# 六阶收敛的非线性方程组求根方法



课程:数值分析 任课教师:黎卫兵/张雨浓

年级	2022	专业	计算机科学与技术	
学号	22214373	姓名	林泽佳	
班级	学硕 2 班	日期	2022年12月22日	

### 摘要

本文以张老师上课所介绍的构造 8 阶收敛的牛顿法, 和 PPT 第 63 页简要介绍 Steffenson 和 Halley 方法为基础和启发,构造了 6 阶收敛的非线性方程组求根方法,并使用前向差商代替二阶 导数,从而实现只需求一阶导数。本文使用泰勒展开证明了其收敛阶,充分的数值试验对比了本 方法与牛顿法、Halley 法和若干现有的 6 阶方法。

#### 引言 1

本节主要对张老师上课所介绍的构造8阶收敛的牛顿法,和PPT第63页简要介绍Steffensen 和 Halley 方法做一个简要的回顾, 作为本文的基础。

### 1.1 8 阶收敛的牛顿法

使用三次牛顿法反复代入,如公式1所示,可以得到序列  $\{y_n\}_{n=0\infty}$  是 2 阶收敛, $\{z_n\}_{n=0\infty}$ 是 4 阶收敛,因此最终  $\{x_n\}_{n=0}^{\infty}$  是 8 阶收敛的,这是一种简单的提高迭代公式阶数的方法。

$$y_n = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

$$z_n = y_n - \frac{f(y_n)}{f'(y_n)}$$

$$x_{n+1} = z_n - \frac{f(z_n)}{f'(z_n)}$$

$$(1)$$

#### 1.2 Steffenson 方法

由于在零点附近  $\lim_{n\to\infty} f(x_n) = 0$ , 因此可以使用前向差商可以将零点附近的导数近似为:

$$f'(x) \approx \frac{f(x_n + f(x_n))}{f(x_n)} \tag{2}$$

将公式2代入牛顿迭代公式,可以得到:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)^2}{f(x + f(x_n)) - f(x_n)}$$
(3)

这就是 PPT 第 63 页所提到的 Steffensen 公式,它是也二阶收敛的 [1],同时避免了求导。

### 1.3 Halley 方法

PPT 第 63 页同样提到了三阶收敛的 Halley 方法和 Chebyshev 方法,查阅文献 [2] 后发现,它们属于同一族方法,具有如下形式:

$$x_{n+1} = x_n - \left(1 + \frac{1}{2} \frac{L_f(x_n)}{1 - \beta L_f(x_n)}\right) \frac{f(x_n)}{f'(x_n)},\tag{4}$$

其中

$$L_f(x_n) = \frac{1}{2} \frac{f''(x_n)f(x_n)}{[f'(x_n)]^2}$$
 (5)

特别的,当  $\beta=0$  时为 Chebyshev 方法, $\beta=\frac{1}{2}$  时为 Halley 方法, $\beta=1$  时为超 Halley 方法。不少研究对这族方法进行改进,但是它们都具有**较为复杂的迭代格式**,如 [3] 提出的一种无三阶收敛的方法:

$$\begin{cases} y_n = x_n - \theta \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \\ x_{n+1} = x_n - \frac{\theta^2 f(x_n)}{(\theta^2 - \theta + 1) f(x_n) - f(y_n)} \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, & (\theta \in \mathbb{R}, \theta \neq 0), \end{cases}$$
(6)

又如 [4] 提出的另一种三阶收敛的方法:

$$\begin{cases} w_n &= x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \\ K_{\alpha}(x_n) &= \frac{2f(x_n)f(w_n)(1 + \alpha f'^2(x_n))}{f^2(x_n) + \alpha f'^2(x_n)[f(w_n) - f(x_n)]^2}, \quad (\alpha \in \mathbb{R}), \\ x_n + 1 &= x_n - \left(1 + \frac{1}{2} \frac{K_{\alpha}(x_n)}{1 - \beta K_{\alpha}(x_n)}\right) \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \quad (\beta \in \mathbb{R}), \end{cases}$$
(7)

