最小二乘法实验报告

PB20010429 侯相龙

2022年10月11日

1 问题描述

- 1.QR 分解求解线性方程组并与前面结果比较
- 2. 利用最小二乘法进行二次多项式拟合
- 3. 对线性模型利用最小二乘求模型参数

2 概要设计

• Household 变换

需要注意的是,为避免溢出,我们用 $x/|x|_{\infty}$ 代替构造 v; 为避免相近数相减的舍入误差,我们使用除法。

• QR 分解

逐列进行 Household 变换使其变为下三角阵。

• QR 分解解方程/最小二乘拟合

计算 QR 分解后对右端项 b 进行 household 变换,最后求解上三角方程组。

3 测试数据及运行结果

- 3.1 QR 分解求解线性方程组
 - 测试数据 1:

$$\begin{bmatrix} 6 & 1 & & & & \\ 8 & 6 & 1 & & & \\ & 8 & 6 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & 8 & 6 & 1 \\ & & & & 8 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{83} \\ x_{84} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 15 \\ 15 \\ \vdots \\ 15 \\ 14 \end{bmatrix}$$

$$(1)$$

• 程序运行结果 1:



● 测试数据 2:

100 阶方程组 Ax = b, 其中 b 随机选取, 系数矩阵 A 为 100 阶矩阵

$$\begin{bmatrix} 10 & 1 & & & & & \\ 1 & 10 & 1 & & & & \\ & 1 & 10 & 1 & & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & 1 & 10 & 1 \\ & & & & 1 & 10 \end{bmatrix}$$

程序运行结果 2:

方程的解为:
1070. 65 1447. 49 825. 49 1875. 61 577. 381 -11. 4238 1210. 86 2160. 86 445. 562 2618. 52 1067. 22 249. 2
1070. 65 1447. 49 825. 49 1875. 61 577. 381 -11. 4238 1210. 86 2160. 86 445. 562 2618. 52 1067. 22 249. 2
39 1318. 39 2310. 87 1754. 93 313. 84 2047. 67 2041. 49 40. 3873 400. 632 1282. 29 1466. 45 1364. 26 288
1. 98 2234. 9 1202. 03 2196. 84 2642. 57 -12. 5245 1272. 68 885. 759 1898. 73 1975. 94 639. 912 150. 948
531. 613 -75. 0731 2963. 12 -269. 115 1411. 03 707. 81 840. 865 2754. 54 -99. 256 250. 021 2778. 05 1834
49 874. 098 1940. 53 301. 58 1861. 67 2552. 75 -320. 178 2461. 02 2121. 93 823. 678 -111. 711 1304. 44
-235. 645 2226. 02 307. 456 2416. 42 2100. 35 870. 091 1471. 74 1435. 53 454. 96 196. 872 2784. 32 107. 9
2142. 67 255. 369 945. 633 1632. 3 1753. 34 -204. 745 2601. 11 2651. 65 2290. 42 1421. 11 1912. 44 209.
505 2441. 51 49. 4172 556. 32 807. 384 2136. 84 -55. 79 452. 06 231. 191 841. 028 98. 5254 112. 718 1883
29 2237. 34 2671. 31 120. 543 1772. 26 2027. 85 1989. 21

• 测试数据 3:

40 阶 Hilbert 矩阵, 真实解为 (1,1,···,1)

程序运行结果 3:

方程的解为: 1.00002 0.996929 1.12768 -1.33382 24.3697 -142.321 572.133 -1513.14 2640.3 -2855.15 1781.99 -1182.23 2133.22 -2199.16 1335.62 -3162.77 3544.74 1774.74 -2457.83 -2721.66 340.604 4663.97 -2771.53 1354.13 -825.518 -3411.94 4754.6 -2964.17 5529.53 -4918.42 -2227.62 3052.95 -2206 358 6.37 2146.97 -4133.01 -974.055 -135.682 2872.51 -1268.36

误差:5528.53 用时: 0.096s

3.2 利用最小二乘法进行二次多项式拟合

● 测试数据:

t_i	-1	-0.75	-0.5	0	0.25	0.5	0.75
y_i	1.00	0.8125	0.75	1.00	1.3125	1.75	2.3125

• 程序运行结果:

exercise3.2 二次项、一次项、常数项的系数分别为: 1 1 1

亦即拟合的二次多项式为: $x^2 + x + 1$.

(2)

3.3 对线性模型利用最小二乘求模型参数

- 测试数据: 略,数据庞大,见附表
- 程序运行结果:

品化二乘机合的各项系数分别为: 2. 07752 0. 718888 9. 6802 0. 153506 13. 6796 1. 98683 -0. 958225 -0. 484023 -0. 0736469 1. 0187 1. 44352 2. 9027

4 结果分析

在结果分析中,结合 Lab1 中的数据,我们比较求解线性方程组的 QR 分解法和 Lab1 中的求解方法的优劣。

就时间开销而言,QR 分解法耗时高于其他方法。(调用了其他函数,例如:构造子向量以增强 泛用性,而导致的耗时增加)全主元消去法明显比普通消去法、列主元消去法用时更多,而后两者 用时几乎相同;

就精度而言,在本实验中,某些特定情况下(如对角占优阵)QR分解法精度甚至低于普通Gauss 消去法。在多数情况下,其精度低于列主元/全主元 Gauss 消去法。

当然我们并不能因此否定 QR 分解方法,原因在于实验中的样例更适合用选主元的 Gauss 消去法求解。但值得注意的是,QR 分解的泛用性很高,而且在处理一些特定问题上更具优势。