



NTNU

Norges teknisk-naturvitenskapelige universitet

Newton's flervariabel metode

Jonas J. Harang
27. oktober 2022



NTNU

Newtons flervariabel metode

Vi vil løse et ligningssystem:

$$f_1(u, v, w) = 0$$

$$f_2(u, v, w) = 0$$

$$f_3(u, v, w) = 0$$

Det vil si at vi vil finne roten av vektorfunksjonen:

$$F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(u, v, w) \\ f_2(u, v, w) \\ f_3(u, v, w) \end{bmatrix}$$

Vi kan gå fram på samme måte som Newtons metode med 1 variabel:

1. Start med en verdi $\mathbf{x}_0 = [u_0 \ v_0 \ w_0]^T$
2. Finn roten $\mathbf{r} = \mathbf{x}_1$, $F_L(\mathbf{r}) = 0$ av det lineariserte systemet F_L rundt \mathbf{x}_0
3. Gjenta for \mathbf{x}_1 til ønskelig nøyaktighet er oppnådd

Newtons flervariabel metode

Med 1 variabel blir lineariseringen rundt x_0 :

$$f_L(x) = f(x_0) + f'(x) \cdot (x - x_0)$$

Når $F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(u, v, w) \\ f_2(u, v, w) \\ f_3(u, v, w) \end{bmatrix}$

må vi ta i bruk *Jacobimatrisen*:

$$DF(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial u} & \frac{\partial f_1}{\partial v} & \frac{\partial f_1}{\partial w} \\ \frac{\partial f_2}{\partial u} & \frac{\partial f_2}{\partial v} & \frac{\partial f_2}{\partial w} \\ \frac{\partial f_3}{\partial u} & \frac{\partial f_3}{\partial v} & \frac{\partial f_3}{\partial w} \end{bmatrix}$$

- ▶ $DF(\mathbf{x})$ er analog med den deriverte $f'(x)$
- ▶ $f'(x_0) \cdot x$ gir $f(x)$ dersom $f(x)$ er en rett linje og vi flytter origo til x_0
- ▶ $DF(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{x}$ gir $F(\mathbf{x})$ dersom $F : V \rightarrow U$ er en lineær transformasjon og vi flytter origo til \mathbf{x}_0

Taylorutvidelse rundt x_0

Taylorutvidelsen av $f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(x, y, z) \\ f_2(x, y, z) \\ f_3(x, y, z) \end{bmatrix}$ rundt \mathbf{x}_0 :

$$F(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial x}(x - x_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial y}(y - y_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial z}(z - z_0) + \mathcal{O}((x - x_0)^2, (y - y_0)^2, (z - z_0)^2)$$

Vi finner en *linjær* approksimasjon $F_L(\mathbf{x})$ ved å droppe feilleddet:

$$\begin{aligned} F_L(\mathbf{x}) &= f(\mathbf{x}_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial x}(x - x_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial y}(y - y_0) + \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial z}(z - z_0) \\ &= f(\mathbf{x}_0) + \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x} \\ \frac{\partial f_3}{\partial x} \end{bmatrix} (x - x_0) + \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial y} \\ \frac{\partial f_2}{\partial y} \\ \frac{\partial f_3}{\partial y} \end{bmatrix} (y - y_0) + \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial z} \\ \frac{\partial f_2}{\partial z} \\ \frac{\partial f_3}{\partial z} \end{bmatrix} (z - z_0) \\ &= f(\mathbf{x}_0) + \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x} & \frac{\partial f_1}{\partial y} & \frac{\partial f_1}{\partial z} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x} & \frac{\partial f_2}{\partial y} & \frac{\partial f_2}{\partial z} \\ \frac{\partial f_3}{\partial x} & \frac{\partial f_3}{\partial y} & \frac{\partial f_3}{\partial z} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \\ z - z_0 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Newtons flervariabel metode

