11.1.1 无穷区间的反常积分	45
11.1.2 无界函数的反常积分	45
11.1.3 判别敛散	46
第十二章 一元函数积分学: 定积分的应用	48
12.1 基础知识	48
12.1.1 平面图形的面积	48
12.1.2 空间体的体积	48
12.1.3 曲线弧长	49
12.1.4 旋转体的侧面积	49
第十三章 微分方程	50
13.1 基础知识	50
13.1.1 基本概念	50
13.1.2 一阶微分方程	50
13.1.3 可降阶的高阶微分方程	51
13.1.4 不可降阶的高阶微分方程	51

目录	4
第十四章 多元函数微分学	53
14.1 基础知识	53
14.1.1 重极限	53
14.1.2 连续	53
14.1.3 偏导数	54
14.1.4 全微分	54
14.1.5 求偏导数	55
14.1.6 求全微分	56
14.1.7 无条件极值	56
14.1.8 有条件极值	56
14.1.9 最大值和最小值	57
第十五章 二重积分	58
15.1 基础知识	58
15.1.1 概念	58
15.1.2 几何意义	58
15.1.3 二重积分的性质	58
15.1.4 二重积分的计算	59
第二部分 线性代数	60
第十六章 行列式	61
16.1 基础知识	61
16.1.1 行列式	61
16.2 习题	62
16.2.1 行列式的计算	62
16.2.2 余子式和代数余子式的线性组合的计算	63
第十七章 矩阵	64
17.1 基础知识	64
17.1.1 矩阵	64
17.1.2 矩阵的逆	66
17.1.3 伴随矩阵	66
17.1.4 初等矩阵	67
17.1.5 等价矩阵	67
17.1.6 矩阵的秩	67
17.1.7 常见运算汇总	68
17.2 习题	68
17.2.1 普通矩阵的运算	68
17.2.2 伴随矩阵的计算	70
17.2.3 初等变换和初等矩阵	70
17.2.4 矩阵方程	70
17.2.5 矩阵的秩和等价矩阵	70

第十八章	向量组	71
18.1	基础知识	71
18.1.1	向量	71
18.1.2	线性组合和线性相关	71
18.1.3	极大线性无关组和等价向量组	72
18.1.4	等价向量组	72
18.1.5	向量组的秩	73
18.2	习题	73
18.2.1	向量组的线性表出和线性相关	73
18.2.2	极大线性无关组及向量组秩的求法	74
第十九章	线性方程组	75
19.1	基础知识	75
19.1.1	齐次线性方程组	75
19.1.2	非齐次线性方程组	76
19.2	习题	77
19.2.1	具体型线性方程组	77
19.2.2	抽象型线性方程组	78
19.2.3	两个方程组的公共解	78
19.2.4	同解方程组	78
第二十章	特征值和特征向量	79
20.1	基础知识	79
20.1.1	特征值和特征向量	79
20.1.2	矩阵的相似	79
20.1.3	矩阵的相似对角化	80
20.1.4	实对称矩阵	81
20.2	习题	81
20.2.1	具体型矩阵的特征值和特征向量	81
20.2.2	抽象型矩阵的特征值和特征向量	81
第二十一章	二次型	82
21.1	基础知识	82
21.1.1	二次型	82
21.1.2	线性变换	82
21.1.3	矩阵合同	83
21.1.4	标准形/规范形	83
21.1.5	惯性定理	84
21.1.6	正定二次型及其判别	84
21.2	习题	85
21.2.1	标准形/规范形	85

第一部分

高等数学

第一章 预备知识

1.1 基础知识

1.1.1 函数的概念和特性

函数

设 x 与 y 是两个变量, D 是一个给定的数集, 若对于每一个 $x \in D$, 按照一定的法则 f , 有一个唯一确定的 y 与之对应, 则称 y 为 x 的函数, 记为 $y = f(x)$, 称 x 为自变量, y 为因变量, D 为定义域.

反函数

设函数 $y = f(x)$ 的定义域为 D , 值域为 R , 若对于每一个 $y \in R$, 必存在唯一的 $x \in D$ 使得 $y = f(x)$ 成立, 则由此定义了一个新的函数 $x = \varphi(y)$, 称这个函数是 $y = f(x)$ 的反函数, 一般记作 $x = f^{-1}(y)$, 它的定义域为 R , 值域为 D .

1. 严格单调的函数一定有反函数 (严格单调函数不一定是反函数, 如某些分段函数)
2. $x = f^{-1}(y)$ 和 $y = f(x)$ 是同一个函数, 只有写成 $y = f^{-1}(x)$, 图像才关于 $y = x$ 对称

复合函数

函数 $u = g(x)$ 在 $x \in D$ 上有定义, 函数 $y = f(u)$ 在 $u \in D_1$ 上有定义, 且 $g(D) \subset D_1$, 则称 $y = f(g(x))$ 为复合函数, 定义域为 D , u 为中间变量.

函数的四种特性和重要结论

1. 有界性

设 $f(x)$ 的定义域为 D , 数集 $I \subset D$. 若存在某个正数 M , 使得对于任一 $x \in I$, 有 $|f(x)| \leq M$ 成立, 则称 $f(x)$ 在 I 上有界. 如果这样的 M 不存在, 则称 $f(x)$ 在 I 上无上界.

2. 单调性

设 $f(x)$ 的定义域为 D , 区间 $I \subset D$, 如果对于区间上的任两点 x_1, x_2 , 当 $x_1 < x_2$ 的时候有 $f(x_1) < f(x_2)$ 成立, 则称 $f(x)$ 在 I 上单调增加. 反之如果 $f(x_1) > f(x_2)$ 成立, 则称 $f(x)$ 在 I 上单调减少.

3. 奇偶性

设 $f(x)$ 的定义域 D 关于原点对称. 如果对于任一 $x \in D$, 恒有 $f(x) = f(-x)$, 则称 $f(x)$ 为偶函数. 如果对于任一 $x \in D$, 恒有 $f(x) = -f(-x)$, 则称 $f(x)$ 为奇函数. 偶函数的图像关于 y 轴对称, 奇函数的图像关于原点对称.

- (a) 奇函数在 0 点有定义则 $f(0) = 0$
- (b) 偶函数当 $f'(0)$ 存在时则 $f'(0) = 0$
- (c) 函数 $f(x)$ 和 $-f(x)$ 关于 x 轴对称, 函数 $f(x)$ 和 $f(-x)$ 关于 y 轴对称, 函数 $y(x)$ 和 $-y(-x)$ 关于原点对称
- (d) 函数 $f(x)$ 关于 $x = T$ 对称 $\Leftrightarrow f(x + T) = f(T - x)$

4. 周期性

设 $f(x)$ 的定义域为 D , 若存在一个正数 T , 使得对于任一 $x \in D$, 有 $x \pm T \in D$, 且 $f(x + T) = f(x)$. 则称 $f(x)$ 为周期函数, T 称为 $f(x)$ 的周期.

5. 重要结论

(a) 函数和其导函数

偶函数的导函数是奇函数

奇函数的导函数是偶函数

周期函数的周期和其导函数的周期相同

(b) 函数和其原函数

连续的奇函数的原函数是偶函数

连续的偶函数的原函数只有一个是奇函数

连续的周期函数和其原函数的周期相同

(c) 若 $f(x)$ 在 (a, b) 内可导且 $f'(x)$ 有界, 则 $f(x)$ 在 (a, b) 内有界

1.1.2 函数的图像

直角坐标系

1. 常见图像

(a) 基本初等函数与初等函数

i. 常数函数

$y = C$, C 为常数, 图形为平行于 x 轴的水平直线.

ii. 幂函数

$y = x^\mu$ (μ 是实数)

A. 见到 \sqrt{u} , $\sqrt[3]{u}$, 用 u 来研究最值

B. 见到 $|u|$ 时, 用 u^2 来研究最值

C. 见到 $u_1 u_2 u_3$ 时, 用 $\ln(u_1 u_2 u_3) = \ln u_1 + \ln u_2 + \ln u_3$ 来研究最值

D. 见到 $\frac{1}{u}$ 时, 用 u 来研究最值

iii. 指数函数 $y = a^x$ ($a > 0, a \neq 1$)

iv. 对数函数 $y = \log_a x$ ($a > 0, a \neq 1$)

常用公式: $x = e^{\ln x}$ ($x > 0$), $u^v = e^{\ln u^v} = e^{v \ln u}$ ($u > 0$)

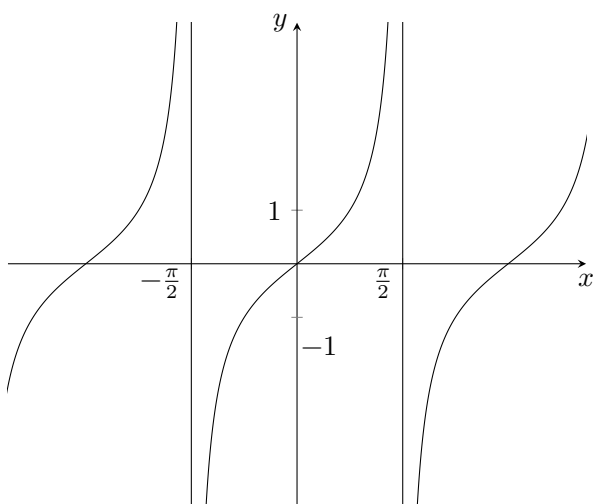
v. 三角函数

A. 正弦函数和余弦函数

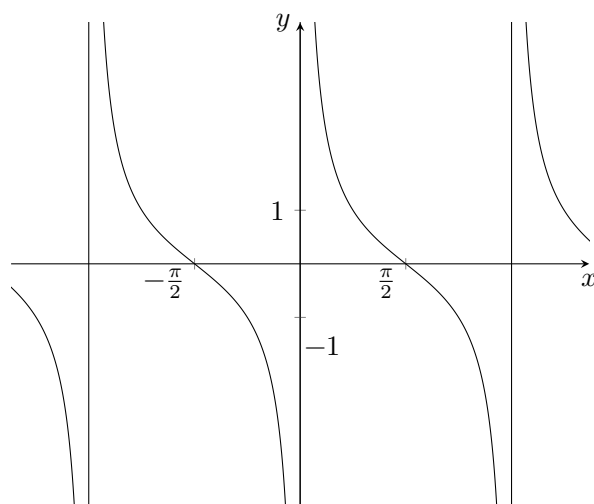
正弦函数 $y = \sin x$, 余弦函数 $y = \cos x$.

B. 正切函数和余切函数

正切函数 $y = \tan x$, 余切函数 $y = \cot x$.



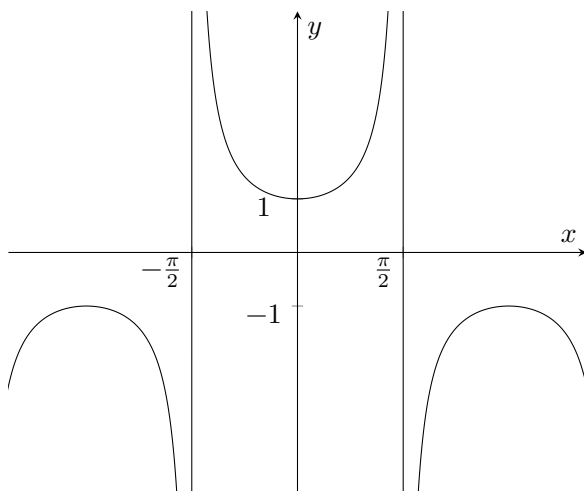
(a) 正切函数图像



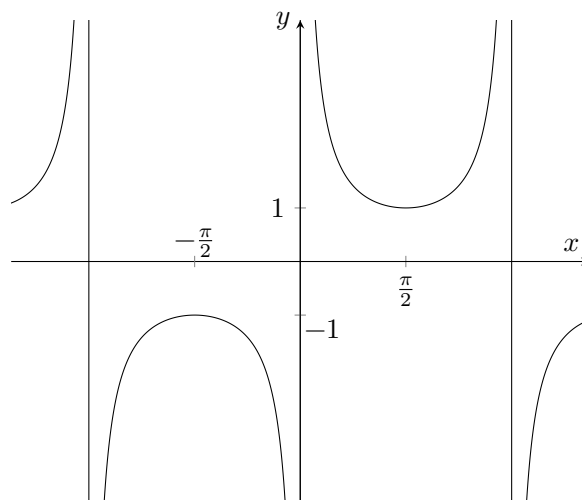
(b) 余切函数图像

C. 正割函数和余割函数

正割函数 $y = \sec x$, 余割函数 $y = \csc x$.



(a) 正割函数图像

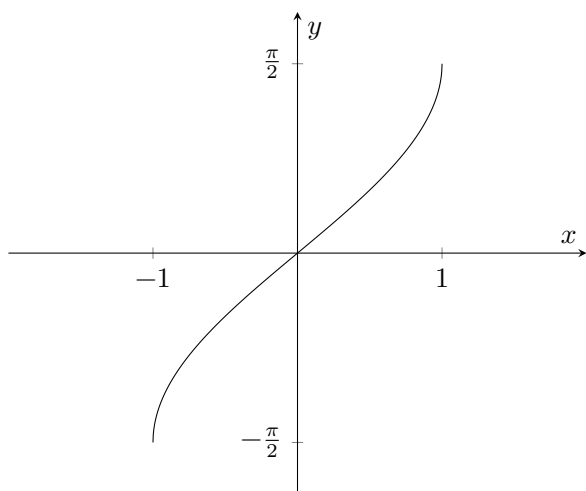


(b) 余割函数图像

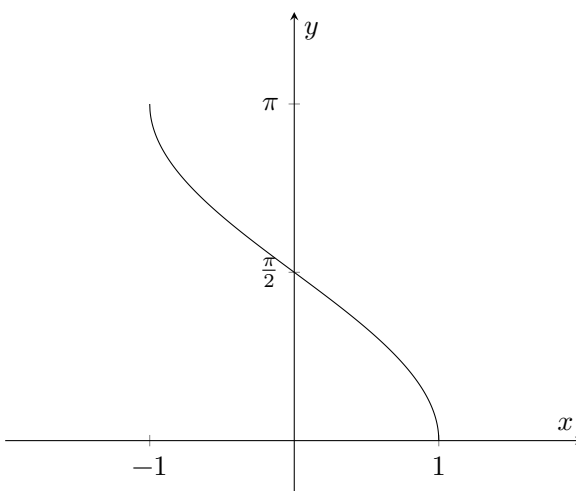
vi. 反三角函数

A. 反正弦函数和反余弦函数

反正弦函数 $y = \arcsin x$, 反余弦函数 $y = \arccos x$.



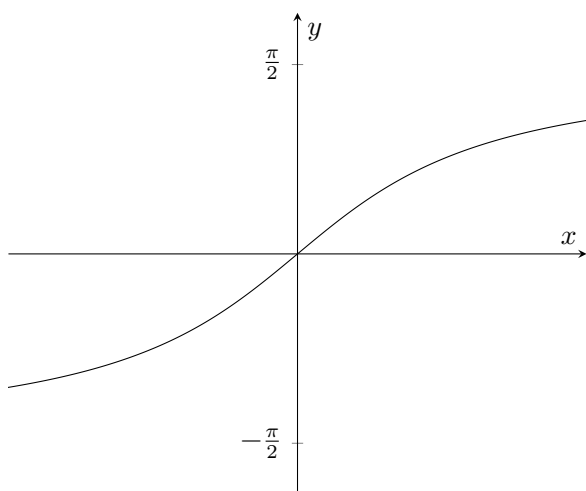
(a) 反正弦函数图像



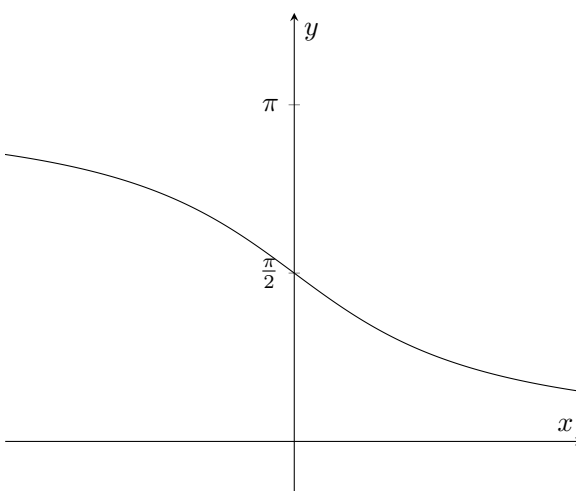
(b) 反余弦函数图像

B. 反正切函数和反余切函数

反正切函数 $y = \arctan x$, 反余切函数 $y = \operatorname{arccot} x$



(a) 反正切函数图像



(b) 反余切函数图像

vii. 初等函数

由基本初等函数经过有限次的四则运算, 以及有限次的复合所构成的可以用一个式子表示的函数称为初等函数.

(b) 分段函数

在自变量的不同范围中, 对应法则不同式子来表示的函数称为分段函数. 一般来说它不是初等函数.

i. 绝对值函数

$$y = |x| = \begin{cases} x, & x \geq 0 \\ -x, & x < 0 \end{cases}$$

ii. 符号函数

$$y = \operatorname{sgn} x = \begin{cases} 1, & x > 0 \\ 0, & x = 0 \\ -1, & x < 0 \end{cases}$$

iii. 取整函数

$y = [x]$, 设 x 为任一实数, 不超过 x 的最大整数称为 x 的整数部分, 记作 $[x]$.

