

2023 春季学期 (答案)

1 (12 分) 填空题

(1) 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 2 \end{pmatrix}$, $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$. (1) $\|A\|_1 = 5$ _____. (2) $\min_x \|Ax - b\|_2 = \frac{1}{3}$ _____.

(3) 设 $A = LU$, L 是单位下三角阵, 则 $L = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 1 & 1 & \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, $U = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix}$

2 (11 分)

通过 Newton 插值方法, 构造如下数据的 Hermite 插值多项式 $f(x)$.

x_i	1	2	3
$f(x_i)$	1	1	0
$f'(x_i)$	0		1

思路与解答: 列差商表, $f(x) = 1 - \frac{1}{4}(x-1)^2(x-2) + \frac{3}{4}(x-1)^2(x-2)(x-3)$

3 (11 分)

求 $f(x) = x^3$ 在 $[-1, 1]$ 上的最佳一致逼近多项式 $p(x) = ax^2 + bx + c$.

思路与解答: $\|f - p\|_\infty = \|(f - p) - 0\|_\infty$, 实际上是最小零偏差问题 (注意仅有首项系数固定), 考虑切比雪夫多项式, 必有 $f - p = \frac{1}{4}T_3$, 故

$p = f - \frac{1}{4}T_3 = \frac{3}{4}x$ (这实际上由最佳一致逼近的唯一性与切比雪夫交错定理保证, 详见补充教材 9.6, 9.7, 类似的思路可以用到第九章作业题 26)

4 (11 分)

设 $0 < x_0 < 1, x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, n \in N$, 其中 $f(x) = x - \sin x$.

(1) 求证: 迭代数列 x_n 一定收敛。(2) 求上述迭代收敛的阶。

思路与解答: 本题更像是一道数分题, 在计算的时候不要用洛必达法则, 用等价无穷小替换会更方便。

(1) 用归纳法容易证明: $0 < x_{n+1} = x_n - \frac{x_n - \sin x_n}{1 - \cos x_n} < x_n < 1$ (利用 $0 < x < 1$ 时, $0 < \sin x < x < \tan x$), 故 $\{x_n\}$ 为单调递减数列, 且有下界, 收敛到 $f(x)$ 的根 0.

(2) 记 $\phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}, x^* = 0$, 则:

$$\begin{aligned} x_{n+1} - x^* &= \phi(x_n) - \phi(x^*) \\ &= \phi'(x^*)(x_n - x^*) + \frac{\phi''(\epsilon)}{2}(x_n - x^*)^2 \end{aligned}$$

注意到:

$$\begin{aligned} \phi'(x) &= \frac{\sin x(x - \sin x)}{(1 - \cos x)^2} \\ &= \frac{(x + O(x^3))(\frac{1}{6}x^3 + O(x^5))}{(\frac{1}{2}x^2 + O(x^4))^2} \\ &= \frac{2}{3} + O(x^2), x \rightarrow 0 \end{aligned}$$

故 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{x_{n+1}}{x_n} = \frac{2}{3}$, 一阶收敛。

(注: 上面模仿了课本上 Newton 迭代法收敛阶的证明方法, 不过如果你能直接看出来的话, 直接从收敛阶的定义去证明

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{x_{n+1}}{x_n} = \lim_{x_n \rightarrow 0} \frac{x_n - \frac{x_n - \sin x_n}{1 - \cos x_n}}{x_n} = \frac{2}{3}$$

当然也是可以的)

5 (11 分)

设某商家需要把某商品从 A_1, A_2 地运输至 B_1, B_2 地, 已知 A_1, A_2 地商品的库存量分别为 u_1, u_2 , B_1, B_2 地商品的需求量分别为 v_1, v_2 , 其中 $u_1 + u_2 > v_1 + v_2$, 并且把商品从 A_i 运输至 B_j 所需费用为 w_{ij} (元/单位数量)。商家希望运输费用最少, 请为上述问题建立线性规划模型, 并把线性规划问题表示为标准形式 $\min_{Ax=b \text{ 且 } x \geq 0} c^T x$ 。

