

Znanstveno računanje 2

2. dio vježbi

Modeli s primjenama numeričke linearne algebre

Nela Bosner

Modeli s primjenama numeričke linearne algebre

Znanstveno računanje 2

Nela Bosner

Modeli s primjenama numeričke linearne algebre

Rizik i očekivani povrat portfelja

Disipacija topline elektroničke komponente

Orbita asteroida

Numeričko rješavanje Poissonove jednačbe

Kreditni razred

Sistem masa s elastičnim oprugama

Problem totalnih najmanjih kvadrata

Računanje gustoće podzemnih stijena

Zadatak

U MATLAB-u napišite M-file funkciju `sor()` koja implementira SOR metodu za rješavanje linearnih sustava jednačbi. Funkcija neka ima ulazne parametre

- *matricu sustava A i desnu stranu sustava b*
- *početnu iteraciju x_0*
- *toleranciju na relativnu normu reziduala*
- *parametar ω*

Kriterij zaustavljanja je $\|b - Ax_k\|_2 / \|b\|_2 \leq tol$, a za računanje norme koristite MATLAB-ovu funkciju `norm()`.

Zadatak (nastavak)

Funkcija neka vraća

- *aproksimaciju rješenja x_k*
- *broj iteracija k potrebnih za dostizanje aproksimativnog rješenja tražene točnosti*
- *vektor duljine $k + 1$ sa relativnim normama reziduala za svaku iteraciju $i = 0, \dots, k$*

Zadatak

Napišite M-file funkciju `sor_konvergencija()` koja za zadanu matricu A crta graf spektralnih radijusa matrice iteracija za SOR metodu $T_{SOR,\omega}$.

- *Matrica A je jedini ulazni parametar.*
- *Funkcija neka generira ω iz ekvidistantne mreže na segmentu $[0, 2]$ s korakom 0.01, i za svaki ω računa $\rho(T_{SOR,\omega})$.*
- *Sve vrijednosti ω i odgovarajuće $\rho(T_{SOR,\omega})$ spremite u vektore `omega` i `ro`, koji će se koristiti za crtanje grafa s ω na x osi i $\rho(T_{SOR,\omega})$ na y osi.*

Graf će služiti za određivanje optimalnog ω .

Zadatak (nastavak)

Koristite MATLAB-ove funkcije

- *diag()*, *triu()* i *tril()* za generiranje matrice iteracija $T_{SOR,\omega}$
 - funkcije *triu()* i *tril()* imaju još i opcionalni drugi ulazni parametar k koji određuje do koje dijagonale se gleda trokut matrice:
 - $k = 0$ označava glavnu dijagonalu
 - $k = -1$ prvu sporednu dijagonalu ispod glavne
 - $k = 1$ prvu sporednu dijagonalu iznad glavne
- *max(abs(eig(T)))* za računanje spektralnog radijusa
- *plot()* za crtanje grafa
- *axis()* za određivanje granica na x i y osima grafa
- *xlabel()* i *ylabel()* za označavanje x i y osi

Rizik i očekivani povrat portfelja

- Portfelj koji se sastoji od n različitih vrijednosnica može se opisati pomoću njihovih težina

$$\omega_i = \frac{x_i S_i(0)}{V(0)}, \quad i = 1, \dots, n,$$

gdje je x_i broj vrijednosnica tipa i u portfelju, $S_i(0)$ je početna cijena vrijednosnice i , a $V(0)$ je količina koja je početno investirana u portfelj.

- Definirajmo

$$\boldsymbol{\omega} = \begin{bmatrix} \omega_1 \\ \omega_2 \\ \vdots \\ \omega_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{e} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n.$$

- Iz definicije je vidljivo da je $\sum_{i=1}^n \omega_i = 1$, odnosno

$$\mathbf{e}^T \boldsymbol{\omega} = 1.$$

- Pretpostavimo da povrat i -te vrijednosnice R_i ima očekivanje $\mu_i = E(R_i)$, i definirajmo

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} R_1 \\ R_2 \\ \vdots \\ R_n \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{bmatrix}.$$

- Nadalje, kovarijancu između dva povrata označimo sa $c_{ij} = \text{Cov}(R_i, R_j)$ i definirajmo matricu kovarijance

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1n} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \cdots & C_{nn} \end{bmatrix}.$$

- Dobro je poznato da je matrica kovarijance simetrična pozitivno definitna matrica, pa je prema tome regularna i inverz \mathbf{C}^{-1} postoji.
- Očekivani povrat $\mu_P = E(R_P)$ i varijanca $\sigma_P^2 = \text{Var}(R_P)$ portfelja sa težinama ω dani su sa

$$\mu_P = \boldsymbol{\mu}^T \boldsymbol{\omega}$$

$$\sigma_P^2 = \boldsymbol{\omega}^T \mathbf{C} \boldsymbol{\omega}$$

Kao posljedicu rješavanja uvjetne minimizacije pomoću Lagrangeovih multiplikatora, dobivamo sljedeća dva rezultata.

- Portfelj sa najmanjom varijancom ima težine

$$\omega_{min} = \frac{\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}}{\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}}.$$

- Portfelj sa najmanjom varijancom i sa očekivanim povratom μ_P ima težine

$$\begin{aligned}\omega^{\mu_P} &= \frac{(\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu} - \mu_P \cdot \mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e} + (\mu_P \cdot \mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e} - \mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}}{(\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}) \cdot (\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}) - (\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})^2} \\ &= \frac{(\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e})\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu} - (\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}}{(\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}) \cdot (\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}) - (\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})^2} \mu_P + \frac{(\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e} - (\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}}{(\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}) \cdot (\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}) - (\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})^2}.\end{aligned}$$

Iz prethodnih izraza možemo zaključiti sljedeće:

- $\omega_{\mu p}$ ovisi linearno o μp
 - linearni koeficijenti ovise o
 - vektorima $\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}$ i $\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}$
 - skalarnim produktima $\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}$, $\mathbf{e}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}$, i $\boldsymbol{\mu}^T\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}$
- i te izraze je dovoljno izračunati samo jednom.

