

Tsinghua University



数值分析与算法

课程项目

题	目:	Riemann-Zeta Function的性质与应用
姓	名:	高嘉伟
学	号:	2020011073
日	期:	2022年12月29日

第一题 级数求和

1 求解方法

由 Riemann-Zeta function的性质:

$$\zeta(2n) = \frac{(2\pi)^{2n}(-1)^{n+1}B_{2n}}{2\cdot (2n)!}$$

代入得到:

$$\zeta(2) = \frac{1}{1^2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{4^2} + \cdots$$
$$= \frac{\pi^2}{6}$$

$$\zeta(4) = \frac{1}{1^4} + \frac{1}{2^4} + \frac{1}{3^4} + \frac{1}{4^4} + \cdots$$
$$= \frac{\pi^4}{90}$$

$$\zeta(6) = \frac{1}{1^6} + \frac{1}{2^6} + \frac{1}{3^6} + \frac{1}{4^6} + \cdots$$

$$= \frac{\pi^6}{945}$$

$$\zeta(8) = \frac{1}{1^8} + \frac{1}{2^8} + \frac{1}{3^8} + \frac{1}{4^8} + \cdots$$
$$= \frac{\pi^8}{9450}$$

则只需使用计算机完成级数求和, 再根据上述性质转换到π的值即可.

此外,还需要证明这个无穷级数求和是收敛的. 以x = 2为例:

$$\begin{split} \sum_{n=1}^N \frac{1}{n^2} < 1 + \sum_{n=2}^N \frac{1}{n(n-1)} \\ &= 1 + \sum_{n=2}^N \left(\frac{1}{n-1} - \frac{1}{n} \right) \\ &= 1 + 1 - \frac{1}{N} \stackrel{N \to \infty}{\longrightarrow} 2 \end{split}$$

则级数求和收敛, 其他级数可通过放缩证明收敛性.

2 误差分析

2.1 方法误差

方法误差主要发生在用有限求和来代替无穷求和时,即级数截断后的余项. 记迭代N步后的方法误差为 $\Delta_N(x)$,

则:

$$\Delta_N(x) = \zeta(x) - \sum_{n=1}^N rac{1}{n^x}$$

$$= \sum_{n=N+1}^\infty rac{1}{n^x}$$

由于 $\frac{1}{n^2}$ 对 n 而言单调递减, 故可使用积分放缩:

$$\begin{split} \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{n^x} &< \sum_{n=N+1}^{\infty} \int_{n-1}^{n} \frac{1}{t^x} dt \\ &= \int_{N}^{\infty} \frac{1}{t^x} dt \\ &= \frac{1}{(x-1)N^{x-1}} \end{split}$$

若使用x = 2,则有

$$\Delta_N(2)<rac{1}{N}$$

若要求较高精度,则需要较大的 N 才能达到精度目标,而若使用 $\zeta(2)$ 的话收敛速度太慢.

根据提示, 选取ζ(8)公式进行计算, 则有:

$$\Delta_N(8)<\frac{1}{7N^7}$$

此时有

$$\zeta(8) = \frac{\pi^8}{9450}$$

即

$$\pi = (9450\zeta(8))^{\frac{1}{8}}$$

$$\Delta_{\pi} \leqslant \max \left| f'(x) \right| \Delta_{N}(8)$$

$$= \max \left| \frac{9450}{8} (9450x)^{-\frac{7}{8}} \right| \Delta_{N}(8)$$

2.2 舍入误差

假设无穷级数中的每一项保留到小数点后m位,

即

$$|\delta| \leqslant rac{1}{2} imes 10^{-m}$$

设求和N项, 舍入误差为 δ_N , 则有:

$$|\delta_N| \leqslant \sum_{n=1}^N |\delta| \leqslant rac{N}{2} imes 10^{-m}$$

选取 $\zeta(8)$ 公式进行计算, 令 $f(x) = (9450x)^{1/8}$, 则同理有

$$\delta_{\pi} \leqslant \max \left| f'(x) \right| \delta_{N}$$

$$= \max \left| \frac{9450}{8} (9450x)^{-\frac{7}{8}} \right| \delta_{N}$$

.....

