Namn: Lucas Frykman

Personnummer: 0210127650

Kurskod: SF1550

Kursansvarig:: Olof Runborg



## Numeriska Metoder, grundkurs **Projekt** May 9, 2023

**Bakgrund:** låt m vara antalet yttre noder och n-m antalet inre noder hos ett krets. Vi har totalt n noder hos systemet där  $k_{ij}$  är konduktansen mellan node  $x_i$  och  $x_j$  vilket innebär att  $k_{ij} = k_{ji}$ .

#### Del 1: Teori

Låt  $I_{ij}$  vara strömmen mellan mellan node  $x_i$  och  $x_j$ 

$$I_{ij} = k_{ij}(U_i - U_j) \qquad (1)$$

$$\iff$$

$$\sum_{j \le n} I_{ij} = I_i = k_{i1}(U_i - U_1) + k_{i2}(U_i - U_2) + \dots$$

$$I_i = (k_i 1 + k_i 2 + \dots) U_i - U^\top \cdot \begin{pmatrix} k_i 1 \\ k_i 2 \\ \vdots \end{pmatrix}$$
 (2)

Varje värde  $I_i$  kan beskrivas med följande produkterna

$$I_{1} = \left(\sum_{j \neq i \leq n} k_{1j} - k_{12} - k_{13} \dots\right) \cdot U$$

$$I_{2} = \left(-k_{21} \sum_{j \neq i \leq n} k_{2j} - k_{23} \dots\right) \cdot U$$

$$I_{3} = \left(-k_{31} - k_{32} \sum_{j \neq i \leq n} k_{3j} \dots\right) \cdot U$$

$$\vdots$$

Det här erhåller ekvations systemet I = KU där varje element  $\kappa_{ij}$  (obs: grekisk bokstav "kappa") hos matrisen K kan beskrivas som

$$\begin{cases} \kappa_{ij} = \sum_{j \neq i \leq n} k_{ij} & \forall i = j \\ \kappa_{ij} = -k_{ij} = -k_{ji} & \forall i \neq j \end{cases}$$
(3)

**Anm 1** En kirschoff matris  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ska uppfylla

(i) 
$$a_{ij} = a_{ji}$$

(i) 
$$a_{ij} = a_{ji}$$
  
(ii)  $\sum_{j=1}^{n} a_{ij} = 0$   
(iii)  $a_{ij} \le 0$ 

$$(iii)$$
  $a_{ii} < 0$ 

diagonal element

$$K \ uppfyller \ (i) \ genom \ k_{ij} = k_{ji} \ och \ (ii) \ genom \ \sum_{j}^{n} \kappa_{ij} = \underbrace{\left(\sum_{j \neq i \leq n} k_{ij}\right)}_{j \neq i \leq n} \underbrace{-k_{i1} - k_{i2} \dots}_{-\sum_{j \neq i \leq n} k_{ij}} = 0$$

och (iii) genom  $0 \le k_{ij} = 1/r_{ij}$  eftersom samtliga resistanser är positiva

Låt  $U_{yttre}$ ,  $I_{yttre}$  vara potentialer respektiv strömmar till yttre noderna dvs de första m  $(x_1, x_2, \dots, x_m)$  noderna. och  $U_{inre}$ ,  $I_{inre}$  vara likaså till de inre noderna. Vi vill nu härleda matrisen S till  $SU_{yttre} = I_{yttre}$  utifrån ekvationssystemet

$$\begin{pmatrix} I_{yttre} \\ I_{inre} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{yttre} \\ U_{inre} \end{pmatrix}$$
(4)

Där  $K := \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix}$  där  $K_{ab}$  är uppdelningar av matrisen K. Låt  $^{ab}\kappa_{ij}$  vara elementen till  $K_{ab}$  s.a:

$$^{11}\kappa_{ij} = \kappa_{ij} \forall i \le m, j \le m \tag{5}$$

$$^{12}\kappa_{ij} = \kappa_{i,(j+m)} \forall i \le m, j \le n - m \tag{6}$$

$$^{21}\kappa_{ij} = \kappa_{(i+m),j} \forall i \le n-m, j \le m \tag{7}$$

$$^{22}\kappa_{ij} = \kappa_{(i+m),(j+m)} \forall i \le n-m, j \le n-m$$
(8)

