积分方程数值解 第二类 Fredholm 积分方程数值解

Bryan Huang

复旦大学数学科学学院

2021年12月22日



Bryan Huang 积分方程数值解

- 1 退化核方法
- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法



1 退化核方法

- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法



- ① 退化核方法 泰勒级数逼近退化核 插值逼近退化核
- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法

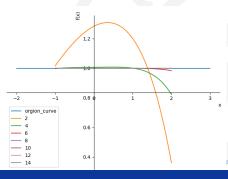


方法简述

- 通过泰勒级数法构造退化核,进而求解第二类 Fredholm 方程。
- $K(t,s) = \sum_{i=0}^{\infty} k_i(t)(s-a)^i$
- $\lambda c_i \sum_{j=1}^n c_j \int_a^b (s-a)^{i-1} k_{j-1}(s) ds = \int_a^b y(s) (s-a)^{i-1} ds$
- $x_n(t) = \frac{1}{\lambda} \left[y(t) + \sum_{i=0}^{n-1} c_{i+1} k_i(t) \right]$

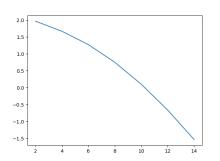
效果展示

- 取 $\lambda = 1, K(s,t) = e^{st}, y(t) = 1 \frac{e^{x}-1}{x}$ 满足 $\lambda x(t) \int_{0}^{1} k(s,t)x(s)ds = y(t)$,我们可以计算得到 x = 1 为问题的解。(不做另外说明,之后都取该例子)
- 下图取 taylor 级数展开点 x = 0,并且分别选取展开级数 i in range(2,16,2),也就是 [2,4,6,8,10,12,14],计算在区间 [begin,end] 的 L^2 范数为误差。



误差展示

- 下图将误差取对数 log10,可以看出基本上误差对数按照展 开级数呈现线性变化。
- 图中 y 轴为误差的对数, x 轴则为展开的级数



① 退化核方法 泰勒级数逼近退化核 插值逼近退化核

- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法



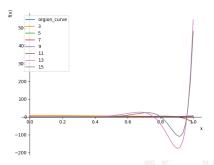
方法简述

- 通过插值公式构造退化核,进而求解第二类 Fredholm 方程。
- $k_n(t,s) = \sum_{i=1}^n \alpha_i(t)\beta_i(s) = \sum_{i=1}^n I_i(t)k(t_i,s)$
- $\lambda c_i \sum_{j=1}^n c_j \int_a^b l_j(s) k(t_i, s) ds = \int_a^b y(s) k(t_i, s) ds$ $i = 1, 2, \dots, r$
- $x_n(t) = \frac{1}{\lambda} \left(\sum_{j=1}^n c_j l_j(t) + y(t) \right)$



等距点插值

• 首先展示在等距点插值的情况, 左图为计算后得到的不同插 值点个数下的曲线情况, 右图为对应的误差。



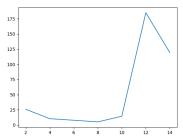


图 1: 曲线图

图 2: 误差图

复日大学数学科学学院

等距点插值

- 我们可以发现,上图中,误差曲线是先下降而后急速上升, 这应该和插值点的选取有关,我又选取了更多的插值点数, 得到下图。
- 我们会发现点的个数增加并不能显著地降低误差,尤其是在 积分的端点处。

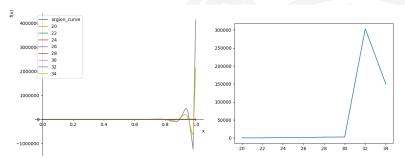


图 3: 曲线图

图4:误差图=>《=> = 90

Legendre 点插值

• 改变插值点的分布情况,我首先采取 Legendre 插值策略。

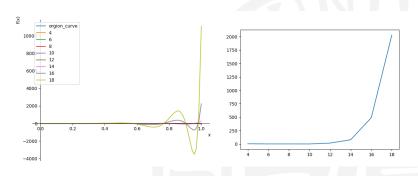


图 5: 曲线图

图 6: 误差图

Legendre 点插值

- 同样增加点的个数以及跨度,再次作图。
- 可惜地是, 我依然发现增加插值点个数没能很好地降低误 差。

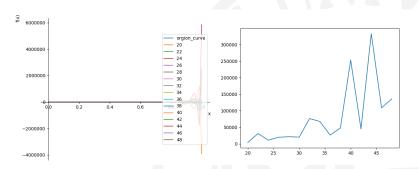


图 7: 曲线图

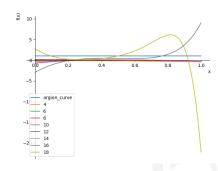
图 8: 误差图



复日大学数学科学学院

chebyshev 点插值

参考微分方程数值解中采取 chebyshev 插值来应对 Runge 现象,我也尝试使用 chebyshev 插值点来处理积分核。



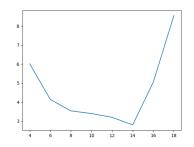


图 9: 曲线图

图 10: 误差图

chebyshev 点插值

- 我们可以发现,使用 chebyshev 插值看起来似乎确实比另外 两种插值更好,但是依然也存在误差不减反增的情况,因此 我也类似地增加了点数再次运行程序得到如下两张图。
- 我们可以发现,虽然也有凸起的时候,但是显然误差曲线是要优于另外两种插值方法的误差曲线的。