2.3 误差分配

假设要求精度达到10-r,则这里将误差一分为2,即:

- ullet $\Delta_\pi \leqslant 0.5 imes 10^{-r}$
- $\delta_{\pi} \leqslant 0.5 imes 10^{-r}$

首先通过方法误差确定N,

由:

$$egin{aligned} \Delta_\pi &\leqslant \max ig| f'(x) ig| \Delta_N(8) \ &= \max igg| rac{9450}{8} (9450x)^{-rac{7}{8}} igg| \Delta_N(8) \ &\Delta_N(8) < rac{1}{7N^7} \end{aligned}$$

并取

$$\max \left| \frac{9450}{8} (9450x)^{-\frac{7}{8}} \right| = 0.4$$

并将其记作A.

则

$$N\geqslant (rac{2}{7}A imes 10^r)^{1/7}$$

取满足条件的最小整数即可.

其次确定舍入误差.

由

$$\delta_{\pi} \leqslant \max |f'(x)| \delta_{N}$$

$$= \max \left| \frac{9450}{8} (9450x)^{-\frac{7}{8}} \right| \delta_{N}$$

与

$$|\delta_N| \leqslant \sum_{n=1}^N |\delta| \leqslant rac{N}{2} imes 10^{-m}$$

可得

$$m\geqslant r+\lg(AN)$$

3 求解结果

题目中要求精确到小数点后20位,即取r=20.

$$N \geqslant (rac{2}{7}A \times 10^r)^{1/7} = 527.9$$

$$m\geqslant r+\lg(AN)=22.3$$

取N = 528即可满足要求.

对于m=22.3,对应76.4 bit 的精确度. 普通的 float 数据类型无法满足要求,故在代码中通过

1 gmpy2.get_context().precision = 77

设置精确度.

计算得结果为

3.141592653589793238457672

保留20位小数, 获得结果为

3.14159265358979323846

符合预期,与查得的精确值结果相同.

第二题 方程求根

1 求解方法

求解方程

$$\zeta(x) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^x} = a$$

在本题中使用Newton法进行迭代

$$x_{n+1}=x_{n}-rac{f\left(x_{n}
ight) }{f^{\prime}\left(x_{n}
ight) }$$

其中

$$f(x_n)=\zeta(x_n)-a=\sum_{n=1}^\infty\frac{1}{n^{x_n}}-a$$

$$f'(x_n)=\zeta'(x_n)=\sum_{n=1}^{\infty}-rac{\ln n}{n^{x_n}}$$

而对于

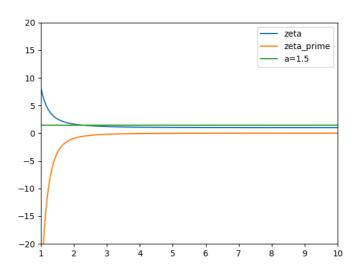
$$arphi(x) = x - rac{f\left(x_n
ight)}{f'\left(x_n
ight)} = x - rac{\zeta\left(x_n
ight) - a}{\zeta'\left(x_n
ight)}$$

有

$$arphi'(x) = 1 - rac{(f'(x_n))^2 - f(x_n) \cdot f''(x_n)}{(f'(x_n))^2}$$

$$= rac{f(x_n) \cdot f''(x_n)}{(f'(x_n))^2}$$

使用Python绘制 $f(x_n)$, $f'(x_n)$ 图像辅助判断:



则通过图像我们粗略可知, 若a=1.5, 则有 $x^*\approx 2.1$, 且在邻域[2,2.25]上, 有:

- φ'(x) 在 x* 附近连续
- $|\varphi'(x^*)| < 1$

通过理论分析,对于a>1,上述条件均成立. 也即, $x_{n+1}=\varphi(x_n)$ 在 x^* 附近具有局部收敛性均成立. 则通过选取附近的 x_0 ,牛顿法最终会收敛到真值.

2 误差分析

2.1 方法误差

方法误差主要来源于:

- 牛顿法带来的方法误差. 这里我们采取事后估计法来估计.
- 计算f(x)与f'(x)时截断带来的方法误差.

事后估计法:

选择初始区间 $[x^* - \delta, x^* + \delta]$, 记区间上 $\max |\varphi'(x)| = L$, 则有:

$$|x_k - x^*| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k|$$

计算f(x)与f'(x)时截断带来的方法误差:

为方便起见,使用无穷求和时令求解f(x)与f'(x)的求和步数N相同.