**Anm 2** Vi vet följaktligen att  $K_{11} = K_{11}^{\top}$  från eq. (5) eftersom  $^{11}\kappa_{ji} = \kappa_{ji} = \kappa_{ij}$ , och på liknande vis att  $K_{22} = K_{22}^{\top}$  från eq. (8) eftersom  $\kappa_{(i+m),(j+m)} = \kappa_{(j+m),(i+m)}$  och dessutom vet vi att  $K_{12} = K_{21}^{\top}$  eftersom  $^{12}\kappa_{ji} = \kappa_{(i+m),j} = ^{21}\kappa_{ij}$ 

För de inre noderna gäller Kirchoffs lag som säger att nettoströmmen från en nod utan strömkälla är noll, dvs  $I_{inre} = 0$ .

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} I_{yttre} \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_{yttre} \\ U_{inre} \end{pmatrix} \qquad \Leftrightarrow \qquad \Leftrightarrow \qquad K_{11}U_{yttre} + K_{12}U_{inre} = I_{yttre} \\ K_{21}U_{yttre} + K_{22}U_{inre} = 0 \\ \Leftrightarrow \qquad \Leftrightarrow \qquad K_{11}U_{yttre} + K_{12}U_{inre} = I_{yttre} \\ U_{inre} = -K_{22}^{-1}K_{21}U_{yttre} \\ \Leftrightarrow \qquad \Leftrightarrow \qquad K_{11}U_{yttre} - K_{12}(K_{22}^{-1}K_{21}U_{yttre}) = I_{yttre} \\ \Leftrightarrow \qquad (K_{11}U_{yttre} - K_{12}(K_{22}^{-1}K_{21}U_{yttre}) = I_{yttre} \\ (K_{11} - K_{12}K_{22}^{-1}K_{21})U_{yttre} = I_{yttre}$$

$$(10)$$

Bevis att S uppfyller (i) från anm 1:

$$S^{\top} = K_{11}^{\top} - (K_{12}K_{22}^{-1}K_{21})^{\top}$$
(Note that from anm 2 that  $K_{11} = K_{11}^{\top}$ 

$$\Rightarrow S^{\top} = K_{11} - (K_{12}K_{21}^{-1}K_{21})^{\top}$$
(Note that  $AB^{\top} = B^{\top}A^{\top}$ )
$$\Rightarrow S^{\top} = K_{11} - K_{21}^{\top}(K_{12}K_{22}^{-1})^{\top} = K_{11} - K_{21}^{\top}(K_{22}^{-1})^{\top}K_{12}^{\top}$$
(Note that  $(A^{-1})^{\top} = (A^{\top})^{-1}$  och  $K_{22} = K_{22}^{\top}$  från anm 2)
$$\Rightarrow S^{\top} = K_{11} - K_{21}^{\top}(K_{22}^{\top})^{-1}K_{12}^{\top} = K_{11} - K_{21}^{\top}K_{22}^{-1}K_{12}^{\top}$$
(Note that from anm 2 that  $K_{12}^{\top} = K_{21}$ )
$$\Rightarrow S^{\top} = S = K_{11} - (K_{12}K_{22}^{-1}K_{21})$$

Bevis att S uppfyller (ii) från anm 1:

$$\begin{pmatrix}
K_{11} & K_{12} \\
K_{21} & K_{22}
\end{pmatrix} \begin{pmatrix}
1_{yttre} \\
1_{inre}
\end{pmatrix} = 0$$

$$\iff \begin{cases}
K_{11}1_{yttre} + K_{12}1_{inre} = 0 \\
K_{21}1_{yttre} + K_{22}1_{inre} = 0
\end{cases}$$

$$\iff \begin{cases}
K_{11}1_{yttre} + K_{12}1_{inre} = 0 \\
1_{inre} = -K_{22}^{-1}K_{21}1_{yttre}
\end{cases}$$

$$\iff K_{11}1_{yttre} + K_{12}(-K_{22}^{-1}K_{21}1_{yttre}) = 0$$

$$\iff (K_{11} - K_{12}K_{21}^{-1}K_{21})1_{yttre} = 0$$

$$\iff S \cdot 1_{yttre} = 0$$

$$(13)$$

Bevis att  $K_{22}$  är inverterbar:

