三角函数的优化问题

Wang Feng wanng.fenng@gmail.com

June 11, 2010

在一个数值拟合程序中,在检查程序热点的时候发现正弦函数和余弦函数占用了大约90%以上的运行时间。 而在实际数值计算拟合过程中,并不需要非常精确的三角函数,只需要一个高效并且接近准确值的函数即可。 而且实际工作中所使用的采样卡只有 18 位,采样量化精度为 10^{-6} ;同时在计算机拟合运算时发现,只要三角函数的绝对误差不大于 10^{-6} ,数值计算精度就不受影响。

由于三角函数本身的特殊性质,只要知道了在正弦函数或者余弦函数在区间 $[0,\pi]$ 上的值,其余区间的函数值均可通过反转平移变换得到, 因此以下讨论中只关注正弦函数在区间 $[0,\pi]$ 上的值。

0.1 三角函数的多项式逼近

假如将正弦函数 $\sin x$ 在零点处展开为多项式,可以得到

$$\sin x = x - \frac{1}{6}x^3 + \frac{1}{120}x^5 - \frac{1}{5040}x^7 + \frac{1}{362880}x^9 - \frac{1}{39916800}x^{11} + O\left(x^{13}\right) \tag{1}$$

将余弦函数在零点处展开。可以得到

$$\cos x = 1 - \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{24}x^4 - \frac{1}{720}x^6 + \frac{1}{40320}x^8 - \frac{1}{3628800}x^{10} + \frac{1}{479001600}x^{12} + O\left(x^{13}\right)$$
 (2)

直接截取以上的 Taylor 级数的前面若干项对三角函数逼近是一种显而易见的方法,但是却不是最优的方法; 经过尝试之后发现,如果要求精度控制在 10^{-6} ,那么如果使用正弦函数逼近则需要前 5 项,余弦函数需要前 6 项。

一种很自然的想法是,如果对上边的多项式进行参数拟合,可能会得到更好的多项式系数,使 用这些系数对三角函数进行多项式逼近, 可能只需要很少的项数就可达到更好的精度。

参数拟和的具体操作过程如下:

- 1. 在区间 $[0, \frac{\pi}{2}]$ 等间距采样 10000000 点,得到一个数列 x[n]
- 2. 计算这个数列的三角函数值,得到另外两个数列 $y_{sin}[n]$ 和 $y_{cos}[n]$
- 3. 构造两个多项式 $f(n) = \sum_{m=0}^M a[i]x[n]^m$ 对 (x[n],y[n]) 进行拟合,其中正弦函数只包含奇数次方项, 余弦函数只包含偶数次方项,多项式的项数 M 从少到多逐渐递增

如果确切地知道将要计算的三角函数 $\sin x$ 中的 x 的概率分布,那么上述第一个步骤可以稍加修改, 增加概率信息,也就是对于每一个采样点增加一个权值分量,这个权值对应概率密度函数 p(x)。

对正弦函数进行拟合后得到的多项式逼近(5到11阶)为:

$$\sin x = 0.9997714084875916063 x - 0.16582704394468567033 x^{3} + 0.0075742480210386417538 x^{5}$$
(3)

$$\sin x = 0.99999748720576542294 x - 0.16665168104891719958 x^{3} + 0.0083095169821075058614 x^{5} - 0.00018447221849405965569 x^{7}$$

$$(4)$$

 $\sin x = 0.9999999827874411773 x - 0.16666651524066689039 x^3 +$

$$0.008332964084224486756 x^5 - 0.00019804759284944954147 x^7 +$$
 (5)

 $2.5981182589280610796 \times 10^{-6} x^9$

$$\sin x = 0.9999999999664868078 x - 0.16666666635797344753 x^{3} + 0.0083333315580773111714 x^{5} - 0.00019840928425862410303 x^{7} + (6)$$

$$2.7528502432894751691 \times 10^{-6} x^{9} - 2.3944042171351925706 \times 10^{-8} x^{11}$$

对余弦函数进行拟合之后得到的多项式逼近(4到10阶)为:

$$\cos x = 0.9995795170399418561 - 0.49639233850557584748 x^{2} + 0.037209332130166132557 x^{4}$$
(7)

$$\cos x = 0.99999528272039384102 - 0.49993092003443151405 x^{2} + 0.041511736836071483348 x^{4} - 0.0012787139913533120562 x^{6}$$

$$(8)$$

$$\cos x = 0.99999996727291751153 - 0.49999926901995966899 x^2 +$$

$$0.041664091445612914943\,x^4 - 0.0013857422438193591537\,x^6 + \tag{9}$$

 $2.3237659272108738645 \times 10^{-5} x^{8}$

 $\cos x = 0.9999999985553855719 - 0.49999999531049355017 x^2 +$

$$0.041666642521451954795\,x^4 - 0.0013888439838802731086\,x^6 + \tag{10}$$

 $2.4764124863984253 \times 10^{-5} x^8 - 2.6120941216892450088 \times 10^{-7} x^{10}$