则:

$$\Delta_N(x_n) = \zeta(x) - \sum_{n=1}^N rac{1}{n^{x_n}}
onumber$$
 $= \sum_{n=N+1}^\infty rac{1}{n^{x_n}}$

使用积分放缩:

$$\sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{n^{x_n}} < \sum_{n=N+1}^{\infty} \int_{n-1}^{n} \frac{1}{t^{x_n}} dt$$

$$= \int_{N}^{\infty} \frac{1}{t^{x_n}} dt$$

$$= \frac{1}{(x_n - 1)N^{x_n - 1}}$$

由于取小区间 $[x^* - \delta, x^* + \delta] = [2, 2.25]$,则可放缩

$$\frac{1}{(x_n-1)N^{x_n-1}} < \frac{1}{N}$$

对于f'(x),有:

$$egin{aligned} |\Delta_N'(x_n)| &= |\zeta'(x) - \sum_{n=1}^N rac{\ln n}{n^{x_n}}| \ &= |\sum_{n=N+1}^\infty - rac{\ln n}{n^{x_n}}| \ &= |\sum_{n=N+1}^\infty rac{\ln n}{n^{x_n}}| \end{aligned}$$

而由于 $\frac{\ln n}{n^{s_n}}$ 在N较大时单调递减,则:

$$\begin{split} \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{\ln n}{n^{x_n}} &< \sum_{n=N+1}^{\infty} \int_{n-1}^{n} \frac{\ln t}{t^{x_n}} dt \\ &= \int_{N}^{\infty} \frac{\ln t}{t^{x_n}} dt \\ &= \frac{1 - \ln N + x_n \ln N}{(x_n - 1)^2 N^{x_n - 1}} \end{split}$$

由于取小区间 $[x^*-\delta,x^*+\delta]=[2,2.25]$,则可放缩

$$\frac{1 - \ln N + x_n \ln N}{(x_n - 1)^2 N^{x_n - 1}} < \frac{\ln N + 1}{(x_n - 1)N^{x_n - 1}} < \frac{1 + \ln N}{N}$$

则在计算

$$x_{n+1} = x_n - rac{f\left(x_n
ight)}{f'\left(x_n
ight)}$$

时,假设 x_n 准确无误,分析此步 $\Delta_N(x_n)$ 与 $\Delta_N'(x_n)$ 带来的影响(也即截断误差),则有:

$$egin{aligned} |\Delta x_{n+1}| &\leqslant \max \left| \left(rac{\partial F}{\partial f(x_n)}
ight)
ight| |\Delta_N \left(x_n
ight)| \\ &+ \max \left| \left(rac{\partial F}{\partial f'(x_n)}
ight)
ight| |\Delta_N' \left(x_n
ight)| \\ &= \max \left| -rac{1}{f' \left(x_n
ight)}
ight| |\Delta_N \left(x_n
ight)| \\ &+ \max \left| rac{f \left(x_n
ight)}{\left(f' \left(x_n
ight)
ight)^2}
ight| |\Delta_N' \left(x_n
ight)| \end{aligned}$$

设

则可得

$$|\Delta x_{n+1}| \leqslant rac{M_1}{N} + rac{(1+\ln N)M_2}{N}$$

由于这是局部截断误差,则可算得累积误差为:

$$|\Delta x_{n+1}|\leqslant |\Delta x_n|+\frac{M_1}{N}+\frac{(1+\ln N)M_2}{N}$$

则有:

$$|\Delta x_n| \leqslant n \left(rac{M_1}{N} + rac{(1+\ln N)M_2}{N}
ight)$$

2.2 舍入误差

由

$$x_{n+1}=arphi\left(x_{n}
ight)$$

则

$$\left|\delta_{n+1}
ight| \leq \max\left|arphi'(x)
ight| \cdot \left|\delta_{n}
ight| + rac{1}{2} \cdot 10^{-m}$$

记

$$\max |\varphi'(x)| = L$$

则可解得累积误差:

$$\delta_{n+1} \leqslant (L^{n+1} - 1) \frac{1}{2} \frac{1}{L-1} 10^{-m}$$

2.3 误差分配

在误差分配中, 主要有三个参数需要决定:

- 牛顿法迭代次数n
- 求解 $\zeta(x)$ 和 $\zeta'(x)$ 的求和次数N. 为方便起见,这里取成了一样的
- 舍入误差系数m

假设要求精度达到10-r,则这里将误差上限一分为3,即:

- 事后估计法的误差: $\Delta_1 x_n \leq 0.5 \times 10^{-r}$
- 求解 $\zeta(x)$ 截断误差: $\Delta_2 x_n \leq 0.25 \times 10^{-r}$
- 舍入误差: $\delta x_n \leq 0.25 \times 10^{-r}$

3 求解结果

题目中要求以 a=1.5 为例, 给出 x 精确到 4 位小数的求解结果, 即要求精度达到 10^{-4} .

首先确定迭代次数n.