2. 图像变换

(a) 平移变换

- i. 将函数 $y = f(x)$ 沿 x 轴向左平移 x_0 ($x_0 > 0$) 个单位长度, 得到函数 $f(x + x_0)$ 的图像; 将函数 $y = f(x)$ 沿 x 轴向右平移 x_0 ($x_0 > 0$) 个单位长度, 得到函数 $f(x - x_0)$ 的图像
- ii. 将函数 $y = f(x)$ 沿 y 轴向上平移 y_0 ($y_0 > 0$) 个单位长度, 得到函数 $f(x) + y_0$ 的图像; 将函数 $y = f(x)$ 沿 y 轴向下平移 y_0 ($y_0 > 0$) 个单位长度, 得到函数 $f(x) - y_0$ 的图像

(b) 对称变换

- i. 将函数 $y = f(x)$ 的图像关于 x 轴对称, 得到函数 $y = -f(x)$ 的图像
- ii. 将函数 $y = f(x)$ 的图像关于 y 轴对称, 得到函数 $y = f(-x)$ 的图像
- iii. 将函数 $y = f(x)$ 的图像关于原点对称, 得到函数 $y = -f(-x)$ 的图像
- iv. 将函数 $y = f(x)$ 的图像关于直线 $y = x$ 对称, 得到函数 $y = f^{-1}(x)$ 的图像
- v. 保留函数 $y = f(x)$ 在 x 轴及 x 轴上方的部分, 把 x 轴下方的部分关于 x 轴对称到 x 轴上方并去掉原来下方的部分, 得到函数 $y = |f(x)|$ 的图像
- vi. 保留函数 $y = f(x)$ 在 y 轴及 y 轴右侧的部分, 去掉 y 轴左侧的部分, 再将 y 轴右侧图像对称到 y 轴左侧, 得到函数 $y = f(|x|)$ 的图像

(c) 伸缩变换

- i. 水平伸缩: $y = f(kx)$ ($k > 1$) 的图像, 可由 $y = f(x)$ 的图像上每点的横坐标缩短到原来的 $\frac{1}{k}$ 倍且纵坐标不变得到. $y = f(kx)$ ($0 < k < 1$) 的图像, 可由 $y = f(x)$ 的图像上每点的横坐标伸长到原来的 $\frac{1}{k}$ 倍且纵坐标不变得到
- ii. 垂直伸缩: $y = kf(x)$ ($k > 1$) 的图像, 可由 $y = f(x)$ 的图像上每点的纵坐标伸长到原来的 k 倍且横坐标不变得到; $y = kf(x)$ ($0 < k < 1$) 的图像, 可由 $y = f(x)$ 的图像上每点的纵坐标缩短到原来的 k 倍且横坐标不变得到

极坐标系

1. 用描点法画常见图像

(a) 心形线

$$r = a(1 - \cos \theta) (a > 0)$$

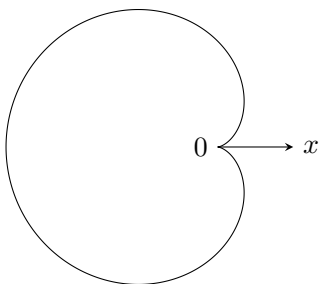


图 1.5: 心形线

(b) 玫瑰线

$$r = a \sin 3\theta (a > 0)$$

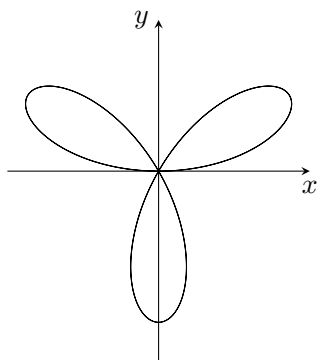


图 1.6: 玫瑰线

(c) 阿基米德螺线

$$r = a\theta (a > 0, \theta \geq 0)$$

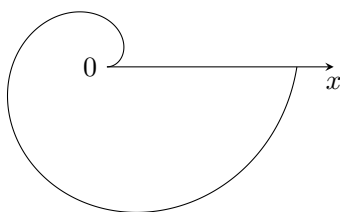


图 1.7: 阿基米德螺线

(d) 伯努利双纽线

$$r^2 = a^2 \cos 2\theta (a > 0) \text{ 或 } r^2 = a^2 \sin 2\theta (a > 0).$$

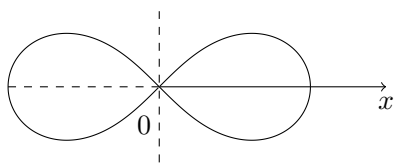
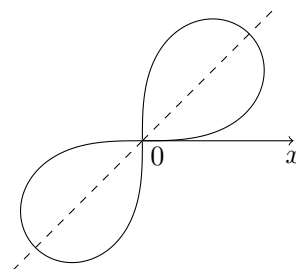
(a) $r^2 = a^2 \cos 2\theta$ (b) $r^2 = a^2 \sin 2\theta$

图 1.8: 伯努利双纽线

参数方程

1. 摆线

$$\begin{cases} x = r(t - \sin t) \\ y = r(1 - \cos t) \end{cases}$$

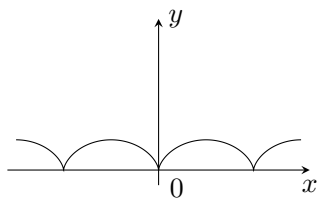


图 1.9: 摆线

2. 星形线

$$\begin{cases} x = r \cos^3 t \\ y = r \sin^3 t \end{cases}$$

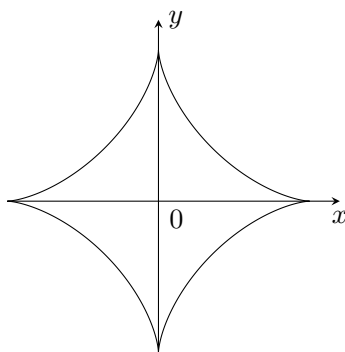


图 1.10: 星形线

1.1.3 常用基础知识

数列

1. 等差数列

首项为 a_1 , 公差为 $d(d \neq 0)$ 的数列 $a_1, a_1 + d, a_1 + 2d, \dots, a_1 + (n-1)d, \dots$

(a) 通项公式: $a_n = a_1 + (n-1)d$

(b) 前 n 项的和: $S_n = \frac{n}{2}(a_1 + a_n) = \frac{n}{2}[2a_1 + (n-1)d]$

2. 等比数列

首项为 a_1 , 公比为 $r(r \neq 0)$ 的数列 $a_1, a_1r, \dots, a_1r^{n-1}, \dots$

(a) 通项公式: $a_n = a_1r^{n-1}$

(b) 前 n 项的和 $S_n = \begin{cases} na_1 & r = 1 \\ \frac{a_1(1-r^n)}{1-r} & r \neq 1 \end{cases}$

(c) 一些常见数列前 n 项的和

i. $\sum_{k=1}^n k = 1 + 2 + 3 + \dots + n = \frac{n(1+n)}{2}$

ii. $\sum_{k=1}^n k^2 = 1^2 + 2^2 + \dots + n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$

iii. $\sum_{k=1}^n \frac{1}{k(k+1)} = \frac{1}{1 \times 2} + \frac{1}{2 \times 3} + \dots + \frac{1}{n(n+1)} = \frac{n}{n+1}$

三角函数

1. 三角函数的基本关系

$$\begin{aligned}\csc \alpha &= \frac{1}{\sin \alpha}, \sec \alpha = \frac{1}{\cos \alpha}, \cot \alpha = \frac{1}{\tan \alpha} \\ \sin^2 \alpha + \cos^2 \alpha &= 1, 1 + \tan^2 \alpha = \sec^2 \alpha, 1 + \cot^2 \alpha = \csc^2 \alpha \\ \tan \alpha &= \frac{\sin \alpha}{\cos \alpha}, \cot \alpha = \frac{\cos \alpha}{\sin \alpha}\end{aligned}$$

2. 重要公式

3. 倍角公式

$$\begin{aligned}\sin 2\alpha &= 2 \sin \alpha \cos \alpha, \cos 2\alpha = \cos^2 \alpha - \sin^2 \alpha = 1 - 2 \sin^2 \alpha \\ &= 2 \cos^2 \alpha - 1, \tan 2\alpha = \frac{2 \tan \alpha}{1 - \tan^2 \alpha}\end{aligned}$$

4. 半角公式

$$\begin{aligned}\sin^2 \frac{\alpha}{2} &= \frac{1}{2}(1 - \cos \alpha), \cos^2 \frac{\alpha}{2} = \frac{1}{2}(1 + \cos \alpha) \\ \tan \frac{\alpha}{2} &= \frac{1 - \cos \alpha}{\sin \alpha} = \frac{\sin \alpha}{1 + \cos \alpha} = \pm \sqrt{\frac{1 - \cos \alpha}{1 + \cos \alpha}}\end{aligned}$$

5. 和差公式

$$\begin{aligned}\sin(\alpha \pm \beta) &= \sin \alpha \cos \beta \pm \cos \alpha \sin \beta \\ \cos(\alpha \pm \beta) &= \cos \alpha \cos \beta \mp \sin \alpha \sin \beta \\ \tan(\alpha \pm \beta) &= \frac{\tan \alpha \pm \tan \beta}{1 \mp \tan \alpha \tan \beta}\end{aligned}$$

6. 积化和差公式

$$\begin{aligned}\sin \alpha \cos \beta &= \frac{1}{2}[\sin(\alpha + \beta) + \sin(\alpha - \beta)] \\ \cos \alpha \sin \beta &= \frac{1}{2}[\sin(\alpha + \beta) - \sin(\alpha - \beta)] \\ \cos \alpha \cos \beta &= \frac{1}{2}[\cos(\alpha + \beta) + \cos(\alpha - \beta)] \\ \sin \alpha \sin \beta &= -\frac{1}{2}[\cos(\alpha + \beta) - \cos(\alpha - \beta)]\end{aligned}$$

7. 和差化积公式

$$\begin{aligned}\sin \alpha + \sin \beta &= 2 \sin \frac{\alpha + \beta}{2} \cos \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \sin \alpha - \sin \beta &= 2 \cos \frac{\alpha + \beta}{2} \sin \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \cos \alpha + \cos \beta &= 2 \cos \frac{\alpha + \beta}{2} \cos \frac{\alpha - \beta}{2} \\ \cos \alpha - \cos \beta &= -2 \sin \frac{\alpha + \beta}{2} \sin \frac{\alpha - \beta}{2}\end{aligned}$$

8. 万能公式

$$\text{若 } u = \tan \frac{x}{2} (-\pi < x < \pi), \text{ 则 } \sin x = \frac{2u}{1+u^2}, \cos x = \frac{1-u^2}{1+u^2}.$$

指数运算法则

$$a^\alpha \cdot a^\beta = a^{\alpha+\beta}, \quad \frac{a^\alpha}{a^\beta} = a^{\alpha-\beta}$$

$$(a^\alpha)^\beta = a^{\alpha\beta}, \quad (ab)^\alpha = a^\alpha b^\alpha, \quad \left(\frac{a}{b}\right)^\alpha = \frac{a^\alpha}{b^\alpha}$$

对数运算法则

1. $\log_a(MN) = \log_a M + \log_a N$
2. $\log_a \frac{M}{N} = \log_a M - \log_a N$
3. $\log_a^n = n \log_a M$
4. $\log_a \sqrt[n]{M} = \frac{1}{n} \log_a M$

一元二次方程基础

1. 一元二次方程: $ax^2 + bx + c = 0 (a \neq 0)$
2. 根的公式: $x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$
3. 根和系数的关系: $x_1 + x_2 = -\frac{b}{a}, \quad x_1 x_2 = \frac{c}{a}$
4. 判别式: $\Delta = b^2 - 4ac$
5. 抛物线定点坐标: $(-\frac{b}{2a}, c - \frac{b^2}{4a})$

因式分解公式

1. $(a+b)^2 = a^2 + b^2 + 2ab$
2. $(a-b)^2 = a^2 + b^2 - 2ab$
3. $(a+b)^3 = a^3 + 3a^2b + 3b^2a + b^3$
4. $(a-b)^3 = a^3 - 3a^2b + 3b^2a - b^3$
5. $a^3 + b^3 = (a+b)(a^2 - ab + b^2)$
6. $a^3 - b^3 = (a-b)(a^2 + ab + b^2)$
7. $a^2 - b^2 = (a+b)(a-b)$
8. 二项式定理: $(a+b)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k a^{n-k} b^k$

阶乘和双阶乘

1. $n! = 1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot \dots \cdot n$, 规定 $0! = 1$
2. $(2n)!! = 2 \cdot 4 \cdot 6 \cdot \dots \cdot (2n) = 2^n n!$
3. $2(n-1)!! = 1 \cdot 3 \cdot 5 \cdot \dots \cdot (2n-1)$

常用不等式

1. 设 a, b 为实数, 则有:

$$(a) |a \pm b| \leq |a| + |b|$$

$$(b) ||a| - |b|| \leq |a - b|$$

$$2. \sqrt{ab} \leq \frac{a+b}{2} \leq \sqrt{\frac{a^2+b^2}{2}} (a, b > 0)$$

$$3. \text{ 设 } a > b > 0, \text{ 则 } \begin{cases} \text{当 } n > 0 \text{ 时, } a^n > b^n \\ \text{当 } n < 0 \text{ 时, } a^n < b^n \end{cases}$$

$$4. \text{ 若 } 0 < a < x < b, 0 < c < y < d, \text{ 则 } \frac{c}{b} < \frac{y}{x} < \frac{d}{a}$$

$$5. \sin x < x < \tan x (0 < x < \frac{\pi}{2})$$

$$6. \sin x < x (x > 0)$$

$$7. \arctan x \leq x \leq \arcsin x (0 \leq x \leq 1)$$

$$8. e^x \geq x + 1 (\forall x)$$

$$9. x - 1 \geq \ln x (x > 0)$$

$$10. \frac{1}{1+x} < \ln\left(1 + \frac{1}{x}\right) < \frac{1}{x} (x > 0)$$

1.2 习题

1.2.1 复合函数

复合函数会结合分段函数或者是其定义域考, 注意这里的定义域是 x 的范围不是括号里面表达式的范围. 如: $f(x+1)$ 的定义域为 $[0, 1]$, 则 $x \in [0, 1], x+1 \in [1, 2]$.

1.2.2 函数的性态

这里常考的是有界. 要清楚有界的三个充分条件:

1. 函数在 $[a, b]$ 内连续, 则有界
2. 函数在 (a, b) 内连续, 且函数在 a 点处的右极限存在, 在 b 点处的左极限存在 (特别是这个, 经常考证明极限是否存在, a 或者 b 其中一个是 ∞ 也成立)
3. $f'(x)$ 在 I 上连续, 则 $f(x)$ 在 I 上连续

此外, (局部) 保号性也是经常考的, 要清楚脱帽和戴帽规则, 说白了:

1. 脱帽: $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) > 0 \Rightarrow \exists \xi > 0, \text{ 当 } x \in \dot{U}(x_0, \xi) \text{ 时, 有 } f(x) > 0$
2. 戴帽: $\exists \xi > 0, \text{ 当 } x \in \dot{U}(x_0, \xi) \text{ 时, } f(x) \geq 0 \Rightarrow \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) \geq 0$

第二章 数列极限

2.1 基础知识

2.1.1 数列极限的定义

设 $\{x_n\}$ 为一数列, 若存在常数 a , 对于任意的 $\epsilon > 0$, 总存在正整数 N , 使得当 $n > N$ 的时候, $|x_n - a| < \epsilon$ 恒成立, 则称数 a 是数列 $\{x_n\}$ 的极限, 或者称数列 $\{x_n\}$ 收敛于 a , 记为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a \text{ or } x_n \rightarrow a (n \rightarrow \infty).$$

1. 至多有 N 个项会落在 $(a - \epsilon, a + \epsilon)$ 之外
2. 数列极限的存在性和大小和前 N 项无关
3. 子数列和父数列的极限相同, 即 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \lim_{k \rightarrow \infty} x_{2k-1} = \lim_{k \rightarrow \infty} x_{2k+1} = a$
4. 若 $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = a \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} |a_n| = |a|$

2.1.2 收敛数列的性质

1. 唯一性: 若数列存在极限, 则极限唯一
2. 有界性: 若数列存在极限, 则数列有界
3. 保号性

(a) 脱帽: 设有数列 $\{x_n\}$, 若 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a > 0$ (或 < 0) \Rightarrow 存在正整数 N , 当 $n > N$ 时, 有 $x_n > 0$ (或 $x_n < 0$)

(b) 戴帽: 设有数列 $\{x_n\}$, 若存在正整数 N , 当 $n > N$ 时, 有 $x_n \geq 0$, 且数列存在极限 $\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a \geq 0$

2.1.3 极限运算规则

设 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a, \lim_{n \rightarrow \infty} y_n = b$, 则

1. $\lim_{n \rightarrow \infty} (x_n \pm y_n) = a \pm b$
2. $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n y_n = ab$
3. 若 $b \neq 0, y_n \neq 0 \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{x_n}{y_n} = \frac{a}{b}$

注意, 当 $\lim f(x), \lim g(x)$ 其中一个存在, 另一个不存在的时候, 上述左边的极限一定不存在. 当 $\lim f(x), \lim g(x)$ 两个都不存在的时候, 左边的极限不一定不存在.

2.1.4 夹逼准则

若数列 $\{x_n\}, \{y_n\}$ 及 $\{z_n\}$ 满足条件:

1. $y_n \leq x_n \leq z_n (n = 1, 2, 3, \dots)$

2. $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n = a, \lim_{n \rightarrow \infty} z_n = a$

则数列 $\{x_n\}$ 的极限存在, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a$.

2.1.5 单调有界准则

单调有界数列必有极限.

2.2 习题

2.2.1 求解数列极限

不定式

与求函数不定式极限的方法完全相同, 但是对数列极限不能直接用洛必达法则, 必须先转化为函数, 再用洛必达法则.

2.2.2 n 项和的数列极限

常用二种方法:

1. 夹逼定理
2. 转化为 $0-1$ 上的定积分

2.2.3 n 项连乘的数列极限

常用两种方法:

1. 夹逼原理
2. 取对数化为 n 项和

2.2.4 递推关系定义的数列

用单调有界准则做, 具体见[单调有界准则算极限](#).

第三章 函数极限

3.1 基础知识

3.1.1 邻域

一维

1. 邻域: 点 x_0 的邻域为数轴上以 x_0 为中心的任何开区间, 记作 $U(x_0)$
2. δ 邻域: 点 x_0 的 δ 邻域为 $(x_0 - \delta, x_0 + \delta)$, 记作 $U(x_0, \delta)$
3. 去心 δ 邻域: 点 x_0 的去心 δ 邻域为 $(x_0 - \delta, x_0) \cup (x_0, x_0 + \delta)$, 记作 $\dot{U}(x_0, \delta)$
4. 左右 δ 邻域
 - (a) 左邻域: 点 x_0 的左邻域为 $(x_0 - \delta, x_0)$, 记作 $U^+(x_0, \delta)$
 - (b) 右邻域: 点 x_0 的右邻域为 $(x_0, x_0 + \delta)$, 记作 $U^-(x_0, \delta)$

二维

1. δ 邻域: 与点 $P_0(x_0, y_0)$ 的距离小于 δ 的点 $P(x, y)$ 的全体, 称为点 P_0 的 δ 邻域, 记作 $U(P_0, \delta)$
2. 去心 δ 邻域: 与点 $P_0(x_0, y_0)$ 的距离小于 δ 但不等于 0 的点 $P(x, y)$ 的全体, 称为点 P_0 的去心 δ 邻域, 记作 $\dot{U}(P_0, \delta)$

3.1.2 函数极限的定义

设函数 $f(x)$ 在某点 x_0 的某一去心邻域内有定义.

1. 自变量趋近于无穷大

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = A \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists X > 0, \text{ 当 } |x| > X \text{ 时, 有 } |f(x) - A| < \epsilon$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = A \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists X > 0, \text{ 当 } x > X \text{ 时, 有 } |f(x) - A| < \epsilon$$

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = A \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists X > 0, \text{ 当 } x < -X \text{ 时, 有 } |f(x) - A| < \epsilon$$

2. 自变量趋近于有限值

$$\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists \xi > 0, \text{ 当 } 0 < |x - x_0| < \xi \text{ 时, 有 } |f(x) - A| < \epsilon$$

单侧极限

1. 左极限: $\lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) = A$ or $f(x_0^-) = A$
2. 右极限: $\lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = A$ or $f(x_0^+) = A$

充要条件

函数 $f(x)$ 在点 x_0 处有极限的充要条件分别有:

1. $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A \Leftrightarrow \lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) = \lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = A$
2. $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A \Leftrightarrow f(x) = A + \alpha(x), \lim_{x \rightarrow x_0} \alpha(x) = 0$

极限不存在

极限不存在 $\Leftrightarrow \lim f(x) = \infty$.

函数收敛

函数收敛 $\Leftrightarrow \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = C$ (C 为常数).

3.1.3 收敛函数的性质

1. 唯一性: 若函数存在极限, 则极限唯一
2. 局部有界性: 若函数存在极限, 则函数在某一区间内有界
3. 局部保号性
 - (a) 脱帽: 设有函数 $f(x)$, 若 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A > 0$ (或 $A < 0$) \Rightarrow 存在常数 δ , 当 $0 < |x - x_0| < \delta$ 时, 有 $f(x) > 0$ (或 $f(x) < 0$)
 - (b) 戴帽: 设有函数 $f(x)$, 若存在常数 δ , 当 $0 < |x - x_0| < \delta$ 时, 有 $f(x) \geq 0$ (或 $f(x) \leq 0$) $\Rightarrow \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A \geq 0$ (或 ≤ 0)

由局部保号性可以得到局部保序性: 设 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A, \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = B$

1. 脱帽: 若 $A > B \Rightarrow \exists \delta > 0$, 当 $0 < |x - x_0| < \delta$ 时, 有 $f(x) > g(x)$.
2. 戴帽: 若 $\exists \delta > 0$, 当 $0 < |x - x_0| < \delta$ 时, 有 $f(x) \geq g(x) \Rightarrow A \geq B$

3.1.4 极限运算法则

设 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A, \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = B$, 则

1. $\lim_{x \rightarrow x_0} [kf(x) \pm lg(x)] = k \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) \pm l \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = kA \pm lB$, 其中 k, l 为常数
2. $\lim_{x \rightarrow x_0} [f(x) \cdot g(x)] = \lim_{x \rightarrow x_0} f(x) \cdot \lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = A \cdot B$
3. $\lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x)}{g(x)} = \frac{\lim_{x \rightarrow x_0} f(x)}{\lim_{x \rightarrow x_0} g(x)} = \frac{A}{B} (B \neq 0)$
4. $\lim_{x \rightarrow x_0} [f(x)]^n = [\lim_{x \rightarrow x_0} f(x)]^n$, n 为正整数

注意, 当 $\lim f(x), \lim g(x)$ 其中一个存在, 另一个不存在的时候, 上述左边的极限一定不存在. 当 $\lim f(x), \lim g(x)$ 两个都不存在的时候, 左边的极限不一定不存在.