多项式拟合的结果与 Taylor 逼近近似的误差统计如下表:

阶次	误差					
	多项式拟合误差			Taylor 截断误差		
	最大误差	最小误差	误差估计	最大误差	最小误差	误差估计
4	0.0005	-0.001	0.0003	1.1e-16	-0.019	0.0055
5	6.6e-05	-0.00016	4.1e-05	5.2e-15	-0.0045	0.0011
6	1.7e-05	-6.9e-06	4.1e-06	0.00089	-4.4e-16	0.00021
7	1.5e-06	-6.4e-07	3.6e-07	0.00015	-2.3e-13	3.6e-05
8	5.3e-08	-1.3e-07	2.8e-08	7.7e-14	-2.4e-05	5.4e-06
9	4.0e-09	-9.9e-09	2.0e-09	2.1e-14	-3.5e-06	7.3e-07
10	7.0e-10	-2.8e-10	1.3e-10	4.6e-07	-1.5e-15	9.3e-08
11	7.9e-11	-3.1e-11	1.2e-11	5.6e-08	-1.5e-12	1.0e-08

其中误差估计方法采用无偏估计:

$$\delta_{err} = \sqrt{\frac{\sum_{i=0}^{N-1} [y_i - f(x_i)]^2}{N-1}}$$
(11)

拟合的结果经过分析后发现,正弦函数只需要 4 项,余弦函数只需要 5 项,即可达到 10^{-6} 的 精度,相较之 Taylor 展开,拟合算法减少了一次乘法运算的时间。 图1到图8使用相同阶次的 泰勒截断近似和多项式拟合误差对比。

再次优化 0.2

熟悉 C/C++ 语言的程序员都知道乘法是一种非常昂贵的操作,能够避免时候尽量避免; 考虑 一个普通的四阶多项式,如式(9)的变形,对它进行求值的时候,最少需要多少次乘法运算呢? 由于多项式都是具有这样的形式:

 $f_2(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$

 $f_1(x) = a_0 + a_1 x$

$$f_1(x) = a_0 + a_1 x (12a)$$

$$f_3(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 (12c)$$

$$f_4(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4$$
(12d)

$$f_5(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4 + a_5 x^5$$
(12e)

$$f_6(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4 + a_5 x^5 + a_6 x^6$$
(12f)

(12g)

(12b)

显然对于式 (12b), 最少要一次乘法运算, 对于式 (12c) 和式 (12d) 最少需要两次和三次乘法运 算, 没有优化的余地。那么对于式 (12e), 是否必须四次乘法运算才能得到多项式的数值呢?