记

$$egin{aligned} \max \left| arphi'(x)
ight| &= L \ \ \max \left| -rac{1}{f'\left(x_n
ight)}
ight| &= M_1 \ \ \ \max \left| rac{f\left(x_n
ight)}{\left(f'\left(x_n
ight)
ight)^2}
ight| &= M_2 \end{aligned}$$

当迭代到第n步时:

由事后估计法:

$$|\Delta_1 x_n| \leq \frac{1}{1-L}|x_{n+1}-x_n|$$

$$\frac{1}{1-L}|x_{n+1} - x_n| \leqslant 0.5 \times 10^{-r}$$

时停止迭代.

在小区间[2,2.25]上:

L = 0.3237

则当

$$|x_{n+1} - x_n| \leqslant 3.382 \times 10^{-5}$$

时停止迭代.

选取 $x_0 = 2.2$, 则解得

$$x = 2.1853$$

在n = 3后停止迭代

由 $\zeta(x)$ 和 $\zeta'(x)$ 截断误差表达式:

$$|\Delta_2 x_n| \leqslant n \left(rac{M_1}{N} + rac{(1+\ln N)M_2}{N}
ight)$$

可确定N.

在小区间[2,2.25]上:

解得:

$$M_1 = 1.6951$$

$$M_2 = 0.0941$$

由

$$n\left(rac{M_1}{N}+rac{(1+\ln N)M_2}{N}
ight)\leqslant 0.25 imes 10^{-4}$$

解得当 $N \ge 500000$ 时,一定满足精度要求.注意到这是一个很粗糙的放缩,但可保证**一定满足精度要求**. 舍入误差:

$$\delta_{n+1} \leqslant (L^{n+1} - 1) \frac{1}{2} \frac{1}{L-1} 10^{-m}$$

由

$$(L^{n+1}-1)\frac{1}{2}\frac{1}{L-1}10^{-m} \leqslant 0.25 \times 10^{-4}$$

取m=5,则对应bit位为17位. 由于python自带float数据结构的精度足够满足要求,故不再在程序中显式调整精度.

第三题 求解定积分

1 求解方法

求解

$$I = \int_0^\infty \frac{t^{x-1}}{e^t - 1} dt$$

经过试验, 此积分较难求解, 主要由于 $\frac{t^{x-1}}{e^t-1}$ 在 $t\to 0$ 时分子分母均趋近于0.

则根据提示,有:

$$I = \zeta(x)\Gamma(x)$$

而又有

$$\Gamma(x) = \int_0^\infty \frac{t^{x-1}}{e^t} dt$$

故求解I(x)时, 只需求解 $\zeta(x)\Gamma(x)$ 即可.

其中, $\zeta(x)$ 我们可以通过无穷级数求和求解.

而对于 $\Gamma(x)$ 的无穷积分,可以将其分为两部分,即

$$\Gamma(x)=\int_0^\infty rac{t^{x-1}}{e^t}dt=\int_0^A rac{t^{x-1}}{e^t}dt+\int_A^\infty rac{t^{x-1}}{e^t}dt$$

其中,A为需要选定的常数,选定标准为 $\int_A^\infty \frac{t^{r-1}}{e^t} dt$ 不超过误差上界。我们只需计算下列积分即可:

$$\int_0^A \frac{t^{x-1}}{e^t} dt$$

采用复化梯形公式进行数值积分.

将[0, A]区间进行n等分,则有:

$$h = \frac{A - 0}{n}$$

则令 $f(t) = \frac{t^{x-1}}{e^t}$,则有:

$$egin{split} \int_{0}^{A}f(t)dt &= \sum_{k=0}^{n-1}\int_{t_{k}}^{t_{k+1}}f(t)dt \ &pprox \sum_{k=0}^{n-1}rac{h}{2}[f\left(t_{k}
ight)+f\left(t_{k+1}
ight)] \ &= rac{h}{2}igg[f(0)+2\sum_{k=1}^{n-1}f\left(t_{k}
ight)+f(A)igg] \end{split}$$

2 误差分析

2.1 方法误差

方法误差主要来自三处:

- 通过无穷级数求和求解 $\zeta(x)$ 的时候的截断误差 Δ_N ,由设置的求和项数N决定
- 在求解 $\Gamma(x)$ 时的积分截断误差 Δ_A , 由设置的积分上限A决定.
- 复化梯形公式带来的方法误差

求和截断误差:

