

# Einführung in die Programmierung mit C++

Modern Family: Nichtlineare Modelle

Uwe Naumann



Informatik 12:  
Software and Tools for Computational Engineering (STCE)

RWTH Aachen

# Inhalt

## Modern Family: Nichtlineare Modelle

### Newtonverfahren

- Nichtlineare Gleichungen
- Nichtlineare Optimierung

### Modern Family Varianten

- while
- do-while
- for
- for und break
- for und continue

# Inhalt

## Modern Family: Nichtlineare Modelle

Newtonverfahren

Nichtlineare Gleichungen  
Nichtlineare Optimierung

## Modern Family Varianten

while  
do-while  
for  
for und break  
for und continue

Bisher haben sich Gretchen und Julia auf lineare (in  $p$ ) Modelle konzentriert, z.B.  $y = p \cdot x$  oder  $y = p \cdot x^2$ .

Aus der Optimalitätsbedingung ergab sich eine lineare Gleichung für  $p$ , welche leicht mittels Umstellen und Division gelöst werden konnte.

Für allgemeine nichtlineare Modelle ist das nicht mehr der Fall. Die resultierenden nichtlinearen Gleichungen haben oft keine symbolische Lösung. Eine Lösung muss numerisch approximiert werden, z.B. mithilfe des Verfahrens von [Newton](#).

# Inhalt

## Modern Family: Nichtlineare Modelle

### Newtonverfahren

Nichtlineare Gleichungen  
Nichtlineare Optimierung

### Modern Family Varianten

while  
do-while  
for  
for und break  
for und continue

Das Newtonverfahren approximiert die Lösung der nichtlinearen Gleichung

$$y = f(x) = 0$$

für einen gegebenen Startwert  $x$  iterativ mittels

$$x = x - \frac{f(x)}{f'(x)}.$$

→ Tafel

Die Iteration endet sobald das Konvergenzkriterium  $f(x) \leq \epsilon$  für ein gegebenes  $0 < \epsilon \ll 1$  erfüllt ist.

Konvergenz ist im Allgemeinen nicht garantiert.

Zur Lösung von

$$\min_{x \in R} f(x)$$

wird das Newtonverfahren auf die Optimalitätsbedingung erster Ordnung

$$f'(x) = 0$$

angewandt. Es ergibt sich die Iteration

$$x = x - \frac{f'(x)}{f''(x)}$$

für einen gebenen Startwert für  $x$ .

Ein lokales Minimum verlangt ausserdem nach Erfüllung der Optimalitätsbedingung zweiter Ordnung  $f''(x) > 0$ .

# Inhalt

## Modern Family: Nichtlineare Modelle

### Newtonverfahren

- Nichtlineare Gleichungen
- Nichtlineare Optimierung

## Modern Family Varianten

- while
- do-while
- for
- for und break
- for und continue

Für das in  $p$  nichtlineare Modell

$$y = (p \cdot x)^2$$

betrachten wir auf dem Newtonverfahren basierende Parameterschätzer unter Verwendung verschiedener Kontrollflussstrukturen:

- ▶ **while**
- ▶ **do–while**
- ▶ **for**
- ▶ **for–break**
- ▶ **for–continue**

Für die erste Variante präsentieren wir Lösungen unter Verwendung symbolischer sowie numerischer Ableitungen. Erstere werden für die verbleibenden Varianten verwendet.

```
1 template<typename T>
2 T model(T p, T x) { return pow(p*x,2); }
3
4 template<typename T>
5 T e(T p, T x1, T y1, T x2, T y2) {
6     return pow(model(p,x1)-y1,2)+pow(model(p,x2)-y2,2);
7 }
8
9 template<typename T>
10 T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2);
11
12 int main() {
13     using namespace std;
14     double x1=0,x2=0,y1=0,y2=0;
15     cout << "x1="; cin >> x1; cout << "y1="; cin >> y1;
16     cout << "x2="; cin >> x2; cout << "y2="; cin >> y2;
17     cout << estimate(x1,y1,x2,y2) << endl;
18     return 0;
19 }
```

```
1 template<typename T>
2 T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2);
4     T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
5     T dedp=4*p*aux3;
6     while (fabs(dedp)>1e-9) { // look here
7         T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
8         p-=dedp/ddedpp;
9         aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
10        dedp=4*p*aux3;
11    }
12    return p;
13 }
```

```
1 | template<typename T>
2 | T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3 |     const T eps=std::numeric_limits<T>::epsilon();
4 |     T p=1;
5 |     T d=dedp(p,x1,y1,x2,y2);
6 |     while (fabs(d)>sqrt(eps)) { // look here
7 |         p-=d/ddedpp(p,x1,y1,x2,y2);
8 |         d=dedp(p,x1,y1,x2,y2);
9 |     }
10 |     return p;
11 | }
```

