

# 非线性方程组求根实验题

吴佳龙 2018013418

## 摘要

结合理论分析和编程计算，运用不同算法求解非线性方程，并比较他们的优劣。运用的算法分别为不动点迭代法、Steffensen 迭代法和 Newton 迭代法。

## 1 问题

求解非线性方程组

$$x^3 + 2x^2 + 10x - 20 = 0 \quad (1)$$

在  $x_0 = 1$  附近的根。准确解为  $x^* = 1.368808107 \dots$ ，希望精度达到  $10^{-7}$

## 2 不动点迭代法

### 2.1 算法原理

将方程  $f(x) = 0$  改写为  $x = \varphi(x)$ 。设定初始值  $x_0$ ，迭代

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), k = 1, 2, \dots$$

### 2.2 收敛性分析

设  $x^*$  为函数  $\varphi$  的不动点， $\varphi'$  在  $x^*$  的某个邻域  $S$  上存在且连续，且  $|\varphi'(x^*)| < 1$ ，则不动点迭代法局部收敛。

若存在常数  $L \in (0, 1)$ ，在区域内满足

$$|\varphi(x) - \varphi(y)| \leq L|x - y|, \forall x, y \in S$$

，则不动点迭代法产生的序列满足

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

### 2.3 算法实现

不动点迭代法的 MATLAB 实现如下：

```
function [x, x_series] = myFixedPoint(x0,
    phi, eps, kmax)
% 不动点迭代法 解  $x=\varphi(x)$ 
```

```
% kmax: 最大迭代次数
% eps: 相邻两次迭代结果小于eps，则终止

x = x0;
x_series = [x0];
for k = 1:kmax
    last_x = x;
    x = phi(last_x);
    x_series = [x_series x];
    if abs(x-last_x) < eps
        break
    end
end
end
```

### 2.4 计算结果

对于方程 1，分别选择迭代函数：

$$x_{k+1} = \varphi_1(x_k) = \frac{20 - 2x_k^2 - x_k^3}{10} \quad (2)$$

$$x_{k+1} = \varphi_2(x_k) = \sqrt[3]{20 - 10x_k - 2x_k^2} \quad (3)$$

调用函数

```
myFixedPoint(1, @(x)(20-2*x^2-x^3)/10.0,
    1e-8, 50)
```

和

```
myFixedPoint(1, @(x)nthroot(20-10*x-2*x^2,3), 1e-8, 50)
```

计算。迭代产生的序列如表 1 所示。

可以看到  $\varphi_1$  和  $\varphi_2$  产生的迭代序列都不收敛，这是由于  $|\varphi'_1(x^*)|$  和  $|\varphi'_2(x^*)|$  的绝对值都大于 1，不满足局部收敛的条件。

Table 1: 不动点迭代法

	$\varphi_1$	$\varphi_2$
$x_0$	1.0	1.0
$x_1$	1.7	2.0
$x_2$	0.9307	-2.0
$x_3$	1.74614203626	3.17480210394
$x_4$	0.857796793737	-3.17171550601
$x_5$	1.78971892824	3.1614381025
$x_6$	0.78611746376	-3.16164373894
$x_7$	1.82782332719	3.16233360997
$x_8$	0.721147914713	-3.16231990025
$x_9$	1.85848552855	3.16227393009
$x_{10}$	0.66729126817	-3.16227484407
$x_{11}$	1.8812314848	3.16227790884
$x_{12}$	0.626419796624	-3.16227784791
$x_{13}$	1.89693882451	3.16227764359
$x_{14}$	0.597734533785	-3.16227764765
$x_{15}$	1.90718643312	3.16227766127
$x_{16}$	0.578815600138	-3.162277661
$x_{17}$	1.91360258592	3.16227766009

### 3 Steffensen 迭代法

#### 3.1 算法原理

将 Aitken 加速方法和不动点迭代法结合起来就得到了 Steffensen 迭代法。

$$\begin{cases} y_k = \varphi(x_k) \\ z_k = \varphi(y_k) \\ x_{k+1} = x_k - \frac{(y_k - x_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k} \end{cases}$$

Steffensen 迭代法可以看做将  $(x_k, \varepsilon(x_k) = y_k - x_k)$  和  $(y_k, \varepsilon(y_k) = z_k - y_k)$  连结延长到与  $x$  轴的交点作为新的近似值  $x_{k+1}$ 。

#### 3.2 收敛性分析

根据课本上的定理 2.3:

**Theorem 1.** 设函数  $\varphi$  是不动点迭代法的迭代函数,  $x^*$  是  $\varphi$  的不动点, 在  $x^*$  邻域  $\varphi$  有  $p+1$

阶导数存在且连续, 对  $p = 1$ , 若  $\varphi'(x^*) \neq 1$ , 则 Steffensen 方法是二阶的。若不动点迭代法是  $p(> 1)$  阶收敛的, 则 Steffensen 方法是  $2p - 1$  阶收敛的。