与之前分析的结果相同

$$\Delta_N(x) = \zeta(x) - \sum_{n=1}^N \frac{1}{n^x}$$

$$= \sum_{n=N+1}^\infty \frac{1}{n^{x_n}}$$

$$< \sum_{n=N+1}^\infty \int_{n-1}^n \frac{1}{t^x} dt$$

$$= \int_N^\infty \frac{1}{t^x} dt$$

$$= \frac{1}{(x-1)N^{x-1}}$$

积分截断误差:

由于A较大,则此时有 $e^t > t^{10}$,则有:

$$\int_A^\infty \frac{t^{x-1}}{e^t} dt < \int_A^\infty t^{x-11} dt = \frac{A^{x-10}}{10-x}$$

复化梯形公式带来的误差:

存在 $\eta_k \in (x_k, x_{k+1})$, 使复化梯形公式余项表示为:

$$R[f] = \sum_{k=0}^{n-1} R_k(f) = \sum_{k=0}^{n-1} -rac{h^3}{12} f''\left(\eta_k
ight)$$

则

$$f''(x) = rac{t^{x-3} \left(t^2 + (2-2x)t + (x-1)(x-2)
ight)}{e^t}$$

可得

$$f''(x) \in C[0,A]$$

则一定存在一个 $\eta \in [0, A]$, 使得

$$\sum_{k=0}^{n-1}f''\left(\eta_{k}
ight)=nf''(\eta),\eta\in\left[0,A
ight]$$

则

$$R[f] = -rac{n\cdot h^3}{12}f''(\eta) = -rac{Ah^2}{12}f''(\eta)$$

而由于

$$I = \zeta(x)\Gamma(x)$$

则

$$\begin{split} |\Delta I| \leqslant \max |\frac{\partial I}{\partial \zeta}| \cdot |\Delta \zeta| \\ + \max |\frac{\partial I}{\partial \Gamma}| \cdot |\Delta \Gamma| \\ = \max |\Gamma| \cdot |\Delta \zeta| \\ + \max |\zeta| \cdot |\Delta \Gamma| \end{split}$$

2.2 舍入误差

舍入误差主要来源为:

- 在计算ζ(x)时, 求和时每一项带来的舍入误差.
- 在计算 $\Gamma(x)$ 时,复化梯形公式求和时带来的舍入误差.

假设每一项保留到小数点后m位,

即

$$|\delta| \leqslant rac{1}{2} imes 10^{-m}$$

设求解 $\zeta(x)$ 时求和N项, 舍入误差为 δ_N , 则有:

$$|\delta_N| \leqslant \sum_{n=1}^N |\delta| \leqslant rac{N}{2} imes 10^{-m}$$

设计算 $\Gamma(x)$ 时共n个子区间,则共有 $2+2\times(n-1)=2n$ 次计算.

则

$$|\delta_n|\leqslant hn|\delta|\leqslant rac{A}{2} imes 10^{-m}$$

而由于

$$I = \zeta(x)\Gamma(x)$$

则

$$\begin{split} |\delta I| \leqslant \max |\frac{\partial I}{\partial \zeta}| \cdot |\delta \zeta| \\ + \max |\frac{\partial I}{\partial \Gamma}| \cdot |\delta \Gamma| \\ = \max |\Gamma| \cdot |\delta \zeta| \\ + \max |\zeta| \cdot |\delta \Gamma| \end{split}$$

2.3 误差分配

在误差分配中, 主要有三个参数需要决定:

- 求解 $\Gamma(x)$ 的积分上限A
- 复化梯形公式划分的区间数n
- 求解 $\zeta(x)$ 的求和次数N.

• 舍入误差系数m

其中, 前三项对应方法误差; 最后一项对应舍入误差.

假设要求精度达到10-7,则这里将误差上限一分为2,即:

• 方法误差: $\Delta \leq 0.5 \times 10^{-r}$

• 舍入误差: $\delta \leqslant 0.5 \times 10^{-r}$

3 求解结果

本题要求以x = 3.5为例,给出I精确到4位小数的求解结果.

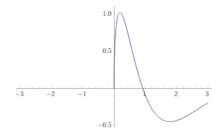
则有

$$\Delta_N(x) < rac{1}{2.5N^{2.5}}$$
 $\Delta_A(x) < rac{1}{6.5A^{6.5}}$ $R[f] = -rac{n\cdot h^3}{12}f''(\eta) = -rac{Ah^2}{12}f''(\eta)$

其中

$$f''(3.5) = rac{t^{0.5} \left(t^2 - 5t + 3.75
ight)}{e^t}$$

绘制函数图像辅助分析:



通过计算,可得

$$f''(3.5)<2$$

则

$$|R[f]|<\frac{A^3}{6n^2}$$

而又由于

$$\max |\Gamma(3.5)| < 3.5$$

$$\max |\zeta(3.5)| < 1.5$$

则

$$|\Delta I| \leqslant 3.5 imes rac{1}{2.5N^{2.5}} + 1.5 imes (rac{1}{6.5A^{6.5}} + rac{A^3}{6n^2})$$

不妨取

- N = 10000
- A = 200
- n = 250000

则有

$$|\Delta I| \leqslant 0.32 imes 10^{-4}$$

满足方法误差精度要求

而对于舍入误差,

$$|\delta I| \leqslant 3.5 imes rac{N}{2} imes 10^{-m} + 1.5 imes rac{A}{2} imes 10^{-m}$$

则当 $N=10000,\,A=200$ 时,Python 中 float 精度为 53 bit,转换为十进制大约可保证 m=15 的精度,则此时

$$|\delta I| \leqslant 3.5 \times \frac{N}{2} \times 10^{-m} + 1.5 \times \frac{A}{2} \times 10^{-m} < 1.77 \times 10^{-11}$$

满足误差分配的要求.

故使用计算机求解, 结果为

$$I=3.7445$$

第四题 求解微分方程

1 求解方法

在本题中, 我们使用改进欧拉法进行计算:

预测:

$$ar{y}_{n+1}=y_n+hf\left(x_n,y_n
ight)$$

校正:

$$y_{n+1}=y_n+rac{h}{2}[f\left(x_n,y_n
ight)+f\left(x_{n+1},ar{y}_{n+1}
ight)]$$

其中, $f(x_n, y_n) = \zeta(y_n)$, 我们根据之前级数求和的结果进行估算.

2 误差分析

2.1 方法误差

同"第二题 方程求根"中的一样, 方法误差主要来源于两项:

- 改进欧拉法带来的误差
- 在改进欧拉法中每一步计算时,由于截断ζ(y)的无穷级数求和所带来的误差

改进欧拉法带来的误差:

$$\begin{cases} \bar{\Delta}_{n+1} & \leq (1+hM)\Delta_n + \frac{L}{2}h^2 \\ \Delta_{n+1} & \leq \Delta_n + \frac{h}{2}M\Delta_n + \frac{h}{2}M\bar{\Delta}_{n+1} + \frac{T\cdot h^3}{12} \end{cases}$$

则可得

$$\Delta_{n+1} \leq \left(1 + hM + rac{h^2}{2}M^2
ight)\!\Delta_n + \left(rac{LM}{4} + rac{T}{12}
ight)\!h^3$$

其中:

$$\left| rac{\partial f}{\partial y}(x,y)
ight| \leq M, \left| y^{(2)}(x)
ight| \leq L, \left| y^{(3)}(x)
ight| \leq T$$

求解这些常数的显式表达:

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = \zeta'(y)$$

$$y^{(2)}(x) = \frac{dy'}{dx}$$

$$= \frac{df(x,y)}{dx}$$

$$= \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dx}$$

$$= \frac{\partial f}{\partial y} f$$

$$= \zeta'(y)\zeta(y)$$

$$y^{(3)}(x) = \frac{dy^{(2)}}{dx}$$

= $(\zeta''(y)\zeta(y) + \zeta'(y)^2)\zeta(y)$
= $\zeta''(y)\zeta(y)^2 + \zeta'(y)^2\zeta(y)$

截断无穷级数求和所带来的误差:

设计算 $\zeta(y)$ 时无穷求和的截取步数为N步.

则:

$$egin{align} \Delta_N(y_n) &= \zeta(y_n) - \sum_{n=1}^N rac{1}{n^{y_n}} \ &= \sum_{n=N+1}^\infty rac{1}{n^{y_n}} \ \end{aligned}$$

使用积分放缩:

$$\begin{split} \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{n^{y_n}} &< \sum_{n=N+1}^{\infty} \int_{n-1}^{n} \frac{1}{t^{y_n}} dt \\ &= \int_{N}^{\infty} \frac{1}{t^{y_n}} dt \\ &= \frac{1}{(y_n - 1)N^{y_n - 1}} \\ &< \frac{1}{N} \end{split}$$

则考虑计算ζ函数带来的方法误差为:

$$\begin{cases} \bar{\Delta}_{n+1} & \leq (1+hM)\Delta_n + \frac{L}{2}h^2 + h\Delta_N \\ \Delta_{n+1} & \leq \Delta_n + \frac{h}{2}M\Delta_n + \frac{h}{2}M\bar{\Delta}_{n+1} + \frac{T\cdot h^3}{12} + h\Delta_N \end{cases}$$