这些方法与同为三阶收敛的其它方法相比,或多或少能减少一些迭代次数,但代价是较为复杂的迭代格式。

### 1.4 六阶收敛的方法

在三阶收敛方法的基础上,再使用一次牛顿迭代或其它二阶迭代法,即可实现六阶收敛的方法。如最早由 [5] 提出的六阶收敛方法:

$$\begin{cases} w_n &= x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \\ z_n &= w_n - \frac{f(w_n)}{f'(x_n)} \cdot \frac{f(x_n) - \frac{1}{2}f(w_n)}{f(x_n) - \frac{5}{2}f(w_n)}, \\ x_{n+1} &= z_n - \frac{f(z_n)}{f'(x_n)} \cdot \frac{f(x_n) - f(w_n)}{f(x_n) - 3f(w_n)} \end{cases}$$
(8)

又如 [6] 中对 Ostrowski 方法 [7] 改进提出的六阶收敛的方法:

$$\begin{cases} y_n = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \\ z_n = y_n - \frac{y_n - x_n}{2f(y_n) - f(x_n)} f(y_n), \\ x_{n+1} = z_n - \frac{y_n - x_n}{2f(y_n) - f(x_n)} f(z_n), \end{cases}$$
(9)

又如[8] 中提出的用前向差商代替导数的六阶收敛的方法:

$$\begin{cases} w_n &= x_n + f(x_n), \\ y_n &= x_n - \frac{f(x_n)}{f[x_n, w_n]}, \\ z_n &= x_n - \frac{f(x_n)}{f[x_n, w_n]} \left( 1 + \frac{f(y_n)}{f(x_n)} \left( 1 + 2\frac{f(y_n)}{f(x_n)} \right) \right), \\ x_{n+1} &= z_n - \frac{f(z_n)}{f[y_n, z_n]} \left( 1 - \frac{1 + f[x_n, w_n] f(z_n)}{f[x_n, w_n] f(w_n)} \right) \end{cases}$$

$$(10)$$

除此之外,[9][10][11] 等均提出了不同形式的六阶收敛的方法,虽然它们的计算效率较高,但 均具有较为复杂的迭代格式。本文希望能建立一种较为简单的迭代格式对 Halley 方法进行改造, 在避免求二阶导数的基础上实现六阶收敛的方法。诚信声明,在我所了解到的文献里没有与本文 方法相同的,虽然推导和证明过程均有参考它们,也有相应的引用,但皆为原创和独立完成;如 有雷同,是我查找资料不周全,没有恶意抄袭的意思。

## 2 方法设计

#### 2.1 方法推导

在三阶的 Halley 方法的基础上再进行一次牛顿法迭代得到的序列,显然是六阶收敛的:

$$\begin{cases}
z_n = x_n - \frac{2f(x_n)f'(x_n)}{2[f'(x_n)]^2 - f(x_n)f''(x_n)}, \\
x_{n+1} = x_n - \frac{f(z_n)}{f'(z_n)}
\end{cases} (11)$$

参考 [12] 中的方法,希望消去  $\{z_n\}_{n=0}^{\infty}$  中的二阶导数,如果记  $y_n = x_n - \frac{f(x)}{f'(x)}$ ,则有  $\lim_{n \to \infty} \frac{y_n}{x_n} = 1$ ,因此二阶导数可以使用一阶导计算前向差商近似为:

$$f''(x_n) = \lim_{n \to \infty} \frac{f'(y_n) - f'(x_n)}{y_n - x_n}$$

$$\approx \frac{f'(y_n) - f'(x_n)}{y_n - x_n},$$
(12)

将公式12代入公式11, 使用 sympy1 (代码见附录 1) 化简得:

$$\begin{cases} y_n = x_n - \frac{f(x)}{f'(x)} \\ z_n = x_n - \frac{2f(x_n)}{f'(x_n) + f'(y_n)} \\ x_{n+1} = z_n - \frac{f(z_n)}{f'(z_n)} \end{cases}$$
(13)

公式13即为本文所提出的方法,由于它使用了差商代替二阶导数,因此需要对收敛阶进行证明。

#### 2.2 收敛阶证明

我参考了 [3] 和 [12] 使用的技巧对公式13的收敛阶进行证明。由于涉及到 **6 阶泰勒展开**的计算较为复杂,因此我使用了 sympy<sup>1</sup>进行符号计算和化简,**代码在附录 2 和 code/convergence.py** 中,本部分所推导的结果皆由该代码产生,其正确性保证了本文推导结果的正确。由于篇幅有限,部分泰勒展开用省略号表示。