这说明, Steffensen 方法可以把不收敛的不动点迭代法改进为二阶收敛的方法。

#### 3.3 算法实现

Steffensen 加速方法的 MATLAB 实现如下:

```
function [x, x_series] = mySteffensen(x0,
    phi, eps, kmax)
% Steffensen加速方法 解 x=phi(x)
% kmax: 最大迭代次数
% eps: 相邻两次迭代结果小于eps, 则终止

x = x0;
x_series = [x0];
for k = 1:kmax
    last_x = x;
    y = phi(x);
    z = phi(y);
    x = x - (y-x)^2/(z-2*y+x);
    x_series = [x_series x];
    if abs(x-last_x) < eps
        break
    end
end
end
```

#### 3.4 计算结果

对于  $\varphi_1$  和  $\varphi_2$  分别调用

```
mySteffensen(1, @(x)(20-2*x^2-x^3)/10.0, 1e-8, 50)
```

和

```
mySteffensen(1, @(x)nthroot(20-10*x-2*x^2,3), 1e-8, 50)
```

计算。产生的迭代序列如表 2 所示。

Table 2: Steffensen 迭代法

	$\varphi_1$ 2 + Steffensen	$\varphi_2$ 3 + Steffensen
$x_0$	1.0	1.0
$x_1$	1.2	1.33349213911
$x_2$	1.27374039955	1.36841543911
$x_3$	1.30830003901	1.36880805831
$x_4$	1.34727521974	1.36880810782
$x_5$	1.36672391381	1.36880810782
$x_6$	1.36878928488	
$x_7$	1.36880810629	
$x_8$	1.36880810782	

```

x = x0;
x_series = [x0];
for k = 1:kmax
    last_x = x;
    x = x-f(x)/df(x);
    x_series = [x_series x];
    if abs(x-last_x) < eps
        break
    end
end
end

```

可以看到, Steffensen 方法将原来不收敛的不动点迭代法改进为收敛的算法, 且是二阶收敛。

## 4.4 计算结果

调用

```

f = @(x)x^3+2*x^2+10*x-20;
df = @(x)3*x^2+4*x+10;
myNewton(1, f, df, 1e-8, 50)

```

产生的迭代序列如表 3 所示。

Table 3: Newton 迭代法

	Newton
$x_0$	1.0
$x_1$	1.41176470588
$x_2$	1.36933647059
$x_3$	1.36880818862
$x_4$	1.36880810782
$x_5$	1.36880810782

可以看到 Newton 快速地收敛到解。

## 4 Newton 迭代法

### 4.1 算法原理

为求解方程  $f(x) = 0$ , 等价于求函数  $f(x)$  的零点, Newton 法对曲线上的点  $(x_k, f(x_k))$  作切线, 切线与  $x$  轴的焦点作为新的近似值。

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

### 4.2 收敛性分析

有课本上定理 4.1 :

**Theorem 2.** 设  $f(x^*) = 0, f'(x^*) \neq 0$ , 且  $f$  在包含  $x^*$  的一个区间上有二阶连续导数, 则 Newton 迭代法局部收敛到  $x^*$ , 且至少二阶收敛, 并有

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - x^*}{(x_k - x^*)^2} = \frac{f''(x^*)}{2f'(x^*)}$$

### 4.3 算法实现

Newton 法的 MATLAB 实现如下:

```

function [x, x_series] = myNewton(x0, f, df,
    eps, kmax)
% Newton法 解 f(x)=0
% df: f的导函数
% kmax: 最大迭代次数
% eps: 相邻两次迭代结果小于eps, 则终止

```

## 5 方法比较

将不同算法迭代产生的序列作图 1。

可以看到未改进的不动点迭代法产生的迭代序列产生剧烈的振动, 结果不收敛。而 Steffensen 迭代法和 Newton 迭代法都是二阶收敛算法, 都能在很少的迭代次数时收敛到较精确的解。不同的  $\varphi$  选取也会对收敛速度产生影响。