则可得:

$$\Delta_{n+1} \leq \left(1+hM+rac{h^2}{2}M^2
ight)\!\Delta_n + \left(rac{LM}{4}+rac{T}{12}
ight)\!h^3 + (1+rac{hM}{2})h\Delta_N$$

则累积误差:

$$\begin{split} \Delta_{n+1} &\leqslant \left(\left(1 + hM + \frac{h^2}{2} M^2 \right)^{n+1} - 1 \right) \times \frac{\left(\frac{LM}{4} + \frac{T}{12} \right) h^3 + \left(1 + \frac{hM}{2} \right) h \Delta_N}{hM + \frac{h^2}{2} M^2} \\ &\leqslant \left(\left(1 + hM + \frac{h^2}{2} M^2 \right)^{n+1} - 1 \right) \times \left(\frac{\left(\frac{LM}{4} + \frac{T}{12} \right) h^3}{hM + \frac{h^2}{2} M^2} + \frac{\left(1 + \frac{hM}{2} \right) h \Delta_N}{hM + \frac{h^2}{2} M^2} \right) \\ &\leqslant \left(\left(1 + hM + \frac{h^2}{2} M^2 \right)^{n+1} - 1 \right) \times \left(\frac{\left(\frac{LM}{4} + \frac{T}{12} \right) h^3}{hM + \frac{h^2}{2} M^2} + \frac{\Delta_N}{M} \right) \end{split}$$

其中,当 $n \to \infty$ 时, $\left(1 + hM + \frac{h^2}{2}M^2\right)^{n+1} - 1$ 接近一个和e有关的常数.

 $\frac{(\frac{LM}{4}+\frac{T}{12})h^3}{hM+\frac{h^2}{2}M^2}$ 为改进欧拉法的累积方法误差, 收敛速度为 $O(h^2)$

 $\frac{\Delta_N}{M}$ 为计算 $\zeta(y)$ 引入的误差.

2.2 舍入误差

舍入误差:

$$\begin{cases} \bar{\delta}_{n+1} \leq (1+hM)\delta_n + \frac{1}{2} \cdot 10^{-m} \\ \delta_{n+1} \leq \delta_n + \frac{h}{2}M\delta_n + \frac{h}{2}M\bar{\delta}_{n+1} + \frac{1}{2} \cdot 10^{-m} \end{cases}$$

可得:

$$\delta_{n+1} \leqslant \left(1 + hM + rac{h^2}{2}M^2
ight)\!\delta_n + \left(1 + rac{hM}{2}
ight) \cdot rac{1}{2} \cdot 10^{-m}$$

考虑到在计算 ζ 函数时的舍入误差 $|\delta_N|$, 其中由"第一题 级数求和"中的结果可知:

$$|\delta_N| \leqslant \sum_{n=1}^N |\delta| \leqslant rac{N}{2} imes 10^{-m}$$

则舍入误差公式变为:

$$\begin{cases} \overline{\delta}_{n+1} \leq (1+hM)\delta_n + \frac{1}{2} \cdot 10^{-m} + h \left| \delta_N \right| \\ \delta_{n+1} \leq \delta_n + \frac{h}{2}M\delta_n + \frac{h}{2}M\overline{\delta}_{n+1} + \frac{1}{2} \cdot 10^{-m} + h \left| \delta_N \right| \end{cases}$$

则可得:

$$\delta_{n+1} \leqslant \left(1 + hM + rac{h^2}{2}M^2
ight)\delta_n + \left(1 + rac{hM}{2}
ight)\cdot \left(rac{1}{2}\cdot 10^{-m} + h\left|\delta_N
ight|
ight)$$

则累积误差:

$$egin{aligned} \delta_{n+1} & \leqslant \left(\left(1 + hM + rac{h^2}{2} M^2
ight)^{n+1} - 1
ight) \cdot rac{\left(1 + rac{hM}{2}
ight) \cdot \left(rac{1}{2} \cdot 10^{-m} + h \left| \delta_N
ight|
ight)}{hM + rac{h^2}{2} M^2} \ & = \left(\left(1 + hM + rac{h^2}{2} M^2
ight)^{n+1} - 1
ight) \cdot rac{rac{1}{2} \cdot 10^{-m} + h \left| \delta_N
ight|}{hM} \ & = \left(\left(1 + hM + rac{h^2}{2} M^2
ight)^{n+1} - 1
ight) \cdot \left(rac{rac{1}{2} \cdot 10^{-m}}{hM} + rac{\left| \delta_N
ight|}{M}
ight) \end{aligned}$$

