

根据我瞎jb听课，分ppt和章节讲解

第一个 PPT:

1. 看误差的概念
2. 有效数字位数
3. 条件数会结合大题考，就记一个矩阵的条件数怎么求

第二个 PPT:太重要，重点看

1. LU 分解要回，切比雪夫就几个正定实数对称
2. 列主元 Gauss 消去法做 LU 分解要会
3. 会 1,2, 无穷范数, F 范数向量和矩阵的都要会
4. 迭代法记倒数第二个 ppt, 几个收敛性条件, 难顶, 我记不太住

第三个 PPT:

太重要，可能得两道大题

插值就看拉格朗日插值，

将插值节点处的  $y$  值作为系数，可以由相应的  $l_i(x)$ ，生成多项式（这些项的线性和）

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

$l_i(x)$  应该有  $n$  个根，在每个节点  $l_i(x) = 0$ 。因此，它必须具有以下形式：

$$l_i(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_n)}{(x_i-x_0)(x_i-x_1)\cdots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\cdots(x_i-x_n)} = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x-x_j}{x_i-x_j}$$

可得

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x) = \sum_{i=0}^n y_i \left( \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x-x_j}{x_i-x_j} \right) \quad i = 0, 1, \dots, n$$

这就是拉格朗日多项式插值公式，插值多项式基函数

## 拉格朗日多项式插值误差余项

如何得到  $L_n(x)$  近似  $f(x)$  的误差？

**插值余项定理：**

设节点  $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ ，且  $f$  满足  $f \in C^{n+1}[a, b]$

$f^{(n+1)}$  在  $[a, b]$  内存在，考察截断误差有

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$

$$\omega_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n)$$

$\xi_x \in (a, b)$  与  $x$  相关

应当指出，余项表达式只有在  $f(x)$  的高阶导数存在时才能应用。  
 $\xi_x$  在  $(a, b)$  内的具体位置通常不可能给出。

差商：很重要，尤其是差商和导数的定理，考一道小题轻轻松松

牛顿法插值，鹅鹅鹅鹅鹅，有时间看到例题熟悉一下

最小二乘法，公式记不住，我觉得看个 ppt 最后几个那个正交多项式拟合的就可以了，难得我随缘

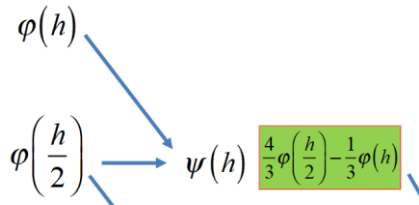
传统多项式基函数

例：用  $y = a_0 + a_1x + a_2x^2$  拟合  $\frac{x}{y} \begin{matrix} | & 1 & 2 & 3 & 4 \\ \hline & 4 & 10 & 18 & 26 \end{matrix}$

比如说这种：解：  $\varphi_0(x) = 1, \varphi_1(x) = x, \varphi_2(x) = x^2, w = 1$

第四个 PPT:

太重要外推法可能会考小题，jb 太多，记个  $\varphi$  的公式和  $\Psi$  (pussy) 就行



牛顿-科特斯系数表

$n^k$	$c_k^{(n)}$									
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	
1	1/2	1/2								
2	1/6	2/3	1/6							
3	1/8	3/8	3/8	1/8						
4	7/90	16/45	2/15	16/45	7/90					

然后记个表 一行和为 1!

高斯求积重要，考一道大题：

看例题就行，就嗯积

第五个 PPT:

太 jb 难，龙格库塔法以及后面的不用看，上课说的太难不考。。

泰勒级数-梯形法，了解即可

他上课说最多就考改进的泰勒级数法，一道大题，我也不知道是不是骗我的

设  $y_n = y(x_n)$ ，则  $f(x_n, y_n) = f(x_n, y(x_n)) = y'(x_n)$  决定于已知的  $x_n$

可得欧拉公式误差

### 泰勒级数法——改进的欧拉公式

与欧拉法相比，梯形法提高了计算精度，但迭代过程复杂。

可采用以下方法加以简化：

首先使用欧拉公式给出初始的近似值  $\bar{y}_{n+1}$  也称为预测值。 $\bar{y}_{n+1}$  的精度很低，继续使用梯形法对其修正，即只迭代一次得到  $y_{n+1}$ ，也称为修正值。

$$\begin{cases} \text{预测值} & \bar{y}_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n), \\ \text{修正值} & y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, \bar{y}_{n+1})]. \end{cases}$$

这个预测-校正系统被称为改进的欧拉法。

可表示为

$$\begin{cases} y_p = y_n + hf(x_n, y_n), & \text{预测值} \\ y_c = y_n + hf(x_{n+1}, y_p), & \text{修正值} \\ y_{n+1} = \frac{1}{2}(y_p + y_c) = y_n + \frac{h}{2}[f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, \bar{y}_{n+1})] \end{cases}$$

例：用改进的欧拉法求解初值问题。

$$\begin{cases} y' = y - \frac{2x}{y} & (0 < x < 1) \\ y(0) = 1 \end{cases}$$

解：改进的欧拉法求解得到

$$\begin{cases} y_p = y_n + h \left( y_n - \frac{2x_n}{y_n} \right), \\ y_c = y_n + h \left( y_p - \frac{2x_{n+1}}{y_p} \right), \\ y_{n+1} = \frac{1}{2}(y_p + y_c). \end{cases}$$

$x_n$	$y_n$	$y(x_n)$	$x_n$	$y_n$	$y(x_n)$
0.1	1.0959	1.0954	0.6	1.4860	1.4832
0.2	1.1841	1.1832	0.7	1.5525	1.5492
0.3	1.2662	1.2649	0.8	1.6153	1.6125
0.4	1.3434	1.3416	0.9	1.6782	1.6733
0.5	1.4164	1.4142	1.0	1.7379	1.7321

设  $h=0.1$ ，计算结果如表所示。与欧拉法的相比，可以清楚地看到，改进的欧拉法提高了精度。

第六个 PPT:

二分法误差分析考一道小题

### 二分法-误差分析

因此，对于一个给定的容差  $\varepsilon$ ，根据定理，可以找到  $n$  的值

$$2^{-(n+1)}(b_0 - a_0) < \varepsilon$$

为我们提供了停止迭代过程的判断标准

$$n > \frac{\log \frac{(b_0 - a_0)}{\varepsilon}}{\log 2} - 1$$

牛顿法和弦截法复习课没说要不要考，如果考也是考一个迭代吧，不太懂

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

牛顿法:

### 牛顿法的收敛

定理 考虑一个函数  $f(x)$ ， $x \in [a, b]$ ，且  $f'(x)$  连续。  $f(x)$  满足:

(i)  $f(a)f(b) < 0$ ; (ii)  $f'(x) \neq 0$ ,  $x \in [a, b]$ ; (iii)  $f'(x)$  在  $[a, b]$  中符号不变,

则对于任何  $x_0$ ，如果  $f(x_0)f'(x_0) > 0$ ，则  $\{x_k\}$  收敛于  $f(x)=0$  的唯一根。

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})} f(x_n) \quad (n \geq 1)$$

弦截法: