

# Sammanfattning av SF1544 Numeriska metoder, grundkurs

Yashar Honarmandi  
yasharh@kth.se

15 januari 2019

## **Sammanfattning**

Detta är en sammanfattning av SF1544 Numeriska metoder, grundkurs.

## Innehåll

|   |  |   |
|---|--|---|
| 1 | Användbar matte                                  | 1 |
| 2 | Grundläggande definitioner för numeriska metoder | 2 |
| 3 | Lösning av ekvationer                            | 2 |
| 4 | Interpolation                                    | 6 |
| 5 | Lösning av ordinarie differentialekvationer      | 7 |

# 1 Användbar matte

**Allmän begränsning av globalt fel** Betrakta begynnelsevärdesproblemet

$$\begin{aligned}\frac{dy}{dt}(t) &= f(t, y(t)), \\ y(a) &= b,\end{aligned}$$

löst på  $[a, T]$ , där  $f$  är Lipschitzkontinuerlig. Betrakta en numerisk lösning med lokalt fel begränsad av  $Mh^{p+1}$ . Då begränsas det globala felet av

$$|y(T) - y_N| \leq \frac{e^{L(T-a)}M}{L}h^p.$$

**Bevis** Vi inför  $y(t; t_n)$  som den exakta lösningen som startar i  $(t_n, y_n)$ . Det globala felet ges då av

$$\begin{aligned}|y(T) - y_N| &= |y(T) - y(T; t_{N-1}) + y(T; t_{N-1}) + \dots - y(T; t_1) + y(T; t_1) - y_N| \\ &\leq |y(T) - y(T; t_{N-1})| + |y(T; t_{N-1}) - y(T; t_{N-2})| + \dots + |y(T; t_1) - y_N|.\end{aligned}$$

Den första termen ges simpelthen av det lokala felet. Satsen om entydighet av lösning för en sådan differentialekvation ger vidare

$$|y(T; t_i) - y(T; t_{i-1})| \leq e^{L(T-t_i)}|y(t_i; t_i) - y(t_i; t_{i-1})|.$$

Det som står kvar i absolutbeloppstecknet är det lokala felet, eftersom den vänstra termen är exakt och den högra kommer från en iteration. Detta ger

$$|y(T; t_i) - y(T; t_{i-1})| \leq e^{L(T-t_i)}Mh^{p+1} = e^{L(N-i)h}Mh^{p+1}$$

och vidare

$$\begin{aligned}|y_N - y(T)| &\leq Mh^{p+1} + Mh^{p+1}e^{Lh} + \dots + Mh^{p+1}e^{L(N-1)h}. \\ &= Mh^{p+1}\frac{1 - e^{LNh}}{1 - e^{Lh}} \\ &= Mh^{p+1}\frac{e^{LNh} - 1}{e^{Lh} - 1} \\ &\leq Mh^{p+1}\frac{e^{LNh}}{Lh},\end{aligned}$$

och beviset är klart.

**Möjlighet för polynominterpolation** Givet  $n + 1$  punkter  $(x_i, y_i)$ , där  $x_i \neq x_j$  om  $i \neq j$ , finns det ett entydigt polynom  $p$  av grad (högst)  $n$  så att  $p(x_i) = y_i \ \forall i = 1, \dots, n + 1$ .

**Bevis** För att visa existensen av  $p$ , kan vi välja det som

$$p(x) = \sum_{i=1}^{n+1} y_i \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}.$$

Denna metoden kallas för Lagrangeinterpolation. Vi ser att  $p$  har grad  $n$  och

$$p(x_k) = \sum_{i=1}^{n+1} y_i \prod_{j \neq i} \frac{x_k - x_j}{x_i - x_j}.$$

För alla termer i summan där  $i \neq k$  kommer det finnas en faktor  $x_k - x_k$  i nämnaren, och dessa ger inget bidrag. För  $i = k$  blir produkten bara 1, och  $p(x_k) = y_k$ .

För att visa att  $p$  är entydig, antag att  $q$  är ett annat interpolationspolynom och bilda  $v = q - p$ , med grad högst  $n$ . Detta ger att  $v$  har  $n + 1$  nollställen. Detta är endast möjligt om  $v = 0$ , och därmed måste  $p$  vara unikt.

