

Matteoblig

Helene Haga Pedersen

8. april 2025

Numerisk derivasjon og presisjon

1

Vi har uttrykket

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

som gjelder så lenge grenseverdien eksisterer. Dersom vi lar $f(x) = e^x$ og $h = 0.1, 0.01, \dots, 10^{-20}$. Får vi at dette blir differansen mellom det analytiske uttrykket og det tilnærmede:

h	Differanse
10^{-1}	0.23174447
10^{-2}	0.02248333
10^{-3}	0.00224159
10^{-4}	0.00022409
10^{-5}	0.00002241
10^{-6}	0.00000224
10^{-7}	0.00000022
10^{-8}	0.00000001
10^{-9}	0.00000000
10^{-10}	0.00000062
10^{-11}	0.00000594
10^{-12}	0.00005921
10^{-13}	0.00094741
10^{-14}	0.03611195
10^{-15}	0.84738145
10^{-16}	4.48168907
10^{-17}	4.48168907
10^{-18}	4.48168907
10^{-19}	4.48168907
10^{-20}	4.48168907

Ut i fra dette kan vi se at for små h går det greit, og feilen er lineær og proporsjonal med h . Men når h blir mindre, omlag 10^{-9} begynner det å oppstå støy. Men den går helt at skogen når den blir altfor liten (10^{-16}). Dataen bruker IEEE 754 som kun bruker 64-bits per tall som vil gi 15-16 sikre desimaler.

2

Her blir eksperimentet gjentatt, men denne gangen benyttes formelen for den symmetrisk deriverte:

$$\frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$$

h	Differanse
10^0	0.78519727
10^{-1}	0.0586405
10^{-2}	0.0004600
10^{-3}	0.0000036
10^{-4}	0.0000000
10^{-5}	0.0000000
10^{-6}	0.0000000
10^{-7}	0.0000000
10^{-8}	0.0000000
10^{-9}	0.0000159
10^{-10}	0.0000623
10^{-11}	0.0001281
10^{-12}	0.00034024
10^{-13}	0.00379797
10^{-14}	0.12070167
10^{-15}	0.98814184
10^{-16}	4.48168907
10^{-17}	4.48168907
10^{-18}	4.48168907
10^{-19}	4.48168907
10^{-20}	4.48168907

Dette fungerte litt bedre. Nå kan h være så lav som 10^{-17} før ting blir helt krise. Feilen er kvadratisk. Hvorfor dette skjer kan vi forklare ved bruk av Taylorrekker da funksjonen er analytisk. Først ønsker vi å approksimere verdien i $f(x+h)$ ved å utvikle funksjonen rundt x :

$$f(x+h) = f(x) + f'(x)h + \frac{f''(x)h}{2!}h^2 + \frac{f'''(x)h}{3!}h^3 + \dots$$

Så approksimerer vi verdien i $f(x-h)$ ved å utvikle funksjonen rundt x :

$$f(x-h) = f(x) - f'(x)h + \frac{f''(x)h}{2!}h^2 - \frac{f'''(x)h}{3!}h^3 + \dots$$

Setter så dette inn i formelen for den symmetrisk deriverte og kansellerer:

$$\frac{2f'(x)h + \frac{2f'''(x)h}{3!}h^3 + \dots}{2h} = f'(x) + \frac{f'''(x)}{3!}h^2 + \dots$$

Feilen her, eller halen om du vil, er proporsjonal med h^2 , og ikke bare h . Derfor fungerer den bedre.