假设函数 f(x) 的单根是  $\alpha$  且  $f'(\alpha) \neq 0$ ,记截断误差  $e_n = \alpha - x_n$ ,对  $f(x_n)$  在  $\alpha$  处进行泰 勒展开得:

$$f(x_n) = f(\alpha + e_n)$$

$$= f(\alpha) + f'(\alpha)e_n + \frac{1}{2}f''(\alpha)e_n^2 + \frac{1}{3!}f'''(\alpha)e_n^3 + \dots + O(e_n^7)$$

$$= f'(\alpha) \left[ e_n + \frac{f''(\alpha)e_n^2}{2f'(\alpha)} + \frac{f'''(\alpha)e_n^3}{3!f'(\alpha)} + \dots + O(e_n^7) \right],$$
(14)

注意到  $f(\alpha) = 0$ ,所以公式中将它消去了,记  $c_k = \frac{f^{(k)}(\alpha)}{f'(\alpha)k!}$ ,则有

$$f(x_n) = f'(\alpha) \left[ c_1 e_n + c_2 e_n^2 + c_3 e_n^3 + c_4 e_n^4 + c_5 e_n^5 + c_6 e_n^6 + O(e_n^7) \right]$$

$$= f'(\alpha) \left[ \sum_{k=1}^6 c_k e_n^k + O(e_n^7) \right]$$
(15)

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>sympy 是 Python 的符号计算库, https://www.sympy.org/en/index.html

同理对  $f'(x_n)$  在  $\alpha$  处进行泰勒展开得:

$$f'(x_n) = f'(\alpha + e_n)$$

$$= f'(\alpha) + f''(\alpha)e_n + \frac{1}{2}f'''(\alpha)e_n^2 + \dots + O(e_n^6)$$

$$= f'(\alpha)[1 + 2c_2e_n + 3c_3e_n^2 + 4c_4e_n^3 + 5c_5e_n^4 + 6c_6e_n^6 + O(e_n^6)]$$

$$= f'(\alpha)\left[1 + \sum_{k=2}^6 kc_ke_n^{k-1} + O(e_n^6)\right]$$
(16)

希望得到  $y_n$  的泰勒展开形式,因此首先需要计算:

$$\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = \frac{\sum_{k=1}^{6} c_k e_n^k + O(e_n^7)}{1 + \sum_{k=2}^{6} k c_k e_n^{k-1} + O(e_n^6)},$$
(17)

记  $\theta = 1 + \sum_{k=2}^{6} kc_k e_n^{k-1} + O(e_n^6)$ ,显然  $\lim_{n \to \infty} \theta = 0$ ,因此在  $\theta = 0$  处对分母进行泰勒展开有(代码第 61 行):

$$\frac{1}{1+\theta} = 1 - \theta - 2c_2e + \theta^2 - \theta^3 + \theta^4 - \theta^5 + O(\theta^6)$$

$$= 1 + e_n^2 \cdot (4c_2^2 - 3c_3) + e_n^3 \left( -8c_2^3 + 12c_2c_3 - 4c_4 \right)$$

$$+ e_n^4 \cdot \left( 16c_2^4 - 36c_2^2c_3 + 16c_2c_4 + 9c_3^2 - 5c_5 \right)$$

$$+ e_n^5 \left( -32c_2^5 + 96c_2^3c_3 - 48c_2^2c_4 - 54c_2c_3^2 + 20c_2c_5 + 24c_3c_4 - 6c_6 \right) + O\left(e_n^6\right),$$
(18)

将公式18代入公式17并化简有(代码第65行):

$$\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = e - c_2 e_n^2 + e_n^3 \cdot \left(2c_2^2 - 2c_3\right) + e_n^4 \cdot \left(-4c_2^3 + 7c_2c_3 - 3c_4\right) 
+ e_n^5 \cdot \left(8c_2^4 - 20c_2^2c_3 + 10c_2c_4 + 6c_3^2 - 4c_5\right) 
+ e_n^6 \cdot \left(-16c_2^5 + 52c_2^3c_3 - 28c_2^2c_4 - 33c_2c_3^2 + 13c_2c_5 + 17c_3c_4 - 5c_6\right) + O\left(e_n^7\right),$$
(19)