3.1.5 夹逼准则

若函数 $f(x), g(x)$ 及 $h(x)$ 满足条件:

1. $g(x) \leq f(x) \leq h(x)$
2. $\lim_{x \rightarrow x_0} g(x) = A, \lim_{x \rightarrow x_0} h(x) = A$

则函数 $f(x)$ 极限存在, 且 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A$.

3.1.6 单调有界准则

单调有界函数必有极限.

3.1.7 洛必达法则

1. $\frac{0}{0}$: $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x)}{F(x)} = \lim_{x \rightarrow a} \frac{f'(x)}{F'(x)}$ (或 $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{F(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f'(x)}{F'(x)}$), 需要以下条件:

(a) 若 $x \rightarrow a$ (或 $x \rightarrow \infty$) 时, 函数 $f(x)$ 及 $F(x)$ 都趋近于 0

(b) 且 $f'(x)$ 及 $F'(x)$ 在点 a 的去心邻域内 (或当 $|x| > X$ 时, X 为充分大的正数) 存在, 且 $F'(x) \neq 0$

(c) $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f'(x)}{F'(x)}$ (或 $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f'(x)}{F'(x)}$) 存在或者无穷大

2. $\frac{\infty}{\infty}$: $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x)}{F(x)} = \lim_{x \rightarrow a} \frac{f'(x)}{F'(x)}$ (或 $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{F(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f'(x)}{F'(x)}$), 需要以下条件:

(a) 若 $x \rightarrow a$ (或 $x \rightarrow \infty$) 时, 函数 $f(x)$ 及 $F(x)$ 都趋近于 ∞

(b) 且 $f'(x)$ 及 $F'(x)$ 在点 a 的去心邻域内 (或当 $|x| > X$ 时, X 为充分大的正数) 存在, 且 $F'(x) \neq 0$

(c) $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f'(x)}{F'(x)}$ (或 $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f'(x)}{F'(x)}$) 存在或者无穷大

对于 $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x)}{F(x)} = \lim_{x \rightarrow a} \frac{f'(x)}{F'(x)}$, 右存在, 则左存在; 但左存在, 并不意味着右存在

3.1.8 泰勒公式

泰勒公式表

- $\sin x = x - \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\arcsin x = x + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\tan x = x + \frac{x^3}{3} + o(x^3)$
- $\cos x = 1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} + o(x^4)$
- $\ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} + o(x^3)$
- $\arctan x = x - \frac{x^3}{3} + o(x^3)$
- $(1+x)^\alpha = 1 + \alpha x + \frac{\alpha(\alpha-1)}{2!}x^2 + \frac{\alpha(\alpha-1)(\alpha-2)}{3!}x^3 + o(x^3)$

用泰勒公式求极限

1. $\frac{A}{B}$: 适用于“上下同阶”的原则

如果分母 (或者分子) 是 x 的 k 次幂, 则应该把分子 (或分母) 展开到 x 的 k 次幂.

2. $A - B$: 适用于幂次最低原则

将 A, B 分别展开到它们的系数不相等的 x 的最低次幂为止.

3.1.9 无穷小

无穷小定义

如果当 $x \rightarrow x_0$ (或 $x \rightarrow \infty$) 函数 $f(x)$ 的极限为零 \Rightarrow 函数 $f(x)$ 为当 $x \rightarrow x_0$ (或 $x \rightarrow \infty$) 时的无穷小.

无穷小的比阶

1. 高阶无穷小: $\lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = 0$, $\alpha(x)$ 是 $\beta(x)$ 的高阶无穷小, 记作 $\alpha(x) = o(\beta(x))$
2. 低阶无穷小: $\lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = \infty$, $\alpha(x)$ 是 $\beta(x)$ 的低阶无穷小
3. 同阶无穷小: $\lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = c (c \neq 0)$, $\alpha(x)$ 是 $\beta(x)$ 的同阶无穷小
4. 等价无穷小: $\lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = 1$, $\alpha(x)$ 是 $\beta(x)$ 的等价无穷小
5. k 阶无穷小: $\lim \frac{\alpha(x)}{[\beta(x)]^k} = c \neq 0, k > 0$, $\alpha(x)$ 是 $\beta(x)$ 的 k 阶无穷小

并不是任意两个无穷小都可以进行比阶的, 如: 当 $x \rightarrow 0$ 的时候, $\lim_{x \rightarrow 0} \frac{x \sin \frac{1}{x}}{x^2} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{1}{x} \sin \frac{1}{x}$ 不存在

无穷小的运算规则

1. 有限个无穷小的和 (差) 是无穷小
2. 有限个无穷小的乘积还是无穷小
3. 有界函数和无穷小的乘积还是无穷小
4. 无穷小的运算

$$(a) \quad o(x^m) \pm o(x^n) = o(x^{\min\{m,n\}})$$

$$(b) \quad o(x^m) \cdot o(x^n) = o(x^{m+n}), x^m \cdot o(x^n) = o(x^{m+n})$$

$$(c) \quad o(x^m) = o(kx^m) = k \cdot o(x^m)$$

等价无穷小表

- | | |
|--|--|
| <ul style="list-style-type: none"> • $\sin x \sim x$ • $\arcsin x \sim x$ • $\ln(1+x) \sim x$ • $a^x - 1 \sim x \ln a$ • $\tan x \sim x$ | <ul style="list-style-type: none"> • $\arctan x \sim x$ • $e^x - 1 \sim x$ • $(1+x)^\alpha - 1 \sim \alpha x$ • $1 - \cos x \sim \frac{1}{2}x^2$ |
|--|--|

3.2 习题

3.2.1 极限的概念/性质/存在准则

首先记住一条结论: $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = a \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} |a_n| = |a|$.

这里常考的是直接举反例, 或者是结合极限运算的前提考察.

3.2.2 求解极限

首先, 要明确一点的是, 如果极限中的某一部分可以直接求出来的话, 是可以用结果替代掉的.

极限的基本运算

这里用到的是极限的四个运算法则:

1. $\lim(f(x) \pm g(x)) = \lim f(x) \pm \lim g(x)$
2. $\lim(f(x) \cdot g(x)) = \lim f(x) \cdot \lim g(x)$
3. $\lim \frac{f(x)}{g(x)} = \frac{\lim f(x)}{\lim g(x)}, g(x) \neq 0, \lim g(x) \neq 0$
4. $(\lim f(x))^n = \lim^n f(x)$

要特别注意的是:

$\lim f(x), \lim g(x)$ 中两个都不存在 $\Rightarrow \lim f(x) \pm \lim g(x)$ 可能存在.

$\lim f(x), \lim g(x)$ 中一个存在, 另一个不存在 $\Rightarrow \lim f(x) \pm g(x)$ 一定不存在.

基本极限

要牢记以下的基本极限:

- $\lim_{x \rightarrow 0} (1+x)^{\frac{1}{x}} = e$
- $\lim_{x \rightarrow \infty} \sqrt[x]{x} = 1$
- $\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\sin x}{x} = 1$
- $\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\alpha^x - 1}{x} = \ln \alpha (\alpha > 1)$
- $\lim_{x \rightarrow 0} \frac{a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \dots + a_0}{b_n x^n + b_{n-1} x^{n-1} + \dots + b_0} = \begin{cases} \frac{a_m}{b_n}, & m = n \\ 0, & m > n \\ \infty, & m < n \end{cases}$
- $\lim_{n \rightarrow \infty} x^n = \begin{cases} 0, & |x| < 1 \\ \infty, & |x| > 1 \\ 1, & x = 1 \\ \text{不存在}, & x = -1 \end{cases}$
- $\lim_{n \rightarrow \infty} e^{nx} = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ +\infty, & x > 0 \\ 1, & x = 0 \end{cases}$

等价无穷小

常用的等价无穷小

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

等价无穷小替换的原则

设 $f(x) \sim \alpha, g(x) \sim \beta$

1. 乘除关系可以直接替换

2. 加减关系需要满足:

$$\lim_{\beta} \frac{\alpha}{\beta} = A \neq 1 \Rightarrow f(x) - g(x) \sim \alpha - \beta$$

$$\lim_{\beta} \frac{\alpha}{\beta} = A \neq -1 \Rightarrow f(x) + g(x) \sim \alpha + \beta$$

加减关系的条件换一句话说就是: 替换后加减的结果不能为 0.

泰勒公式

常用的泰勒公式

- $\sin x = x - \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\tan x = x + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\cos x = 1 - \frac{x^2}{2!} + o(x^2)$
- $\arcsin x = x + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\arctan x = x - \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $e^x - 1 = x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $\ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$
- $(1+x)^\alpha - 1 = \alpha x + \frac{\alpha(\alpha-1)}{2!}x^2 + \frac{\alpha(\alpha-1)(\alpha-2)}{3!}x^3 + o(x^3)$

要注意到, 泰勒公式其实和无穷小有很大的相通性.

洛必达法则

[洛必达法则](#)在前面已经介绍过, 不再赘述. 七种不定式几乎都可以用洛必达做.

单调有界准则

单调有界准则常常用于求数列的极限, 步骤是:

1. 证明数列有界
2. 证明数列单调
3. 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $x_n = x_{n+1} = x_{n-1}$, 将关系式中的 x_n, x_{n-1}, x_{n+1} 全部换成 a , 求解 a 就是极限

注意先后顺序, 先证明有界, 再证明单调.

夹逼定理

[夹逼定理](#)在前面已经介绍过, 不再赘述. 常常会用到放缩法.

定积分的含义

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

其核心是提取公因子 $\frac{1}{n}$, 然后将其余部分化为 $\sum_{k=1}^n f\left(\frac{k}{n}\right)$.

3.2.3 求解函数极限 (七种不定式的计算)

七种不定式中, 最基础的是 $\frac{0}{0}, \frac{\infty}{\infty}$. 其次是 $\infty - \infty, 0 \cdot \infty$, 其中后者可以细分为 $0^0, 1^\infty, \infty^0$.

$\frac{0}{0}$ 型

三种方法:

1. 等价无穷小替换: 要注意加减时候等价无穷小替换的规则 (结果不能为 0)
2. 泰勒公式替换: 无穷小的阶数一定要和分母的阶数保持一致
3. 洛必达法则

 $\frac{\infty}{\infty}$ 型

两种方法:

1. 洛必达法则
2. 分母分子同处以最高阶的无穷大

 $\infty - \infty$ 型

三种方法:

1. 分式差: 将其化为 $\frac{\infty}{\infty}$
2. 根式差: 将根式有理化
3. 提取无穷因子: 将无穷因子作为一个整体做变量代换

 $0 \cdot \infty$ 型

直接化为 $\frac{0}{0}$ 型或者 $\frac{\infty}{\infty}$ 型.

 1^∞ 型

如果想慢慢算, 可以用 \exp 做, 如果不想算, 直接用公式:

$$\text{若 } \lim \alpha(x) = 0, \lim \beta(x) = \infty, \lim \alpha(x)\beta(x) = A \text{ 则 } \lim (1 + \alpha(x))^{\beta(x)} = e^A$$

 $\infty^0, 0^0$ 型

可以转为为 \exp 形式.

3.2.4 根据极限求参数

已知函数 (数列) 极限求参数, 也是极限的计算. 可以利用等价无穷小的代换和性质, 求极限的方法结合已知条件进行求解. 常用的结论:

$$\begin{aligned} \lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = A, \lim \beta(x) = 0 &\Rightarrow \lim \alpha(x) = 0 \\ \lim \frac{\alpha(x)}{\beta(x)} = A \neq 0, \lim \alpha(x) = 0 &\Rightarrow \lim \beta(x) = 0 \end{aligned}$$

3.2.5 根据极限求导数

3.2.6 无穷小的比阶确定参数

见[无穷小的比阶](#), 重点注意的是 k 阶无穷小的定义.

第四章 函数的连续和间断

4.1 基础知识

4.1.1 连续的定义

设函数 $f(x)$ 在点 x_0 的某一邻域内有定义, 且有 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = f(x_0)$, 则称函数 $f(x)$ 在点 x_0 处连续.

左连续和右连续

1. 左连续: $\lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) = f(x_0)$
2. 右连续: $\lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = f(x_0)$

充要条件

极限存在 (左极限 = 右极限) 且等于函数在这个点的函数值:

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

4.1.2 间断点的定义

1. 第一类间断点: 左导数和右导数都存在
 - (a) 可去间断点 (左导数 = 右导数): $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = A \neq f(x_0)$
 - (b) 跳跃间断点 (左导数 \neq 右导数): $\lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) \neq \lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x)$
2. 第二类间断点: 左导数和右导数至少有一个不存在
 - (a) 无穷间断点: $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x) = \infty$
 - (b) 振荡间断点: $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x)$ 振荡不存在

4.2 习题

4.2.1 求间断点

求间断点的步骤:

1. 找间断点: 无定义点, 绝对值函数分界点, 分段函数分段点
2. 求找到点的左极限和右极限和函数在该点的值
3. 判定间断点的类型

第五章 一元函数微分学 (代数)

5.1 基础知识

5.1.1 导数的定义

导数是函数增量 Δy 与自变量增量 Δx 在 $\Delta x \rightarrow 0$ 的时候的比值, 即:

$$f'(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta y}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x} = \lim_{x \rightarrow x_0} \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} = \left. \frac{dy}{dx} \right|_{x=x_0}$$

$f(x)$ 在 x_0 处可导 $\Leftrightarrow f(x)$ 在 x_0 处导数存在 $\Leftrightarrow f'(x_0) = A \Leftrightarrow f(x)$ 在 x_0 处可微.

单侧导数

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

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

充要条件

函数 $f(x)$ 在点 x_0 可导的充要条件是左导数 $f'_-(x_0)$ 和右导数 $f'_+(x_0)$ 存在且相等.

5.1.2 微分的定义

设函数 $f(x)$ 在点 x_0 的某邻域内有定义, 且 $x_0 + \Delta x$ 在该邻域内, 函数的增量 Δy 有:

$$\Delta y = A\Delta x + o(\Delta x)$$

其中, $o(\Delta x)$ 是在 $\Delta \rightarrow 0$ 时比 Δ 更高阶的无穷小, 则称 $f(x)$ 在点 x_0 处可微, 并称 $A\Delta x$ 为 $f(x)$ 在点 x_0 处的微分.

5.1.3 导数和微分的计算

四则运算

若以下函数可导, 则:

1. 和/差的导数

(a) $[u(x) \pm v(x)]' = [u'(x) \pm v'(x)]$

(b) $d[u(x) \pm v(x)] = d[u(x)] \pm d[v(x)]$

2. 积的导数

(a) $[u(x)v(x)]' = u'(x)v(x) + u(x)v'(x)$

$$(b) \, d[u(x)v(x)] = d[u(x)]v(x) + d[v(x)]u(x)$$

3. 商的导数

$$(a) \, \left[\frac{u(x)}{v(x)}\right]' = \frac{u'(x)v(x) - u(x)v'(x)}{[v(x)]^2}, v(x) \neq 0$$

$$(b) \, d\left[\frac{u(x)}{v(x)}\right] = \frac{v(x)du(x) - u(x)dv(x)}{[v(x)]^2}, v(x) \neq 0$$

分段函数的导数

设函数 $f(x) = \begin{cases} f_1(x), & x \geq x_0 \\ f_2(x), & x < x_0 \end{cases}$ 则 $f'_+(x_0) = \lim_{x \rightarrow x_0^+} \frac{f_1(x) - f(x_0)}{x - x_0}$, $f'_-(x_0) = \lim_{x \rightarrow x_0^-} \frac{f_2(x) - f(x_0)}{x - x_0}$, 根据 $f'_+(x_0) \stackrel{?}{=} f'_-(x_0)$ 来判定 $f'(x_0)$

复合函数的导数

设 $u = g(x)$ 在点 x 处可导, $y = f(u)$ 在点 $u = g(x)$ 可导, 则

$$f[g(x)]' = f'[g(x)]g'(x)$$

$$df[g(x)] = f'[g(x)]g'(x)dx$$

微分形式的不变性: 无论 u 是中间变量还是自变量, $dy = f'(x)du$ 都成立.

反函数的导数

设 $y = f(x)$ 可导, 且 $f'(x) \neq 0$, 则存在反函数 $x = \varphi(y)$, 且 $\frac{dx}{dy} = \frac{1}{\frac{dy}{dx}}$, 即 $\varphi'(y) = \frac{1}{f'(x)}$

参数方程的导数

设函数 $f(x)$ 由参数方程 $f(x) = \begin{cases} x = \varphi(t) \\ y = \psi(t) \end{cases}$ 确定, 其中 t 是参数, 且 $\varphi(t), \psi(t)$ 均对 t 可导, $\varphi'(t) \neq 0$, 则

$$\frac{dy}{dx} = \frac{dy/dt}{dx/dt} = \frac{\psi'(t)}{\varphi'(t)}$$

隐函数求导法

设函数 $y = f(x)$ 是由方程 $F(x, y) = 0$ 确定的可导函数, 则

1. 方程 $F(x, y) = 0$ 两边对自变量 x 进行求导, 将 y 看作中间变量, 得到一个关于 y' 的方程
2. 解该方程便可求出 y'

对数求导法

对于多项相乘, 相除, 开方, 乘方的式子, 一般先取对数再求导. 设 $y = f(x) (f(x) > 0)$

1. 等式两边取对数, 得 $\ln y = \ln f(x)$
2. 两边对自变量 x 求导, 将 y 看作中间变量, 得到一个关于 y' 的方程
3. 解该方程便可求出 y'

幂指函数求导法

对于 $u(x)^{v(x)}$ ($u(x) > 0, v(x)$ 不恒为1), 可以将上式先化成指数函数:

$$u(x)^{v(x)} = e^{v(x) \ln u(x)}$$

然后, 对上式进行求导,

$$[u(x)^{v(x)}]' = [e^{v(x) \ln u(x)}]' = u(x)^{v(x)} [v'(x) \ln u(x) + v(x) \frac{u'(x)}{u(x)}]$$

极坐标求导法

设有一极坐标方程为 $r = r(\theta)$, 将该方程转化为参数方程:

$$\begin{cases} x = r(\theta) \cos \theta \\ y = r(\theta) \sin \theta \end{cases}$$

然后, 再用参数方程求导法进行求导.

高阶导数

求高阶导数主要有三种方法:

1. 归纳法

逐次求导, 探索规律, 得出通式.

2. 莱布尼茨公式

设 $u(x), v(x)$ 均 n 阶可导, 则:

$$\begin{aligned} (u \pm v)^{(n)} &= u^{(n)} \pm v^{(n)} \\ (uv)^{(n)} &= u^{(n)}v + C_n^1 u^{(n-1)}v' + C_n^2 u^{(n-2)}v'' + \dots + C_n^k u^{(n-k)}v^{(k)} + \dots + C_n^{n-1} u'v^{(n-1)} + uv^{(n)} \end{aligned}$$

一般见到两个函数的乘积要求导, 直接用莱布尼茨公式即可.

3. 泰勒公式

变限积分求导公式

设 $F(x) = \int_{\varphi_1(x)}^{\varphi_2(x)} f(t)dt$, 其中 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 可导函数 $\varphi_1(x)$ 和 $\varphi_2(x)$ 的值域在 $[a, b]$ 上, 则在函数 $\varphi_1(x)$ 和 $\varphi_2(x)$ 的公共定义域上, 有:

$$F'(x) = \frac{d}{dx} \left[\int_{\varphi_1(x)}^{\varphi_2(x)} f(t)dt \right] = f[\varphi_2(x)]\varphi_2'(x) - f[\varphi_1(x)]\varphi_1'(x)$$

基本求导公式

- $(x_\alpha)' = \alpha x^{\alpha-1}$ (α 为常数)
- $(\log_a x)' = \frac{1}{x \ln a}$ ($a > 0, a \neq 1$)
- $(e^x)' = e^x$
- $(\sin x)' = \cos x$
- $(\ln |x|)' = \frac{1}{x}$
- $(\cos x)' = -\sin x$

- $(\tan x)' = \sec^2 x$
- $(\cot x)' = -\csc^2 x$
- $(\sec x)' = \sec x \tan x$
- $(\csc x)' = -\csc x \cot x$
- $(\arcsin x)' = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$
- $(\arccos x)' = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$
- $(\arctan x)' = \frac{1}{1+x^2}$
- $(\operatorname{arccot} x)' = -\frac{1}{1+x^2}$
- $[\ln(x + \sqrt{x^2 + 1})]' = \frac{1}{\sqrt{x^2 + 1}}$
- $[\ln(x + \sqrt{x^2 - 1})]' = \frac{1}{\sqrt{x^2 - 1}}$

5.2 习题

5.2.1 利用导数的定义求极限

这里要用到导数的定义:

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

特别是包含 Δx 的导数定义式, 题目中常常不会给出复合上面结构的分式, 我们要求出 Δx , 凑成上面的结构, 最后, 通过极限的运算法则解答题目.