Figure 1: 4 阶多项式(下) 拟合余弦函数与 4 阶泰勒截断(上)近似余弦函数之间的误差比较

Figure 2: 5 阶多项式(下)拟合正弦函数与 5 阶泰勒截断(上)近似正弦函数之间的误差比较

Figure 3: 6 阶多项式(下)拟合余弦函数与 6 阶泰勒截断(上)近似余弦函数之间的误差比较

Figure 4: 7 阶多项式(下)拟合正弦函数与7阶泰勒截断(上)近似正弦函数之间的误差比较

Figure 5: 8 阶多项式(下) 拟合余弦函数与8 阶泰勒截断(上)近似余弦函数之间的误差比较

Figure 6: 9 阶多项式(下) 拟合正弦函数与 9 阶泰勒截断(上)近似正弦函数之间的误差比较

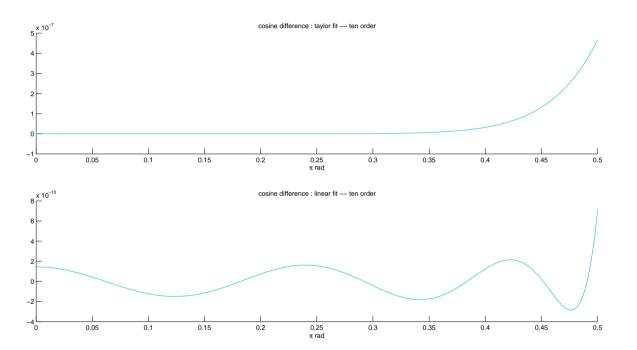


Figure 7: 10 阶多项式(下)拟合余弦函数与 10 阶泰勒截断(上)近似余弦函数之间的误差比较

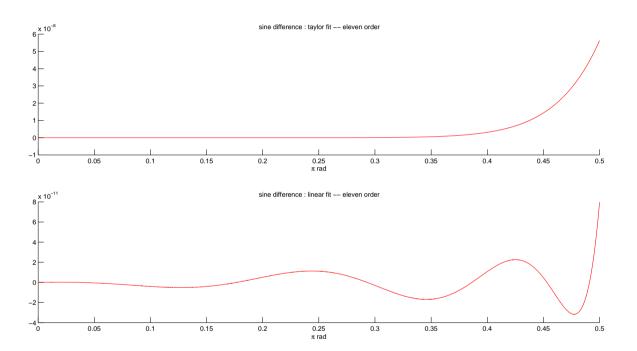


Figure 8: 11 阶多项式(下)拟合正弦函数与 11 阶泰勒截断(上)近似正弦函数之间的误差比 较

如果式 (12e) 可以分拆成两个或多个多项式的乘积,并且这两个多项式有多项相同,那么就可以减少一次乘法计算, 考虑到该式有 a[0] 到 a[4] 总共 5 个系数,那么只要这些分拆出来的多项式中有 5 个待定的数就可以了。 一种可能的写法是这样的

$$f(x) = [(Ax+B)^{2} + C][(Ax+B)^{2} + D] + E$$
(13)

其中共有 A 到 E 5 个待定系数,而编程计算这个式子的的值只需要 3 次乘法运算。 但是,这个式子中第一个因式 $(Ax+B)^2+C$ 与第二个因式 $(Ax+B)^2+D$ 构成类型完全是对称的, C 和 D 轮转不变,因此无法利用式 (13) 展开后的系数与式 (12e) 的系数相等关系求得从 A 到 E 的表达式。

现在考虑对因式 $(Ax+B)^2+C$ 或者后边的 $(Ax+B)^2+D$ 添加一个别的项来破坏这种对称性,由于 C 和 D 是常数项, 而 x 的二次项只能添加 $(Ax+B)^2$ 的整数倍项, 这两种类型的 项添加到因式中并不能破坏这种对称性,因此可供考虑的添加项只有 x 的整数倍和 Ax 的整数倍这两种; 于是可以立即得到添加项后的形式:

$$f(x) = [(Ax + B)^{2} + \mathbf{m} x + C][(Ax + B)^{2} + \mathbf{n} Ax] + E$$
(14)

其中 \mathbf{m} 和 \mathbf{n} 为自由指定的整数,只要不同时为 0 即可。 由于在程序编码中需要对这 x 和 Ax 的整数倍的计算手动展开为加法,为了效率起见, 一般可以令其中一个为 0,另外一个为 1。 现在假设选取的是 \mathbf{m} 为 1, \mathbf{n} 为 0,则有:

$$f(x) = [(Ax + B)^{2} + x + C][(Ax + B)^{2} + D] + E$$

= $a_{0} + a_{1}x + a_{2}x^{2} + a_{3}x^{3} + a_{4}x^{4}$ (15)

将x 的系数稍加比较,即可得到:

$$A = a_4^{\frac{1}{4}}$$

$$B = \frac{a_3 - A^2}{4A^3}$$

$$C + D = \frac{a_2 - 6A^2B^2 - 2AB}{A^2}$$

$$D = a_1 - 4AB^3 - 2AB(C + D) - B^2$$

$$C = C + D - D$$

$$E = a_0 - (B^2 + C)(B^2 + D)$$
(16)

其中式 (16) 要求 $a_4 > 0$,在实际处理中如果出现 $a_4 < 0$ 的情形,只要将 a_0 到 a_4 都取相反数,分解完成后再取一次各项的相反数即可。

同样,如果m为0,n为1,那么可以得到

$$A = a_4^{\frac{1}{4}}$$

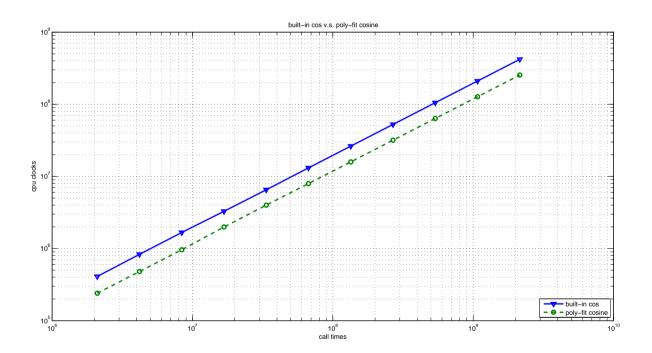
$$B = \frac{a_3 - A^3}{4A^3}$$

$$D = 3B^2 + 8B^3 + \frac{a_1A + 2a_2B}{A^2}$$

$$C = \frac{a_2}{A^2} - 2B - 6B^2 - D$$

$$E = a_0 - B^4 - B^2(C + D) - CD$$
(17)

由此可知,式 (12f) 计算最少需要 4 次乘法,式 (12g) 也是 4 次。 图9展示了使用库函数和使用 二次拟合之后的三角函数运行时间的对比。



 $ext{Figure }9$: 二次优化之后,8 阶多项式计算余弦函数与库函数中的余弦函数在调用时占用 $ext{CPU}$ 时间的对比