Vi ska först visa att K är positiv definit med  $U^{\top}KU$ . Vi börjar från eq. (2) och I = KU

$$KU = \begin{pmatrix} \sum_{j \le n} k_{1j}(U_1 - U_j) \\ \sum_{j \le n} k_{2j}(U_2 - U_j) \\ \sum_{j \le n} k_{3j}(U_3 - U_j) \\ \vdots \end{pmatrix}$$

$$\iff U^{\top}KU = \begin{pmatrix} U_1 & U_2 & U_3 \dots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sum_{j \le n} k_{1j}(U_1 - U_j) \\ \sum_{j \le n} k_{2j}(U_2 - U_j) \\ \sum_{j \le n} k_{3j}(U_3 - U_j) \\ \vdots \end{pmatrix}$$

$$\iff U^{\top}KU = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} k_{ij}(U_i^2 - U_jU_i) = \sum_{i \ne j}^{n} k_{ij}(U_i^2 - U_jU_i)$$

$$-\text{Note that } \sum_{i \ne j}^{n} k_{ij}(U_i^2 - U_jU_i) = \sum_{i \ne j}^{n} k_{ji}(U_j^2 - U_iU_j)$$

$$\iff U^{\top}KU = \frac{1}{2} \sum_{i \ne j} k_{ij}(U_i^2 - U_jU_i) + k_{ji}(U_j^2 - U_iU_j) = \frac{1}{2} \sum_{i \ne j} k_{ij}(U_i - U_j)^2$$

$$\iff U^{\top}KU = \frac{1}{2} \sum_{i \ne j} k_{ij}(U_i^2 - U_jU_i) + k_{ji}(U_j^2 - U_iU_j) = \frac{1}{2} \sum_{i \ne j} k_{ij}(U_i - U_j)^2$$

$$(16)$$

eq. (16) är endast noll om  $U_1 = U_2 \cdots = U_n$  så vi har visat K är positiv definit. Med andra ord vi vet  $\begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix}$  är också positiv definit. Låt U anta vektor värdet  $U = \begin{pmatrix} 0 \\ U_{inre} \end{pmatrix}$  Om 0 <eq. (16) då är

$$U^{\top}KU = \begin{pmatrix} 0 \\ U_{inre} \end{pmatrix}^{\top} \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ U_{inre} \end{pmatrix} > 0$$
 (17)

$$= U^{\top} K U = \begin{pmatrix} 0 \\ U_{inre} \end{pmatrix}^{\top} \begin{pmatrix} K_{12} U_{inre} \\ K_{22} U_{inre} \end{pmatrix} = U_{inre}^{\top} K_{22} U_{inre} > 0$$
 (18)

Från eq. (18) kan vi dra slutsatsen att  $K_{22}$  är positiv definit och därmed inverterbar  $\square$ 

## Del 2: Inledande uppgift

Med S och K definerad från eq. (3) och eq. (10) kan vi implementera de som matlab funktioner.

Listing 1: kirschoff implementation K(k)

```
function Kirs = K(k)
   n = length(k);
2
   Kirs = zeros(n,n);
   for i=1:n
4
        for j=1:n
5
            if j==i
6
                 Kirs(i,j) = sum(k(i,:)) - k(i,j);
            else
8
                 Kirs(i,j) = -k(i,j);
9
            end
10
        end
11
12
   end
   end
13
```

k matas in som hela konduktans matris till kirschoff implementationen. Specifikationen i vår uppgift är att vi har 6 noder i kretsen med 5 kopplingar. Så vi kan beskriva hela  $k \in \mathbb{R}^{6 \times 6}$  konduktans matrisen med bara 5 konduktanser:  $\mathbf{k} = [k_{15}, k_{26}, k_{56}, k_{35}, k_{46}]$  Vi ändrar då listing 1 efter specifikationen.