wobei ...

...

```
1 template<typename T>
2 T dedp(T p, T x1, T y1, T x2, T y2) {
3     const T eps=std::numeric_limits<T>::epsilon();
4     const T h=(p!=0) ? sqrt(sqrt(eps))*fabs(p) : sqrt(sqrt(eps));
5     return (e(p+h,x1,y1,x2,y2)-e(p-h,x1,y1,x2,y2))/(2*h);
6 }
7
8 template<typename T>
9 T ddedpp(T p, T x1, T y1, T x2, T y2) {
10    const T eps=std::numeric_limits<T>::epsilon();
11    const T h=(p!=0) ? sqrt(sqrt(eps))*fabs(p) : sqrt(sqrt(eps));
12    return (dedp(p+h,x1,y1,x2,y2)-dedp(p-h,x1,y1,x2,y2))/(2*h);
13 }
```

```
1 | template<typename T>
2 | T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3 |     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2), dedp;
4 |     do { // look here
5 |         T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
6 |         dedp=4*p*aux3;
7 |         T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
8 |         p-=dedp/ddedpp;
9 |     } while (fabs(dedp)>1e-9); // look here
10 |    return p;
11 | }
```

```
1 | template<typename T>
2 | T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3 |     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2);
4 |     T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
5 |     T dedp=4*p*aux3;
6 |     for (fabs(dedp)>1e-9;) { // look here
7 |         T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
8 |         p-=dedp/ddedpp;
9 |         aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
10 |        dedp=4*p*aux3;
11 |    }
12 |    return p;
13 }
```

```
1 template<typename T>
2 T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2), dedp;
4     for(;;) { // look here
5         T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
6         dedp=4*p*aux3;
7         if (fabs(dedp)<=1e-9) break; // look here
8         T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
9         p-=dedp/ddedpp;
10    }
11    return p;
12 }
```

```
1 template<typename T>
2 T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2), dedp;
4     for(bool c=true;c;) { // look here
5         T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
6         dedp=4*p*aux3;
7         if (fabs(dedp)<=1e-9) { c=false; continue; } // look here
8         T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
9         p-=dedp/ddedpp;
10    }
11    return p;
12 }
```

# AUFWACHEN!

Implementieren sie weitere korrekte Kontrollflussmuster (auch, wenn diese in der Realität evtl. nie zum Einsatz kommen werden ...).

Schreiben sie **niemals** solchen Code ...

```
1 template<typename T>
2 T estimate(T x1, T y1, T x2, T y2) {
3     T p=1, aux1=pow(x1,2), aux2=pow(x2,2), dedp;
4     for(bool c=true;c;) {
5         T aux3=aux1*(pow(p*x1,2)-y1)+aux2*(pow(p*x2,2)-y2);
6         dedp=4*p*aux3;
7         char terminate=fabs(dedp)<=1e-9 ? 'Y' : 'N';
8         switch (terminate) {
9             default: break;
10            case 89: c=false;
11        }
12        if (!c) continue;
13        T ddedpp=4*(aux3+2*pow(p,2)*(pow(x1,4)+pow(x2,4)));
14        p-=dedp/ddedpp;
15    }
16    return p;
17 }
```

# Zusammenfassung

## Modern Family: Nichtlineare Modelle

### Newtonverfahren

Nichtlineare Gleichungen  
Nichtlineare Optimierung

### Modern Family Varianten

while  
do-while  
for  
for und break  
for und continue