Zadatak (#1)

- *Nadite efikasni način za računanje ω_{min} i ω_{μ_p} .*
- *Izračunajte ω_{min} i ω_{μ_p} za konkretan primjer, čiji su očekivani povrati i matrica kovarijance spremljeni u datoteci*

`model_portfelj_Cm.mat`

i to

u sekciji Programi i datoteke e-kolegija.

a $\mu_p = 0.05$.

- *Za računanje vektora $\mathbf{C}^{-1}\mathbf{e}$ i $\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}$ iskoristite*
 - *vašu SOR metodu s optimalnim parametrom ω i*
 - *MATLAB-ovu funkciju `pcg()` sa svim mogućim ulaznim i izlaznim varijablama.*

Zadatak (#1 - nastavak)

- *Početna iteracija za obje metode neka je $x_0 = [0, 0, \dots, 0]^T$.*
- *Kriterij zaustavljanja za obje metode neka je $\|Ax_k - b\|_2 / \|b\|_2 < 10^{-8}$.*
- *Nacrtajte graf spektralnih radijusa matrice iteracija za *SOR* metodu.*
- *Nacrtajte grafove relativnih normi reziduala za iteracije obje metode, i to tako da za svaki sustav na istom grafu budu prikazani reziduali za obje metode.*

Zadatak (#1 - nastavak)

- *Relativne norme reziduala nacrtajte u logaritamskoj skali pomoću MATLAB-ove funkcije `semilogy()`, i to samo **jednim** pozivom te funkcije za crtanje normi reziduala obiju metoda, npr.:*

```
semilogy(x1, y1, 'b-', x2, y2, 'r-');
```

- *Koristite funkciju `legend()` za označavanje reziduala pojedinih metoda.*
- *Za crtanje više grafova u različitim prozorima koristite funkciju `figure()`,*
- *u tom slučaju za svaki graf napišite prigodni naslov sa funkcijom `title()`.*

Disipacija topline elektroničke komponente

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko

rešavanje

Poissonove

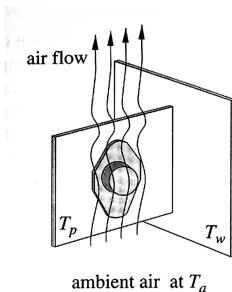
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

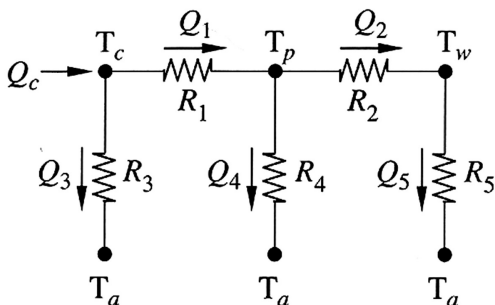
Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena



- Promatramo elektroničku komponentu, koja može biti tranzistor ili bilo koji drugi uređaj koji gubi značajnu količinu energije u obliku topline.
- U primjeru na slici komponenta je pričvršćena na ploču koja služi za širenje topline.
- Ta ploče je dalje pričvršćena na drugu plohu, koja može biti kućište cijelog sklopa.

- Temperature su definirane na sljedeći način:
 - T_c — temperatura elektroničke komponente
 - T_p — temperatura ploče
 - T_w — temperatura zida
 - T_a — temperatura okolnog zraka
- Elektronička komponenta troši Q_c (W) električne snage na zagrijavanje.
- Budući da je $T_c > T_a$, zrak u blizini komponente struji prema gore. To strujanje zraka pomaže kod hlađenja komponente, ploče i zida.
- Toplina komponente
 - 1 ili se prenosi na zrak,
 - 2 ili se provodi u ploču.
- Toplina dovedena do ploče
 - 1 ili se prenosi na zrak,
 - 2 ili se provodi u zid.
- Zid prenosi preostalu toplinu na zrak.



Slika: Model termalne mreže za toplinski tok od elektroničke komponente prema okolini.

- Čvorovi mreže su mjesta na kojima je definirana temperatura.
- Strelice označavaju pretpostavljeni smjer toka topline između čvorova.
- Otpornici u mreži predstavljaju termalni otpor toku topline.
 - Tok topline s visokim termalnim otporom zahtijeva veću temperaturnu razliku za prijenos određene količine topline nego tok sa manjim termalnim otporom.
- Primjenom zakona o sačuvanju energije na elektroničku komponentu i njenu potpurnu konstrukciju, dobivamo sljedeće jednadžbe.

$$Q_1 = \frac{1}{R_1}(T_c - T_p)$$

$$Q_3 = \frac{1}{R_3}(T_c - T_a)$$

$$Q_5 = \frac{1}{R_5}(T_w - T_a)$$

$$Q_1 = Q_2 + Q_4$$

$$Q_2 = \frac{1}{R_2}(T_p - T_w)$$

$$Q_4 = \frac{1}{R_4}(T_p - T_a)$$

$$Q_c = Q_1 + Q_3$$

$$Q_2 = Q_5$$

- Snaga disipacije elektroničke komponente Q_c i temperatura okolnog zraka T_a su poznati.
- Termalni otpori mogu se izračunati iz poznatih svojstava materijala, fizičkih dimenzija i empiričkih korelacija toka topline u različitim fizičkim konfiguracijama.