Listing 2:  $K(\mathbf{k})$  implementation

```
function Kirs = K(k)
   if width(k) ~= 5 && length(k)~=1
        error('size of k must be a 1x5 vector');
3
   end
4
   n = 6;
5
   km = zeros(n);
   km(1,5) = k(1);
   km(5,1) = k(1);
   km(2,6) = k(2);
9
   km(6,2) = k(2);
10
   km(5,6) = k(3);
11
   km(6,5) = k(3);
12
   km(3,5) = k(4);
13
   km(5,3) = k(4);
   km(4,6) = k(5);
15
   km(6,4) = k(5);
16
   Kirs = zeros(n,n);
17
   for i=1:n
18
        for j=1:n
19
            if j==i
20
                 Kirs(i,j) = sum(km(i,:)) - km(i,j);
21
            else
22
                 Kirs(i,j) = -km(i,j);
23
            end
24
        end
25
   end
26
   end
27
```

och som vår S(k) implementation med m=4 yttre noder:

#### Listing 3: $S(\mathbf{k})$ respons implementation

```
function Resp = S(k)
n = length(k);
m = 4;
Kirs = K(k);
K_1_1 = Kirs(1:m,1:m);
K_1_2 = Kirs(1:m,m+1:n);
K_2_1 = Kirs(m+1:n,1:m);
K_2_2 = Kirs(m+1:n,m+1:n);
Resp = (K_1_1-K_1_2*inv(K_2_2)*K_2_1);
end
```

Vi använder funktioner ovan för att beräkna  $S(\mathbf{k})U_{yttre} = I_{yttre}$  när vi matar in

$$\mathbf{k} = \begin{pmatrix} k_{15} \\ k_{26} \\ k_{56} \\ k_{35} \\ k_{46} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9.0 \\ 2.5 \\ 1.0 \\ 0.5 \\ 4.5 \end{pmatrix} \cdot 10^{-3} \Omega^{-1} \Longrightarrow S(\mathbf{k}) = \begin{pmatrix} 0.0012 & -0.0003 & -0.0004 & -0.0005 \\ -0.0003 & 0.0017 & -0.0000 & -0.0014 \\ -0.0004 & -0.0000 & 0.0005 & -0.0000 \\ -0.0005 & -0.0014 & -0.0000 & 0.0019 \end{pmatrix}$$

Svaret till vår inledande uppgift där  $U_{yttre} = [9, 0, 0, 0]^{\top}$ 

$$S(\mathbf{k}) \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 9\\0\\0\\0 \end{pmatrix}}_{U_{uttre}} = \begin{pmatrix} 0.0107\\-0.0024\\-0.0039\\-0.0044 \end{pmatrix}$$

### Del 3: Lösa k

Anta att vi vill hitta  $\mathbf{k}$  s.a vi uppfyller ekvationerna:

$$S(\mathbf{k}) \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} 1.10 & -0.18 & -0.38 & -0.57 \end{pmatrix}^{\top}$$

$$S(\mathbf{k}) \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} -0.19 & 1.11 & -0.16 & -0.8 \end{pmatrix}^{\top},$$

$$S(\mathbf{k}) \cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} -0.37 & -0.15 & 0.95 & -0.42 \end{pmatrix}^{\top}$$

$$S(\mathbf{k}) \cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{\top} = \begin{pmatrix} -0.55 & -0.77 & -0.40 & 1.75 \end{pmatrix}^{\top}$$

Som kan beskrivas som matris produkten

$$S(\mathbf{k}) \cdot I_{4\times4} = \begin{pmatrix} 1.10 & -0.19 & -0.37 & -0.55 \\ -0.18 & 1.11 & -0.15 & -0.77 \\ -0.38 & -0.16 & 0.95 & -0.40 \\ -0.57 & -0.8 & -0.42 & 1.75 \end{pmatrix} := S_0$$
 (19)

Vi vill alltså lösa  $S(\mathbf{k}) = S_0$ 

Det här är ett ekvivalent problem med att minimera funktionen  $||S(k) - S_0||^2$ Vi kan göra så genom vektor funktionen  $F(\mathbf{k})$  som innehåller varje element hos  $||S(k) - S_0||^2$  s.a

$$F(\mathbf{k}) = \begin{pmatrix} F_{1}(\mathbf{k}) \\ F_{2}(\mathbf{k}) \\ F_{3}(\mathbf{k}) \\ \vdots \\ F_{16}(\mathbf{k}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} S_{11}(\mathbf{k}) - 1.10 \\ S_{21}(\mathbf{k}) - (-0.19) \\ S_{31}(\mathbf{k}) - (-0.37) \\ \vdots \\ S_{34}(\mathbf{k}) - (-0.42) \\ S_{44}(\mathbf{k}) - 1.75 \end{pmatrix}$$
(20)

där vi kan minimera  $||F(\mathbf{k})||^2$  med **Gauss-Newton**.

