

**SVEUČILIŠTE U ZAGREBU**  
**PRIRODOSLOVNO–MATEMATIČKI FAKULTET**  
**MATEMATIČKI ODSJEK**

Marko Dominković

**RAČUNANJE REZONANTNIH  
MODOVA U SUSATAVU BEM++**

Diplomski rad

Voditelj rada:  
izv. prof. dr. sc. Luka  
Grubišić

Zagreb, studenoga, 2018

Ovaj diplomski rad obranjen je dana \_\_\_\_\_ pred ispitnim povjerenstvom u sastavu:

1. \_\_\_\_\_, predsjednik
2. \_\_\_\_\_, član
3. \_\_\_\_\_, član

Povjerenstvo je rad ocijenilo ocjenom \_\_\_\_\_.

Potpisi članova povjerenstva:

1. \_\_\_\_\_
2. \_\_\_\_\_
3. \_\_\_\_\_

# Sadržaj

<b>Sadržaj</b>	<b>iii</b>
<b>Uvod</b>	<b>1</b>
<b>1 Rezonance i modovi</b>	<b>3</b>
<b>2 BEM++</b>	<b>5</b>
2.1 O BEM++ . . . . .	5
2.2 Primjena BEM++ . . . . .	5
<b>3 Alogritmi za računanje rezonantnih modova</b>	<b>9</b>
3.1 Računanje najmanje svojstvene vrijednosti . . . . .	9
3.2 Akustično raspršenje . . . . .	12
<b>Bibliografija</b>	<b>13</b>

# Uvod

U ovom radu ćemo implementirati metodu za rješavanje problema računanja rezonantnih modova u problemu akustičkog ili elektromagnetskog raspršenja. Za rješavanje danih problema koristit ćemo sustav BEM++.



# **Poglavlje 1**

## **Rezonance i modovi**

U ovom poglavlju treba definirati navedene pojmove



## Poglavlje 2

## BEM++

### 2.1 O BEM++

[1] Bem++ je sustav za rješavanje akustičnih, elektrostatičkih i elektromagnetnih problema pomoću metode rubnih elemenata (boundary element method). Moguće ga je koristiti kroz sučelja programskih jezika Python i C++.

### 2.2 Primjena BEM++

#### Rešetke i funkcijski prostori

Za prikaz oblika nekog tijela u BEM++ koristimo se rešetkama. Konstruirajmo jednu jednostavnu rešetku, kuglu radijusa 1.

---

```
import bempp.api
import numpy as np

grid = bempp.api.shapes.regular_sphere(3)
```

---

Dobivena kugla se sastoji od  $8 * 4^n$  elemenata, gdje je  $n$  argument funkcije koji označava stupanj ugrađenosti kugle. Drugi način konstruiranja rešetke je pomoću polja vrhova i elemenata koji opisuju kako su vrhovi povezani. Sa `vertices` označimo polje svih vrhova. `evaluation_points` opisuje način na koji su vrhovi povezani.

---

```
vertices = np.array([[0, 1, 2, 1],
                    [0, 2, 0, 1],
```



```

[0,0,0,2]))

evaluation_points = np.array([[0,0,0,1],
                               [1,1,2,2],
                               [2,3,3,3]])

grid = bempp.api.grid_from_element_data(vertices, evaluation_points)

```

---

Prvi element povezuje vrhove 0, 1 i 2. Drugi povezuje 0, 1 i 3 itd. Rešetke možemo učitati iz .msh datoteka. BEM++ podržava Gmsh v2.2 msh format

```
grid = bempp.api.import_grid('my_grid.msh')
```

Važnu ulogu u BEM++ imaju funkcijski prostori. Za inicijalizaciju funkcijskog prostora potrebna nam je rešetka.

```
space = bempp.api.function_space(grid, "P", 0)
```

Prvi argument funkcije je rešetka. Drugi argument je tip prostora, u ovom slučaju "P" označava prostor polinoma.

## Operatori

Operator  $A$  definiramo kao

$$A : \mathcal{D} \rightarrow \mathcal{R}$$

preslikavanje s domene  $D$  na kodomena  $R$ , gdje su  $D$  i  $R$  definirane na površini dane rešetke. BEM++ ne koristi s direktno rubnim operatorom  $A$ , već slabijom formom

$$a(u, v) := \int_{\Gamma} [Au](\mathbf{y}) \overline{v(\mathbf{y})} d\mathbf{y}, \quad u \in \mathcal{D}, v \in \mathcal{V} \quad (2.1)$$

gdje je  $\mathcal{V}$  dualni prostor prostora  $\mathcal{R}$ . Rubni operatori se nalaze u paketu `bempp.api.operators.boundary`. Neka je  $g(x, y)$  Greenova funkcija. Definiramo jednoslojni  $\mathcal{V}$  i dvoslojni  $\mathcal{K}$  potencijalni operator sa:

$$[\mathcal{V}\Phi](\mathbf{x}) = \int_{\Gamma} g(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \Phi(\mathbf{y}) ds(\mathbf{y}), \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^3 \setminus \Gamma \quad (2.2)$$

$$[\mathcal{K}\Phi](\mathbf{x}) = \int_{\Gamma} \frac{\partial g(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\partial \nu(\mathbf{y})} g(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \Phi(\mathbf{y}) ds(\mathbf{y}), \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^3 \setminus \Gamma \quad (2.3)$$