Med flere variabler blir
lineariseringen rundt \mathbf{x}_0 :

$$F(\mathbf{x}) \approx F_L(\mathbf{x}) = F(\mathbf{x}_0) + DF(\mathbf{x}_0) \cdot (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)$$

$$F_L(\mathbf{x}_1) = 0 = F(\mathbf{x}_0) + DF(\mathbf{x}_0) \cdot (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0)$$

$$DF(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{x}_1 = DF(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{x}_0 - F(\mathbf{x}_0)$$

$$\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_0 - (DF(\mathbf{x}_0))^{-1} \cdot F(\mathbf{x}_0)$$

- ▶ Start med en gjetning \mathbf{x}_0 for roten av $F(\mathbf{x})$
- ▶ Finn roten av lineariseringen av F rund $\mathbf{x}_0 \rightarrow \mathbf{x}_1$
- ▶ Gjenta til $F(\mathbf{x}_n) \approx 0$

Eksempel 1

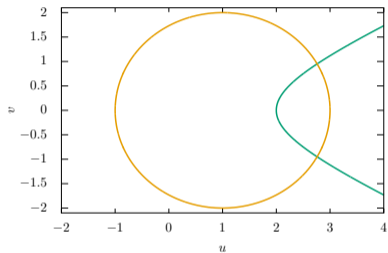
Ta to steg med Newtons metode med startpunkt $(1,1)$ for å løse systemet:

$$u^2 - 4v^2 = 4$$

$$(u - 1)^2 + v^2 = 4$$

$$F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(u, v) \\ f_2(u, v) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u^2 - 4v^2 - 4 \\ (u - 1)^2 + v^2 - 4 \end{bmatrix}$$

$$DF(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2u & -8v \\ 2u - 2 & 2v \end{bmatrix}$$



$$DF(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial u} & \frac{\partial f_1}{\partial v} \\ \frac{\partial f_2}{\partial u} & \frac{\partial f_2}{\partial v} \end{bmatrix}$$

Eksempel 1, forts

$$\begin{aligned}
 u^2 - 4v^2 &= 4 \\
 (u - 1)^2 + v^2 &= 4
 \end{aligned}
 \quad
 F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} u^2 - 4v^2 - 4 \\ (u - 1)^2 + v^2 - 4 \end{bmatrix}
 \quad
 DF(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2u & -8v \\ 2u - 2 & 2v \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_0 = [1 \quad 1]^T$$

$$F(\mathbf{x}_0) = \begin{bmatrix} 1 - 4 - 4 \\ 0^2 + 1 - 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -7 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$DF(\mathbf{x}_0) = \begin{bmatrix} 2 & -8 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$$(DF(\mathbf{x}_0))^{-1} = \frac{1}{2 \cdot 2 - (-8) \cdot 0} \begin{bmatrix} 2 & 8 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$$(DF(\mathbf{x}_0))^{-1} = \begin{bmatrix} 0.5 & 2 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_0 - (DF(\mathbf{x}_0))^{-1} \cdot F(\mathbf{x}_0)$$

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0.5 & 2 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -7 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} -9.5 \\ -1.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10.5 \\ 2.5 \end{bmatrix}$$

Eksempel 1, forts

$$\begin{aligned} u^2 - 4v^2 &= 4 \\ (u - 1)^2 + v^2 &= 4 \end{aligned}$$

$$F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} u^2 - 4v^2 - 4 \\ (u - 1)^2 + v^2 - 4 \end{bmatrix} \quad DF(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2u & -8v \\ 2u - 2 & 2v \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_1 = [10.5 \quad 2.5]^T$$

$$F(\mathbf{x}_1) = \begin{bmatrix} 10.5^2 - 4 \cdot 2.5^2 - 4 \\ 9.5^2 + 2.5^2 - 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 81.25 \\ 92.5 \end{bmatrix}$$