## 2 Grundläggande definitioner för numeriska metoder

### Reduktionsfaktor

**Kvadratisk konvergens** En numerisk metod vars feltermerna uppfyller

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{e_{n+1}}{e_n^2} = M$$

är kvadratisk konvergent.

## 3 Lösning av ekvationer

**Fixpunktsmetoden** Betrakta ekvationen

$$x = g(x).$$

Fixpunktsmetoden är en enkel iterationsmetod för att lösa denna ekvationen, med den enkla iterationsformeln

$$x_{n+1} = g(x_n).$$

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $x_0$  där det itereras tills lösningen stämmer med en tolerans  $\tau$  är:

```

define g(x)
input x0
input t
while abs(x - g(x)) > t
    x = g(x)
end
return x

```

**Konvergens** Om  $g \in C^1$ ,  $\left| \frac{dg}{dx}(\alpha) \right| < 1$  och  $\alpha$  är en fixpunkt. finns det en omgivning till  $\alpha$  så att om  $x_0$  är i denna omgivningen, går  $x_n \rightarrow \alpha$ . Metoden konvergerar linjärt med reduktionsfaktor  $S = \left| \frac{dg}{dx}(\alpha) \right|$ .

För att visa detta, skriver vi

$$x_{n+1} - \alpha = g(x_n) - g(\alpha) = \frac{dg}{dx}(c)(x_n - \alpha),$$

där vi har använt medelvärdesatsen och det faktum att  $\alpha$  är en fixpunkt. Vidare, eftersom  $g \in C^1$  finns det en omgivning till  $\alpha$  så att  $\left| \frac{dg}{dx}(x) \right| \leq \frac{S+1}{2}$ . Om  $x_0$  är i denna, är

$$e_{n+1} \leq \frac{S+1}{2} e_n.$$

Detta implicerar att  $x_n \rightarrow \alpha$  och att

$$\frac{e_{n+1}}{e_n} \rightarrow S.$$

**Fixpunktsmetoden för system** Betrakta ekvationssystemet

$$\mathbf{x} = g(\mathbf{x}).$$

Vi löser även detta med fixpunktsmetoden, och använder iterationsformeln

$$\mathbf{x}_{n+1} = g(\mathbf{x}_n).$$

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $\mathbf{x}_0$  där det itereras tills lösningen stämmer med en tolerans  $\mathbf{t}$  är:

```

define g(x)
input x0
input t
while abs(x - g(x)) > t
    x = g(x)
end
return x

```

där allt nu är listor. Toleransen ser kanske lite annorlunda ut, vafan vet jag.

**Intervallhalveringsalgoritmen** Betrakta ekvationen

$$f(x) = 0.$$

Intervallhalveringsalgoritmen utgår från två punkter  $a, b$  så att  $f(a)f(b) < 0$ , och gör följande:

1. Beräkna funktionsvärdet i punkten  $m = \frac{b+a}{2}$ .
2. Om  $f(a)f(m) < 0$ , sätt  $a = m$ . Annars, sätt  $b = m$ .
3. Sluta iterationen när intervallbredden  $\frac{b-a}{2}$  är mindre än den givna toleransen.
4. Returnera  $\frac{b+a}{2}$ .

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $a$  och  $b$  där det itereras tills lösningen stämmer med en tolerans  $t$  är:

```
define f(x)
input a, b
input t
while (b - a)/2 > t
    m = (a + b)/2
    if f(a)f(m) < 0
        a = m
    else
        b = m
    end
end
return (a + b)/2
```

**Newton-Rhasonsmetoden** Betrakta ekvationen

$$f(x) = 0.$$

Newton-Rhasons metod utgår från tangenten till  $f$ . Om man startar i  $x_0$ , har tangenten ekvation  $t(x) = \frac{df}{dx}(x_0)(x - x_0) + f(x_0)$ . Dens nollställe ges av

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{\frac{df}{dx}(x_0)}.$$

Från detta gör vi iterationen

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{\frac{df}{dx}(x_n)}$$

som avslutas när  $|x_{n+1} - x_n|$  är mindre än någon tolerans. Vi ser att detta är en variant av fixpunktsmetoden med  $g(x) = x - \frac{f(x)}{\frac{df}{dx}(x)}$ .