Vi gör så genom att implementera en approximation av jacobianen till  $F(\mathbf{k})$ .

$$J(\mathbf{k}) = \begin{pmatrix} \partial_{k_{15}} F_1(\mathbf{k}) & \partial_{k_{26}} F_1(\mathbf{k}) & \partial_{k_{56}} F_1(\mathbf{k}) & \partial_{k_{35}} F_1(\mathbf{k}) & \partial_{k_{46}} F_1(\mathbf{k}) \\ \partial_{k_{15}} F_2(\mathbf{k}) & \partial_{k_{26}} F_2(\mathbf{k}) & \partial_{k_{56}} F_2(\mathbf{k}) & \partial_{k_{35}} F_2(\mathbf{k}) & \partial_{k_{46}} F_2(\mathbf{k}) \\ \partial_{k_{15}} F_3(\mathbf{k}) & \partial_{k_{26}} F_3(\mathbf{k}) & \partial_{k_{56}} F_3(\mathbf{k}) & \partial_{k_{35}} F_3(\mathbf{k}) & \partial_{k_{46}} F_3(\mathbf{k}) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \partial_{k_{15}} F_{16}(\mathbf{k}) & \partial_{k_{26}} F_{16}(\mathbf{k}) & \partial_{k_{56}} F_{16}(\mathbf{k}) & \partial_{k_{35}} F_{16}(\mathbf{k}) & \partial_{k_{46}} F_{16}(\mathbf{k}) \end{pmatrix}$$

Där vi numeriskt approximerar derivatorna med liten h=1e-10:

$$\begin{split} \partial_{k_{15}}F_{j}(\mathbf{k}) &\approx \frac{F_{j}(\mathbf{k}+[h,0,0,0,0]) - F_{j}(\mathbf{k})}{h} \\ \partial_{k_{26}}F_{j}(\mathbf{k}) &\approx \frac{F_{j}(\mathbf{k}+[0,h,0,0,0]) - F_{j}(\mathbf{k})}{h} \\ \partial_{k_{56}}F_{j}(\mathbf{k}) &\approx \frac{F_{j}(\mathbf{k}+[0,0,h,0,0]) - F_{j}(\mathbf{k})}{h} \\ \partial_{k_{35}}F_{j}(\mathbf{k}) &\approx \frac{F_{j}(\mathbf{k}+[0,0,0,h,0]) - F_{j}(\mathbf{k})}{h} \\ \partial_{k_{46}}F_{j}(\mathbf{k}) &\approx \frac{F_{j}(\mathbf{k}+[0,0,0,0,h]) - F_{j}(\mathbf{k})}{h} \end{split}$$

Med det här kan vi implementera jacobianen som en matlab funktion:

#### Listing 4: $J(\mathbf{k})$

```
function JX = J(x,S_0)
ksize = 5;
h = 1e-10;
JX = zeros(length(F(x,S_0)),ksize); %16x1 vector function, 5 derivatives
for j=1:ksize
```

```
hm = zeros(1,ksize); % hm = h matrix

hm(j) = h;

Fd = (F(x+hm,S_0)-F(x-hm,S_0))./h;

JX(:,j) = Fd;

end

end
```

Med  $J(\mathbf{k})$  och  $F(\mathbf{k})$  kan vi applicera **Gauss-Newton** algoritimen  $\mathbf{x_{k+1}} = \mathbf{x_k} - (\mathbf{J}(\mathbf{x_k})^{\top}\mathbf{J}(\mathbf{x_k}))^{-1}\mathbf{J}(\mathbf{x_k})^{\top}\mathbf{F}(\mathbf{x_k})$ Där vi itererar tills felet  $||F(\mathbf{k})||^2$  har tillräckligt konvergerat. Dvs vi tar differensen mellan fel mellan iterationer (line 17 listing 5) och vår avbrottskriteria är när den differensen är tillräckligt nära 0 som ska vara under toleransen 1e-15. Vi börjar med startgissningen  $\mathbf{k} = [1, 1, 1, 1, 1]^{\top}$ 