因此求得  $y_n$  的泰勒展开 (代码第 70 行):

$$y_{n} = x_{n} - \frac{f(x_{n})}{f'(x_{n})}$$

$$= \alpha + c_{2}e_{n}^{2} + e_{n}^{3} \cdot \left(-2c_{2}^{2} + 2c_{3}\right) + e_{n}^{4} \cdot \left(4c_{2}^{3} - 7c_{2}c_{3} + 3c_{4}\right)$$

$$+ e_{n}^{5} \cdot \left(-8c_{2}^{4} + 20c_{2}^{2}c_{3} - 10c_{2}c_{4} - 6c_{3}^{2} + 4c_{5}\right)$$

$$+ e_{n}^{6} \cdot \left(16c_{2}^{5} - 52c_{2}^{3}c_{3} + 28c_{2}^{2}c_{4} + 33c_{2}c_{3}^{2} - 13c_{2}c_{5} - 17c_{3}c_{4} + 5c_{6}\right) + O\left(e_{n}^{7}\right),$$

$$(20)$$

公式20同时也证明了牛顿法是二阶收敛的,截断误差为  $\frac{f''(\alpha)}{2f'(\alpha)}e_n^2 + O(e_n^3)$ 。继续对  $f'(y_n)$  在  $\alpha$ 

处做泰勒展开有(代码第77行):

$$f'(y_n) = f'(\alpha) + \left[c_2 e_n^2 + (2c_2^2 - 2c_3)e_n^3 + O(e_n^4)\right] f''(\alpha) + \dots + O(e_n^6)$$

$$= 1 + 2c_2^2 e_n^2 + e_n^3 \left(-4c_2^3 + 4c_2c_3\right) + e_n^4 \cdot \left(8c_2^4 - 11c_2^2c_3 + 6c_2c_4\right)$$

$$+ e_n^5 \cdot \left(-16c_2^5 + 28c_2^3c_3 - 20c_2^2c_4 + 8c_2c_5\right) + O\left(e_n^6\right),$$
(21)

将公式16与公式21相加得到  $z_n$  的分母部分的泰勒展开:

$$f'(x_n) + f'(y_n) = 2f'(\alpha) \left[ 1 + c_2 e_n + \left( c_2^2 + \frac{3}{2} c_3 \right) e_n^2 + \dots + O(e_n^6) \right], \tag{22}$$

因此将公式22与公式14相除得到  $z_n$  的泰勒展开:

$$x_n - \frac{2f(x_n)}{f'(x_n) + f'(y_n)} = \alpha + e_n - \frac{2\left[\sum_{k=1}^6 c_k e_n^k + O(e_n^7)\right]}{1 + c_2 e_n + \left(c_2^2 + \frac{3}{2}c_3\right)e_n^2 + \dots + O(e_n^6)},$$
 (23)

使用与公式18相似的技巧,对分母部分进行泰勒展开得(代码第82行):

$$x_{n} - \frac{2f(x_{n})}{f'(x_{n}) + f'(y_{n})} = \alpha + e_{n}^{3} \cdot \left(c_{2}^{2} + \frac{c_{3}}{2}\right) + e_{n}^{4} \cdot \left(-3c_{2}^{3} + \frac{3c_{2}c_{3}}{2} + c_{4}\right)$$

$$+ e_{n}^{5} \cdot \left(6c_{2}^{4} - 9c_{2}^{2}c_{3} + 2c_{2}c_{4} - \frac{3c_{3}^{2}}{4} + \frac{3c_{5}}{2}\right)$$

$$+ e_{n}^{6} \cdot \left(-9c_{2}^{5} + 25c_{2}^{3}c_{3} - 15c_{2}^{2}c_{4} - \frac{5c_{2}c_{3}^{2}}{2} + \frac{5c_{2}c_{5}}{2} - \frac{5c_{3}c_{4}}{2} + 2c_{6}\right)$$

$$+ O\left(e_{n}^{7}\right),$$

$$(24)$$

公式24同时也证明了序列  $\{z_n\}_{n=0}^{\infty}$  是三阶收敛的,即使用一阶导数的前向差商来计算二阶导数的 Halley 方法是仍是三阶收敛的。继续计算  $f(z_n)$  和  $f'(z_n)$  的泰勒展开,使用与公式14-20相同的 方法,可以得到  $x_{n+1}$  的泰勒展开(代码第 88 行):

$$x_{n+1} = \alpha + e^6 \cdot \left(c_2^5 + c_2^3 c_3 + \frac{c_2 c_3^2}{4}\right) + O\left(e^7\right), \tag{25}$$