- Dakle, Q_c , T_a i R_i su poznati.
- Nepoznanice su

$$x = [Q_1 \quad Q_2 \quad Q_3 \quad Q_4 \quad T_c \quad T_p \quad T_w]^T.$$

Zadatak (#2)

- 1 *Definirajte matricu A i vektor b tako da sustav $Ax = b$ predstavlja matični oblik prethodnih jednadžbi za disipaciju topline.*
- 2 *Napišite M-file funkciju*

`function y=mdAx(x)`

*koja implementira množenje matrice A s vektorom x .
Budući da matrica A ima puno nula, množite samo s netrivialnim elementima matrice.*

Zadatak (#2 - nastavak)

Poznate vrijednosti zadane su u tablici

R_1	R_2	R_3	R_4	R_5	T_a	Q_c
2	0.5	35	0.7	1	20	10

- 3 Sustav $Ax = b$ riješite MATLAB-ovom funkcijom `gmres()` sa svim mogućim izlaznim varijablama. Umjesto ulaznog parametra za matricu A stavite pokazivač na funkciju (function handle) `@mdAx`, neka je $x_0 = [1 \ 1 \ \dots \ 1]^T$, a kriterij zaustavljanja neka je $\|Ax_k - b\|_2 / \|b\|_2 < 10^{-8}$.
- 4 Nacrtajte graf relativnih normi reziduala za iteracije GMRES metode, stavite prigodan naslov i sa funkcijama `xlabel()` i `ylabel` označite osi.

Orbita asteroida

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

- Za ovaj problem moramo se sjetiti jednog matematičkog teorema i jednog fizikalnog zakona:
 - 1 Opća jednadžba ravninske konike (elipsa, parabola, hiperbola) je dana sa

$$Ax^2 + Bxy + Cy^2 + Dx + Ey + F = 0,$$

gdje su A , B , C , D , E i F konstante.

- 2 **Keplerov prvi zakon:** orbita asteroida oko sunca mora biti elipsa.
- Astronom koji želi odrediti orbitu asteroida oko sunca postavlja koordinatni sustav u ravnini orbite sa ishodištem u suncu (fokus).
 - Tada mjeri 5 različitih položaja asteroida u tom sustavu, čime dobivamo 5 različitih točaka na orbiti.
 - 5 točaka je dovoljno da odredimo jednadžbu elipse.

- Obzirom da imamo 6 nepoznanica A, B, C, D, E i F , i da se jednadžba krivulje ne mijenja ako je pomnožimo skalarom, možemo jedan od parametara svesti na 1.
- U našem slučaju uzmimo da je $A = 1$ (jer se radi o elipsi) i da jednadžba ima oblik

$$x^2 + a_1xy + a_2y^2 + a_3x + a_4y + a_5 = 0.$$

Zadatak (#3)

- *Postavite sustav linearnih jednadžbi za nepoznanice a_i $i = 1, \dots, 5$.*
- *Izmjereni položaji nalaze se u datoteci*

`model_orbita_polozaji.mat`

i to

u sekciji Programi i datoteke e-kolegija.

Zadatak (#3 - nastavak)

- Izaberite najpogodniju metodu za rješavanje dobivenog sustava.
- Definirajte anonimnu funkciju

$f = f(x, y) = x^2 + a_1 x + a_2 y + a_3 x + a_4 y + a_5$;
nakon što izračunate parametre a_i .

- Napišite sljedeće:

```
x=-5:0.1:5;  
y=x;  
[X, Y]=meshgrid(x, y);  
Z=f(X, Y);  
contour(x, y, Z, [0 0]);  
grid on
```

- Isprobajte i funkciju `surf()`.

Numeričko rješavanje Poissonove jednačbe

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednačbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

Numerički ćemo riješiti Poissonovu parcijalnu diferencijalnu jednačbu (rubni problem), koja je specijalni oblik difuzijske jednačbe (npr. distribucija temperature u objektu).

- Imamo sljedeći problem:

$$\begin{aligned} -\Delta u(x, y) &= f(x, y) && \text{na } \Omega \\ u(x, y) &= 0 && \text{na } \partial\Omega \end{aligned}$$

gdje je Ω jedinični kvadrat $\langle 0, 1 \rangle \times \langle 0, 1 \rangle$.

- Δ je Laplaceov operator

$$\Delta u = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2}$$

- Mi ćemo rješavati stacionarnu difuzijsku jednadžbu s uniformnim toplinskim konduktivitetom materijala, s točkastim vanjskim izvorom topline u središtu kvadrata jačine 10000, i konstantnom temperaturom na rubu.
- Ovaj problem je ekvivalentan rješavanju Poissonove jednadžbe s funkcijom

$$f(x, y) = \begin{cases} 0 & \text{za } (x, y) \in \Omega \setminus \{(0.5, 0.5)\} \\ 10000 & \text{za } (x, y) = (0.5, 0.5) \end{cases}$$

- Za diskretizaciju, sada ćemo uzeti ekvidistantnu dvodimenzionalnu mrežu

$$h = 0.05, \quad x_i = ih, \quad y_j = jh, \quad i, j = 0, 1, \dots, 20,$$

$$u_{i,j} = u(x_i, y_j), \quad f_{i,j} = f(x_i, y_j).$$

Zadatak (#4)