3

Vi kan prøve det samme igjen med formelen

$$f'(x) = \frac{f(x-2h) - 8f(x-h) + 8f(x+h) - f(x+2h)}{12h}$$

som kommer fra Taylorutviklinger for $f(x+2h)$, $f(x-2h)$, $f(x+h)$, $f(x-h)$. og som har $O(h^4)$

h	Differanse
10^0	0.16825072
10^{-1}	0.00000921
10^{-2}	0.00000000
10^{-3}	0.00000000
10^{-4}	0.00000000
10^{-5}	0.00000000
10^{-6}	0.00000000
10^{-7}	0.00000000
10^{-8}	0.00000000
10^{-9}	0.00000004
10^{-10}	0.00000269
10^{-11}	0.00000872
10^{-12}	0.00001796
10^{-13}	0.00065712
10^{-14}	0.00379797
10^{-15}	0.12070167
10^{-16}	1.89978302
10^{-17}	9.62714490
10^{-18}	62.56559493
10^{-19}	660.15482738
10^{-20}	7405.96851990

Teoretisk er dette veldig mye bedre. Men i praksis kommer det ikke så godt frem på grunn av data-maskinen. Dersom man absolutt må ha 17 desimaler eller mer bør man faktisk heller bruke en av de andre metodene eller vurdere 128 bits flyttall eller noe annet lurt.

Numeriske løsninger av varmelikningen

Vi har varmelikningen

$$\dot{u}(x, t) = u''(x, t)$$

med randkrav

$$u(0, t) = u(1, t) = 0$$

og initialkrav

$$u(x, 0) = f(x)$$

og den andre ordens differanseformelen for x :

$$u''(x, t) \approx \frac{u(x+h, t) - 2u(x, t) + u(x-h, t)}{h^2}$$

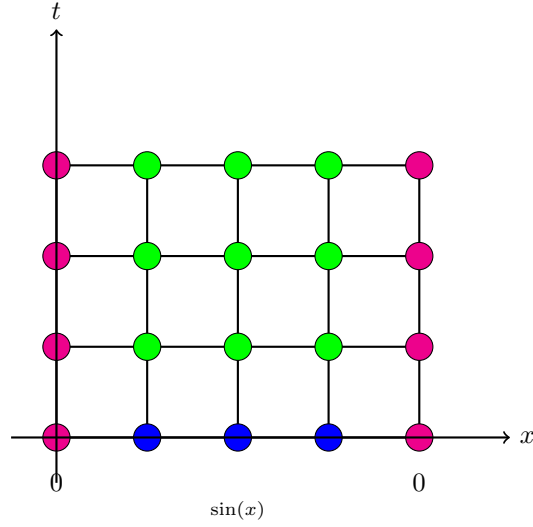
Vi ønsker å løse systemet

$$\dot{u}(x_i, t) = \frac{u_{i+1}(t) - 2u_i(t) + u_{i-1}(t)}{h^2}$$

[4] Først løser vi varmelikningen med eksplisitt skjema og initialkrav $u(x, 0) = \sin(x)$

$$\frac{u_{i,j+1} - u_{i,j}}{k} = \frac{u_{i+1,j} - 2u_{i,j} + u_{i-1,j}}{h^2}$$

$$u_{i,j+1} = u_{i,j} + \frac{k}{h^2}(u_{i+1,j} - 2u_{i,j} + u_{i-1,j})$$



Dette er et litt forenklet bilde på gitterpunktene vi ønsker å finne. Essensen er at de blå og rosa punktene er kjente da de er gitt av initial- og randkravene, og vi kan se for oss at vi benytter gitterpunktene $(x_0, t_0), (x_1, t_0), (x_2, t_0)$ for å beregne (x_1, t_1) også videre til vi vet verdien til alle de grønne.

Etter å ha testet ulike verdier i koden *Matteoblig 4* for h og k blir det tydelig at Von Neumann¹ hadde rett og at stabilitetsbetingelsen $\frac{k}{h^2} \leq \frac{1}{2}$ gjelder her. Intuitivt gir dette mening, vi kan ikke prøve å umiddelbart hoppe for langt fremover i tid.