还需要特别特别注意的是在分子中 Δx 前面必须是正号, 即形式不可改变.

5.2.2 利用导数的定义求导数

利用导数的定义, 常常会用求:

1. 分段函数在分界点处的导数 (常考)
2. 绝对值函数在分段点处的导数
3. 连乘函数的导数 (特别注意, 连乘导数有时候要当做抽象函数做)
4. 抽象函数的导数
5. “不能直接代入求导” 的函数的导数

证明分段函数分界点导数存在的方法: 求分界点的左导数和右导数, 若两个相等, 则导数存在, 若不相等, 导数不存在.

5.2.3 判别可导性 (难点)

这里要掌握的是几种常见的函数形式的可导性判别:

1. $|f(x)|$ 的可导性:

(a) 若 $f(x)$ 在 x_0 处可导:

$$f(x_0) \neq 0 \Rightarrow |f(x)| \text{ 在 } x_0 \text{ 处可导}$$

$$f(x_0) = 0, f'(x_0) \neq 0 \Rightarrow |f(x)| \text{ 在 } x_0 \text{ 处不可导}$$

$$f(x_0) = 0, f'(x_0) = 0 \Rightarrow |f(x)| \text{ 在 } x_0 \text{ 处可导, } |f'(x_0)| = 0$$

(b) 若 $f(x)$ 在 x_0 处连续, $f(x_0) \neq 0$

$$f(x) \text{ 在 } x_0 \text{ 处可导} \Leftrightarrow |f(x)| \text{ 在 } x_0 \text{ 处可导}$$

2. $f(x) \cdot g(x)$ 的可导性:

若 $f(x)$ 在 x_0 处可导, $g(x)$ 在 x_0 处连续不可导, 则

$$f(x) \cdot g(x) \text{ 在 } x_0 \text{ 处可导} \Leftrightarrow f(x_0) = 0$$

3. $(x - x_0)^k |x - x_0|$ 的可导性:

(a) $k = 0 \Rightarrow |x - x_0|$ 在 x_0 不可导

(b) $k = 1 \Rightarrow (x - x_0)|x - x_0|$ 在 x_0 一阶不可导, 二阶可导

(c) $k = n \Rightarrow (x - x_0)^n |x - x_0|$ 在 x_0 n 阶可导, $n + 1$ 阶不可导

4. $f(x)|x - a|$ 的可导性: 若 $f(x)$ 在 $x = a$ 连续

$$f(a) = 0 \Leftrightarrow f(x)|x - a| \text{ 在 } a \text{ 可导}$$

5.2.4 求导

这里考察的是[求导的方法](#), 已经在上述展开, 不再赘述.

特别要注意的是复合函数的求导, 可能会结合分段函数的求导来考.

5.2.5 n 阶导数的计算

1. 常见的公式:

$$(a) \ (a^x)^{(n)} = a^x (\ln a)^n$$

$$(b) \ (e^x)^{(n)} = e^x$$

$$(c) \ (\sin x)^{(n)} = \sin\left(x + n \cdot \frac{\pi}{2}\right)$$

$$(d) \ (\cos x)^{(n)} = \cos\left(x + n \cdot \frac{\pi}{2}\right)$$

$$(e) \ (\ln x)^{(n)} = (-1)^{n-1} \frac{(n-1)!}{x^n} (x > 0)$$

$$(f) \ [\ln(x+1)]^{(n)} = (-1)^{n-1} \frac{(n-1)!}{(x+1)^n} (x > -1)$$

2. 莱布尼茨公式:

$$(u \pm v)^{(n)} = u^{(n)} \pm v^{(n)} \quad (u \cdot v)^{(n)} = C_n^0 u^{(0)} v^{(n)} + C_n^1 u^{(1)} v^{(n-1)} + \dots + C_n^n u^{(n)} v^{(0)}$$

3. 递推法

4. 泰勒公式的系数

5.2.6 导数的几何应用

求切线方程

曲线 $y = f(x)$ 在点 (x_0, y_0) 处的切线的斜率存在, 则其切线方程为 $y - y_0 = f'(x_0)(x - x_0)$

求法线方程

曲线 $y = f(x)$ 在点 (x_0, y_0) 处的切线斜率存在, 且 $f'(x_0) \neq 0$, 则其法线方程为 $y - y_0 = -\frac{1}{f'(x_0)}(x - x_0)$

第六章 一元函数微分学 (几何)

该章的内容可以概括为“三点两性一线”.

6.1 基础知识

6.1.1 三点

一点: 极值点

若存在 x_0 的某个邻域, 使得在该邻域内任意一点 x , 均有:

$$f(x) \leq f(x_0) \text{ (或 } f(x) \geq f(x_0) \text{)}$$

成立, 则称 x_0 为 $f(x)$ 的极大值点 (或极小值点), $f(x_0)$ 为 $f(x)$ 的极大值 (或极小值).

极值点的必要条件:

x_0 为极值点 \Rightarrow 设 $f(x)$ 在 $x = x_0$ 处可导, 则 $f'(x_0) = 0$.

极值点的充分条件:

1. 根据一阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内一阶可导

左邻域内 $f'(x) < 0$, 右邻域内 $f'(x) > 0 \Rightarrow x_0$ 为极小值点

左邻域内 $f'(x) > 0$, 右邻域内 $f'(x) < 0 \Rightarrow x_0$ 为极大值点

2. 根据二阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内二阶可导, 且 $f'(x_0) = 0, f''(x_0) \neq 0$

$f''(x_0) > 0 \Rightarrow x_0$ 为极小值点

$f''(x_0) < 0 \Rightarrow x_0$ 为极大值点

3. 根据 n 阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内 n 阶可导, 且 $f^{(m)}(x_0) = 0 (m = 1, 2, \dots, n-1), f^{(n)}(x_0) \neq 0 (n \geq 2)$

当 n 为偶数且 $f^{(n)}(x_0) > 0 \Rightarrow x_0$ 为极小值点

当 n 为偶数且 $f^{(n)}(x_0) < 0 \Rightarrow x_0$ 为极大值点

1. 对于定义域为 $[a, b]$ 的函数, 极值点只能在 (a, b) 上, 定义域的两端点不可能是极值点 (根据极值的定义)

2. 对于定义域为 $[a, b]$ 的函数, 如果函数的最大值 (最小值) 在 (a, b) 上取得, 则函数在该点一定取得极大值 (极小值)

二点: 最值点

设 x_0 为 $f(x)$ 定义域内一点, 若对于 $f(x)$ 的定义域内任意一点 x , 均有:

$$f(x) \leq f(x_0) (\text{或} f(x) \geq f(x_0))$$

成立, 则称 $f(x_0)$ 为 $f(x)$ 的最大值 (或最小值).

求闭区间 $[a, b]$ 上的最值点

1. 求出 $f(x)$ 在 (a, b) 内的可疑点: 驻点和不可导点, 求出这些可疑点处的函数值
2. 求出端点的函数值
3. 比较上述所有求得的函数值, 其中最大值对应的点就是最大值点, 最小值对应的点就是最小值点

求开区间 (a, b) 上的最值点

1. 求出 $f(x)$ 在 (a, b) 内的可疑点: 驻点和不可导点, 求出这些可疑点处的函数值
2. 求出两端的单侧极限, 若 a, b 为有限常数, 则求 $\lim_{x \rightarrow a^+} f(x)$ 与 $\lim_{x \rightarrow b^-} f(x)$
3. 比较上述所有求得的函数值, 确定最大值点最小值点 (可能没有)

三点: 拐点

连续曲线的凹弧和凸弧的分界点成为该曲线的拐点.

拐点的必要条件:

x_0 为拐点 \Rightarrow 设 $f(x)$ 在 $x = x_0$ 处二阶可导, 则 $f''(x_0) = 0$

拐点的充分条件:

1. 根据二阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内二阶可导, 该点左/右邻域内 $f''(x)$ 变号 $\Rightarrow x_0$ 为拐点
2. 根据三阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内三阶可导, 且 $f''(x_0) = 0, f'''(x_0) \neq 0 \Rightarrow x_0$ 为拐点
3. 根据 n 阶导数判断: $f(x)$ 在 $x = x_0$ 的某邻域内 n 阶可导, 且 $f^{(m)}(x_0) = 0 (m = 2, \dots, n-1), f^{(n)}(x_0) \neq 0$ (n 为奇数) $\Rightarrow x_0$ 为拐点

6.1.2 两性**一性: 单调性**

若 $y = f(x)$ 在区间 I 上有 $f'(x) > 0$, 则 $y = f(x)$ 在 I 上严格单调增加; 若 $y = f(x)$ 在区间 I 上有 $f'(x) < 0$, 则 $y = f(x)$ 在 I 上单调减小.

二性: 凹凸性

设函数 $f(x)$ 在区间 I 上连续, 如果对于 I 上不同的两点 x_1, x_2 , 恒有:

$$f\left(\frac{x_1 + x_2}{2}\right) < \frac{f(x_1) + f(x_2)}{2}$$

则称 $y = f(x)$ 在 I 上的图形是凹的 (或凹弧). 如果恒有:

$$f\left(\frac{x_1 + x_2}{2}\right) > \frac{f(x_1) + f(x_2)}{2}$$

则称 $y = f(x)$ 在 I 上的图形是凸的 (或凸弧).

判别凹凸性

设函数 $f(x)$ 在 I 上二阶可导, 则:

1. 若在 I 上 $f''(x) > 0 \Rightarrow f(x)$ 在 I 上的图形是凹的
2. 若在 I 上 $f''(x) < 0 \Rightarrow f(x)$ 在 I 上的图形是凸的

6.1.3 一线

一线: 渐近线

铅锤渐近线

若 $\lim_{x \rightarrow x_0^+} f(x) = \infty$ (或 $\lim_{x \rightarrow x_0^-} f(x) = \infty$) $\Rightarrow x = x_0$ 为一条铅锤渐近线.

水平渐近线

若 $\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = y_1 \Rightarrow y = y_1$ 为一条水平渐近线;

若 $\lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = y_2 \Rightarrow y = y_2$ 为一条水平渐近线;

若 $\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) = y_0 \Rightarrow y = y_0$ 为一条水平渐近线;

斜渐近线

若 $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{x} = a_1, \lim_{x \rightarrow +\infty} [f(x) - a_1x] = b_1 \Rightarrow y = a_1x + b_1$ 是曲线 $y = f(x)$ 的一条斜渐近线.

若 $\lim_{x \rightarrow -\infty} \frac{f(x)}{x} = a_2, \lim_{x \rightarrow -\infty} [f(x) - a_2x] = b_2 \Rightarrow y = a_2x + b_2$ 是曲线 $y = f(x)$ 的一条斜渐近线.

若 $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{x} = \lim_{x \rightarrow -\infty} \frac{f(x)}{x} = a, \lim_{x \rightarrow +\infty} [f(x) - ax] = \lim_{x \rightarrow -\infty} [f(x) - ax] = b \Rightarrow y = ax + b$ 是曲线 $y = f(x)$ 的一条斜渐近线.

6.1.4 曲率

曲率的计算

曲线由直角坐标方程 $y = f(x)$ 给出

$$K = \frac{|y''|}{(1 + y'^2)^{\frac{3}{2}}}$$

曲线由参数方程 $\begin{cases} x = \varphi(t) \\ y = \psi(t) \end{cases}$ 给出

$$K = \frac{|\psi''\varphi' - \psi'\varphi''|}{(\varphi'^2 + \psi'^2)^{\frac{3}{2}}}$$

建议是先计算出 $\frac{dy}{dx}, \frac{d^2y}{dx^2}$, 然后代入直角坐标下的曲率计算方程, 因为参数方程下的曲率计算方程比较容易出错.

曲率和曲率半径的关系

$$\text{曲率半径 } R = \frac{1}{K}$$

6.2 习题

第七章 中值定理

这一章要掌握十大定理.

7.1 基础知识

7.1.1 有界与最值定理

$m \leq f(x) \leq M$, 其中, m, M 分别为 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上的最小值和最大值.

7.1.2 介值定理

当 $m \leq \mu \leq M$ 时, 存在 $\xi \in [a, b]$, 使得 $f(\xi) = \mu$.

7.1.3 平均值定理

当 $a < x_1 < x_2 < \cdots < x_n < b$ 的时候, 在 $[x_1, x_2]$ 内至少存在一点 ξ , 使得

$$f(\xi) = \frac{f(x_1) + f(x_2) + \cdots + f(x_n)}{n}$$

7.1.4 零点定理

当 $f(a) \cdot f(b) < 0$ 时, 存在 $\xi \in (a, b)$, 使得 $f(\xi) = 0$.

7.1.5 费马定理

设 $f(x)$ 满足在点 x_0 处①可导②取极值, 则 $f'(x_0) = 0$.

7.1.6 罗尔定理

设 $f(x)$ 满足①在 $[a, b]$ 上连续②在 (a, b) 内可导③ $f(a) = f(b)$, 则存在 $\xi \in (a, b)$, 使得 $f'(\xi) = 0$.

7.1.7 拉格朗日中值定理

设 $f(x)$ 满足①在 $[a, b]$ 上连续②在 (a, b) 内可导, 则存在 $\xi \in (a, b)$, 使得 $f(b) - f(a) = f'(\xi)(b - a)$ 或 $f'(\xi) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$.

7.1.8 柯西中值定理

设 $f(x)$ 满足①在 $[a, b]$ 上连续②在 (a, b) 内可导③ $g'(x) \neq 0$, 则存在 $\xi \in (a, b)$, 使得 $\frac{f(b) - f(a)}{g(b) - g(a)} = \frac{f'(\xi)}{g'(\xi)}$.

7.1.9 泰勒公式

带拉格朗日余项的泰勒公式

设 $f(x)$ 在点 x_0 的某个邻域内 $n+1$ 阶的导数存在, 则对该邻域内的任意点 x , 有:

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

其中 ξ 介于 x, x_0 之间.

带佩亚诺余项的泰勒公式

设 $f(x)$ 在点 x_0 处 n 阶可导, 则存在 x_0 的一个邻域, 对于该邻域内的任意点 x , 有:

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

当 $x_0 = 0$ 时的泰勒公式成为麦克劳林公式.

1. $f(x) = f(0) + f'(0)x + \frac{f''(0)}{2!}x^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}x^{n+1}$, 其中 ξ 介于 0 和 x 之间
2. $f(x) = f(0) + f'(0)x + \frac{f''(0)}{2!}x^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n + o(x^n)$

7.1.10 积分中值定理

设 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则存在 $\xi \in [a, b]$, 使得:

$$\int_a^b f(x)dx = f(\xi)(b - a)$$

7.2 习题

第八章 零点问题与微分不等式

8.1 基础知识

8.1.1 零点问题

零点定理 (主要用于证明根的存在性)

若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 且 $f(a)f(b) < 0$, 则 $f(x) = 0$ 在 (a, b) 内至少有一个根.

单调性 (主要用于证明根的唯一性)

若 $f(x)$ 在 (a, b) 内单调, 则 $f(x) = 0$ 在 (a, b) 内至多有一个根, 这里 a, b 可以看作是有限数, 也可以是无穷大.

罗尔原话

若 $f^{(n)}(x) = 0$ 至多有 k 个根, 则 $f(x) = 0$ 至多有 $k + n$ 个根.

实系数奇次方程至少有一个实根

8.1.2 用函数性态证明不等式

1. 若有 $f'(x) \geq 0, a < x < b$, 则有 $f(a) \leq f(x) \leq f(b)$
2. 若有 $f''(x) \leq 0, a < x < b$, 则有 $f'(x) \leq f'(x) \leq f'(b)$
当 $f'(a) > 0$ 时, $f'(x) > 0 \Rightarrow f(x)$ 单调增加
当 $f'(b) < 0$ 时, $f'(x) < 0 \Rightarrow f(x)$ 单调减小
3. 设 $f(x)$ 在 I 内连续, 且有唯一的极值点 x_0 , 则
当 x_0 为极大值点时, $f(x_0) \geq f(x)$
当 x_0 为极小值点时, $f(x_0) \leq f(x)$
4. 若有 $f''(x) \geq 0, a < x < b, f(a) = f(b) = 0$, 则有 $f(x) < 0$

用常数变量化证明不等式

如果欲证的不等式中都是常数, 则可以将其中一个或者几个常数变量化, 再利用上面所述的导数工具证明.

用中值定理证明不等式

主要用拉格朗日中值定理或者是泰勒公式.

8.2 习题

第九章 一元函数积分学：不定积分

9.1 基础知识

9.1.1 原函数和不定积分的定义

原函数

如果在区间 I' 上 $F'(x) = f(x)$ 或者 $dF(x) = f(x)dx$ 处处成立, 则称 $F(x)$ 为 $f(x)$ 在区间 I 上的原函数.

如果 $F(x)$ 是 $f(x)$ 的一个原函数, 那么 $F(x) + C$ 都是 $f(x)$ 的原函数, 且是 $f(x)$ 的所有原函数.

不定积分

在区间 I 上, 函数 $f(x)$ 带有任意常数的原函数称为 $f(x)$ 在区间 I 上的不定积分, 记为 $\int f(x)dx$

如果 $F(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 I 上的一个原函数, 那么 $F(x) + C$ 就是 $f(x)$ 的不定积分. 即:

$$\int f(x)dx = F(x) + C$$

直白的说, 不定积分就是一簇原函数.

存在性

1. 若 $f(x)$ 在区间 I 上连续, 则 $f(x)$ 在区间 I 上必有原函数
2. 若 $f(x)$ 在区间 I 上有第一类间断点, 则 $f(x)$ 在区间 I 上没有原函数

9.1.2 不定积分运算规则

1. $(\int f(x)dx)' = f(x), d\int f(x)dx = f(x)dx$
2. $\int f'(x)dx = f(x) + C, \int df(x) = f(x) + C$
3. $\int kf(x)dx = k\int f(x)dx$
4. $\int [f(x) \pm g(x)]dx = \int f(x)dx \pm \int g(x)dx$

如果先求导再积分, 则有 C , 如果先积分再求导, 则无 C .