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $\mathbf{x\_0}$  där det itereras tills lösningen stämmer med en tolerans  $\mathbf{t}$  är:

```

define f(x)
define fderiv(x)
input x_0
input t
while f(x_0) > t
    x = x - f(x)/fderiv(x)
end
return x

```

**Konvergens** Om  $\alpha$  är ett nollställe till  $f$ , är det även ett nollställe till  $g$ . Vi har för  $f \in C^2$  och  $\frac{df}{dx}(\alpha) \neq 0$  att

$$\frac{dg}{dx}(\alpha) = 1 - \frac{\frac{df}{dx}(\alpha)}{\frac{df}{dx}(\alpha)} + \frac{f(\alpha) \frac{d^2f}{dx^2}(\alpha)}{\frac{df}{dx}(\alpha)^2} = 0.$$

Därmed, om dessa villkor uppfylls, är Newton-Rhasons metod kvadratiskt konvergent med konstant  $M = \frac{\frac{d^2f}{dx^2}(\alpha)}{2 \frac{df}{dx}(\alpha)}$ .

För att visa detta, konstaterar vi att lokal konvergens följer av beviset som gjordes för fixpunktsmetoden. Vi Taylorutvecklar vidare nära  $x_n$  och får

$$f(\alpha) = f(x_n) + \frac{df}{dx}(x_n)(\alpha - x_n) + \frac{1}{2} \frac{d^2f}{dx^2}(c_n)(\alpha - x_n)^2,$$

$$\frac{f(\alpha)}{\frac{df}{dx}(x_n)} = \frac{f(x_n)}{\frac{df}{dx}(x_n)} + \alpha - x_n + \frac{1}{2} \frac{\frac{d^2f}{dx^2}(c_n)}{\frac{df}{dx}(x_n)}(\alpha - x_n)^2 = 0.$$

Detta skriver vi om till

$$x_n - \frac{f(x_n)}{\frac{df}{dx}(x_n)} - \alpha = \frac{1}{2} \frac{\frac{d^2f}{dx^2}(c_n)}{\frac{df}{dx}(x_n)}(\alpha - x_n)^2.$$

Detta implicerar

$$\frac{e_{n+1}}{e_n^2} = \left| \frac{\frac{d^2f}{dx^2}(c_n)}{2 \frac{df}{dx}(x_n)} \right| \rightarrow M,$$

och beviset är klart.

**Newton-Rhasons metod för system** Betrakta ekvationen

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = 0.$$

Metoden är den samma för ett enda system. Den utgår från den linjära approximationen

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) + d\mathbf{f}(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)$$

och ger iterationen

$$\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_n - d\mathbf{f}(\mathbf{x}_n)^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_n).$$

Notera att beräkningsmässigt är det svårt att hitta en inversmatris, så det är smartare att hitta en vektor  $\mathbf{h}$  så att  $d\mathbf{f}(\mathbf{x}_n)\mathbf{h} = -\mathbf{f}(\mathbf{x}_n)$  och använda den i stället.

## 4 Interpolation

Det fundamentala interpolationsproblemet går ut på att hitta en kurva som bäst möjligt passar med vissa datapunkter. Kom i håg satsen om möjlighet för polynominterpolation.

**Polynominterpolation - första försök** Vi gör först en naiv ansats

$$p(x) = \sum_{i=0}^n c_i x^i$$

och anpassar konstanterna så att  $p$  antar rätt värden i datapunkterna. Detta ger oss ett linjärt system

$$X\mathbf{c} = \mathbf{y},$$

där  $\mathbf{c}$  är en vektor med alla koefficienter,  $\mathbf{y}$  är en vektor med alla  $y$ -värden och  $X_{ij} = x_j^{i-1}$ .  $X$  kallas för en Vandermonde-matris. Om man har många datapunkter, kan detta dock ge upphov till ett illakonditionerat system.

**Newtons interpolationsmetod** Vi gör en ny ansats

$$\begin{aligned} p(x) &= d_0 + d_1(x - x_0) + d_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots \\ &= \sum_{i=0}^n d_i \prod_{j<i} (x - x_j). \end{aligned}$$

Vi ser att  $p(x_0) = y_0$ , och man kan från detta få de nästa koefficienterna.



**Minsta kvadratmetoden** Minsta kvadratmetoden är en metod för approximation av överbestämda ekvationssystem, dvs. system med fler ekvationer än obekanta. Sådana system har inget interpolationspolynom.