Listing 5: Lösningen

```
Sn1 = [1.10; -0.18; -0.38; -0.57];
   Sn2 = [-0.19; 1.11; -0.16; -0.8];
   Sn3 = [-0.37; -0.15; 0.95; -0.42];
   Sn4 = [-0.55; -0.77; -0.40; 1.75];
   S_0 = [Sn1 Sn2 Sn3 Sn4]*1e-3;
   k = ones(1,5); % initial guess
   tol = 1e-15;
   felfel = 1;
   iterationer = 0;
   while felfel>tol
10
        fel_1 = norm(F(k,S_0));
11
        JX = J(k,S_0);
12
        FX = F(k,S_0);
13
        d = (JX'*JX) \setminus (JX'*FX);
14
        k = k-d';
15
        fel_2 = norm(F(k,S_0));
16
        felfel = abs(fel_2-fel_1);
17
        iterationer = iterationer+1;
18
   end
19
   r = 1./k;
20
   display(k);
21
   display(r);
22
   display(iterationer)
```

Störningsanalys: Vi använder Gauss-Newton implementation ovan som löser  $\mathbf{k}$  för att skapa en ny funktion  $r(S_0)$  med start matris som input och returnerar 5 resistanser  $r = [r_{15}, r_{26}, r_{56}, r_{35}, r_{46}]$ . Det är alltså  $r = 1/\mathbf{k}$  som returneras när vi matar in olika matris värde för  $S_0$  s.a  $S(\mathbf{k}) \approx S_0$ 

Listing 6:  $r(S_0)$ 

```
function r_sol= r_mat(input)
   S_0 = input;
   k = ones(1,5); % initial guess
   tol = 1e-15;
   felfel = 1;
   while felfel>tol
6
       fel_1 = norm(F(k,S_0));
7
       JX = J(k,S_0);
       FX = F(k,S_0);
9
       d = (JX'*JX) \setminus (JX'*FX);
10
       k = k-d';
11
```

```
fel_2 = norm(F(k,S_0));
felfel = abs(fel_2-fel_1);
end
r_sol=1./k;
end
```

Vi använder den här funktionen för experimentell störningsanalys genom att beräkna felgränsen till r för  $S_0$  matrisen från eq. (19) som  $E_r \approx |r_1 - r| + |r_2 - r| + |r_{16} - r|$  där vi har 2 procenthetsfel på varje element på  $S_0$  från eq. (19)

```
r_{1} = r \begin{pmatrix} {}^{0}S_{11} \cdot 1.2 & {}^{0}S_{21} & \dots & {}^{0}S_{44} \end{pmatrix}
r_{2} = r \begin{pmatrix} {}^{0}S_{11} & {}^{0}S_{21} \cdot 1.2 & \dots & {}^{0}S_{44} \end{pmatrix}
\vdots
r_{16} = r \begin{pmatrix} {}^{0}S_{11} & {}^{0}S_{21} & \dots & {}^{0}S_{44} \cdot 1.2 \end{pmatrix}
```

Vi implmenterar beräkningen för  $E_r$  genom att iterera över alla element hos  $S_0$ 

#### Listing 7: Lösningen

```
Sn1 = [1.10; -0.18; -0.38; -0.57];
   Sn2 = [-0.19; 1.11; -0.16; -0.8];
   Sn3 = [-0.37; -0.15; 0.95; -0.42];
   Sn4 = [-0.55; -0.77; -0.40; 1.75];
   S_0 = [Sn1 Sn2 Sn3 Sn4]*1e-3;
   tol = 1e-15;
   r_skatt = r_mat(S_0);
   total_fel = 0;
   for i=1:4
9
       for j=1:4
10
            felm = zeros(4); %"fel" matris
11
            felm(i,j) = S_0(i,j)*0.02;
12
            r_{exp} = r_{mat}(S_0+felm);
13
            total_fel= total_fel +abs(r_exp-r_skatt);
       end
15
16
   end
   display(total_fel./r_skatt)
17
```

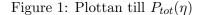
Som resultat får vi  $E_r \approx [21.9133, 25.3506, 27.0083, 26.9429, 17.9062]$ . Felgränsen är störst hos  $r_{56}$ .