2.3 误差分配

在误差分配中, 主要有三个参数需要决定:

- 改进欧拉法的步长 h, 可通过确定迭代次数n来确定
- 求解 $\zeta(x)$ 的求和次数 N.
- 舍入误差系数m

假设要求精度达到10-r,则令

$$\Delta_n \leqslant 0.5 * 10^{-r}$$

$$\delta_n \leqslant 0.5 * 10^{-r}$$

则首先通过

$$\Delta_n \leqslant \left(\left(1 + hM + rac{h^2}{2}M^2
ight)^n - 1
ight) imes \left(rac{\left(rac{LM}{4} + rac{T}{12}
ight)h^3}{hM + rac{h^2}{2}M^2} + rac{\Delta_N}{M}
ight)$$

确定迭代次数n.

其中

$$h = \frac{x^* - x_0}{n}$$

进行近似分析,由于n较大,h较小,故可近似认为

$$\left(1+hM+\frac{h^2}{2}M^2\right)^n-1=e^{M(x^*-x_0)}-1$$

同样, 可近似认为:

$$rac{\left(rac{LM}{4}+rac{T}{12}
ight)h^3}{hM+rac{h^2}{2}M^2}=rac{3LM+T}{12M}h^2$$

3 求解结果

首先分析常数项:

$$\left|\frac{\partial f}{\partial y}(x,y)\right| \leq M, \left|y^{(2)}(x)\right| \leq L, \left|y^{(3)}(x)\right| \leq T$$

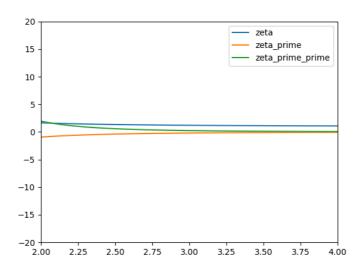
由

$$M = \max |\zeta'(y)|$$

$$L = \max |\zeta'(y)\zeta(y)|$$

$$T = \max |\zeta''(y)\zeta(y)^2 + \zeta'(y)^2\zeta(y)|$$

绘制三者图像辅助分析:



对于微分方程 $y'(x) = \zeta(y)$,根据初始条件y(2) = 2,由于 $\zeta(y) > 0$,则当x > 2时,y > 2.而对于y > 2,| $\zeta(y)$ |,| $\zeta'(y)$ |,| $\zeta''(y)$ |均单调下降,则其最大值均在y = 2处取到.

则取

$$M = 0.9333, L = 1.5347, T = 6.7103$$

对于方法误差:

近似表达式:

$$egin{aligned} \Delta_n &\leqslant \left(\left(1+hM+rac{h^2}{2}M^2
ight)^n-1
ight) imes \left(rac{\left(rac{LM}{4}+rac{T}{12}
ight)h^3}{hM+rac{h^2}{2}M^2}+rac{\Delta_N}{M}
ight) \ &pprox \left(e^{M(x^*-x_0)}-1
ight) imes \left(rac{3LM+T}{12M}h^2+rac{\Delta_N}{M}
ight) \end{aligned}$$

其中

$$\Delta_N < rac{1}{N}$$

$$x^* - x_0 = 4 - 2 = 2$$

则当N = 150000, n = 2000时, 可得:

$$\Delta_n \leqslant 0.45 imes 10^{-4}$$

对于舍入误差:

$$egin{aligned} \delta_n &= \left(\left(1 + hM + rac{h^2}{2}M^2
ight)^n - 1
ight) \cdot \left(rac{rac{1}{2} \cdot 10^{-m}}{hM} + rac{|\delta_N|}{M}
ight) \ &pprox \left(e^{M(x^*-x_0)} - 1
ight) \cdot \left(rac{rac{1}{2} \cdot 10^{-m}}{hM} + rac{|\delta_N|}{M}
ight) \end{aligned}$$

其中

$$|\delta_N|\leqslant \sum_{n=1}^N |\delta|\leqslant rac{N}{2} imes 10^{-m}$$

Python 中 float 精度为 53 bit, 转换为十进制大约可保证m = 15的精度.

此时

$$\delta_n \leqslant 4.422 \times 10^{-10}$$

则 Python 中 float 精度满足要求,故不再显式调整精度.

使用计算机求解,则结果为:

$$y(4) = 4.4051$$