Sådana ekvationssystem kan formuleras som  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ . Minsta kvadratlösningen är den lösningen som minimerar  $\|A\mathbf{x} - \mathbf{b}\|$ . Mer specifikt, om vi söker en funktion  $f(x) = \sum_{i=1}^n c_i \phi_i(x)$ , där funktionerna  $\phi_i$  kan väljas som vi vill, är  $A_{ij} = \phi_j(x_i)$ ,  $\mathbf{x}_i = c_i$  och  $\mathbf{b}_i = y_i$ .

Minstakvadratlösningen till detta systemet löser normalekvationerna

$$A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}.$$

Om kolumnerna i  $A$  är linjärt oberoende, har detta en lösning.

## 5 Lösning av ordinarie differentialekvationer

**Eulers metod (framåt)** Betrakta begynnelsevärdesproblemet

$$\begin{aligned}\frac{dy}{dt}(t) &= f(t, y(t)), \\ y(a) &= b.\end{aligned}$$

Eulers metod går ut på att

1. Dela upp intervallet vi vill lösa problemet på i diskreta steg, där steg  $n$  finns i punkten  $t_n = a + nh$ , där  $h$  är steglängden.
2. Linjarisera problemet till

$$y_{n+1} - y_n = f(t_n, y_n)h,$$

där  $y_n = y(t_n)$ .

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $t_0$  och  $y_0$ , steglängd  $h$  och  $N$  steg är:

```
define f(t, y)
input t0 and y0
input h and N
t = t0
y = y0
for 1 < i < N
    y = y + f(t, y)*h
    t = t + h
end
```

**Felanalys** Om vi betraktar det första steget i iterationen, har man lokalt

$$\begin{aligned} y(t_1) &= y(t_0) + \frac{dy}{dt}(t_0)(t_1 - t_0) + \frac{1}{2} \frac{d^2y}{dt^2}(\alpha)(t_1 - t_0)^2 \\ &= y(t_0) + hf(t_0, y_0) + \frac{1}{2} \frac{d^2y}{dt^2}(\alpha)h^2. \end{aligned}$$

Om andraderivatan av  $y$  är begränsad, ger detta

$$|y_1 - y(t_1)| \leq Mh^2,$$

och det lokala felet är  $O(h^2)$ .

Det globala felet kan nu uppskattas som det lokala felet multiplicerat med antal steg. Om vi försöker lösa ekvationen på intervallet  $[a, T]$  med  $N$  steg, har man

$$Nh = T - a,$$

och det globala felet kan uppskattas som

$$|y_N - y(t_N)| \approx h^2 \frac{T - a}{h} = Ch.$$

**Eulers metod för system av differentialekvationer** Betrakta begynnelsevärdesproblemet

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt}(t) &= \mathbf{f}(t, \mathbf{y}(t)), \\ \mathbf{y}(a) &= \mathbf{b}. \end{aligned}$$

Eulers metod går ut på att

1. Dela upp intervallet vi vill lösa problemet på i diskreta steg, där steg  $n$  finns i punkten  $t^n = a + nh$ , där  $h$  är steglängden.
2. Linjarisera problemet till

$$y^{n+1} - y_n = \mathbf{f}(t^n, y^n)h,$$

där  $\mathbf{y}^n = \mathbf{y}(t^n)$ .

En pseudokod-beskrivning av en lösning med startvillkor  $t_0$  och  $y_0$ , där denna är en lista med  $M$  element, steglängd  $h$  och  $N$  steg är:

```
define f(t, y)
input t0 and y0
input h and N
t = t0
```

```

y = y0
for 1 < i < N
    for 1 < j < M
        y[j] = y[j] + f[j](t, y)*h
    end
    t = t + h
end

```

Observera att **f** nu är en lista av **M** funktioner, och kom ihåg att högre ordningens ekvationer med en funktion kan skrivas som ett system av differentialekvationer.

**Eulers metod bakåt** Betrakta begynnelsevärdesproblemet

$$\begin{aligned}\frac{dy}{dt}(t) &= f(t, y(t)), \\ y(a) &= b.\end{aligned}$$

Eulers metod bakåt går ut på att

1. Dela upp intervallet vi vill lösa problemet på i diskreta steg, där steg  $n$  finns i punkten  $t_n = a + nh$ , där  $h$  är steglängden.
2. Linjarisera problemet till

$$y_{n+1} - y_n = f(t_{n+1}, y_{n+1})h,$$

där  $y_n = y(t_n)$ . Detta ger en ekvation i  $y_{n+1}$  som måste lösas numeriskt.