9.1.3 不定积分表

$$\bullet \int x^a dx = \frac{1}{a+1} x^{a+1} + C (a \neq -1)$$

$$\bullet \int \frac{1}{x} dx = \ln |x| + C$$

$$\bullet \int a^x dx = \frac{a^x}{\ln a} + C (a > 0, a \neq 1)$$

$$\bullet \int e^x dx = e^x + C$$

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

$$\bullet \int \cos x dx = \sin x + C$$

$$\bullet \int \sec^2 x dx = \tan x + C$$

$$\bullet \int \csc^2 x dx = -\cot x + C$$

$$\bullet \int \sec x \tan x dx = \sec x + C$$

$$\bullet \int \csc x \cot x dx = -\csc x + C$$

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

$$\bullet \int \csc x dx = -\ln |\csc x + \cot x| + C$$

$$\bullet \int \frac{dx}{a^2 + x^2} = \frac{1}{a} \arctan \frac{x}{a} + C$$

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

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

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

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

9.1.4 求不定积分

第一类换元法 (凑微分法)

若 $\int f(u) du = F(u) + C$, 且 $\varphi(x)$ 可导, 则:

$$\int f(\varphi(x)) \varphi'(x) dx = \int f(\varphi(x)) d\varphi(x) = F(\varphi(x)) + C$$

第二类换元法

设函数 $x = \varphi(t)$ 可导, 且 $\varphi'(t) \neq 0$, 又设 $\int f(\varphi(t)) \varphi'(t) dt = F(t) + C$, 则:

$$\int f(x) dx = \int f(\varphi(t)) \varphi'(t) dt = F(\varphi^{-1}(x)) + C$$

三种常用的变量代换:

1. 被积函数中含有 $\sqrt{a^2 - x^2}$ 时, 令 $x = a \sin t$, 或者是 $x = a \cos t$
2. 被积函数中含有 $\sqrt{x^2 + a^2}$ 时, 令 $x = a \tan t$
3. 被积函数中含有 $\sqrt{x^2 - a^2}$ 时, 令 $x = a \sec t$

分部积分法

设 $u(x), v(x)$ 有连续一阶导数, 则:

$$\int u dv = uv - \int v du$$

1. 分部积分法常常用于被积函数为两类不同函数相乘时的不定积分
2. 积分的难易程度: 若函数积分后会简单些则取作 v , 若函数微分后会简单些则取作 u , 难易程度为 $\ln x, \arcsin x, \arctan x < P_n(x) < e^{kx}, \sin ax, \cos ax$, 越往左边越适合作为 u .
 - (a) 被积函数是 $P_n(x)e^{kx}, P_n(x)\sin ax, P_n(x)\cos ax$ 等形式的时候, 一般来说选取 $u = P_n(x)$
 - (b) 被积函数是 $e^{ax}\sin bx, e^{ax}\cos bx$ 等形式的时候, 一般来说选取两因子中的任意一个
 - (c) 被积函数是 $P_n \ln x, P_n(x)\arcsin x, P_n(x)\arctan x$ 等形式的时候, 一般来说选取 $u = \ln x, u = \arcsin x, u = \arctan x$

9.1.5 常见的积分

有理函数积分

$$\int R(x)dx$$

1. 一般方法: 部分分式法
2. 特殊方法: 加项减项拆项或者凑微分降幂

三角有理式积分

$$\int R(\sin x, \cos x)dx$$

1. 一般方法: 万能代换

$$\text{令 } \tan \frac{x}{2} = t$$

$$\int R(\sin x, \cos x)dx = \int R\left(\frac{2t}{1+t^2}, \frac{1-t^2}{1+t^2}\right) \frac{2}{1+t^2} dt$$

2. 特殊方法: 三角变形, 换元, 分部

几种常见的换元法:

1. 若 $R(-\sin x, \cos x) = -R(\sin x, \cos x)$, 则令 $u = \cos x$, 即凑 $d \cos x$
2. 若 $R(\sin x, -\cos x) = -R(\sin x, \cos x)$, 则令 $u = \sin x$, 即凑 $d \sin x$
3. 若 $R(-\sin x, -\cos x) = -R(\sin x, \cos x)$, 则令 $u = \tan x$, 即凑 $d \tan x$

无理函数积分

$$\int R(x, \sqrt[n]{\frac{ax+b}{cx+d}}) dx$$

令 $\sqrt[n]{\frac{ax+b}{cx+d}} = t$, 将其化为有理函数积分进行计算.

第十章 一元函数积分学：定积分

10.1 基础知识

10.1.1 定积分的定义

定积分的代数定义

1. 分段

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上有定义, 在区间 $[a, b]$ 内任意插入 $n-1$ 个分点 $a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$. 从而将区间 $[a, b]$ 分成 n 个小区间 $[x_{i-1}, x_i], i = 1, 2, \dots, n$.

2. 确定长和宽

在 $[x_{i-1}, x_i]$ 上任取一点 ξ_i , 则 $f(\xi_i)$ 为函数值 (长方形的长).

记 $\Delta x_i = x_i - x_{i-1}$ 表示第 i 个小区间的长度 (长方形的宽). 用 $\lambda = \max\{\Delta x_1, \Delta x_2, \dots, \Delta x_n\}$ 表示最长的小区.

3. 求和

作和式 $\sum_{i=1}^n f(\xi_i) \Delta x_i$, 得到定积分 $\int_a^b f(x) dx$ 的定义:

$$\int_a^b f(x) dx = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sum_{i=1}^n f(\xi_i) \Delta x_i$$

上式就是 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上的定积分.

1. 定积分只是一个数值, 和积分变量无关, 和被积函数无关, 即:

$$\int_a^b f(x) dx = \int_a^b f(t) dt$$

2. 若我们不采取想上面随便取点的方法, 采取 n 等份的方法, 则可以将 $[0, 1]$ 的定积分可以表示为:

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

这个式子可用于求极限 (特别是数列).

定积分的几何定义

$\int_a^b f(x) dx$ 在几何上表示 $y = f(x), x = a, x = b$ 及 x 轴所围成的 x 轴上方的面积减去下方图形的面积所得之差.

可积性

必要条件

若 $\int_a^b f(x)dx$ 存在, 则 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上有界.

充分条件

1. 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则可积
2. 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上有界, 且只有有限个间断点, 则可积
3. 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上只有有限个第一类间断点, 则可积

10.1.2 定积分的性质

不等式

1. 若 $f(x) \leq g(x), x \in [a, b]$, 则 $\int_a^b f(x)dx \leq \int_a^b g(x)dx$
2. 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则 $m(b-a) \leq \int_a^b f(x)dx \leq M(b-a)$, 其中 m, M 分别为 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上的最小值和最大值
3. $|\int_a^b f(x)dx| \leq \int_a^b |f(x)|dx$

积分中值定理

1. 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则 $\int_a^b f(x)dx = f(\xi)(b-a), a < \xi < b$
2. 若 $f(x), g(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 且 $g(x)$ 不变号, 则:

$$\int_a^b f(x)g(x)dx = f(\xi) \int_a^b g(x)dx, a \leq \xi \leq b$$

10.1.3 求定积分

1. 牛顿-莱布尼茨公式

如果函数 $F(x)$ 是连续函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的一个原函数, 则:

$$\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$$

2. 第二换元积分法

设 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, 函数 $x = \varphi(t)$ 满足以下条件:

(a) $\varphi(\alpha) = a, \varphi(\beta) = b$

(b) $\varphi(t)$ 在 $[\alpha, \beta]$ (或 $[\beta, \alpha]$) 上具有连续导数, 且其值域 $R_\varphi = [a, b]$, 则:

$$\int_a^b f(x)dx = \int_\alpha^\beta f(\varphi(t))\varphi'(t)dt$$

3. 分部积分法

设函数 $u(x)$ 和 $v(x)$ 在 $[a, b]$ 上有连续的一阶导数, 则:

$$\int_a^b u dv = uv \Big|_a^b - \int_a^b v du$$

4. 利用奇函数和周期性

(a) 设 $f(x)$ 为 $[-a, a]$ 上的连续函数 ($a > 0$), 则

$$\int_{-a}^a f(x) dx = \begin{cases} 0, f(x) \text{ 为奇函数} \\ 2 \int_0^a f(x) dx, f(x) \text{ 为偶函数} \end{cases}$$

(b) 设 $f(x)$ 是以 T 为周期的连续函数, 则对任给数 a , 总有:

$$\int_a^{a+T} f(x) dx = \int_0^T f(x) dx$$

5. 点火公式

$$\int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^n x dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos^n x dx = \begin{cases} \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-3}{n-2} \cdot \dots \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{\pi}{2}, n \text{ 为偶数} \\ \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-3}{n-2} \cdot \dots \cdot \frac{2}{3} \cdot 1, n \text{ 为大于1的奇数} \end{cases}$$

10.1.4 变上限积分

定理

若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 则 $\int_a^x f(t) dt$ 在 $[a, b]$ 上可导且:

$$\left(\int_a^x f(t) dt \right)' = f(x)$$

变上限积分求导的三种类型

第十一章 一元函数积分学：反常积分

11.1 基础知识

11.1.1 无穷区间的反常积分

无穷区间 $[a, +\infty)$ 上的反常积分

设 $f(x)$ 为 $[a, +\infty)$ 上的连续函数, 则这个区间上的反常积分为:

$$\int_a^{+\infty} f(x)dx = \lim_{t \rightarrow +\infty} \int_a^t f(x)dx$$

无穷区间 $(-\infty, a]$ 上的反常积分

设 $f(x)$ 为 $(-\infty, a]$ 上的连续函数, 则这个区间上的反常积分为:

$$\int_{-\infty}^a f(x)dx = \lim_{t \rightarrow -\infty} \int_t^a f(x)dx$$

无穷区间 $(-\infty, +\infty)$ 上的反常积分

设 $f(x)$ 为 $(-\infty, +\infty)$ 上的连续函数, 则这个区间上的反常积分为:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = \int_{-\infty}^0 f(x)dx + \int_0^{+\infty} f(x)dx$$

如果上述求极限之后的结果是不存在的话, 说明这个区间上的反常积分是发散的. 反之, 如果极限存在, 说明这个区间上的反常积分是收敛的.

11.1.2 无界函数的反常积分

首先明确瑕点的概念: 如果函数 $f(x)$ 在点 a 的任一邻域内都无界, 那么点 a 就是函数 $f(x)$ 的瑕点 (常常成为无界点), 无界函数的反常积分也称为瑕积分.

点 a 为函数的瑕点

设函数在 $(a, b]$ 上连续, 点 a 为函数的瑕点, 则这个区间上的反常积分是

$$\int_a^b f(x)dx = \lim_{t \rightarrow a^+} \int_t^b f(x)dx$$

点 b 为函数的瑕点

设函数在 $[a, b)$ 上连续, 点 b 为函数的瑕点, 则这个区间上的反常积分是

$$\int_a^b f(x)dx = \lim_{t \rightarrow b^-} \int_a^t f(x)dx$$

点 c 为函数的瑕点

设函数在 $[a, b]$ 上除点 $c(a < c < b)$ 外连续, 点 c 为函数 $f(x)$ 的瑕点, 则这个区间上的反常积分是

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^c f(x)dx + \int_c^b f(x)dx$$

11.1.3 判别敛散

反常积分一类常考的题就是判别它是否收敛. 我们通常用两种方法判断:

比较判别法

无穷区间上的反常积分收敛发散的判别

设 $f(x), g(x)$ 在 $[a, +\infty]$ 上连续, 且 $0 \leq f(x) \leq g(x)$, 则:

1. 当 $\int_a^{+\infty} g(x)dx$ 收敛时, $\int_a^{+\infty} f(x)dx$ 收敛
2. 当 $\int_a^{+\infty} f(x)dx$ 发散时, $\int_a^{+\infty} g(x)dx$ 发散

无界函数的反常积分收敛发散的判别

设 $f(x), g(x)$ 在 $(a, b]$ 上连续, 且 $0 \leq f(x) \leq g(x)$, $x = a$ 为 $f(x)$ 和 $g(x)$ 的瑕点, 则:

1. 当 $\int_a^b g(x)dx$ 收敛时, $\int_a^b f(x)dx$ 收敛
2. 当 $\int_a^b f(x)dx$ 发散时, $\int_a^b g(x)dx$ 发散

比较法的极限形式

无穷区间上的反常积分收敛发散的判别

设 $f(x), g(x)$ 在 $[a, +\infty]$ 上非负连续, 且 $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{g(x)} = \lambda$ (有限或者无穷), 则:

1. 当 $\lambda \neq 0$ 时, $\int_a^{+\infty} f(x)dx$ 与 $\int_a^{+\infty} g(x)dx$ 同敛散
2. 当 $\lambda = 0$ 时, $\int_a^{+\infty} g(x)dx$ 收敛, 则 $\int_a^{+\infty} f(x)dx$ 也收敛
3. 当 $\lambda = +\infty$ 时, 若 $\int_a^{+\infty} g(x)dx$ 发散, 则 $\int_a^{+\infty} f(x)dx$ 发散.

无界函数的反常积分收敛发散的判别

设 $f(x), g(x)$ 在 $(a, b]$ 上非负连续, 且 $\lim_{x \rightarrow a^+} \frac{f(x)}{g(x)} = \lambda$ (有限或者无穷), 则:

1. 当 $\lambda \neq 0$ 时, $\int_a^b f(x)dx$ 与 $\int_a^b g(x)dx$ 同敛散
2. 当 $\lambda = 0$ 时, $\int_a^b g(x)dx$ 收敛, 则 $\int_a^b f(x)dx$ 也收敛
3. 当 $\lambda = +\infty$ 时, 若 $\int_a^b g(x)dx$ 发散, 则 $\int_a^b f(x)dx$ 也发散

实际上, 这两种方法的思想都是一样的.

第十二章 一元函数积分学：定积分的应用

12.1 基础知识

12.1.1 平面图形的面积

求平面图形的面积的通用公式是：

$$\iint_D 1d\sigma$$

直角坐标系

若平面域 D 由曲线 $y = f(x), y = g(x) (f(x) \geq g(x)), x = a, x = b$ 所围成, 则其面积为:

$$S = \iint_D 1d\sigma = \int_a^b dx \int_{g(x)}^{f(x)} 1dy = \int_a^b [f(x) - g(x)]dx$$

极坐标系

若平面域 D 有曲线 $r = r(\theta), \theta = \alpha, \theta = \beta (\alpha < \beta)$ 所围成, 则其面积为:

$$S = \iint_D 1d\sigma = \int_\alpha^\beta d\theta \int_0^{r(\theta)} r dr = \int_\alpha^\beta \frac{1}{2} r(\theta)^2 d\theta$$

12.1.2 空间体的体积

求空间体体积的通用公式是:

$$\iint_D 2\pi r(x, y) d\sigma, r(x, y) \text{ 为到轴线的距离}$$

其实就是呼啦圈的体积之和.

旋转体的体积

先看一般情况下一个曲线绕直线 $L: ax + by + c$ 旋转的体积:

$$S = \iint_D 2\pi r(x, y) d\sigma, r(x, y) = \frac{|ax + by + c|}{\sqrt{a^2 + b^2}}$$

由此, 我们可以得到更特殊的:

绕 x 轴旋转

$$V_x = \iint_D 2\pi r(x, y) d\sigma = 2\pi \int_a^b dx \int_0^{f(x)} y dy = \int_a^b \pi f(x)^2 dx$$

绕 y 轴旋转

$$V_y = \iint_D 2\pi r(x, y) d\sigma = 2\pi \int_a^b dx \int_0^{f(x)} x dy = 2\pi \int_a^b x f(x) dx$$

已知横截面面积的体积

$$V = \int_a^b S(x)dx$$

12.1.3 曲线弧长

直角坐标系

设曲线段 C 由直角坐标方程 $y = f(x)$ 给出.

$$s = \int_a^b \sqrt{1 + y'^2} dt$$

参数方程

设曲线段 C 由参数方程 $\begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \end{cases}$ 给出 ($\alpha \leq t \leq \beta$)

$$s = \int_{\alpha}^{\beta} \sqrt{x'^2 + y'^2} dt$$

极坐标系

设曲线段 C 由极坐标方程 $r = r(\theta)$ ($\alpha \leq \theta \leq \beta$) 给出

$$s = \int_{\alpha}^{\beta} \sqrt{\rho^2 + \rho'^2} d\theta$$

12.1.4 旋转体的侧面积

曲线 $y = f(x)$ ($f(x) \geq 0$) 和直线 $x = a, x = b$ ($0 \leq a < b$) 及 x 轴所围成区域绕 x 轴旋转.

$$S = 2\pi \int_a^b f(x) \sqrt{1 + f'^2(x)} dx$$

第十三章 微分方程

13.1 基础知识

13.1.1 基本概念

微分方程

含有未知函数的导数或微分的方程称为微分方程, 简称方程.

微分方程的阶

微分方程中所出现的未知函数最高阶导数的阶数, 称为微分方程的阶.

微分方程的解

满足微分方程的函数, 称为该方程的解.

微分方程的通解

如果微分方程的解中含有任意常数, 且任意常数的个数和微分方程的阶数形相同, 则称之为微分方程的通解.

微分方程的特解

微分方程的不含任意常数的解, 称之为特解.

初始条件

确定特解的一组常数称为初始条件.

积分曲线

方程的一个解在平面上对应一条曲线, 称为该微分方程的积分曲线

13.1.2 一阶微分方程

可分离变量的方程

能表示为 $g(y)dy = f(x)dx$ 的方程, 称为可分离变量的微分方程.

求解的方法是两端积分:

$$\int g(y)dy = \int f(x)dx$$

齐次方程

能化为 $\frac{dy}{dx} = \varphi(\frac{y}{x})$ 的方程称为齐次微分方程.

求解的方法是令 $u = \frac{y}{x}$, 则 $y' = u + xu'$, 从而将原方程化为 $xu' = \varphi(u) - u$, 进而用可分离变量的方程的求法求出此方程.

线性方程

形如 $y' + p(x)y = Q(x)$ 的方程称为一阶线性微分方程.

求解的方法是常数变易法, 活着直接利用下面的公式:

$$y = e^{-\int p(x)dx} \left[\int Q(x)e^{\int p(x)dx} dx + C \right]$$

13.1.3 可降阶的高阶微分方程

$y^{(n)} = f(x)$ 型

$y'' = f(x, y')$ 型

令 $y' = p$, 则 $y'' = p'$, 将其转化为一阶微分方程.

$y'' = f(y, y')$ 型

令 $y' = p$, 则 $y'' = \frac{dp}{dx} = \frac{dp}{dy} \cdot \frac{dy}{dx} = \frac{dp}{dy} \cdot p$, 将其转化为一阶微分方程.

13.1.4 不可降阶的高阶微分方程

如果无法运用降阶的方法求出解的话, 就用下面的方法, 先来看一下高阶微分方程解的结构和性质:

解的结构

二阶微分方程的一般表示形式为:

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = f(x)$$

当 $f(x) = 0$ 的时候, 上述的方程称为二阶线性齐次方程, 否则称为二阶线性非齐次方程.

现有一个二阶齐次微分方程和一个二阶非齐次微分方程:

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = 0 \quad (1)$$

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = f(x) \quad (2)$$

齐次方程的通解

如果 $y_1(x), y_2(x)$ 是齐次方程 (1) 的两个线性无关的特解, 则其通解为:

$$y = C_1 y_1(x) + C_2 y_2(x)$$

非齐次方程的通解

如果 y^* 是非齐次方程 (2) 的一个特解, $y_1(x), y_2(x)$ 是齐次方程 (1) 的两个特解, 则其通解为:

$$y = C_1 y_1(x) + C_2 y_2(x) + y^*(x)$$

解的性质

1. 如果 $y_1^*(x), y_2^*(x)$ 是非齐次方程 (2) 的两个特解, 则 $y(x) = y_2^* - y_1^*(x)$ 是齐次微分方程 (1) 的解.
2. 如果 $y_1^*(x), y_2^*(x)$ 分别是方程

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = f_1(x)$$

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = f_2(x)$$

的特解, 则 $y_1^*(x) + y_2^*(x)$ 是方程

$$y'' + p(x)y' + q(x)y = f_1(x) + f_2(x)$$

的一个特解.

常系数齐次线性微分方程

由于是常系数, 所以 y'', y', y 前面的系数都变成常数, 即 $p(x)$ 变成 p , $q(x)$ 变成 q . 故一般形式为:

$$y'' + py' + qy = 0 \quad (3)$$

其特征方程为 $r^2 + pr + q = 0$, 设 r_1, r_2 为该方程的两个根.