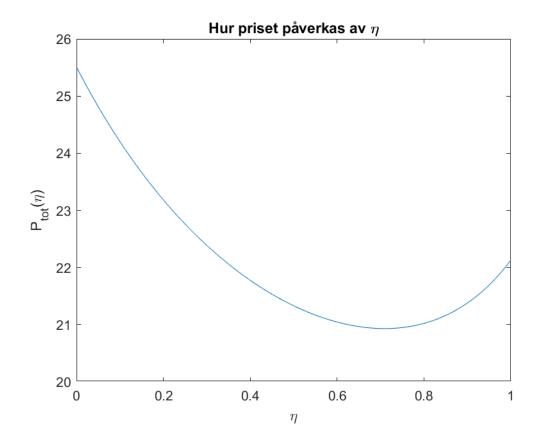
# Del 4: Minimera kostnaden

Vi kan återanvända  $r(S_0)$  (d.v.s listing 6 ) för att definera  $\mathbf{r}(\eta) = r(B_0 + \eta B_1)$  (anonym funktion på linje 10 listing 8). Där  $B_0$  och  $B_1$  är två  $4 \times 4$  matriser och  $\eta \in [0,1]$  Vi vill minimera priset

$$P_{tot}(\eta) = P(\mathbf{r_{15}}(\eta)) + P(\mathbf{r_{26}}(\eta)) + P(\mathbf{r_{56}}(\eta)) + P(\mathbf{r_{35}}(\eta) + P(\mathbf{r_{46}}(\eta)))$$

där kostnaden för en resistor på x ohm ges av  $P(x) = 1 + 10(\frac{x}{1000})^2$ Om vi plottar  $P_{tot}(\eta)$  kommer det se ut så här





För att minimera total priset  $P_{tot}(\eta)$  ska vi använda algoritmen **Gyllene Snittet Sökning** med fel tolerans 1e-10

Listing 8: Minimera  $P_{tot}(\eta)$  med gyllene snittet sökning

```
1 B_0 = [1,-0.3,-0.3,-0.4;

2 -0.3,1,0,-0.7;

3 -0.3,0,0.9,-0.6;

4 -0.4,-0.7,-0.6,1.7]*1e-3;

5 B_1 = [0.3 0.3 -0.2 -0.4;

6 0.3 0.3 -0.4 -0.2;
```

```
-0.2 -0.4 0.1 0.5;
   -0.4 -0.2 0.5 0.1]*1e-3;
8
   r = 0(eta) r_mat(B_0 + eta.*B_1);
10
   P = 0(x) 1+10.*(x./1000).^2;
   P_{tot} = 0(eta) sum(P(r(eta)));
12
   tol =1e-10;
13
   iterationer = 0;
14
   gs = (sqrt(5)+1)/2;
15
   a = 0;
16
   b = 1;
17
   while abs(b-a)>tol
18
        c = b-(b-a)/gs;
19
        d = a+(b-a)/gs;
20
        if P_tot(c) < P_tot(d)</pre>
^{21}
            b = d;
22
23
        else
            a = c;
24
25
        iterationer= iterationer+1;
26
   end
27
   los = (b+a)/2;
28
   felkvadratsumman = norm(F(1./r(los),B_0+los.*B_1))^2;
29
30
   display(felkvadratsumman);
31
   display(iterationer)
^{32}
   display(los)
33
```

Från listing 8 får vi lösningen  $\eta^* \approx 0.72$  i 48 iterationer. Det här stämmer bra med plottan i fig. 1. För att beräkna felkvadratsumman till  $\eta^*$  använder vi  $||F(1/\mathbf{r}(\eta^*))||^2$  som vi definerade i eq. (20) och ersätter matris värdet för  $S_0$  med  $B_0 + \eta^* B_1$ . Anledningen till att vi matar in  $1/\mathbf{r}(\eta^*)$  är till för att få tillbaka  $\mathbf{k}$  lösningen som vi hade fått till  $S(\mathbf{k}) = B_0 + \eta^* B_1$ . Så i sista beräkningen får vi:  $P_{tot}(\eta^*) \approx 20.93$ 

```
\eta^* \approx 0.72
||F(1/\mathbf{r}(\eta^*))||^2 \approx 1.34\text{e-}10
```