- *Matricu sustava izračunajte pomoću MATLAB-ove funkcije `gallery('poisson', 19)`; , a vektor desne strane nađite sami.*
- *Sustav riješite metodom konjugiranih gradijenata bez i sa prekondicioniranjem koristeći MATLAB-ovu funkciju `pcg()`.*
- *Za prekondicioniranje koristite nekompletnu faktorizaciju Choleskog, koju ćete izračunati pomoću MATLAB-ove funkcije `cholinc(A, '0')`; (ili Octave-ine funkcije `ichol(A)`).*
- *Neka je $u^{(0)} = [0 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0]^T$.*
- *Kriterij zaustavljanja za oba slučaja neka je $\|b - Au^{(k)}\|_2 / \|b\|_2 \leq 10^{-8}$.*

Zadatak (#4 - nastavak)

- *Usporedite broj uvjetovanosti matrice A sa matricom prekondicioniranog sustava, broj iteracija potrebnih za dostizanje iste točnosti i grafove relativnih normi reziduala u logaritamskoj skali za oba slučaja.*
- *Za crtanje grafa u logaritamskoj skali koristite MATLAB-ovu funkciju `semilogy()`.*
- *Jednu od izračunatih aproksimacija rješenja $u^{(k)}$ prebacite u kvadratnu matricu $U = [u_{i,j}^{(k)}]$ (za to možete koristiti MATLAB-ovu funkciju `reshape()`), sa $u_{i,j}^{(k)} \approx u(x_i, y_j)$, $i, j = 1, \dots, 19$, i nacrtajte plohu rješenja pomoću MATLAB-ove funkcije `surf()`.*

Kreditni razred

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

- Pretpostavimo da korporacije mogu biti u jednom od n mogućih kreditnih razreda (“credit rating”), i da one mogu preći iz jednog razreda u bilo koji drugi u diskretnim jedinicam vremena, recimo svake godine.
- Neka je a_{ij} vjerojatnost da korporacija prijeđe u razred i sljedeće godine, ako se trenutno nalazi u razredu j .
- Pretpostavimo da je ovaj sustav zapravo **Markovljev lanac**, tj. da vjerojatnosti prelaska ovise samo o trenutnom razredu, a ne o prošlim razredima. (To je samo aproksimacija realnih sustava.)

Svojstva matrice $A = [a_{ij}]$:

- $0 \leq a_{ij} \leq 1$, jer se radi o vjerojatnostima.
- $\sum_i a_{ij} = 1$, za svako j , budući da sustav uvijek mora preći u neki novi razred.
- Kvadratna matrica $A = [a_{ij}]$ ima nenegativne elemente, i suma elemenata svakog stupca je 1.

- Pretpostavimo da imamo velik skup korporacija, i neka u_j predstavlja udio u tom skupu onih korporacija, koje su u razredu j u početnom trenutku, uz svojstva $0 \leq u_j \leq 1$ i $\sum_j u_j = 1$. Vektor $u = [u_j]$ tada nazivamo vektorom gustoće.
- Ako je skup dovoljno velik, i ako se prelazak iz razreda u razred svake korporacije odvija neovisno o drugima, tada se udio korporacija u skupu svih korporacija koje će se nakon jedne godine nalaziti u razredu i , označen sa v_i , dobiva kao

$$v_i = \sum_j a_{ij} u_j, \quad \text{ili} \quad v = Au.$$

- Primijetimo da je $v = [v_i]$ isto vektor gustoće

$$\sum_i v_i = \sum_i \sum_j a_{ij} u_j = \sum_j \left(\sum_i a_{ij} \right) u_j = \sum_j u_j = 1.$$

- Općenito, ako sa $u^{(k)}$ označimo vektor gustoće nakon k koraka, tada

$$u^{(k)} = Au^{(k-1)} = A^k u^{(0)}.$$

- Prema tome dugoročno ponašanje gustoće ovisi o svojstvima visokih potencija matrice A .
- Prema gornjim pretpostavkama, moguće je procijeniti vjerojatnosti prelaska na osnovu povijesnih podataka.
- U sljedećoj tablici nalaze se vjerojatnosti prelaska izraženi u postocima, za jednu godinu, objavljeni u *Credit Metrics* za 2001. godinu.

Konačni razred	Početni razred							
	AAA	AA	A	BBB	BB	B	CCC	D
AAA	90.81	0.70	0.09	0.02	0.03	0	0.22	0
AA	8.33	90.65	2.27	0.33	0.14	0.11	0	0
A	0.68	7.79	91.05	5.95	0.67	0.24	0.22	0
BBB	0.06	0.64	5.52	86.93	7.73	0.43	1.30	0
BB	0.12	0.06	0.74	5.30	80.53	6.48	2.38	0
B	0	0.14	0.26	1.17	8.84	83.46	11.24	0
CCC	0	0.02	0.01	0.12	1.00	4.07	64.86	0
D	0	0	0.06	0.18	1.06	5.20	19.79	100

- Sada se postavlja pitanje što se događa kad $k \rightarrow \infty$?
- Da li se sustav smiruje u ravnotežnom stanju?
- Ako postoji ravnotežno stanje $u^{(\infty)} = \bar{u}$, tada mora vrijediti

$$A\bar{u} = \bar{u},$$

tako da se ono ne mijenja u nadolazećim godinama.

- Dakle, \bar{u} mora biti svojstveni vektor matrice A koji pripada svojstvenoj vrijednosti jednakoj 1.
- Ako pogledamo tablicu, također je jasno da je jedan takav svojstveni vektor jednak $[0, \dots, 0, 1]^T$, tj. ako su svi u razredu D tada svi i ostaju u tom razredu.
- To nužno ne mora značiti, da svi teže ka razredu D .