1. 若 $r_1 \neq r_2$ 为两个不相等的实特征根, 则方程 (3) 的通解为:

$$y = C_1 e^{r_1 x} + C_2 e^{r_2 x}$$

2. 若 $r_1 = r_2$ 为二重特征根, 则方程 (3) 的通解为:

$$y = (C_1 + C_2 x) e^{r_1(x)}$$

3. 若 $r_1 = \alpha + i\beta, r_2 = \alpha - i\beta$ 为一对共轭复根, 则方程 (3) 的通解为:

$$y = e^{\alpha x} (C_1 \cos \beta x + C_2 \sin \beta x)$$

常系数非齐次线性微分方程

由于是常系数, 所以 y'', y', y 前面的系数都变成常数, 即 $p(x)$ 变成 p , $q(x)$ 变成 q , $f(x)$ 仍然是 $f(x)$. 故一般形式为:

$$y'' + py' + qy = f(x) \quad (4)$$

1. 若 $f(x) = e^{\lambda x} P_m(x)$, 则方程 (4) 的特解为:

$$y^* = x^k e^{\lambda x} Q_m(x)$$

k 的取值如下:

- (a) λ 不是方程 (3) 的特征根时, $k = 0$
- (b) λ 是方程 (3) 的单特征根时, $k = 1$
- (c) λ 是方程 (3) 的重特征根时, $k = 2$

2. 若 $f(x) = e^{\alpha x} [P_l(x) \cos \beta x + P_n(x) \sin \beta x]$, 则方程 (4) 的特解如下:

$$y^* = x_k e^{\alpha x} [R_m^{(1)} \cos \beta x + R_m^{(2)}(x) \sin \beta x], m = \max\{l, n\}$$

k 的取值如下:

- (a) 当 $\alpha + i\beta$ 不为方程 (3) 的特征根时, $k = 0$
- (b) 当 $\alpha + i\beta$ 为方程 (3) 的单特征根时, $k = 1$

第十四章 多元函数微分学

14.1 基础知识

14.1.1 重极限

定义

设函数 $f(x, y)$ 在区域 D 上有定义, 点 $P_0(x_0, y_0) \in D$ 为 D 的聚点, 如果 $\forall \epsilon > 0, \exists \delta > 0$, 当 $P(x, y) \in D$, 且 $0 < \sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta$ 时, 都有

$$|f(x, y) - A| < \epsilon$$

成立, 则称常数 A 为函数 $f(x, y)$ 当 $(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)$ 时的极限, 记为:

$$\lim_{(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)} f(x, y) = A \text{ or } \lim_{x \rightarrow x_0, y \rightarrow y_0} f(x, y) = A \text{ or } \lim_{P \rightarrow P_0} f(P) = A$$

充要条件

点 (x, y) 在 D 内以任意方式趋近于点 (x_0, y_0) 时, 函数 $f(x, y)$ 都趋近于同一确定的常数 A , 则极限存在, 否则该极限就不存在.

1. 一元函数极限中的下述性质对多元函数依然成立

- (a) 局部有界性
- (b) 保号性
- (c) 有理运算
- (d) 极限与无穷小的关系
- (e) 夹逼性

2. 证明重极限不存在的常用方法: 沿两种不同路径极限不同 (通常可以取过点 x_0, y_0 的直线).

14.1.2 连续

定义

若 $\lim_{x \rightarrow x_0, y \rightarrow y_0} f(x, y) = f(x_0, y_0)$, 则称 $f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 处连续.

性质

1. 连续函数的和, 差, 积, 商及复合仍然连续

2. 基本初等函数在其定义域内连续, 初等函数在其定义域内连续

3. 有界闭区域上连续函数的性质

(a) 有界性: 若 $f(x, y)$ 在有界闭区域 D 上连续, 则 $f(x, y)$ 在 D 上有界

(b) 最值性: 若 $f(x, y)$ 在有界区域 D 上连续, 则 $f(x, y)$ 在 D 上必有最大值和最小值

(c) 介值性: 若 $f(x, y)$ 在有界区域 D 上连续, 则 $f(x, y)$ 在 D 上可取到介于最小值和最大值之间的任何值

14.1.3 偏导数

代数定义

$f'_x(x_0, y_0)$ 是一元函数 $f(x, y_0)$ 在 x_0 处的导数

$f'_y(x_0, y_0)$ 是一元函数 $f(x_0, y)$ 在 y_0 处的导数.

$$f'_x(x_0, y_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x, y_0) - f(x_0, y_0)}{\Delta x} = \frac{d}{dx} f(x, y_0) |_{x=x_0}$$

$$f'_y(x_0, y_0) = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)}{\Delta y} = \frac{d}{dy} f(x_0, y) |_{y=y_0}$$

几何定义

$f'_x(x_0, y_0)$ 表示曲线 $z = f(x, y_0)$ 在点 $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ 处的切线对 x 轴的斜率.

$f'_y(x_0, y_0)$ 表示曲线 $z = f(x_0, y)$ 在点 $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ 处的切线对 y 轴的斜率.

高阶偏导数

设 $z = f(x, y)$, 则:

$$\frac{\partial^2 z}{\partial x^2} = f''_{xx}(x, y) = \frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{\partial z}{\partial x} \right) \quad \frac{\partial^2 z}{\partial x \partial y} = f''_{xy}(x, y) = \frac{\partial}{\partial y} \left(\frac{\partial z}{\partial x} \right)$$

$$\frac{\partial^2 z}{\partial y \partial x} = f''_{yx}(x, y) = \frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{\partial z}{\partial y} \right) \quad \frac{\partial^2 z}{\partial y^2} = f''_{yy}(x, y) = \frac{\partial}{\partial y} \left(\frac{\partial z}{\partial y} \right)$$

如果函数 $z = f(x, y)$ 的两个二阶混合偏导数 $f''_{xy}(x, y)$ 及 $f''_{yx}(x, y)$ 在区域 D 内连续, 则在区域 D 内恒有:

$$f''_{xy}(x, y) = f''_{yx}(x, y)$$

14.1.4 全微分

定义

若 $\Delta z = f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0) = A\Delta x + B\Delta y + o(\rho)$, 则称函数 $z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 可微, $A\Delta x + B\Delta y$ 称为函数 $z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 的全微分, 记为:

$$dz = A\Delta x + B\Delta y$$

以下四个条件等价:

$$1. \Delta z = f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0) = A\Delta x + B\Delta y + o(\rho)$$

$$2. \lim_{\Delta x \rightarrow 0, \Delta y \rightarrow 0} \frac{[f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)] - [A\Delta x + B\Delta y]}{\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2}} = 0$$

$$3. \Delta z = f(x, y) - f(x_0, y_0) = A(x - x_0) + B(y - y_0) + o(\rho)$$

$$4. \lim_{x \rightarrow x_0, y \rightarrow y_0} \frac{[f(x, y) - f(x_0, y_0)] - [A(x - x_0) + B(y - y_0)]}{\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}} = 0$$

可微性

必要条件

$f'_x(x_0, y_0)$ 与 $f'_y(x_0, y_0)$ 都存在.

充分条件

$f'_x(x, y)$ 和 $f'_y(x, y)$ 在 (x_0, y_0) 连续.

用定义判定

1. $f'_x(x_0, y_0)$ 与 $f'_y(x_0, y_0)$ 是否都存在?

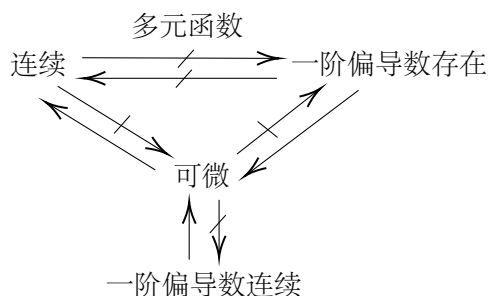
2. $\lim_{\Delta x \rightarrow 0, \Delta y \rightarrow 0} \frac{[f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)] - [f'_x(x_0, y_0)\Delta x + f'_y(x_0, y_0)\Delta y]}{\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2}}$ 是否为 0?

计算

若 $f(x, y)$ 可微, 则 $dz = \frac{\partial f}{\partial x}dx + \frac{\partial f}{\partial y}dy$

连续/可导/可微的关系

在高等导数中, 可导和可微是不一样的.



14.1.5 求偏导数

复合函数求导法

设 $u = u(x, y), v = v(x, y)$ 可导, $z = f(u, v)$ 在相应的点有连续一阶偏导数, 则:

$$\begin{aligned} \frac{\partial z}{\partial x} &= \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x} \\ \frac{\partial z}{\partial y} &= \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial y} \end{aligned}$$

隐函数求导法

设 $F(x, y, z)$ 有连续一阶偏导数, $F'_z \neq 0$, $z = z(x, y)$ 由 $F(x, y, z)$ 所确定. 可以使用以下的方法:

1. 公式: $\frac{\partial z}{\partial x} = -\frac{F'_x}{F'_z}, \frac{\partial z}{\partial y} = -\frac{F'_y}{F'_z}$
2. 等式两边求导: $F'_x + F'_z \frac{\partial z}{\partial x} = 0, F'_y + F'_z \frac{\partial z}{\partial y} = 0$
3. 利用微分形式不变性: $F'_x dx + F'_y dy + F'_z dz = 0$

14.1.6 求全微分

利用微分形式不变性, 设 $z = f(u, v)$, $u = u(x, y)$, $v = v(x, y)$ 都有连续一阶偏导数, 则:

$$dz = \frac{\partial z}{\partial x} dx + \frac{\partial z}{\partial y} dy, dz = \frac{\partial z}{\partial u} du + \frac{\partial z}{\partial v} dv$$

14.1.7 无条件极值

定义

设函数 $z = f(x, y)$ 在点 $P(x_0, y_0)$ 的某邻域内有定义, 若对该去心邻域内任意的点 $P(x, y)$ 均有

$$f(x, y) < f(x_0, y_0) \text{ (或 } f(x, y) > f(x_0, y_0) \text{)}$$

则称 (x_0, y_0) 为 $f(x, y)$ 的极大值点 (或极小值点); 称 $f(x_0, y_0)$ 为 $f(x, y)$ 的极大值 (或极小值).

必要条件

设 $z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 存在偏导数. 则 (x_0, y_0) 为 $f(x, y)$ 的极值点 $\Rightarrow f'_x(x_0, y_0) = 0, f'_y(x_0, y_0) = 0$

充分条件

设 $z = f(x, y)$ 在点 $P_0(x_0, y_0)$ 的某领域内有二阶连续偏导数, 又 $f'_x(x_0, y_0), f'_y(x_0, y_0) = 0$, 记

$$A = f''_{xx}(x_0, y_0), B = f''_{xy}(x_0, y_0), C = f''_{yy}(x_0, y_0)$$

则有以下结论:

1. 若 $AC - B^2 > 0 \Rightarrow (x_0, y_0)$ 为极值点
 - (a) 若 $A < 0 \Rightarrow (x_0, y_0)$ 为极大值点
 - (b) 若 $A > 0 \Rightarrow (x_0, y_0)$ 为极小值点
2. 若 $AC - B^2 < 0 \Rightarrow (x_0, y_0)$ 不为极值点
3. 若 $AC - B^2 = 0 \Rightarrow (x_0, y_0)$ 无法判断是不是极值点

14.1.8 有条件极值

一个条件

求 $z = f(x, y)$ 在条件 $\varphi(x, y) = 0$ 下的条件极值的方法为:

1. 构造拉格朗日函数 $F(x, y, \lambda) = f(x, y) + \lambda \varphi(x, y)$

2. 将 $F(x, y, \lambda)$ 分别对 x, y, λ 求偏导数, 构造方程组:

$$\begin{cases} f'_x(x, y) + \lambda \varphi'_x(x, y) = 0 \\ f'_y(x, y) + \lambda \varphi'_y(x, y) = 0 \\ \varphi(x, y) = 0 \end{cases}$$

解出 x, y, λ , 其中 (x, y) 就是可能的极值点.

其实就是将有条件极值转化成了拉格朗日方程下的无条件极值, 运用了极值的必要条件: 偏导数全为 0

两个条件

求 $u = f(x, y, z)$ 在条件 $\varphi(x, y, z) = 0, \psi(x, y, z) = 0$ 下的条件极值的方法为:

1. 构造拉格朗日函数 $F(x, y, z, \lambda, \mu) = f(x, y, z) + \lambda \varphi(x, y, z) + \mu \psi(x, y, z)$

2. 将 $F(x, y, z, \lambda, \mu)$ 分别对 x, y, z, λ, μ 求偏导数, 构造方程组:

$$\begin{cases} f'_x(x, y, z) + \lambda \varphi'_x(x, y, z) + \mu \psi'_x(x, y, z) = 0 \\ f'_y(x, y, z) + \lambda \varphi'_y(x, y, z) + \mu \psi'_y(x, y, z) = 0 \\ f'_z(x, y, z) + \lambda \varphi'_z(x, y, z) + \mu \psi'_z(x, y, z) = 0 \\ \varphi(x, y, z) = 0 \\ \psi(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

解出 x, y, z, λ, μ , 其中 (x, y, z) 就是可能的极值点.

14.1.9 最大值和最小值

求连续函数 $f(x, y)$ 在有界闭域 D 上的最大最小值的步骤:

1. 求 $f(x, y)$ 在 D 内部可能的极值点
2. 求 $f(x, y)$ 在 D 的边界上的最大值和最小值 (设立边界条件)
3. 比较

第十五章 二重积分

15.1 基础知识

15.1.1 概念

设函数 $z = f(x, y)$ 在有界闭区域 D 上有界.

1. 分点: 将 D 任意分成 n 个小闭区域 $\Delta\sigma_1, \Delta\sigma_2, \dots, \Delta\sigma_n$, $\Delta\sigma_i$ 表示第 i 块小区域.

2. 底面面积和高

(a) 底面面积: 用 $\Delta\sigma_i$ 表示区块也表示底面面积

(b) 高: 在这个小区域上取一点 (ξ_i, η_i) , 高为 $f(\xi_i, \eta_i)$

(c) 令 λ 为 $\Delta\sigma_1, \Delta\sigma_2, \dots, \Delta\sigma_n$ 中的最大直径

3. 求和:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \sum_{i=1}^n f(\xi_i, \eta_i) \Delta\sigma_i$$

15.1.2 几何意义

二重积分 $\iint_D f(x, y) d\sigma$ 是一个数. 当 $f(x, y) \geq 0$ 时, 其值等于以积分域 D 为底, 以曲面 $z = f(x, y)$ 为曲顶的曲顶柱体的体积.

15.1.3 二重积分的性质

不等式

1. 若在 D 上 $f(x, y) \leq g(x, y)$, 则 $\iint_D f(x, y) d\sigma \leq \iint_D g(x, y) d\sigma$

2. 若 $f(x, y)$ 在 D 上连续, 则 $mS \leq \iint_D f(x, y) d\sigma \leq MS$, 其中 m 和 M 分别是 $f(x, y)$ 在 D 上的最小值和最大值, S 为积分域 D 的面积

3. $|\iint_D f(x, y) d\sigma| \leq \iint_D |f(x, y)| d\sigma$

积分中值定理

若 $f(x, y)$ 在 D 上连续, 则 $\iint_D f(x, y) d\sigma = f(\xi, \eta)S$, 其中 $(\xi, \eta) \in D$, S 为积分域 D 的面积.

15.1.4 二重积分的计算

利用直角坐标计算

先 y 后 x

若积分域 D 是 x 型区域, 即积分域 D 可以通过 $y_1(x) \leq y \leq y_2(x), a \leq x \leq b$ 表示, 则:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \int_a^b dx \int_{y_1(x)}^{y_2(x)} f(x, y) dy$$

先 x 后 y

若积分域 D 是 y 型区域, 即积分域 D 可以通过 $x_1(y) \leq x \leq x_2(y), c \leq y \leq d$ 表示, 则:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \int_c^d dy \int_{x_1(y)}^{x_2(y)} f(x, y) dx$$

利用极坐标计算

先 r 后 θ

若积分域 D 可以用不等式 $r_1(\theta) \leq r \leq r_2(\theta), \alpha \leq \theta \leq \beta$ 来表示, 则:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \int_{\alpha}^{\beta} d\theta \int_{r_1(\theta)}^{r_2(\theta)} f(r \cos \theta, r \sin \theta) r dr$$

利用对称性和奇偶性计算

1. 若积分域 D 关于 y 轴对称, $f(x, y)$ 关于 x 有奇偶性, 则:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \begin{cases} 2 \iint_{D_{x \geq 0}} f(x, y) d\sigma, & f(-x, y) = f(x, y) \\ 0, & f(-x, y) = -f(x, y) \end{cases}$$

2. 若积分域 D 关于 x 轴对称, $f(x, y)$ 关于 y 轴有奇偶性, 则:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \begin{cases} 2 \iint_{D_{y \geq 0}} f(x, y) d\sigma, & f(x, -y) = f(x, y) \\ 0, & f(x, -y) = -f(x, y) \end{cases}$$

利用变量对称性计算

当积分域 D 关于直线 $y = x$ 对称时, 将被积函数 $f(x, y)$ 中的 x 和 y 对调, 积分值不变, 即:

$$\iint_D f(x, y) d\sigma = \iint_D f(y, x) d\sigma, \quad D \text{ 关于 } y = x \text{ 对称}$$

第二部分

线性代数

第十六章 行列式

16.1 基础知识

16.1.1 行列式

定义

1. 几何定义

n 阶行列式为 n 个 n 维向量组成的 n 维图形的体积.

2. 逆序数法定义

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j_1, j_2, \dots, j_n} (-1)^{r(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n}$$

总共有 $n!$ 个项, 当为偶排列的时候, 逆序数为正; 当为奇排列的时候, 逆序数为负.

3. 展开定义

代数余子式: $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$

按第 i 行展开: $a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in}$

注意, 行列式的某行 (列) 元素分别乘另一行 (列) 的元素的代数余子式后再求和为 0

性质

1. $|A^T| = |A|$, 若 $A = A^T$, 则矩阵 A 为对称矩阵, 若 $A \times A^T = E$, 则矩阵 A 为正交矩阵
2. 若行列式中某行 (列) 全部元素为 0, 行列式为 0
3. 若行列式中某行 (列) 元素有公因子 $k(k \neq 0)$, k 可以提到行列式外面
4. 行列式某行 (列) 元素均是两个元素之和, 可以拆成两个行列式之和
5. 两行 (列) 互换, 值取反
6. 两行 (列) 元素对应成比例, 行列式为 0
7. 行列式中某行 (列) k 倍加到另一行 (列), 值不变

重要行列式

1. 主对角线行列式 (上/下三角形行列式)

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n a_{ii}$$

2. 副对角线行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,n-1} & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,n-1} & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & \cdots & 0 & a_{1n} \\ 0 & \cdots & a_{2,n-1} & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,n-1} & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & \cdots & 0 & a_{1n} \\ 0 & \cdots & a_{2,n-1} & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & 0 & 0 \end{vmatrix} \\ = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{1n} a_{2,n-1} \cdots a_{n1}$$

3. 拉普拉斯展开式

A 为 m 阶方阵, B 为 n 阶方阵

$$\text{主对角线: } \begin{vmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & C \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & B \end{vmatrix} = |A||B|$$

$$\text{副对角线: } \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} C & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & C \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$$

4. 范特蒙德行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \sum_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$$

注意, 范氏行列式中全 1 行一定在上方.

16.2 习题

16.2.1 行列式的计算

具体型行列式

1. 化基本形法

(a) 直接展开: 适用于含 0 较多的行 (列)

(b) 爪型: 斜爪消平爪

(c) 异爪型:

i. 阶数不高, 直接展开

ii. 阶数高, 用递推 (尤其适用于一横型行列式)

(d) 行 (列) 和相等: 三种方法

- i. 提取公因子: 将其余行全都加到第一行上去, 提取公因子
- ii. 加边法: 例如矩阵

$$\begin{bmatrix} a_1 - b & a_2 & \dots & a_n \\ a_1 & a_2 - b & \dots & a_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & \dots & a_n - b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ 0 & a_1 - b & a_2 & \dots & a_n \\ 0 & a_1 & a_2 - b & \dots & a_n \\ 0 & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_1 & a_2 & \dots & a_n - b \end{bmatrix}$$

加边后矩阵的值不变, 可以将第 1 行的 -1 倍加到其他行, 再用其他行的 $(-1/b)$ 倍加到第一列.

iii. 化爪形行列式

(e) 消零化基本形:

(f) 拉普拉斯行列式: 一般为 “X 字形”

(g) 范特蒙德行列式: 化为范式行列式, 看第二行写结果

2. 递推法

3. 行列式表示的函数和方程

抽象型行列式

1. 目标行列式和矩阵的相互转换: $|\mathbf{AB}| = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|$

2. 与特征方程相结合

16.2.2 余子式和代数余子式的线性组合的计算

根据行列式的展开定义, 有:

$$a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in} = \begin{bmatrix} \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

则有:

$$k_1A_{i1} + k_2A_{i2} + \dots + k_{i1}A_{in} = \begin{bmatrix} \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ k_{i1} & k_{i2} & \dots & \dots & k_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

第十七章 矩阵

17.1 基础知识

17.1.1 矩阵

本质

矩阵的本质是表达系统信息.