$$DF(\mathbf{x}_1) = \begin{bmatrix} 2 \cdot 10.5 & -8 \cdot 2.5 \\ 2 \cdot 10.5 - 2 & 2 \cdot 2.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 21 & -20 \\ 19 & 5 \end{bmatrix}$$

$$(DF(\mathbf{x}_1))^{-1} = \frac{1}{21 \cdot 5 + 20 \cdot 19} \begin{bmatrix} 5 & 20 \\ -19 & 21 \end{bmatrix}$$

$$(DF(\mathbf{x}_1))^{-1} = \begin{bmatrix} 0.0103.. & 0.0412.. \\ -0.0392.. & 0.0433.. \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}_2 = \mathbf{x}_1 - (DF(\mathbf{x}_1))^{-1} \cdot F(\mathbf{x}_1)$$

$$\mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} 10.5 \\ 2.5 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 4.652.. \\ 0.8222... \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 5.848.. \\ 1.678... \end{bmatrix}$$

$$F(\mathbf{x}_2) = \begin{bmatrix} 18.93.. \\ 22.32.. \end{bmatrix}$$

⋮

Mindre kostbar fremgangsmåte

- ▶ Å regne ut $(DF(\mathbf{x}))^{-1}$ er kostbart
- ▶ Vi kan gjøre følgende forandring

$$F_L(\mathbf{x}_{i+1}) = 0 = F(\mathbf{x}_i) + DF(\mathbf{x}_i) \cdot (\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i)$$

$$\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = \mathbf{s}$$

$$-F(\mathbf{x}_i) = DF(\mathbf{x}_i) \cdot \mathbf{s}$$

Ligningen over kan vi løse for \mathbf{s} ved feks gauss-eliminering og tilbakesubstitusjon, og deretter sette $\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{s} + \mathbf{x}_i$

Newtons flervariabel metode

```

import numpy as np
def Newtons_multivariate_method(f, df, x0, tol):
    x = x0
    while(np.abs(np.linalg.norm(f(x))) > tol):
        fx = f(x)
        dfx = df(x)
        s = np.linalg.solve(dfx,-fx)
        x = x+s
    return x

f = lambda x: np.array([x[0]**2-4.0*x[1]**2-4.0,
                       (x[0]-1.0)**2+x[1]**2-4.0]).reshape((2,1))
df = lambda x: np.array([2.0*x[0], -8.0*x[1],
                        2.0*x[0]-2.0, 2.0*x[1]]).reshape((2,2))
x0 = np.array([1,1]).reshape((2,1))
x = Newtons_multivariate_method(f,df,x0,0.001)
print(f"x:\n {x}")
print(f"feil:\n {np.abs(np.linalg.norm(f(x)))}")

```

Eksempeloppgaver fra forrige time

- Gitt en matrise A - Vis at den er SPD ved å:
 - ▶ vise at $v^T Av$ alltid er > 0
 - ▶ vise til at alle egenverdier er positive
 - ▶ Bruke at den er en prinsipal undermatrise av en annen SPD matrise
- Gitt en SPD matrise - finn Cholesky-faktoriseringen
- Gitt et sett med vektorer $V = \{v_1, v_2, \dots\}$ og en SPD matrise A - Er vektorene ortogonale? A -ortogonale?
- Gitt en 2×2 SPD matrise A og et sett med konjugerte basisvektorer $P = \{p_1, p_2\}$ bruk $(,)_A$ til å løse $Ax = b$ (Slide 17)
- Gitt en matrise A , vurder hvor godt konjugerte gradienters vil funke (A må være SPD, høyt kondisjonstall, parallelle kolonnevektorer, er ikke bra)
- Hva kan man gjøre dersom A er dårlig kondisjonert (preconditioning)
- Forklar i grove trekk hvordan konjugerte gradienters metode fungerer - Stikkord: SPD, indreprodukt, konjugert basis, krylov-underrom, Gram-Schmidt ...



NTNU



NTNU