思路与解答: 设从 A_i 运到 B_j 的货物量为 x_{ij} , 可得约束条件:

$$x_{11} + x_{12} \leq u_1, x_{21} + x_{22} \leq u_2$$

$$x_{11} + x_{21} \geq v_1, x_{12} + x_{22} \geq v_2$$

标准形式为:

$$z = \min\{w_{11}x_{11} + w_{12}x_{12} + w_{21}x_{21} + w_{22}x_{22} + 0x_{13} + 0x_{23} + 0x_{31} + 0x_{32}\}$$

$$\text{subject to: } x_{11} + x_{12} + x_{13} = u_1$$

$$x_{21} + x_{22} + x_{23} = u_2$$

$$x_{11} + x_{21} - x_{31} = v_1$$

$$x_{12} + x_{22} - x_{32} = v_2$$

6 (11 分)

设实方阵为 $A = \begin{pmatrix} a & 1 & 0 \\ 1 & a & 1 \\ 0 & 1 & a \end{pmatrix}$, 其中 a 为任意正数。

求证: 线性方程组 $Ax = b$ 的 Jacobi 迭代收敛当且仅当 Gauss-Seidel 迭代收敛。

思路与解答: Jacobi 迭代的迭代矩阵为 $M_J = \frac{1}{a} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, Gauss-

Seidel 迭代的迭代矩阵为 $M_G = \begin{pmatrix} 0 & a^{-1} & 0 \\ 0 & -a^{-2} & a^{-1} \\ 0 & a^{-3} & -a^{-2} \end{pmatrix}$,

$$\rho(M_J) < 1 \iff a > \sqrt{2}$$

$$\rho(M_G) < 1 \iff a > \sqrt{2}$$

故原结论成立。

7 (11 分)

求常数 a,b 是的 $\int_0^1 f(x)dx$ 的数值积分公式

$$I_n(f) = \frac{1}{2n} \sum_{k=1}^n \left(f\left(\frac{k-a}{n}\right) + f\left(\frac{k-b}{n}\right) \right), n \rightarrow \infty$$

的截断误差具有尽可能高的阶数。

思路与解答： $\int_0^1 f(x)dx = \sum_{i=1}^n \int_{\frac{i-1}{n}}^{\frac{i}{n}} f(x)dx$

$\int_{\frac{i-1}{n}}^{\frac{i}{n}} f(x)dx = \frac{1}{n} \int_0^1 f\left(\frac{t+i-1}{n}\right)dt$, 要使原公式具有尽可能高的阶数, 只需要 $\frac{1}{n} \int_0^1 f\left(\frac{t+i-1}{n}\right)dt = \frac{1}{2} \left(f\left(\frac{k-a}{n}\right) + f\left(\frac{k-b}{n}\right) \right)$ 具有尽可能高的阶数即可, 考虑两点高斯积分 (注意 $[0,1]$ 上两点高斯积分的系数正好是 $1/2$), 可知 $a, b = \frac{3 \pm \sqrt{3}}{6}$

(注: 原答案中 a,b 的值是通过正交多项式的根得到的, 考试中遇到类似情况的话建议这么做, 因为这步可能算分)

8 (11 分)

求常数 a,b,c 使得常微分方程初值问题 $y'(x) = f(x, y)$ 的如下数值解公式

$$y_{n+1} = y_n + chK, K = f(x_n + ah, y_n + bhK)$$

的局部截断误差具有尽可能高的阶数, 其中 $h = x_{n+1} - x_n \rightarrow 0$.

思路与解答： 本题容易让人困惑的是 $K = f(x_n + ah, y_n + bhK)$, 但从解答 (收敛性分析) 的角度, 只要把它当成一个方程, 把 K 解出来就行, 从实际应用的角度, 把这个当作一个隐格式就可以。

$$\begin{aligned}
K &= f(x_n + ah, y_n + bhK) \\
&= f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + bhKf_y(x_n, y_n) + O(h^2) \cdots (*) \\
K &= \frac{f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + O(h^2)}{1 - bhf_y(x_n, y_n)} \\
&= (f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + O(h^2))(1 + bhf_y(x_n, y_n) + O(h^2)) \\
&= f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + bhf(x_n, y_n)f_y(x_n, y_n) + O(h^2)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
y(x_{n+1}) - y_{n+1} &= y(x_n) + hf(x_n, y(x_n)) \\
&\quad + \frac{h^2}{2}(f_x(x_n, y(x_n)) + f(x_n, y(x_n))f_y(x_n, y(x_n))) + O(h^3) \\
&\quad - y_n - ch(f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + bhf(x_n, y_n)f_y(x_n, y_n) + O(h^2))
\end{aligned}$$