因此证明了本方法是六阶收敛的,截断误差为  $e^6 \cdot \left(c_2^5 + c_2^3 c_3 + \frac{c_2 c_3^2}{4}\right) + O\left(e^7\right)$ 

#### 2.3 一些有趣的发现

由于使用 sympy 可以很方便地进行泰勒展开来对收敛阶进行推导,我又尝试了一下修改迭代格式,使用与  $\{z_n\}_{n=0}^{\infty}$  相似的格式来代替最后一步的牛顿法:

$$\begin{cases} y_n = x_n - \frac{f(x)}{f'(x)} \\ z_n = x_n - \frac{2f(x_n)}{f'(x_n) + f'(y_n)} , \\ x_{n+1} = z_n - \frac{2f(z_n)}{f'(y_n) + f'(z_n)} \end{cases}$$
(26)

附录 2 的代码第 94 行展示了收敛性证明的计算过程,使用与公式21-25类似的方法,可以得到  $x_{n+1}$  的泰勒展开:

$$x_{n+1} = e^5 \cdot \left(c_2^4 + \frac{c_2^2 c_3}{2}\right) + e^6 \cdot \left(-5c_2^5 + \frac{5c_2^3 c_3}{2} + c_2^2 c_4 + c_2 c_3^2\right) + \alpha + O\left(e^7\right),\tag{27}$$

**因此公式26只有 5 阶收敛**,但它的计算量比牛顿法还多(同样需要计算  $f(z_n)$  和  $f'(z_n)$ ,且需要额外计算一次加法和乘法),进一步让我感受到了牛顿法无可比拟的优势。

#### 2.4 计算效率讨论

在[13] 中定义了迭代法的效率指数(Efficiency index)为:

$$EI = q^{1/\omega},\tag{28}$$

其中 q 是收敛阶, $\omega$  是每次迭代需要计算的函数的次数(包括其导数)。例如牛顿法二阶收敛,需要计算一次  $f(x_n)$  和一次  $f'(x_n)$ ,因此效率指数为  $EI=2^{1/2}$ 。

表1列举了本方法和部分方法的效率指数,和方法中额外引入的乘除法次数,这些方法也将会在实验中进行验证。可以看到,本方法具有相对简单的迭代格式,尽管效率指数略低于现有方法,但引入额外的乘除法次数较少,且减少了一次计算 f(x),仍然具有一定的实用价值。

人 三 三 三 三								
方法	收敛阶	计算次数			效率指数	额外乘除法次数		
万 伝		f(x)	f'(x)	f''(x)	双华1日	<b>侧外状脉伝</b> ()		
牛顿法	2	1	1	0	$2^{1/2} \approx 1.414$	1		
Halley 法(公式11)	3	1	1	1	$3^{1/3} \approx 1.442$	4		
NM[5] (公式8)	6	3	1	0	$6^{1/4} \approx 1.567$	7		
GM[6] (公式9)	6	3	1	0	$6^{1/4} \approx 1.567$	5		
本方法(公式13)	6	2	3	0	$6^{1/5} \approx 1.431$	3		

表 1: 一些迭代法的计算效率

## 3 实验

### 4 总结

## 参考文献

- [1] Pankaj Jain. Steffensen type methods for solving non-linear equations. *Applied Mathematics* and Computation, 194(2):527–533, 2007.
- [2] Jose Manuel Gutierrez and Miguel A Hernández. A family of chebyshev-halley type methods in banach spaces. Bulletin of the Australian Mathematical Society, 55(1):113–130, 1997.
- [3] Jisheng Kou, Yitian Li, and Xiuhua Wang. Modified halley's method free from second derivative. *Applied Mathematics and Computation*, 183(1):704–708, 2006.
- [4] Changbum Chun. Some second-derivative-free variants of chebyshev-halley methods. *Applied Mathematics and Computation*, 191(2):410–414, 2007.
- [5] Beny Neta. A sixth-order family of methods for nonlinear equations. Int. J. Comput. Math, 7(1997):157–161, 1979.
- [6] Miquel Grau and José Luis Díaz-Barrero. An improvement to ostrowski root-finding method. *Applied Mathematics and Computation*, 173(1):450–456, 2006.
- [7] AS Householder. Solution of equations and systems of equations (am ostrowski). SIAM Review, 9(3):608, 1967.
- [8] F Soleymani and V Hosseinabadi. New third-and sixth-order derivative-free techniques for nonlinear equations. *Journal of Mathematics Research*, 3(2):107, 2011.
- [9] Changbum Chun and Beny Neta. A new sixth-order scheme for nonlinear equations. *Applied mathematics letters*, 25(2):185–189, 2012.
- [10] Obadah Said Solaiman and Ishak Hashim. Two new efficient sixth order iterative methods for solving nonlinear equations. *Journal of King Saud University-Science*, 31(4):701–705, 2019.
- [11] Mona Narang, Saurabh Bhatia, and Vinay Kanwar. New two-parameter chebyshev-halley-like family of fourth and sixth-order methods for systems of nonlinear equations. Applied Mathematics and Computation, 275:394–403, 2016.
- [12] Tahereh Eftekhari. A new sixth-order steffensen-type iterative method for solving nonlinear equations. *International Journal of Analysis*, 2014, 2014.
- [13] A.M. Ostrowski. Solutions of equations and system of equations. Academic Press, 1960.