- Pretpostavimo da A ima n linearno nezavisnih svojstvenih vektora v_1, \dots, v_n i n svojstvenih vrijednosti $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, i pretpostavimo da je v_1 svojstveni vektor koji pripada svojstvenoj vrijednosti $\lambda_1 = 1$.
- Tada $u^{(k)}$ možemo raspisati po komponentama u smjerovima v_1, \dots, v_n kao

$$u^{(k)} = \nu_1^{(k)} v_1 + \dots + \nu_n^{(k)} v_n.$$

- Imamo

$$u^{(k+1)} = Au^{(k)} = \sum_{j=1}^n \nu_j^{(k)} Av_j = \sum_{j=1}^n \lambda_j \nu_j^{(k)} v_j.$$

- Prema tome dobiva se da je $\nu_j^{(k+1)} = \lambda_j \nu_j^{(k)}$, odnosno

$$\nu_j^{(k)} = \lambda_j^k \nu_j^{(0)}.$$

- Komponenta vektora u smjeru j -tog svojstvenog vektora ili raste ili trne eksponencijalno kad $k \rightarrow \infty$, ovisno o tome da li je odgovarajuća svojstvena vrijednost veća ili manja od 1 po apsolutnoj vrijednosti.
- Jasno je da niti jedna svojstvena vrijednost od A ne može biti veća od 1 po apsolutnoj vrijednosti,
 - jer da to nije tako, apsolutna vrijednost od u bi rasla eksponencijalno,
 - što je u suprotnosti sa činjenicom da je suma svih komponenti od u jednaka 1.
- Mi znamo da postoji najmanje jedna svojstvena vrijednost jednaka 1.
- Prema tome, ako su sve ostale svojstvene vrijednosti po apsolutnoj vrijednosti manje od 1, tada će njihove komponente utrnuti, i dugoročno gledano razred kojem će svi težiti je razred D .

Zadatak (#5)

Nacrtajte animirani graf za iteracije metode potencije primijenjene na matricu prelaska A .

- *Matrica A spremljena je u datoteci*

`model_kredit_A.mat`

i to

*u sekciji **Programi i datoteke** e-kolegija.*

- *Vaša funkcija `kredit_raz()` treba imati ulazni parametar n koji označava broj iteracija koje će se izvršiti.*
- *Kao početni vektor uzmite $u^{(0)} = [1 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0]^T$.*
- *Za svaku iteraciju nacrtajte vektor $u^{(k)}$, tako da se na x osi nalaze indeksi 8 komponenti, a na y osi su same komponente $u_i^{(k)}$.*

Zadatak (#5 - nastavak)

- *x* os neka bude ograničena na raspon $[0.5, 8.5]$, a *y* os na $[0, 1]$ pomoću naredbe `axis()`.
- *x* os označite sa 'Stanje', a *y* os sa 'Gustoća'.
- Stavite naslov 'Iteracija br. *k*' na vaš graf pomoću MATLAB-ove funkcije `title()`, pri čemu je *k* točan broj iteracije (za to koristite `sprintf()` kao u C-u).
- Stavite svoje oznake na *x* os, i to
 - postavite crtice na vrijednosti 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, pomoću MATLAB-ove funkcije

```
set(gca, 'XTick', 1:8);
```

- postavite natpise ispod crtica pomoću MATLAB-ove funkcije

```
set(gca, 'XTickLabel', { 'AAA', 'AA', 'A',  
                        'BBB', 'BB', 'B', 'CCC', 'D' } );
```

- *gca* je oznaka za tekuće osi na koje crtamo.

Zadatak (#5 - nastavak)

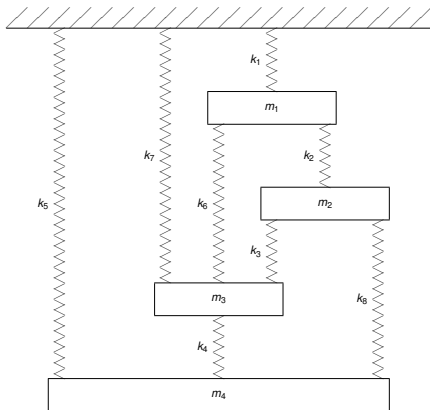
- *Nacrtajte mrežu na grafu.*
- *Svaku iteraciju zadržite 0.2 sekunde da bi animacija bila glatka pomoću MATLAB-ove funkcije `pause(0.2)`.*
- *Izračunajte svojstvene vrijednosti i svojstvene vektore matrice A pomoću `eig()` i provjerite dobivene rezultate.*

Napomena

- *Vidimo da je, prema očekivanom 1 najveća svojstvena vrijednost.*
- *Prva sljedeća svojstvena vrijednost je oko 0.988, što je vrlo blizu 1, i koja ukazuje da će konvergencija prema ravnotežnom stanju biti vrlo spora.*
- *Njen svojstveni vektor, osim zadnje komponente, ima najveće komponente u 3. i 4. koordinati.*
- *Zbog toga 3. i 4. koordinate od u najsporije padaju.*

Sistem masa s elastičnim oprugama

Promatramo fizikalni sistem koji se sastoji od tijela različitih masa, povezanih elastičnim oprugama.



Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

Problem je pronaći slobodne oscilacije ovog sistema.

- U ovom konkretnom primjeru imamo četiri tijela masa m_i $i = 1, 2, 3, 4$, i osam opruga krutosti k_l $l = 1, \dots, 8$.
- Definirat ćemo sljedeće matrice:

$$M = \begin{bmatrix} m_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & m_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & m_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & m_4 \end{bmatrix},$$

$$K = \begin{bmatrix} k_1 + k_2 + k_6 & -k_2 & -k_6 & 0 \\ -k_2 & k_2 + k_3 + k_8 & -k_3 & -k_8 \\ -k_6 & -k_3 & k_3 + k_4 + k_6 + k_7 & -k_4 \\ 0 & -k_8 & -k_4 & k_4 + k_5 + k_8 \end{bmatrix},$$

pri čemu je u matrici K prikazana interakcija među masama.