5] Nå implementeres den implisitte metoden, la $\lambda = \frac{k}{h^2}$

$$-\lambda u_{i-1,j+1} + (1 - 2\lambda)u_{i,j+1} - \lambda u_{i+1,j+1} = u_{i,j}$$

Her benytter vi oss av de blå gitterpunktene og $(x_1, t_1), (x_4, t_1)$ for å finne verdien til alle de grønne på samme rad i ett jafs. Man må løse et lineært likningssystem på formen $A \cdot \mathbf{u}^{j+1} = \mathbf{u}^j$ hvor

$$A = \begin{bmatrix} 1+2\lambda & -\lambda & & & & \\ -\lambda & 1+2\lambda & -\lambda & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ & & -\lambda & 1+2\lambda & -\lambda & \\ & & & -\lambda & 1+2\lambda \end{bmatrix}$$

I koden *Matteoblig 5* ser vi at denne metoden er stabil for ulike $\frac{k}{h^2}$. Oppløsningen blir bedre for lave h -verdier. Dette kan også forklares ved Von Neumann stabilitetsanalyse.

¹[1]

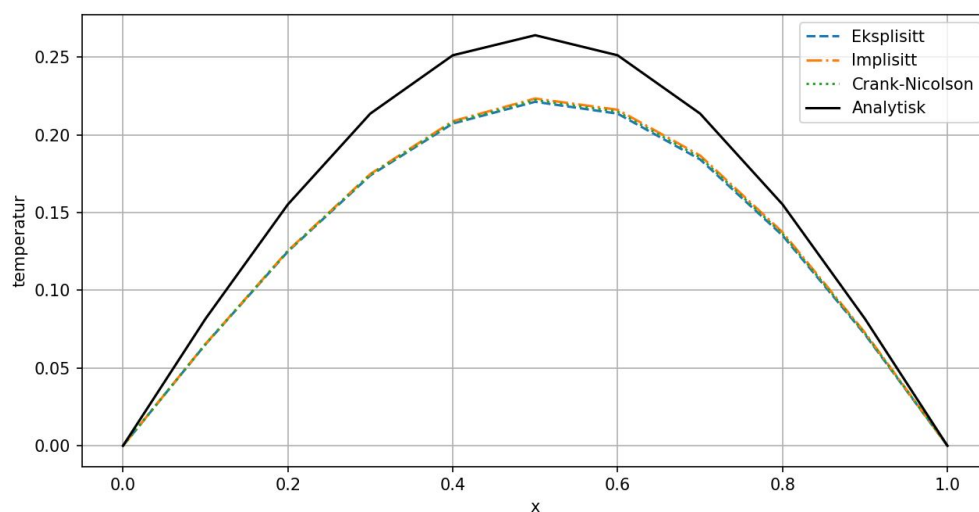
[6] Nå bruker vi Crank-Nicolson, en blanding av implisitt og eksplisitt metode, $\lambda = \frac{k}{h^2}$

$$u_{i,j+1} + \frac{\lambda}{2} (2u_{i,j+1} - u_{i+1,j+1} - u_{i-1,j+1}) = u_{i,j} + \frac{\lambda}{2} (u_{i+1,j} - 2u_{i,j} + u_{i-1,j})$$

Vi må løse systemet $Au^{j+1} = Bu^j$ hvor

$$A = \begin{bmatrix} 1+\lambda & -\lambda/2 & 0 & \cdots & 0 \\ -\lambda/2 & 1+\lambda & -\lambda/2 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & -\lambda/2 & 1+\lambda & -\lambda/2 \\ 0 & \cdots & 0 & -\lambda/2 & 1+\lambda \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1-\lambda & \lambda/2 & 0 & \cdots & 0 \\ \lambda/2 & 1-\lambda & \lambda/2 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \lambda/2 & 1-\lambda & \lambda/2 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda/2 & 1-\lambda \end{bmatrix}$$

I koden *Matteoblig 6* ble denne metoden testet for ulike h og k verdier og den funket hver gang. Dette kan også forklares ved bruk av stabilitetsanalyse.



Etter å ha sammenliknet metodene med den analytiske løsningen kommer vi frem til at Crank-Nicolson eller den implisitte i dette tilfellet er best. Hadde forventet at Crank-Nicolson var bedre fordi det er en annenordens metode i tid, og er betinget stabil.

Referanser

- [1] *Von Neumann stability analysis*. 2025. URL: https://en.wikipedia.org/wiki/Von_Neumann_stability_analysis.