1 退化核方法

泰勒级数逼近退化核 插值逼近退化核 退化核方法总结

- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法



Bryan Huang

退化核方法总结

- 相较于另外两种插值方法, chebyshev 插值退化核方法要更 稳定。
- 可能受限于数值积分方法,在某些插值点上存在积分的误差,导致对最终结果造成影响。
- 对于本例,相比于插值法,泰勒级数法在积分区间上更加稳定,误差关于展开级数呈现对数下降的趋势。

- 1 退化核方法
- ② 投影方法 配置法 Garlekin 注
- 3 迭代投影方法



- 1 退化核方法
- ② 投影方法 配置法 Garlekin 法
- 3 迭代投影方法



方法简述

- 选取投影算子, 满足 $P_n(\lambda I K)x_n = P_n y$ 。
- 配置法是满足: $x_n(t_i) = x(t_i)$ $i = 1, 2, \dots, n$
- 使得有式子: $\lambda \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \phi_{i}(t_{j}) - \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \left(\int_{a}^{b} k(t_{j}, s) \phi_{i}(s) ds \right) =$ $y(t_i)$ $i = 1, 2, \dots, n$ 成立。
- 选取 $\lambda = 1, K(s,t) = e^{st}, y(t) = t + (1 e^t)/(2t)$ 。满足 $\lambda x(t) - \int_0^1 k(s,t)x(s)ds = y(t)$, 在之后相应的迭代算法中, 也使用该方程。

效果展示

- 选取投影算子,满足 $P_n(\lambda I K)x_n = P_n y$ 。
- 配置法是满足: $x_n(t_i) = x(t_i)$ $i = 1, 2, \dots, n$
- 使得有式子:

$$\lambda \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \phi_{i}(t_{j}) - \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} \left(\int_{a}^{b} k(t_{j}, s) \phi_{i}(s) ds \right) = y(t_{j})$$
 $j = 1, 2, \dots, n$ 成立。

傅立叶级数基

• 取 $\lambda = 1, K(s,t) = e^{st}st^2, x(t) = 1 + e^t + t^2$ 满足 $\lambda x(t) - \int_0^1 k(s,t)x(s)ds = y(t)$, 我们可以计算得到 y(x) = t

$$\chi^{2} = \begin{cases} 0 \\ -\chi\left(\frac{4x^{6}}{x^{11}+3x^{6}+3x^{7}+x^{5}} - \frac{24x^{6}}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} - \frac{66x^{4}}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} - \frac{70x^{2}}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} - \frac{24}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} \right) \\ +\chi\left(-\frac{ex^{10}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} - \frac{2x^{10}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{66x^{2}\sin\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{8x^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{4ex^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{4ex^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{8x^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{4ex^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{7}+x^{5}} + \frac{4ex^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{2}+x^{5}} + \frac{4ex^{2}\cos\left(x\right)}{x^{11}+3x^{2}+3x^{$$

为问题的解。(不做另外说明,之后都取该例子)

采用函数 L2 范数作为误差函数。



效果展示

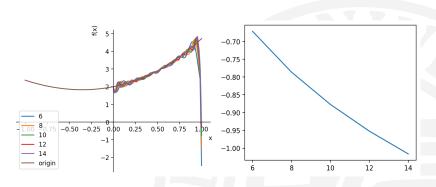


图 11: 曲线图

图 12: 误差图

帽子函数基

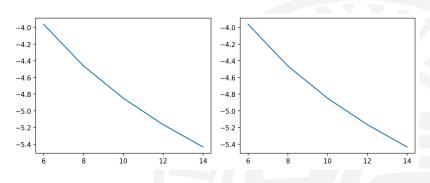


图 13: 曲线图

图 14: 误差图



- 1 退化核方法
- ② 投影方法 配置法 Garlekin 法
- 3 迭代投影方法



Bryan Huang

方法简述

- 选取 $\lambda = 1, K(s, t) = e^{st}, x(t) = 1 + 5t + e^{t}$ 。满足 $\lambda x(t) - \int_0^1 k(s,t)x(s)ds = y(t)$, 在之后相应的迭代算法中, 也使用该方程。
- 同理可以计算得到 y(x) =

$$5x$$

$$- \begin{cases}
7 - \frac{11}{e} & \text{for } x = -1 \\
\frac{5}{2} + e & \text{for } x = 0 \\
- \begin{cases}
\frac{ex^2 e^x}{x^3 + x^2} + \frac{6x^2 e^x}{x^3 + x^2} - \frac{2x^2}{x^3 + x^2} + \frac{xe^x}{x^3 + x^2} \\
+ \frac{4x}{x^3 + x^2} - \frac{5e^x}{x^3 + x^2} + \frac{5}{x^3 + x^2}
\end{cases}$$
• 同样采用 L2 范数