- Znamo da se ovaj problem svodi na traženje svojstvenih vrijednosti λ_i i svojstvenih vektora u_i matrice $A = M^{-\frac{1}{2}}KM^{-\frac{1}{2}}$, i da su rješenja tada oblika

$$x_i = M^{-\frac{1}{2}}u_i e^{i\sqrt{\lambda_i}t}, \quad i = 1, 2, 3, 4.$$

- Frekvencije traženih oscilacija tada su dane sa $\phi_i = \sqrt{\lambda_i}$.
- Neka su vrijednosti masa i krutosti opruga dane u sljedećim tablicama.

i	1	2	3	4
m_i	2	5	3	6

i	1	2	3	4	5	6	7	8
k_i	10	9	8	7	6	5	5	5

Zadatak (#6)

- *Pretpostavimo da tražimo rješenje čija je frekvencija slobodne oscilacije $\phi \approx 2$.*
- *Za to ćemo koristiti inverzne iteracije sa početnom aproksimacijom $u^{(0)} = [0.5 \ 0.5 \ 0.5 \ 0.5]^T$.*
- *Neka je $u^{(k)}$ aproksimacija traženog svojstvenog vektora u k -toj iteraciji, tada kriterij zaustavljanja glasi*
$$\|Au^{(k)} - \varrho(u^{(k)})u^{(k)}\|_2 < 10^{-8}, \quad \varrho(u^{(k)}) = (u^{(k)})^T Au^{(k)}.$$
- *Za računanje rješenja sustava $(A - 4I)x = b$ koristite MATLAB-ovu funkciju `minres()`, sa parametrima `tol=1e-8` i `maxit=4`.*
- *MINRES metoda je iterativna metoda iz Krylovljevih potprostora za rješavanje sustava linearnih jednačbi sa simetričnom matricom koja u svakoj iteraciji minimizira normu reziduala.*

Algoritam (MINRES)

x_0 zadan;

$$d_0 = r_0 = b - Ax_0;$$

while (!kriterij_zaustavljanja){

$$\alpha_k = \frac{r_k^T A d_k}{d_k^T A^2 d_k};$$

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k;$$

$$r_{k+1} = r_k - \alpha_k A d_k;$$

$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T A^2 d_k}{d_k^T A^2 d_k};$$

$$d_{k+1} = r_{k+1} - \beta_{k+1} d_k;$$

$$k = k + 1;$$

}

Zadatak (#6 - nastavak)

- Za svaku iteraciju nacrtajte vektor $u^{(k)}$, tako da se na x osi nalaze indeksi 4 komponenti, a na y osi su same komponente $u_i^{(k)}$.
- x os neka bude ograničena na raspon $[0.5, 4.5]$, a y os na $[-1, 1]$.
- x os označite sa 'Indeks komponente', a y os sa 'Komponenta'.
- Stavite naslov 'Aproximacija svojstvenog vektora: iteracija k ' na vaš graf, pri čemu je k točan broj iteracije.
- Nacrtajte mrežu na grafu.
- Svaku iteraciju zadržite 0.5 sekundi.
- Na kraju nacrtajte graf normi reziduala $\|Au^{(k)} - \varrho(u^{(k)})u^{(k)}\|_2$ za sve iteracije u logaritamskoj skali, i pravilno označite osi.

Problem totalnih najmanjih kvadrata

- Za matricu $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ i vektor $b \in \mathbb{R}^m$ problem najmanjih kvadrata

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|_2$$

možemo napisati i na sljedeći način

$$\min_{\text{Im}(b+r) \subseteq \text{Im}(A)} \|r\|_2, \quad \text{gdje je } r \in \mathbb{R}^m.$$

- Budući da r mora biti takav da je $\text{Im}(b+r) \subseteq \text{Im}(A)$, tada mora postojati $x \in \mathbb{R}^n$ takav da je $b+r = Ax$.
- Dakle, za rješenje problema je $r = Ax - b$ s minimalnom normom što smo i tvrdili.
- Na sličan način definirat ćemo problem totalnih najmanjih kvadrata.

- Neka su dani $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ i $B \in \mathbb{R}^{m \times k}$, i pretpostavimo da želimo riješiti sljedeći **problem totalnih najmanjih kvadrata (TLS)**

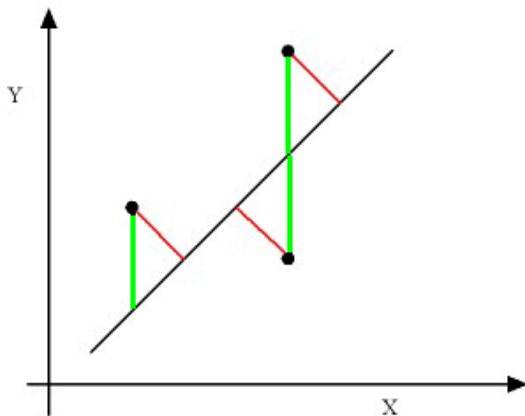
$$\min_{\text{Im}(B+R) \subseteq \text{Im}(A+E)} \|D \cdot [E \ R] \cdot T\|_F,$$

gdje su $E \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $R \in \mathbb{R}^{m \times k}$, a matrice $D = \text{diag}(d_1, \dots, d_m)$ i $T = \text{diag}(t_1, \dots, t_{n+k})$ su regularne težinske matrice.

- Ako $[E_0 \ R_0]$ rješava gornji problem, tada se bilo koji $X \in \mathbb{R}^{n \times k}$ za koji vrijedi

$$(A + E_0)X = B + R_0$$

naziva **TLS rješenje**.