定义

由 $m \times n$ 个数排成的 m 行 n 列的矩形表格. 当 $m = n$ 的时候称 \mathbf{A} 为 n 阶方阵.
有两个矩阵, 如果 m, n 相同, 称为同型矩阵.

运算

1. 相等: 同型矩阵且对应元素相等
2. 加法: 同型矩阵对应元素相加
3. 数乘矩阵 (重要, 与行列式不同)

$$k\mathbf{A} = \mathbf{A}k = k \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{bmatrix}$$

加法运算和数乘运算统称为矩阵的线性运算, 满足以下运算规律:

- (a) 交换律: $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$
 - (b) 结合律: $(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$
 - (c) 分配律: $k(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = k\mathbf{A} + k\mathbf{B}, (k + l)\mathbf{A} = k\mathbf{A} + l\mathbf{B}$
 - (d) 数和矩阵相乘的结合律: $k(l\mathbf{A}) = (kl)\mathbf{A} = l(k\mathbf{A})$
4. 乘法: \mathbf{A} 为 $m \times s$ 矩阵, \mathbf{B} 为 $s \times n$ 矩阵, 设 $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})_{m \times n}$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$$

乘法满足下列运算规律:

- (a) 结合律: $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$

(b) 分配律: $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$

(c) 数乘与矩阵乘积的结合律: $(k\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(k\mathbf{B})$

5. 转置矩阵: 行列互换

6. 向量的内积和正交

(a) 内积: $\boldsymbol{\alpha} = [\alpha_1, \dots, \alpha_n]^T, \boldsymbol{\beta} = [\beta_1, \dots, \beta_n]^T$, 内积为

$$\boldsymbol{\alpha}^T \boldsymbol{\beta} = \sum_{i=1}^n a_i b_i = a_1 b_1 + \dots + a_n b_n$$

记为 $(\boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta})$

(b) 正交: 内积为 0

(c) 模: 向量的长度, 记作 $\|\boldsymbol{\alpha}\|$

7. 标准正交向量组: 所有成员两两正交且模都为 1, 即:

$$\boldsymbol{\alpha}_i^T \boldsymbol{\alpha}_j = 0 \quad (i \neq j)$$

$$\boldsymbol{\alpha}_i^T \boldsymbol{\alpha}_j = 1 \quad (i = j)$$

称 $\boldsymbol{\alpha}_1, \dots, \boldsymbol{\alpha}_n$ 为单位正交向量组.

8. 标准正交矩阵: 由标准正交向量组组成的矩阵

9. 施密特正交化 (正交规范化)

$$\boldsymbol{\beta}_1 = \boldsymbol{\alpha}_1$$

$$\boldsymbol{\beta}_2 = \boldsymbol{\alpha}_2 - \frac{(\boldsymbol{\alpha}_2, \boldsymbol{\beta}_1)}{(\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_1)} \boldsymbol{\beta}_1$$

上式得到的是正交向量组, 再进行单位化:

$$\boldsymbol{\eta}_1 = \frac{\boldsymbol{\beta}_1}{\|\boldsymbol{\beta}_1\|}, \boldsymbol{\eta}_2 = \frac{\boldsymbol{\beta}_2}{\|\boldsymbol{\beta}_2\|}$$

得到标准正交向量组.

10. 幂: \mathbf{A} 为一个 n 阶方阵, 则 $\mathbf{A}^n = \mathbf{AA} \dots \mathbf{AA}$ (共 n 个 \mathbf{A})

11. 方阵乘积的行列式

$$|\mathbf{AB}| = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|$$

重要矩阵

1. 零矩阵

2. 单位矩阵

3. 数量矩阵: 数 k 和单位矩阵的乘积

4. 对角矩阵: 非主对角线元素均为 0 的矩阵

5. 上 (下) 三角矩阵

6. 对称矩阵: $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$

7. 反对称矩阵: $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$

8. 标准正交矩阵: $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{E}$, 即行 (列) 向量的组合是标准正交向量组

9. 分块矩阵

分块矩阵的加法和数乘与行列式不同:

(a) 加法

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{A}_2 \\ \mathbf{A}_3 & \mathbf{A}_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \mathbf{B}_1 & \mathbf{B}_2 \\ \mathbf{B}_3 & \mathbf{B}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 + \mathbf{B}_1 & \mathbf{A}_2 + \mathbf{B}_2 \\ \mathbf{A}_3 + \mathbf{B}_3 & \mathbf{A}_4 + \mathbf{B}_4 \end{bmatrix}$$

(b) 数乘

$$k \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{D} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k\mathbf{A} & k\mathbf{B} \\ k\mathbf{C} & k\mathbf{D} \end{bmatrix}$$

(c) 乘法: 与矩阵乘法相同

17.1.2 矩阵的逆

定义

若 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{E}$, 则矩阵 \mathbf{A} 可逆, \mathbf{B} 为 \mathbf{A} 的逆矩阵.

性质

设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 为同阶可逆矩阵

$$1. (k\mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{k}\mathbf{A}^{-1} \quad (k \neq 0)$$

$$2. (\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1} \quad (\mathbf{AB} \text{ 也可逆})$$

$$3. (\mathbf{A}^T)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^T \quad (\mathbf{A}^T \text{ 也可逆})$$

$$4. (\mathbf{A} + \mathbf{B})^{-1} \neq \mathbf{A}^{-1} + \mathbf{B}^{-1}$$

$$5. (\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$$

$$6. |\mathbf{A}^{-1}| = |\mathbf{A}|^{-1}$$

$$\text{推导: } |\mathbf{A}^{-1}\mathbf{A}| = |\mathbf{A}^{-1}||\mathbf{A}| = 1$$

17.1.3 伴随矩阵

定义

矩阵 \mathbf{A} 的伴随矩阵为:

$$\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

其中 \mathbf{A} 为对应元素的代数余子式.

性质

1. $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{E}$
2. $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$
3. $(\mathbf{A}^*)^* = |\mathbf{A}|^{n-2}\mathbf{A}$
4. $(\mathbf{A})^{-1} = \frac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|}$

17.1.4 初等矩阵

定义

单位矩阵经过一次初等变换后得到的矩阵称为初等矩阵, 有三种:

1. 倍乘初等矩阵

$$\mathbf{E}_2(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

2. 互换初等矩阵

$$\mathbf{E}_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

3. 倍加初等矩阵

$$\mathbf{E}_{31}(k) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ k & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

注意是第一行的 k 倍加到第三行或者是第三列的 k 倍加到第一列 (别搞错顺序).

性质

1. $[\mathbf{E}_{ij}]^T = \mathbf{E}_{ij}, [\mathbf{E}_i(k)]^T = \mathbf{E}_i(k), [\mathbf{E}_{ij}(k)]^T = \mathbf{E}_{ji}(k)$
2. $[\mathbf{E}_{ij}]^{-1} = \mathbf{E}_{ij}, [\mathbf{E}_i(k)]^{-1} = \mathbf{E}_i(\frac{1}{k}), [\mathbf{E}_{ij}(k)]^{-1} = \mathbf{E}_{ij}(-k)$
3. 左行右列定理
4. 若 \mathbf{A} 为可逆矩阵, 则可以表示为有限个可逆矩阵的乘积

17.1.5 等价矩阵

若 \mathbf{A}, \mathbf{B} 均为 $m \times n$ 矩阵, 且 $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$, 则 \mathbf{A}, \mathbf{B} 为等价矩阵, 记作 $\mathbf{A} \cong \mathbf{B}$.

或者说, 若存在可逆矩阵 $\mathbf{P}_{m \times m}, \mathbf{Q}_{n \times n}$, 使得 $\mathbf{PAQ} = \mathbf{B}$, 则称 \mathbf{A}, \mathbf{B} 为等价矩阵.

17.1.6 矩阵的秩

定义

设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, \mathbf{A} 中最高阶非零子式的阶数为矩阵 \mathbf{A} 的秩. 如果 \mathbf{A} 为 $n \times n$ 矩阵, 则 $r(\mathbf{A}) = n$ (满秩) $\Leftrightarrow |\mathbf{A}| \neq 0 \Leftrightarrow \mathbf{A}$ 可逆.

初等变换不改变矩阵的秩

$$r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{PA}) = r(\mathbf{AQ}) = r(\mathbf{PAQ})$$

重要式子

设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, \mathbf{B} 为满足有关矩阵运算要求的矩阵, 则

$$1. 0 \leq r(\mathbf{A}) \leq \min\{m, n\}$$

$$2. \text{ 数乘: } r(k\mathbf{A}) = r(\mathbf{A})$$

$$3. r(\mathbf{AB}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}$$

$$4. r(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$$

$$5. r(\mathbf{A}^*) = \begin{cases} n & r(\mathbf{A}) = n \\ 1 & r(\mathbf{A}) = n - 1 \\ 0 & r(\mathbf{A}) < n - 1 \end{cases} \text{ 其中 } \mathbf{A} \text{ 为 } n \text{ 阶方阵}$$

17.1.7 常见运算汇总

$$1. |\mathbf{kA}| = k^n |\mathbf{A}|$$

$$(\mathbf{kA})^T = k\mathbf{A}^T$$

$$(\mathbf{kA})^{-1} = \frac{1}{k}\mathbf{A}^{-1}$$

$$(\mathbf{kA})^* = k^{n-1}\mathbf{A}^*$$

$$2. |\mathbf{A} + \mathbf{B}| \neq |\mathbf{A}| + |\mathbf{B}|$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^{-1} \neq \mathbf{A}^{-1} + \mathbf{B}^{-1}$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^* \neq \mathbf{A}^* + \mathbf{B}^*$$

$$3. |\mathbf{AB}| = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|$$

$$(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T\mathbf{A}^T$$

$$(\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$$

$$(\mathbf{AB})^* = \mathbf{B}^*\mathbf{A}^*$$

$$4. (\mathbf{A}^{-1})^* = (\mathbf{A}^*)^{-1}$$

$$(\mathbf{A}^{-1})^T = (\mathbf{A}^T)^{-1}$$

$$(\mathbf{A}^T)^* = (\mathbf{A}^*)^T$$

17.2 习题

17.2.1 普通矩阵的运算

矩阵相乘时要注意矩阵的左右位置

常见的位置变换有: $\mathbf{AA}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{E}$, $\mathbf{AE} = \mathbf{EA} = \mathbf{A}$, $\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{E}$ (\mathbf{A} 可逆, \mathbf{B} 为 \mathbf{A} 的逆矩阵), $\mathbf{AA}^T = \mathbf{A}^T\mathbf{A} = \mathbf{E}$ (\mathbf{A} 为正交矩阵).

A^n 的计算

1. A 为方阵, $r(A) = 1$, 可以将矩阵拆开:

$$A = \begin{bmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & a_1 b_3 \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & a_2 b_3 \\ a_3 b_1 & a_3 b_2 & a_3 b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \end{bmatrix}$$

2. 计算 A^2, A^3 等, 往往会得到幂零矩阵 $A (A^n = 0 (n \geq r))$

3. $A^n = (B + C)^n$, 2 项展开

4. 转化成对角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm} \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} a_{11}^n & & & \\ & a_{22}^n & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm}^n \end{bmatrix}$$

5. 分块矩阵

$$\begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix}^n = \begin{bmatrix} A^n & 0 \\ 0 & B^n \end{bmatrix}$$

 A^{-1} 的计算

1. 定义法 (常用于求抽象矩阵)

(a) 根据 $AB = E$, 找到一个逆矩阵 B 即可

(b) 将 A 分解为若干个可逆矩阵的乘积, 即若 $A = BC$, 且 B, C 可逆, 则 A 可逆.

(c) 一些简单分块矩阵的逆. 若 A, B 均为分块矩阵, 则有:

$$\begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{bmatrix}$$

- (d) 一些特殊的矩阵

- i. 对角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} a_{11}^{-1} & & & \\ & a_{22}^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nm}^{-1} \end{bmatrix}$$

- ii. 只有副对角线元素不为 0 的矩阵

$$\begin{bmatrix} & & & a_{1m} \\ & & a_{2,m-1} & \\ & \ddots & & \\ a_{n1} & & & \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} & & & 1/a_{n1} \\ & & 1/a_{n-1,2} & \\ & \ddots & & \\ 1/a_{1m} & & & \end{bmatrix}$$

2. 伴随矩阵法

若 $|A| \neq 0$, 则 A 可逆, 且 $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$

3. 初等矩阵法

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{E} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{bmatrix} \mathbf{E} & \mathbf{A} \end{bmatrix}$$

17.2.2 伴随矩阵的计算

通常结合伴随矩阵的五个公式考:

$$1. (k\mathbf{A})^* = k^{n-1}\mathbf{A}^*$$

$$2. \mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{E}$$

$$3. |\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$$

$$4. (\mathbf{A}^*)^* = |\mathbf{A}|^{n-2}\mathbf{A}$$

$$5. \mathbf{A}^{-1} = \frac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|}$$

$$6. r(\mathbf{A}^*) = \begin{cases} n & r(\mathbf{A}) = n \\ 1 & r(\mathbf{A}) = n - 1 \text{ 其中 } \mathbf{A} \text{ 为 } n \text{ 阶方阵} \\ 0 & r(\mathbf{A}) < n - 1 \end{cases}$$

题目中会给你一个等式, 按照上面的公式化简之后会得到一个较简单的等式.

17.2.3 初等变换和初等矩阵

这里会考的是左行右列定理和三种行/列初等变换, 以及要清楚 $\mathbf{E}_{31}(k)$ 的含义是第 3 列的 k 倍加到第 1 列, 或者是第 1 行的 k 倍加到第 3 行 (注意行和列的区别).

17.2.4 矩阵方程

含有未知数的方程被称为矩阵方程, 方程中会含有伴随矩阵, 逆矩阵, 转置矩阵等各种类型的矩阵, 要学会把其中的一部分消掉化简.

17.2.5 矩阵的秩和等价矩阵

这里要注意等价的含义: 两个矩阵的秩相等, 或者说存在两个可逆矩阵 \mathbf{P}, \mathbf{Q} , 使得 $\mathbf{PAQ} = \mathbf{B}$ 成立.

第十八章 向量组

18.1 基础知识

18.1.1 向量

定义

n 个数构成的一个有序数组 $[a_1, a_2, \dots, a_n]$ 称为一个 n 维向量, 记为 $\alpha = [a_1, a_2, \dots, a_n]$, 并称 α 为 n 维行向量, α^T 为 n 维列向量. 其中 a_i 称为向量 α 或者 α^T 的第 i 个分量.

18.1.2 线性组合和线性相关

定义

1. 线性组合: 设有 m 个 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 和 m 个数 k_1, k_2, \dots, k_m . 则向量 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$ 为向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的线性组合
2. 线性表出: 若向量 β 能表示成向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的线性组合, 即 $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$, 则称 β 能够被向量组线性表出
3. 线性相关: 存在一组不全为 0 的数 k_1, k_2, \dots, k_m , 使得下式成立:

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = \mathbf{0}$$

上式可以进一步写为 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_m\alpha_m = \mathbf{0}$, 这个式子有四种形式:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

或者矩阵形式:

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

或者向量形式:

$$A\mathbf{x} = x_1 \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{bmatrix} + \dots + x_m \begin{bmatrix} a_{1m} \\ a_{2m} \\ \vdots \\ a_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

或者线性方程组形式:

$$\begin{cases} x_1 a_{11} + x_2 a_{12} + \dots + x_m a_{1m} = 0 \\ x_1 a_{21} + x_2 a_{22} + \dots + x_m a_{2m} = 0 \\ \dots \\ x_1 a_{n1} + x_2 a_{n2} + \dots + x_m a_{nm} = 0 \end{cases}$$

4. 线性无关: 只有当 k_1, k_2, \dots, k_m 全为 0 的时候, 才能使上式成立

判别相关性定理

1. 相关充要条件: 向量组中至少有一个向量能被其余的 $n-1$ 的向量线性表出
2. 相关充要条件: 方程 $Ax = 0$ 有非 0 解
3. 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 而向量组 $\beta, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关, 则 β 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出, 且表示方法唯一
4. 如果向量 β 能够由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出, 则 $r([\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m]) = r([\beta, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m])$
5. 以少表多, 多的相关: 如果向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 能够由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表示, 且 $t > s$, 则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性相关
6. 向量组的部分与整体:

如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中有一部分向量线性相关, 则整体也线性相关;

如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 则其任一部分线性无关

7. 向量的部分与整体:

如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 则将所有向量扩展到 s 维得到的向量组 $\alpha_1^*, \alpha_2^*, \dots, \alpha_m^*$ 也是线性无关的;

如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关, 则将所有向量缩减到 k 维得到的向量组 $\alpha_1^*, \alpha_2^*, \dots, \alpha_m^*$ 也是线性相关的

18.1.3 极大线性无关组和等价向量组

定义

在向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中, 存在向量组 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_s}$, 满足以下条件:

1. $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_s}$ 线性无关
2. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中的任一向量能够由向量组 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_s}$ 线性表示

则称向量组 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_s}$ 为原向量组的极大线性无关组.

18.1.4 等价向量组

定义

若有两个向量组 (1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 和 (2) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 这两个向量组中的任一元素都可以由另一向量组线性表出, 则称这两个向量组为等价向量组.

性质

1. 反身性: $(1) \simeq (1)$
2. 对称性: $(1) \simeq (2) \Leftrightarrow (2) \simeq (1)$
3. 传递性: $(1) \simeq (2), (2) \simeq (3) \Rightarrow (1) \simeq (3)$
4. 向量组和它的极大线性无关组是等价向量组
5. 等价向量组有相等的秩

18.1.5 向量组的秩

定义

向量组的秩是极大线性无关组成员的个数, 是线性无关向量的个数, 是向量空间的维数, 是最简化的向量数.

性质

1. 三秩相等: $r(\mathbf{A})$ 矩阵的秩 $= \mathbf{A}$ 的行秩 $= \mathbf{A}$ 的列秩
2. 若 $\mathbf{A} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \mathbf{B}$, 则
 - (a) \mathbf{A} 的行向量组和 \mathbf{B} 的行向量组是等价向量组
 - (b) \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 的任何相应部分列向量具有相同的线性相关性
3. 设向量组 (1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 和 (2) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$, 若 β_i 均可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表出, 则 $r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) \leq r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$

可以这么理解: 秩其实就是一种多样性, 多样的数据的集合肯定能够表示单一的数据的集合, 即如果秩越大, 则这些数据的多样性就越大. 所以 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的秩一定大.

18.2 习题

18.2.1 向量组的线性表出和线性相关

这里主要考的是七大判别定理, 简单的可以说成:

1. 两个充要条件: 至少有一个向量能被其他向量线性表示; $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 有非 $\mathbf{0}$ 解
2. 与非齐次线性方程组的解相关的判定: 建议结合第四章非齐次线性方程组的解. 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 无关, 且 $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta$ 相关, 则 β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示, 且表示方法唯一. 若 β 可以由 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示, 则 $r([\alpha_1, \dots, \alpha_m]) = r([\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta])$
3. 以少表多, 多的相关
4. 向量个数的扩/缩和向量维度的扩/缩

如果遇到证明线性相关性或者线性无关性, 可以转化成 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 或者 $\mathbf{Ax} = \beta$ 解的问题.

18.2.2 极大线性无关组及向量组秩的求法

这类问题用到最多的定理：初等变换不会改变矩阵的秩，或者说一个矩阵乘以可逆矩阵不会改变其线性相关性（可逆矩阵也是由初等矩阵经过初等变换形成的）。

求极大线性无关组的方法是通过高斯消元法得到行阶梯型矩阵，再找到阶梯列，该列对应的向量组成的就是极大线性无关组（实际上也是用到了“初等变换不会改变对应列的线性相关性”）。

第十九章 线性方程组

19.1 基础知识

19.1.1 齐次线性方程组

设有一齐次线性方程组:

$$\begin{cases} x_1 a_{11} + x_2 a_{12} + \dots + x_m a_{1m} = 0 \\ x_1 a_{21} + x_2 a_{22} + \dots + x_m a_{2m} = 0 \\ \dots \\ x_1 a_{n1} + x_2 a_{n2} + \dots + x_m a_{nm} = 0 \end{cases}$$

其矩阵形式为:

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

有解的条件

由上矩阵可以得到, 未知数的个数为 m , 方程的个数为 n .