傅立叶函数基

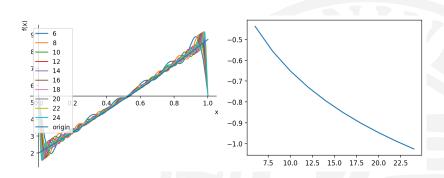


图 15: 曲线图

图 16: 误差图

- 1 退化核方法
- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法

配置法 + 迭代投影算法 Garlekin 方法 + 迭代投影算法

- 1 退化核方法
- 2 投影方法
- ③ 迭代投影方法 配置法 + 迭代投影算法 Garlekin 方法 + 迭代投影算法

<ロ > < 回 > < 直 > < 直 > く 直 > く 直 > へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ② < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ③ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ < へ ○ <

方法简述

- 选取 $\lambda = 1, K(s,t) = e^{st} * x * y * *2, x(t) = 1 + e^t + t^2$ 。满足 $\lambda x(t) \int_0^1 k(s,t)x(s)ds = y(t)$,在之后相应的迭代算法中,也使用该方程。
- 同理可以计算得到 y(x) =

$$X^2 = \begin{cases} +x \left(\frac{4x^4}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} \frac{24x^6}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} \frac{24x^6}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} \frac{66x^4}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} - \frac{70x^2}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} - \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} \right) \\ + x \left(-\frac{ex^{10} \cos{(x)}}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} - \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} + \frac{66x^2}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} + \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} + \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} + \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} \right) \\ -\frac{6x^2 \sin{(x)}}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} - \frac{3cx^6 \cos{(x)}}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^2} + \frac{24}{x^{11} + 3x^6 + 3x^7 + x^7} + \frac{24}{x^{11} + 3x^7 + x^7} + \frac{24}{x^{11} + 3x^7 + x^7} + \frac{24}{$$

同样采用 |2 范数



效果展示

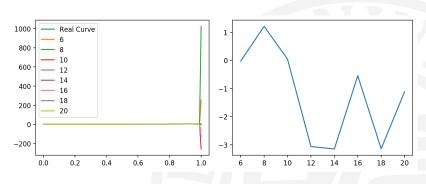


图 17: 曲线图

图 18: 误差图

- 1 退化核方法
- 2 投影方法
- 3 迭代投影方法

配置法 + 迭代投影算法

Garlekin 方法 + 迭代投影算法

方法简述

- 选取 $\lambda = 1, K(s, t) = e^{st}, x(t) = 1 + 5t + e^{t}$ 。满足 $\lambda x(t) - \int_0^1 k(s,t)x(s)ds = y(t)$, 在之后相应的迭代算法中, 也使用该方程。
- 同理可以计算得到 y(x) =

$$5x$$

$$-\begin{cases}
7 - \frac{11}{e} & \text{for } x = -1 \\
\frac{5}{2} + e & \text{for } x = 0 \\
-\begin{cases}
\frac{ex^2 e^x}{x^3 + x^2} + \frac{6x^2 e^x}{x^3 + x^2} - \frac{2x^2}{x^3 + x^2} + \frac{xe^x}{x^3 + x^2} \\
+ \frac{4x}{x^3 + x^2} - \frac{5e^x}{x^3 + x^2} + \frac{5}{x^3 + x^2}
\end{cases}$$
• 同样采用 I2 范数

效果展示

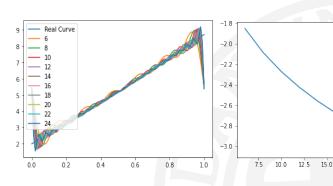


图 19: 曲线图

图 20: 误差图



17.5 20.0 22.5

使用迭代投影方法的优点

- 由于投影方法大多采用符号计算,得到的结果是一个数学函数。是连续的,可以进行直接积分,采用了 L2 范数。
- 迭代投影方法是处理投影方法的结果,其中涉及到一步计算 含参变量积分,我原本也想借助符号计算库实现比较完美地 处理,但是结果证实,使用 python 的 sympy 库导致结果需 要可能 ∞ 的时间。因此退而求其次,采用 numpy 和 scipy 的数值计算,导致并不是在每一种情况下都会使得结果更 优。
- 但是我们可以横向比较 Galerkin 方法和其迭代方法,我们可以发现精度是得到了几倍提升。