考虑让对应系数相等，可得方程组：

$$\begin{cases} c = 1 \\ ac = \frac{1}{2} \\ bc = \frac{1}{2} \end{cases} \rightarrow \begin{cases} a = \frac{1}{2} \\ b = \frac{1}{2} \\ c = 1 \end{cases}$$

局部截断误差阶数为 3（如果这里写数值格式的阶数为 2 记得注明）

（注：上述方程组的解唯一性保证了我们的关于 a,b 的结果是正确且唯一的，但具体到在该结果下局部截断误差的阶数是不是 3，上面的论述就不完整了，因为 (*) 式中的 $O(h^2)$ 实际上也是包含 K 的，如果想验证局部阶段误差更高阶的系数是否非零，在这一步需要进一步展开，但这样如果想按上面的思路得到 K 的表达式需要解一个高于一次的方程，因此对于 K 的处理，提供另一个“剥洋葱”式的方法：

设 $K = f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + T + O(h^2)$ ，则：

$$\begin{aligned}
T &= bhf_y(x_n, y_n)(f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + T + O(h^2)) + O(h^2) \\
&= bhf(x_n, y_n)f_y(x_n, y_n) + bhf_y(x_n, y_n) * T + O(h^2) \\
&= bhf(x_n, y_n)f_y(x_n, y_n) + O(h^2) \text{ (这是因为 } T = O(h))
\end{aligned}$$

$$\therefore K = f(x_n, y_n) + ahf_x(x_n, y_n) + bhf(x_n, y_n)f_y(x_n, y_n) + O(h^2)$$

这个方法的好处是对于上面所说的更高阶的展开的情况也是适用的，可以验证局部截断误差的阶数确实是 3.)

9 (11 分)

已知 n 阶对称实方阵 A 的特征值 $\lambda_1 > \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_n$. 我们用如下方法计算 λ_1 对应的特征向量: 选取实数 s , 令 $B = A - sI$, 随机产生非零向量 $x_0 \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, 构造序列 $x_{k+1} = Bx_k / \|Bx_k\|_2, k \in \mathbb{N}$, 其中 $\|x\|_2 = \sqrt{x^T x}$.

(1) 求 s 的取值范围, 使得 $\{x_k\}$ 收敛到 λ_1 对应的特征向量。

(2) 求 s 使得收敛速度最快。

思路与解答: (1) 由于 A 是对称实矩阵, 故 A 有 n 个线性无关的特征向量, 又 $B=A-sI$, 可知 B 也有 n 个线性无关的特征向量, 且 B 的特征值为 $\{\lambda_i - s\}_{i=1}^n$, 模仿课本 8.1 的思路 (归一化的过程没有影响), 可知 $\{x_k\}$ 收敛到 λ_1 对应的特征向量等价于 $|\lambda_1 - s| > \max_{i=2, \dots, n} |\lambda_i - s|$, 即 $s \in (-\infty, \frac{\lambda_1 + \lambda_n}{2})$

(2) 由上一问, 收敛速度 $f(s)$ 取决于 $\max_{i=2, \dots, n} \frac{|\lambda_i - s|}{|\lambda_1 - s|}$, $s < \frac{\lambda_2 + \lambda_n}{2}$ 时, $f(s) = \frac{\lambda_2 - s}{\lambda_1 - s}$ 且单调递减, $s > \frac{\lambda_2 + \lambda_n}{2}$ 时, $f(s) = \frac{s - \lambda_n}{\lambda_1 - s}$ 且单调递增, 因此 $s = \frac{\lambda_2 + \lambda_n}{2}$ 时, 收敛速度最快。