Slika: Pravac kao rješenje **najmanjih kvadrata** i **totalnih najmanjih kvadrata**.

Teorem

Neka su A , B , D i T kao u prethodnoj definiciji problema, za $m \geq n + k$. Neka

$$C = D \begin{bmatrix} A & B \end{bmatrix} T = \begin{bmatrix} C_1 & C_2 \\ n & k \end{bmatrix}$$

ima SVD dan sa $U^T C V = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_{n+k}) = \Sigma$ gdje su U , V i Σ particionirani na sljedeći način:

$$U = \begin{bmatrix} U_1 & U_2 \\ n & k \end{bmatrix}, \quad V = \begin{bmatrix} V_{11} & V_{12} \\ V_{21} & V_{22} \\ n & k \end{bmatrix} \begin{matrix} n \\ k \end{matrix},$$

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & \Sigma_2 \\ n & k \end{bmatrix} \begin{matrix} n \\ k \end{matrix}.$$

Teorem (nastavak)

- *Ako je $\sigma_n(C_1) > \sigma_{n+1}$, tada matrica $[E_0 \ R_0]$ definirana sa*

$$D[\ E_0 \ R_0 \]T = -U_2 \Sigma_2 [\ V_{12}^T \ \ V_{22}^T \]$$

rješava TLS problem.

- *Ako su $T_1 = \text{diag}(t_1, \dots, t_n)$ i $T_2 = \text{diag}(t_{n+1}, \dots, t_{n+k})$, tada matrica*

$$X = -T_1 V_{12} V_{22}^{-1} T_2^{-1}$$

postoji, i ona je jedinstveno rješenje jednadžbe $(A + E_0)X = B + R_0$.

- *Ako je $\sigma_n(C_1) = \sigma_{n+1}$, tada TLS problem još uvijek može imati rješenje, ali ono ne mora biti jedinstveno. U tom slučaju traži se rješenje s minimalnom normom.*

Problem dekonvolucije

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

**Problem
dekonvolucije**

Računanje gustoće
podzemnih stijena

- TLS se koristi kod identifikacije sustava koji ovise o vremenu i kod procjene njihovih parametara.
- Postoje mnogi različiti modeli koji se koriste za opisivanje ponašanja takvih sustava.
- Ako se proces može izmodelirati kao linearan, vremenski invarijantan, uzročan, konačnodimenzionalan sustav sa početnim stanjem nula, tada se može koristiti sljedeći model:

$$y(t) = \sum_{k=0}^n h(k)u(t-k).$$

- $h(k)$ je reakcija sustava na impuls u vremenu k .
- U nekim slučajevima $h(k)$ može se procijeniti iz promatranja ulaznih vrijednosti $u(t)$ i izlaznih vrijednosti $y(t)$ za sustav u nekom vremenskom intervalu za $t = -n, \dots, m$.

- To je takozvani *problem dekonvolucije*, i svodi se na rješavanje sustava linearnih jednadžbi $Y = UH$ za $t = 0, \dots, m$:

$$\begin{bmatrix} y(0) \\ y(1) \\ \vdots \\ y(m) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u(0) & u(-1) & \dots & u(-n) \\ u(1) & u(0) & \dots & u(1-n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ u(m) & u(m-1) & \dots & u(m-n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h(0) \\ h(1) \\ \vdots \\ h(n) \end{bmatrix}$$

- Ako uzmemo više uzoraka ulaznih i izlaznih vrijednosti, tako da je $m > n$, postiže se bolja točnost.
- Pretpostavimo sada da su sve promatrane ulazne i izlazne vrijednosti perturbirane nezavisnim, vremenski invarijantnim bijelim šumom sa očekivanjem 0 i varijancom 1, tada se $h(k)$ računaju pomoću TLS-a.
- Primjena rješavanja problema dekonvolucije pomoću TLS-a koristi se u medicini kod renografije.

Zadatak (#7)

- *Riješite problem za konkretne podatke spremljene u datoteci*

`model_dekonvolucija_uy.mat`

i to

u sekciji Programi i datoteke e-kolegija.

- *Radi se o ulaznim vrijednostima $up(i)$, $i = 1, \dots, m + n + 1$ i izlaznim vrijednostima $yp(j)$, $j = 1, \dots, m + 1$ za $n = 18$ i $m = 102$.*
- *Pri tome vrijedi da je $up(i) = u(i - n - 1)$, i $yp(j) = y(j - 1)$.*
- *Generirajte matricu U i vektor Y iz ovih podataka, i riješite problem totalnih najmanjih kvadrata za T i D identitete. Koristite MATLAB-ovu funkciju `svd()`.*

Zadatak (#7 - nastavak)

- *Prije rješavanja provjerite uvjete prethodnog teorema i ispišite $\sigma_{n+1}(C_1)$ i $\sigma_{n+2}(C)$.*

- *Ulazne i izlazne vrijednosti up i yp dobivene su perturbiranjem odgovarajućih vrijednosti, čije je egzaktno rješenje hh spremljeno u datoteci*

`model_dekonvolucija_hh.mat`

i to

u sekciji Programi i datoteke e-kolegija.