1. 若 $m > n$, 则必有非零解

说明: 由于行秩 = 列秩, 故系数矩阵 \mathbf{A} 的秩 $r(\mathbf{A}) \leq n$, 即 $r(\mathbf{A}) < m$

2. 若 $m = n$, 用秩判断:

- (a) 若 $r(\mathbf{A}) = m$ (向量组线性无关, $|\mathbf{A}| \neq 0$), 则仅有零解

说明: 由于行秩 = 列秩, 所以列秩为 m , 说明独立方程组个数为 m .

- (b) 若 $r(\mathbf{A}) = r < m$ (向量组线性相关, $|\mathbf{A}| = 0$), 则必有非零解, 且有 $m - r$ 个线性无关解

说明: 由于行秩 = 列秩, 所以列秩为 r , 说明独立方程组个数为 r .

3. 若 $m < n$,

注: 如果方程 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 有无穷解, 则 $r(\mathbf{A}) < m$, 对应上述 1, 2(b) 两种情况.

解的性质

若 $\mathbf{A}\boldsymbol{\xi}_1 = \mathbf{0}$, $\mathbf{A}\boldsymbol{\xi}_2 = \mathbf{0}$, 则 $k_1\boldsymbol{\xi}_1 + k_2\boldsymbol{\xi}_2$ 是齐次线性方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解.

基础解系和解的结构

1. 基础解系

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{m-r}$ 满足:

(a) 是方程组 $Ax = 0$ 的解

(b) 线性无关

(c) 方程组 $Ax = 0$ 的任一解均可由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{m-r}$ 线性表出, 则称 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{m-r}$ 是方程组 $Ax = 0$ 的基础解系

2. 通解

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{m-r}$ 是方程 $Ax = 0$ 的基础解系, 则 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{m-r}\xi_{m-r}$ 是其通解.

求解方法

1. $A \xrightarrow{\text{初等行变换}} B$, 其中 B 为行阶梯形矩阵, $r(A) = r$

高斯消元法:

① 保证最靠左的非全 0 列的最上方为非 0 元素, 如果不是, 通过“互换”初等行变换使最靠左非全 0 列的最上方为非 0 元素

② 通过“倍加”初等行变换使这个非 0 元素所在列的下方元素全为 0

③ 遮住矩阵的最上面一行不看, 将其余行看作一个新矩阵, 重复①②, 直至矩阵化为阶梯形

高斯-若当消元法:

① 由高斯消元法得到阶梯形矩阵

② 对于每一个非全 0 行, 通过“倍乘”初等行变换使得这一行的非 0 首位为 1

③ 对于每一个非全 0 行, 通过“倍加”初等行变换使得这一行的非 0 首项所在列的上方元素全为 0, 直至得到简化行阶梯型矩阵

2. 按列找出一个秩为 r 的子矩阵, 剩余列位置对应的未知数设为自由变量

3. 算出共有 $m - r$ 个线性无关解, 求出 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{m-r}$, 写出通解

19.1.2 非齐次线性方程组

设有一非齐次线性方程组:

$$\begin{cases} x_1a_{11} + x_2a_{12} + \dots + x_ma_{1m} = b_1 \\ x_1a_{21} + x_2a_{22} + \dots + x_ma_{2m} = b_2 \\ \dots \\ x_1a_{n1} + x_2a_{n2} + \dots + x_ma_{nm} = b_n \end{cases}$$

其矩阵形式为:

$$Ax = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

特殊的有矩阵 \mathbf{A} 的增广矩阵:

$$[\mathbf{A}, \mathbf{b}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} & b_n \end{bmatrix}$$

有解的条件

1. 若 $r(\mathbf{A}) \neq r([\mathbf{A}, \mathbf{b}])$ (\mathbf{b} 不能由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出), 方程组无解
实际上, $r([\mathbf{A}, \mathbf{b}]) = r(\mathbf{A}) + 1$.
2. 若 $r(\mathbf{A}) = r([\mathbf{A}, \mathbf{b}]) = m$ ($\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \mathbf{b}$ 线性相关), 方程组有唯一解³
3. 若 $r(\mathbf{A}) = r([\mathbf{A}, \mathbf{b}]) = r < m$, 方程组有无穷多解

第二种情况下, 如果方程有 m 个未知数 m 个方程, 则可以使用克拉默法则.

解的性质

设 η_1, η_2, η 是非齐次线性方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的解, ξ 是对应齐次线性方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解, 则:

1. $\eta_1 - \eta_2$ 是 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解
2. $k\xi + \eta$ 是 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的解

求解方法

1. 写出 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的导出方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 并求出其通解 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{m-r}\xi_{m-r}$
2. 求出 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的一个特解 η
3. $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的通解为 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{m-r}\xi_{m-r} + \eta$

19.2 习题

19.2.1 具体型线性方程组

齐次线性方程组

齐次线性方程组求解方法已经在前面提及.

这里要强调的是要特别重视 $m - r$ 解空间中线性无关向量的个数, 题目中可能会给你线性无关向量的个数, 反而求系数矩阵的秩. 其次, 如果求得 $m - r = 1$ 的话, 令自由变量的值为 1, 这样就保证了线性无关性.

非齐次线性方程组

非齐次线性方程组求解方法已经在前面提及.

这里要特别注意的是在求齐次线性方程组通解的时候, 要注意有多少的线性无关的解 ($m - r$), 这个可以通过非齐次线性方程组的两个特殊解相减获得. 其次, 非齐次线性方程组的特殊解只要一个就可以了.

19.2.2 抽象型线性方程组

方程组有解的条件和解的判别

齐次方程组有解的条件和非齐次方程组有解的条件已经在前面提及, 请背熟. 这里要特别强调齐次方程组下有无穷解的情况包括 1, 2b) 两种情况.

解的结构

齐次方程组解的结构是 $k_1\xi_1 + \dots + k_{m-r}\xi_{m-r}$.

非齐次方程组解的结构是 $k_1\xi_1 + \dots + k_{m-r}\xi_{m-r} + \eta$, 其中 η 为特解.

方程组 $Ax = 0$ 的基础解系的讨论

基础解系其实就是几个线性无关的解的集合, 这个问题核心是线性无关解的个数 $m - r$.

线性方程组系数矩阵列向量和解的关系

主要是理解一种思想: “方程组的解是描述列向量组中各向量之间数量关系的系数”.

19.2.3 两个方程组的公共解

齐次线性方程组 $A_{m \times n}x = 0$ 和 $B_{m \times n}x = 0$ 的公共解是满足方程 $\begin{bmatrix} A \\ B \end{bmatrix} x = 0$ 的解.

19.2.4 同解方程组

若两个方程组 $A_{n \times m}x = 0$ 和 $B_{s \times m}x = 0$ 有完全相同的解, 则称它们为同解方程组.

$$Ax = 0, Bx = 0 \text{ 为同解方程组} \Leftrightarrow r(A) = r(B) = r\left(\begin{bmatrix} A \\ B \end{bmatrix}\right)$$

第二十章 特征值和特征向量

20.1 基础知识

20.1.1 特征值和特征向量

定义

设 \mathbf{A} 为 n 阶矩阵, λ 是一个数, 若存在一个非零的 n 维向量 $\boldsymbol{\xi}$, 使得 $\mathbf{A}\boldsymbol{\xi} = \lambda\boldsymbol{\xi}$, 则称 $\boldsymbol{\xi}$ 为 \mathbf{A} 的特征向量, λ 为 \mathbf{A} 的特征值.

上式可以化简成 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$, $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 被称为特征多项式, $\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}$ 称为特征矩阵.

推导: 由于 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\boldsymbol{\xi} = \mathbf{0}$, 且 $\boldsymbol{\xi} \neq \mathbf{0}$, 说明方程 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\boldsymbol{\xi} = \mathbf{0}$ 有非零解 (构成特征矩阵的向量线性相关), 即 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$.

性质

1. 特征值的性质

(a) 特征值的个数为 n (包括重根)

(b) $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \text{tr}(\mathbf{A})$

(c) $\prod_{i=1}^n \lambda_i = |\mathbf{A}|$

2. 特征向量的性质

(a) 线性无关的特征向量的数量 $\leq n$

(b) 每个不同的特征值至少有一个特征向量

(c) k 重特征值 λ 至多只有 k 个线性无关的特征向量

(d) 若 $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$ 是 \mathbf{A} 的属于不同特征值的特征的特征向量, 则 $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$ 线性无关

(e) 若 $\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2$ 是 \mathbf{A} 的属于同一特征值 λ 的特征向量, 则 $k_1\boldsymbol{\xi}_1 + k_2\boldsymbol{\xi}_2$ 仍然是 \mathbf{A} 的属于特征值 λ 的特征向量

20.1.2 矩阵的相似

定义

设 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 为两个 n 阶方阵, 若存在 n 阶可逆矩阵 \mathbf{P} , 使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{B}$ 成立, 则称 \mathbf{A} 相似于 \mathbf{B} , 记成 $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$.

性质

1. • 反身性: $\mathbf{A} \sim \mathbf{A}$

• 对称性: $\mathbf{A} \sim \mathbf{B} \Rightarrow \mathbf{B} \sim \mathbf{A}$

- 传递性: $A \sim B, B \sim C \Rightarrow A \sim C$

2. 若 $A \sim B$, 则有

- $r(A) = r(B)$
- $|A| = |B|$
- A, B 具有相同的特征值
- A, B 特征多项式的值相同
- $|A + kE| = |B + kE|$

3. 若 $A \sim B$, 则有

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

20.1.3 矩阵的相似对角化

定义

设 n 阶矩阵 A , 存在 n 阶可逆矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = \Lambda$, 则 $A \sim \Lambda$, Λ 是 A 的相似标准形.

$$P = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n], \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

条件

如果说 A 可以相似对角化, 即 $P^{-1}AP = \Lambda$, 其中 P 可逆, 我们可以将等式两边左乘 P , 得到:

$$A_{n \times n} [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n]_{n \times n} = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n]_{n \times n} \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}_{n \times n}$$

即:

$$[A\xi_1, A\xi_2, \dots, A\xi_n] = [\lambda_1\xi_1, \lambda_2\xi_2, \dots, \lambda_n\xi_n]$$

也即:

$$A\xi_i = \lambda_i\xi_i, i = 1, 2, \dots, n$$

1. n 阶矩阵 A 可以相似对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量 ($|P| \neq 0$)

解释: 由于 P 可逆, 故 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 线性无关, 且上述过程可逆

2. n 阶矩阵 A 可以相似对角化 $\Leftrightarrow n$ 重特征值对应的解空间是 n 维 (A 对应于每个 k_i 重特征值都有 k_i 个线性无关的特征向量)

解释: k_i 重特征值至多有 k_i 个线性无关的特征向量

3. n 阶矩阵 \mathbf{A} 有 n 个不同特征值 $\Rightarrow \mathbf{A}$ 可以相似对角化

解释: 每个特征值至少有一个特征向量

4. n 阶矩阵 \mathbf{A} 为实对称矩阵 $\Rightarrow \mathbf{A}$ 可以相似对角化

上述总共两个充要条件, 两个充分条件.

总结: 一个萝卜一个坑, 八重萝卜八个坑. 一个特征值一个特征向量, 八重特征值八个线性无关的特征向量.

20.1.4 实对称矩阵

定义

若 $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$, 则 \mathbf{A} 为是对称矩阵, 如果在此基础上 \mathbf{A} 的元素都是实数, 则 \mathbf{A} 是实对称矩阵.

性质

1. 实对称矩阵 \mathbf{A} 的属于不同特征值的特征向量相互正交
2. 实对称矩阵 \mathbf{A} 必相似于对角矩阵, 必有可逆矩阵 $\mathbf{P} = [\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2, \dots, \boldsymbol{\xi}_n]$, 使得 $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \boldsymbol{\Lambda}$. 且存在正交矩阵 \mathbf{Q} , 使得 $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{Q}^T\mathbf{A}\mathbf{Q} = \boldsymbol{\Lambda}$

$$\mathbf{P} = [\boldsymbol{\xi}_1, \boldsymbol{\xi}_2, \dots, \boldsymbol{\xi}_n], \boldsymbol{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

20.2 习题

20.2.1 具体型矩阵的特征值和特征向量

求解具体性矩阵的特征值和特征向量的方法很固定:

1. $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 求出特征值
2. 将特征值回代到 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\boldsymbol{\xi} = \mathbf{0}$ 中, 运用齐次方程组求解方法求出 $\boldsymbol{\xi}$

特别注意, 求解出的 $\boldsymbol{\xi}$ 是一个解空间, 而不是基础解系, 即应该求出齐次方程组的通解. 如果题目中要求的是线性无关的特征向量的话, 求得基础解系即可.

其次, 在求特征值的时候, 如果行列式的值的次数特别高的话, 建议用试根法先求出一个特殊的根, 再用多项式除法求出另外的根.

20.2.2 抽象型矩阵的特征值和特征向量

牢记这个表格:

矩阵	\mathbf{A}	$k\mathbf{A}$	\mathbf{A}^k	$f(\mathbf{A})$	\mathbf{A}^{-1}	\mathbf{A}^*	$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$
特征值	λ	$k\lambda$	λ^k	$f(\lambda)$	λ^{-1}	$\frac{ \mathbf{A} }{\lambda}$	λ
特征向量	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\boldsymbol{\xi}$	$\mathbf{P}^{-1}\boldsymbol{\xi}$

特征值可以做简单的运算, 如

第二十一章 二次型

21.1 基础知识

21.1.1 二次型

定义

n 元变量 x_1, x_2, \dots, x_n 的二次齐次多项式称为 n 元二次型, 简称二次型. 二次型有两种常见表达形式:

1. 代数形式

$$\begin{aligned} f(x) = & a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + a_{13}x_1x_3 \dots + a_{1n}x_1x_n \\ & + a_{22}x_2^2 + a_{23}x_2x_3 + \dots + a_{2n}x_2x_n \\ & + \dots \\ & + a_{nn}x_n^2 \end{aligned}$$

2. 矩阵形式

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

则二次型可以表示为:

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

必须强调的是, 这里的 \mathbf{A} 是一个对称矩阵.

21.1.2 线性变换

对于 n 元二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$, 若令

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \dots + c_{1n}y_n, \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \dots + c_{2n}y_n, \\ \dots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \dots + c_{nn}y_n, \end{cases}$$

$$\text{记 } \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \mathbf{C} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \dots & c_{nn} \end{bmatrix}, \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

则上式可以写为 $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$. 上式称为从 y_1, y_2, \dots, y_n 到 x_1, x_2, \dots, x_n 的线性变换. 如果 \mathbf{C} 可逆, 则称为可逆线性变换.

如果 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$, 令 $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$, 则有 $f(\mathbf{x}) = (\mathbf{C}\mathbf{y})^T \mathbf{A} (\mathbf{C}\mathbf{y}) = \mathbf{y}^T (\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}) \mathbf{y}$.

记 $\mathbf{B} = \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C}$, 则有 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \mathbf{B} \mathbf{y} = g(\mathbf{y})$. 至此我们通过线性变换得到了一个新的二次型 $g(\mathbf{y}) = \mathbf{y}^T \mathbf{B} \mathbf{y}$.

21.1.3 矩阵合同

定义

设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 为 n 阶矩阵, 若存在可逆矩阵 \mathbf{C} , 使得:

$$\mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{C} = \mathbf{B}$$

则称 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 合同, 记作 $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}$. 此时称 $f(\mathbf{x})$ 与 $g(\mathbf{x})$ 为合同二次型.

所谓合同, 就是指同一个二次型在可逆线性变换下的两个不同状态的联系.

性质

1. 反身性: $\mathbf{A} \simeq \mathbf{A}$
2. 对称性: $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B} \Rightarrow \mathbf{B} \simeq \mathbf{A}$
3. 传递性: $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}, \mathbf{B} \simeq \mathbf{C} \Rightarrow \mathbf{A} \simeq \mathbf{C}$
4. 秩相等: 若 $\mathbf{A} \simeq \mathbf{B}$, 则 $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$ (可逆线性变化不改变二次型的秩)
5. 和对称矩阵合同的矩阵一定是对称矩阵

21.1.4 标准形/规范形

定义

若二次型中只含有平方项, 没有交叉项, 形如

$$d_1 x_1^2 + d_2 x_2^2 + \dots + d_n x_n^2$$

的二次型称为标准形 (合同标准形).

若标准形中, 系数 d_i 仅为 $1, -1, 0$ 的二次型称为规范形.

求法

我们的目标是使得 \mathbf{B} 矩阵是一个对角矩阵, 即只有主对角线有元素, 才可以得到标准型. 有两种方法:

1. 任何二次型可以通过配方法 (作可逆线性变换) 化为标准形和规范形, 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (不一定是特征值 λ):

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} d_1 & & & \\ & d_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_n \end{bmatrix}$$

此外, 它还可以转化成规范形:

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & -1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & -1 \\ & & & & & & 0 \\ & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & 0 \end{bmatrix}$$

2. 任何二次型可以通过正交变换化成标准形 (见21.2.1), 它求得的对角矩阵 (标准形) 形式如下 (特征值不一定是 $0, 1, -1$):

$$\mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

21.1.5 惯性定理

定义

无论选取什么样的线性变换 (配方还是正交合同变换), 将二次型化为标准形或者规范形, 其正项系数个数 p , 负项个数 q 都是不变的, p 称为正惯性指数, q 称为负惯性指数.

性质

1. 若二次型的秩为 r , 则 $r = p + q$, 可逆线性变换不改变正/负惯性指数
2. 两个二次型 (或者实对称矩阵) 合同的条件是有相同的正/负惯性指数

21.1.6 正定二次型及其判别

定义

n 元二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$, 若对于任意的 $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T \neq \mathbf{0}$ 均有二次型大于 0, 即 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$, 则称 f 为正定二次型, \mathbf{A} 为正定矩阵.

条件

1. 充要条件:

n 元二次型正定 \Leftrightarrow 对于任意 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 有 $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$

$\Leftrightarrow f$ 的正惯性指数 $p = n$ (所有的系数全正, 即对角线元素全正)

\Leftrightarrow 存在可逆矩阵 \mathbf{D} , 使 $\mathbf{A} = \mathbf{D}^T \mathbf{D}$

$\Leftrightarrow \mathbf{A} \simeq \mathbf{E}$

$\Leftrightarrow \mathbf{A}$ 的特征值 $\lambda_i > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$

$\Leftrightarrow \mathbf{A}$ 的全部顺序主子式均大于 0 (左上角行列式)

顺序主子式:

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$, 则:

$$|\mathbf{A}_k| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix}$$

称为 n 阶矩阵 \mathbf{A} 的 k 阶顺序 (或左上角) 主子式, 当 k 取 $1, 2, \dots, n$ 时, 就得到 \mathbf{A} 的 n 个顺序主子式.

2. 必要条件:

$$n\text{元二次型正定} \Rightarrow a_{ii} > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$\Rightarrow |\mathbf{A}| > 0$$

21.2 习题

21.2.1 标准形/规范形

用正交变换法化二次型为标准形

1. 写出二次型矩阵 \mathbf{A}
2. 求 \mathbf{A} 的特征值 λ 和特征向量 ξ
3. 将 ξ_1, \dots, ξ_n 通过正交化/单位化成正交矩阵 $\mathbf{Q} = (\eta_1, \dots, \eta_n)$
4. 令 $\mathbf{x} = \mathbf{Q}\mathbf{y} \Rightarrow f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = (\mathbf{Q}\mathbf{y})^T \mathbf{A} \mathbf{Q} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{Q} \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \boldsymbol{\lambda} \mathbf{y} \Rightarrow f(y_1, \dots, y_n) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

注意 正交变换只能化二次型为标准形, 不能化为规范形 (除非特征值都是 $0, 1, -1$)