## 附录

#### 附录 1

对化简 Halley 方法二阶导数的代码

```
import sympy as sp

fx = sp.symbols('fx')  # f(x)

dx = sp.symbols('dx')  # f'(x)

x = sp.symbols('x')  # x

dy = sp.symbols('dy')  # f'(y)

y = x - fx / dx  # y

ddx = (dy - dx) / (y - x)  # f''(x)

halley = x - (2 * fx * dx) / (2 * dx * dx - fx * ddx)

print(sp.simplify(halley - x))
```

#### 附录 2

对收敛性证明的代码

```
1 # %%
2 import sympy as sp
3
4 # %%
5 c2, c3, c4, c5, c6 = sp.symbols('c2 c3 c4 c5 c6')
6 c1 = 1
7 alpha = sp.symbols('alpha')
8 e = sp.symbols('e')
9 x = alpha + e
10 e1 = e
11 e2 = e ** 2
12 e3 = e ** 3
13 e4 = e ** 4
```

```
e5 = e ** 5
   e6 = e ** 6
15
16
   # %%
^{17}
   def taylor_1plus_theta(the, order):
        inv = 1 / (1 + the)
        return inv.series(e, 0, order)
20
21
   def getO(the, order):
22
        return taylor_1plus_theta(the, order) - taylor_1plus_theta(the, order).removeO()
23
24
   o3 = get0(e, 3)
   o4 = get0(e, 4)
   o6 = getO(e, 6)
   o7 = get0(e, 7)
   06, 07
29
30
   # %%
31
   def df(err, expand=False):
32
        eee = lambda x: x
33
        if expand:
34
            eee = sp.expand
35
        return eee(1 + 2*c2*err + 3*c3*err**2 + 4*c4*err**3 + 5*c5*err**4 + 6*c6*err**5 + o6)
36
38
   def f(err):
39
        return c1*err + c2*err**2 + c3*err**3 + c4*err**4 + c5*err**5 + c6*err**6 + o7
40
41
^{42}
   def taylor_inv(fenmu, order):
43
        inv = 1 / fenmu
        return 1 / inv.series(e, 0, order)
45
46
```

```
def texify(algo):
       sp.print_latex(sp.collect(sp.expand(algo), e))
48
       print()
49
50
   # %%
   fx = f(e)
   fx
54
   # %%
55
   dx = df(e)
56
   dx
57
58
   # %%
   print(" 公式 18")
   texify(1 / taylor_inv(df(e), 6))
62
   # %%
63
   fx_div_dx = sp.collect(sp.expand(fx / taylor_inv(df(e), 6)), e)
   print(" 公式 19")
   texify(fx_div_dx)
66
67
   # %%
   y = x - fx_div_dx
   print(" 公式 20")
   texify(y)
72
   # %%
73
   dy = df(y - alpha, True)
75
   # %%
   print(" 公式 21")
   texify(sp.collect(dy, e))
79
```

97

```
# %%
   z = x - 2 * fx / taylor_inv(dx + dy, 6)
81
   print(" 公式 24")
   texify(sp.collect(sp.expand(z), e))
   # %%
   fz = f(z-alpha)
86
   dz = df(z-alpha)
   print(" 公式 25")
   texify(sp.expand(z - fz / taylor_inv(dz, 6)))
90
   # %%
   fy = f(y - alpha)
   newx = z - 2 * fz / taylor_inv(dz + dy, 6)
93
   print(" 公式 27")
   texify(sp.collect(sp.expand(newx), e))
96
```