## 6 总结

本次实验分别采用不动点迭代法、Steffensen 迭代法和 Newton 迭代法求解非线性方程 1，并在使用不动点迭代法和 Steffensen 法

时分别选取了两种不同的迭代函数 2 3。即通过理论分析迭代法的收敛性，又进行编程计算，观察算法产生的迭代序列，得到了与理论相符合的结果。

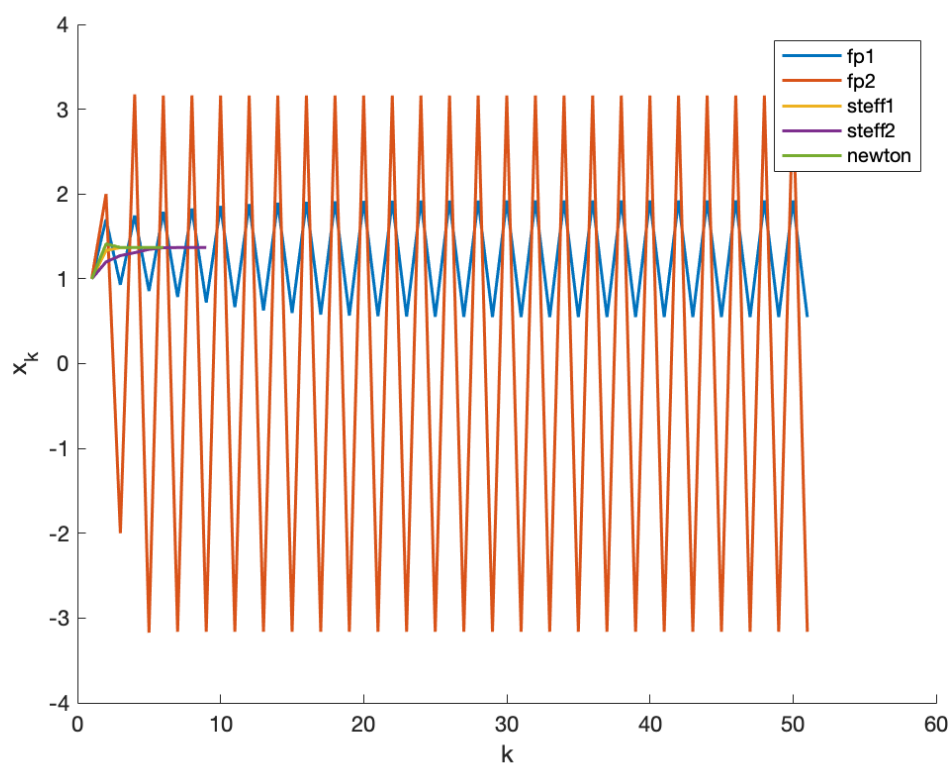
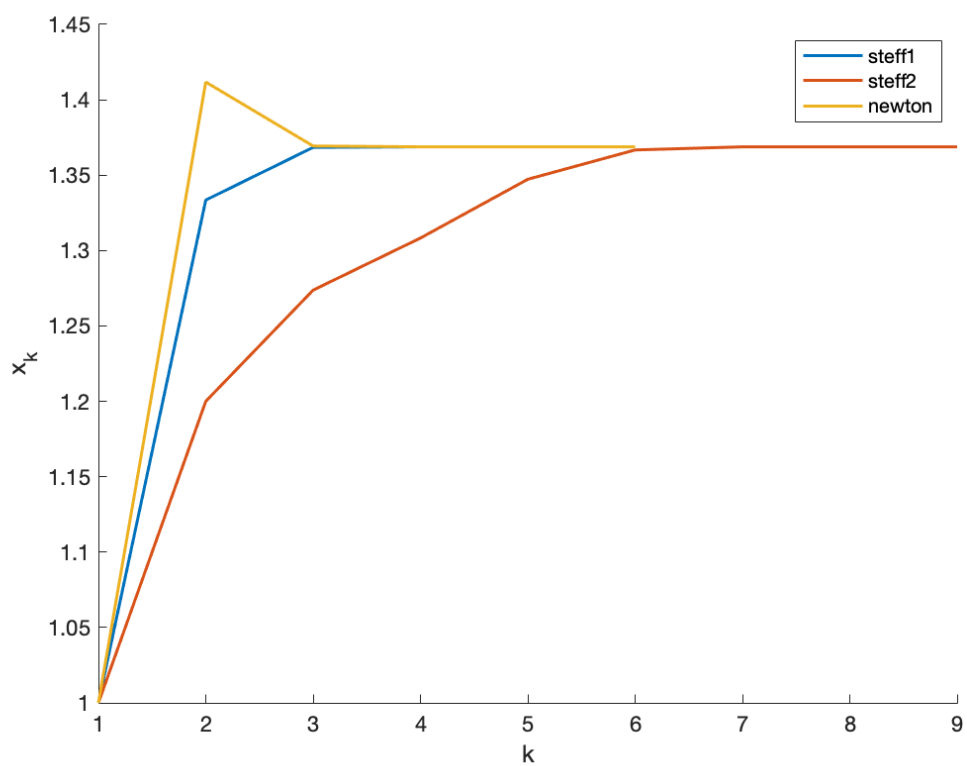


Figure 1: 不同算法的迭代序列