# sin(x) 的数值计算与误差分析

## 陈昭熹 2017011552

## 2019年11月25日

## 目录

1	引言		2
<b>2</b>	逼近	法	2
	2.1	算法原理	2
	2.2	误差分析	2
		2.2.1 方法误差	2
		2.2.2 舍入误差	3
		2.2.3 总误差	3
	2.3	算法流程	3
	2.4	计算代价与收敛速度	3
3	常微分方程法		
	3.1	算法原理	4
	3.2	误差分析	5
		3.2.1 方法误差	5
		3.2.2 舍入误差	5
	3.3	算法流程	5
	3.4	计算代价与收敛速度	5
4	方程	<b>!求根法</b>	5
	4.1	算法原理	5
	4.2	误差分析	5
	4.3	算法流程	5
	4.4	计算代价与收敛速度	5
5	算法	流程与实现	5
6	结果	与总结	5

1 引言

#### 2

## 1 引言

本文实现了通过数值方法求 sin(x), 在一开头给出本文所实现的全部算法流程简述:

**逼近法** 使用级数逼近 sin(x)

**常微分方程法** 通过三角函数关系  $\sin^2 x + \cos^2 x = 1$ ,利用改进欧拉法求解关于  $\sin(x)$  的微分方程。

方程求根法 利用函数逼近  $\arcsin y$ , 再利用牛顿法求解  $x = \arcsin y$  得到 y, 即  $\sin(x)$  的值。

后面章节中,逐节介绍各个算法的原理、误差分析、算法流程以及计算代价和收敛速度。 第5节介绍算法利用 C++的程序实现以及具体流程(以流程图形式给出),第6节展示一些 实验结果并做总结。

### 2 逼近法

本节介绍利用逼近法计算 sin(x) 的任意精度算法。

### 2.1 算法原理

众所周知,根据 sinx 在  $x_0 = 0$  的邻域  $(-h + x_0, h + x_0)$  内的 Taylor 展开式,有如下式子成立:

$$\sin x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n x^{2n+1}}{(2n+1)!} = x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} \dots + \frac{x^{2n+1}}{(2n+1)!} + R_k(x)$$
 (1)

注意这里写了余项形式 (为了表示方便,将展开阶次表示为 k,有 k=2n+1),因此可以精确取等。若存在正实数  $M_k$  使得区间 (-h,h) 上的任意 x 均有  $|f^{(k+1)}(x)| \leq M_k$ ,则上式中余项估计为:

$$|R_k(x)| \le M_k \frac{h^{k+1}}{(k+1)!}$$
 (2)

这样的一个上界估计对  $x_0$  的邻域内的任意 x 均成立,是一个一致估计。利用式 (1),只需要控制展开的阶数,就可以实现任意精度的 sinx 数值计算。

需要注意的是,这里有一个前提,即上述展开是在原点处的邻域内进行的,因此需要**通过** sinx **的周期性,尽可能将自变量 x 变换到原点附近**,避免不满足邻域条件导致误差过大。

#### 2.2 误差分析

#### 2.2.1 方法误差

上一小节已给出逼近法的余项形式,这里进行误差分析。由 sinx 无穷阶光滑特性及周期性可以得到

3 常微分方程法 3

因此有方法误差

$$|R_k(x)| \le \frac{h^{k+1}}{(k+1)!}$$
 (3)

事实上,这里可以通过微分中值定理得到一个精确地误差表达形式,即用  $\sin^{(k+1)}(\xi)$  来代替  $M_k$ ,但是这样无法进行量化分析,因此进行一定的放缩,给出上界。式子中的 h 即实现时候将所有 x 值利用周期性映射到原点附近的区间 (-h,h),一般为  $(-\pi/2,\pi/2)$ 。依据这个上界,可以通过控制多项式展开的阶数 k 来控制方法误差,在理论上达到任意精度。

值得注意的是对于偶数位精度要求,本方法具备天然高一阶的精度(即 k=2n+1)。

#### 2.2.2 舍入误差

假设每个阶次的计算均精确到 d 位小数,则存储带来的舍入误差为:

$$\delta_0 = \frac{1}{2} \times 10^{-d}$$

则求和带来的舍入误差为:

$$\delta = (n+1) \cdot \delta_0 = (n+1) \times \frac{1}{2} \times 10^{-d}$$
 (4)

#### 2.2.3 总误差

因此总误差

$$A = |R_k(x)| + \delta \le \frac{h^{k+1}}{(k+1)!} + \frac{n+1}{2} \times 10^{-d}$$
 (5)

#### 2.3 算法流程

#### 2.4 计算代价与收敛速度

计算代价方面,由于使用递归算法,因此计算阶乘和幂级数的代价均为 O(k),而求和的代价也为 O(k),因此总体来说还是一个线性的计算速度 O(3k)。由于余项收敛是泰勒展开成立的条件,因此无需担心收敛速度慢的问题,因为阶乘的增长速度远比幂级数快得多,严格计算则需要归约  $\frac{h^{k+1}}{(k+1)!}$ ,这个数学问题显然比本问题复杂得多。值得注意的是,当 k+1>h 时, $|R_k(x)|$  开始以  $O(a^k)$ ,0 < a < 1 的速度收敛,因此整体的收敛速度仍是常数 O(h)。这也从另一个侧面说明,在计算过程中将自变量 x 变换到较小的原点邻域内的巨大作用,若使用原始的 x 进行计算,会使得 h 值过大,导致在相同精度要求下,收敛速度急剧变慢,计算代价升高。

## 3 常微分方程法

本节介绍利用常微分方程法计算 sinx 的任意精度算法。

3 常微分方程法 4

#### 3.1 算法原理

利用  $\frac{dsin(x)}{dx} = cos(x)$ , 可以得到下面的常微分方程组:

$$\frac{d}{dx} \begin{pmatrix} \cos x \\ \sin x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\sin x \\ \cos x \end{pmatrix} \tag{6}$$

尽管需要计算 sinx 的数值,但还是存在可以加以利用的先验知识——sin0 = 0,利用这一点的值作为初始条件,采用改进欧拉法即可求解这一微分方程组在给定点的解。

改进欧拉法分为两个步骤: 预测和矫正, 若选择的区间间隔为 h, 则可以表达为下式:

$$\begin{cases} \bar{y}_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, \bar{y}_{n+1})] \end{cases}$$
(7)

对于本问题,有初始条件:

$$x_0 = 0, \cos(x_0) = 1, \sin(x_0) = 0$$
 (8)

虽然改进欧拉法只给出了求解一个方程的步骤,注意到本问题的微分方程组有良好的相关性,可以"串联"在一起,就可以较好的将改进欧拉法推广到上面。为表达方便将 cos(x) 简写为 c, 将 sin(x) 简写为 s, 下标表示与 x 的含义相同,则具体做法如下:

$$\bar{c}_{n+1} = c_n + h \times (-s_n) 
\bar{s}_{n+1} = s_n + h \times c_n 
c_{n+1} = c_n + \frac{h}{2} [(-s_n) + (-\bar{s}_{n+1})] 
s_{n+1} = s_n + \frac{h}{2} (c_n + \bar{c}_{n+1})$$
(9)

4 方程求根法 5

- 3.2 误差分析
- 3.2.1 方法误差
- 3.2.2 舍入误差
- 3.2.3 总误差
- 3.3 算法流程
- 3.4 计算代价与收敛速度

## 4 方程求根法

- 4.1 算法原理
- 4.2 误差分析
- 4.3 算法流程
- 4.4 计算代价与收敛速度

## 5 算法流程与实现

6 结果与总结