- *Na istom grafu nacrtajte izračunato i egzaktno rješenje.*
- *Što možete zaključiti?*

Računanje gustoće podzemnih stijena

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rešavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

Krnja dekompozicija
singularnih
vrijednosti

- Varijacija gustoće podzemnih stijena rezultira varijacijama polja gravitacije na zemljinoj površini.
- Zbog toga, na temelju mjerenja polja gravitacije na zemljinoj površini možemo izračunati gustoće podzemnih stijena.
- Varijacija vertikalne komponente polja gravitacije $g(s)$ duž pravca s na površini povezana je sa varijacijom gustoće mase $f(t)$ duž segmenta pravca t ($0 \leq t \leq 1$) na dubini d ispod površine pomoću Fredholmove integralne jednadžbe prvog reda

$$g(s) = \int_0^1 k(s, t) f(t) dt$$

sa jezgrom

$$k(s, t) = \frac{d}{(d^2 + (s - t)^2)^{3/2}}$$

- Nakon diskretizacije dobivamo konačnodimenzionalni problem

$$\bar{g} = \bar{K}\bar{f} + \xi,$$

gdje su

- $\bar{g} = [g_1 \ \cdots \ g_m]^T$ veličine gravitacijske varijacije izmjerene u m točaka duž pravca na površini,
 - $\bar{f} = [f_1 \ \cdots \ f_n]^T$ varijacije gustoće u n točaka duž pravca ispod površine,
 - ξ vektor grešaka mjerenja,
 - $\bar{K} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ loše uvjetovana diskretna reprezentacija Fredholmovog integralnog operatora.
- Osim rješavanja problema najmanjih kvadrata i regularizacije, ovaj problem može se još riješiti i pomoću **krnje dekompozicije singularnih vrijednosti (TSVD)**.

Krnja dekompozicija singularnih vrijednosti

Znanstveno
računanje 2

Nela Bosner

Modeli s
primjenama
numeričke
linearne
algebre

Rizik i očekivani
povrat portfelja

Disipacija topline
elektroničke
komponente

Orbita asteroida

Numeričko
rješavanje
Poissonove
jednadžbe

Kreditni razred

Sistem masa s
elastičnim oprugama

Problem totalnih
najmanjih kvadrata

Računanje gustoće
podzemnih stijena

Krnja dekompozicija
singularnih
vrijednosti

- Za rješavanje loše uvjetovanih problema često se koristi krnja dekompozicija singularnih vrijednosti (TSVD), koja koristi aproksimaciju ranga $p < \min\{m, n\}$.
- Ako je $A = U\Sigma V^T$ SVD matrice A , tada je prema jednom teoremu

$$A_p = \sum_{i=1}^p \sigma_i u_i v_i^T,$$

najbolja aproksimacija ranga p matrice A .

- Za $m \geq n$, neka su matrice $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$ i $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ particionirane na sljedeći način

$$U = \begin{bmatrix} U_1 & U_2 & U_3 \\ p & n-p & m-n \end{bmatrix} \quad V = \begin{bmatrix} V_1 & V_2 \\ p & n-p \end{bmatrix} \quad \Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & \Sigma_2 \\ 0 & 0 \\ p & n-p \end{bmatrix} \begin{matrix} p \\ n-p \\ m-n \\ n-p \end{matrix}$$

gdje je $\sigma_p > \zeta \sigma_1$ i $\sigma_{p+1} < \zeta \sigma_1$ za neku toleranciju ζ .

- Tada je

$$A_p = U_1 \Sigma_1 V_1^T = U(:, 1 : p) \Sigma(1 : p, 1 : p) V(:, 1 : p)^T.$$

- Rješavanje problema najmanjih kvadrata svodi se na minimizaciju $\|r_{svd}\|_2^2 = \|A\bar{x} - b\|_2^2$, gdje je

$$\|r_{svd}\|_2^2 = \|\Sigma_1 V_1^T \bar{x} - U_1^T b\|_2^2 + \|\Sigma_2 V_2^T \bar{x} - U_2^T b\|_2^2 + \|U_3^T b\|_2^2,$$

što je ekvivalentno minimizaciji prva dva izraza u gornjoj jednadžbi.

- TSVD postavlja $\sigma_i = 0$ za $i = p + 1, \dots, n$ i minimizira samo prvi izraz.
- To je ekvivalentno rješavanju problema najmanjih kvadrata za matricu A_p

$$\min \|r_{tsvd}\|_2^2 = \min (\|\Sigma_1 V_1^T \bar{x} - U_1^T b\|_2^2 + \|U_2^T b\|_2^2 + \|U_3^T b\|_2^2).$$

- Važno je odabrati pogodnu toleranciju ζ ili rang p , tako da norma reziduala i norma rješenja budu male. ▶

- Rješenje pomoću TSVD je tada oblika

$$\tilde{x} = \sum_{i=1}^p \frac{u_i^T b}{\sigma_i} v_i = V(:, 1 : p) \Sigma(1 : p, 1 : p)^{-1} U(:, 1 : p)^T b.$$

Zadatak (#8)

- *Veličine gravitacijske varijacije izmjerene u $m = 15$ ekvidistantnih točaka duž pravca $s = [0, 1]$ na površini dane su u datoteci*

`model_gravitacija_g.mat`

i to

u sekciji Programi i datoteke e-kolegija.

- *Diskretizirajte Fredholmov integralni operator za $m = 15$ ekvidistantnih točaka na površini i za $n = 15$ ekvidistantnih točaka na dubini $d = 0.25$ ispod točaka mjerenja na površini, kao što smo to napravili u ZR1.*

Zadatak (#8 - nastavak)

- *Dakle, za diskretizaciju integrala koristite produljenu trapeznu formulu.*
- *Standardna devijacija grešaka mjerenja ξ je oko 0.1.*
- *Kružićima nacrtajte singularne vrijednosti matrice \bar{K} , i uvjerite se u brzinu njihovog opadanja.*
- *Nacrtajte grafove aproksimativnih rješenja rangova $p = 1, \dots, 15$ i usporedite ih sa egzaktnim rješenjem koje glasi*

$$f(t) = \sin(\pi t) + 0.5 \sin(2\pi t).$$

- *Za koji rang p je aproksimacija najbolja?*