Sada iz njih izvodimo sljedeće granične operatore:

Operator	Formula
Jednoslojni rubni operator	$[V\phi](x) = \int_{\Gamma} g(\mathbf{x}, \mathbf{y})\phi(\mathbf{y})d\mathbf{y}, \quad \mathbf{x} \in \Gamma$
Dvoslojni rubni operator	$[K\phi](\mathbf{x}) = \int_{\Gamma} \frac{\partial g(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\partial \nu(\mathbf{y})} \phi(\mathbf{y})d\mathbf{y}, \quad \mathbf{x} \in \Gamma$
Adjungirani dvoslojni rubni operator	$[K'\phi](\mathbf{x}) = \int_{\Gamma} \frac{\partial g(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\partial \nu(\mathbf{y})} \phi(\mathbf{y})d\mathbf{y}, \quad \mathbf{x} \in \Gamma$
Hipersingularni rubni operatori	$[D\phi](x) = -\frac{\partial}{\partial \nu(\mathbf{x})} \int_{\Gamma} \frac{\partial g(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\partial \nu(\mathbf{y})} \phi(\mathbf{y})d\mathbf{y}, \quad \mathbf{x} \in \Gamma$

Dostupni operator s obzirom na odabir Greenove funkcije su:

PDJ	Greenova funkcija	Modul
Laplace $-\Delta u = 0$	$g(x, y) = \frac{1}{4\pi x-y }$	<code>bempp.api.operators.boundary.laplace</code>
Helmholtz $\Delta u + k^2 u = 0$	$g(x, y) = \frac{e^{ik x-y }}{4\pi x-y }$	<code>bempp.api.operators.boundary.helmholtz</code>
Modified Helmholtz $-\Delta u + w^2 u = 0$	$g(x, y) = \frac{e^{-w x-y }}{4\pi x-y }$	<code>bempp.api.operators.boundary.modified_helmholtz</code>

Svi rubni operatori su definirani sa domenom, kodomenom i dualni prostorom kodomena. U BEM++ se implementiraju na sljedeći naći:

```
grid = bempp.api.shapes.regular_sphere(3)
space = bempp.api.function_space(grid, "DP", 0)
slp = bempp.api.operators.boundary.laplace.single_layer(space, space, space)
```

## Rješavanje linearnih jednadžbi

Promotrimo sljedeći primjer

$$A\phi = f$$

gdje su  $f$  i  $\phi$  funkcijske mreže. Zadanu jednadžbu možemo zapisati u njezinoj slabijoj formi:

$$\langle Au, v \rangle = \langle f, v \rangle$$

za sve  $v$  u dualnom prostoru. Uobičajni način rješavanje ovakvog sustava u Bempp je sljedeći:

1. Izračunati slabu formu od  $A$  pomoću

```
A_discrete = A.weak_form()
```

2. Računanje projekcije  $f$  na dualni prostor

```
p = f.projections(A.)
```

3. Pomoću funkcije `gmres`, iz SciPy paketa, riješimo sustav

```
x, info = gmres(discrete_op, p)
```

4. Iz rezultata  $x$  konstruirajmo funkcijsku mrežu sa

```
phi = bempp.api.GridFunction(A.domain, coefficients=x)
```

## Poglavlje 3

# Alogritmi za računanje rezonantnih modova

### 3.1 Računanje najmanje svojstvene vrijednosti

Neka je  $A \in M_n$  kvadratna matrica reda  $n$ ,  $n \in \mathbb{N}$ . Najmanja svojstvena vrijednost matrice  $A$  ujedno je i najveća svojstvena vrijednost matrice  $A^{-1}$ . Najveća svojstvena vrijednost može se izračunati iterativnom metodom. Opišimo iterativnu metodu za dani matricu  $A$ . Za početak odaberimo vektor  $b_0 \in \mathbb{R}^n$ . Definirajmo niz  $(b_k)$  na sljedeći način:

$$b_{k+1} = \frac{Ab_k}{\|Ab_k\|}, \quad k \in \mathbb{N}$$

Navedeni niz konvergira prema svojstvenom vektoru  $x \in \mathbb{R}^n$  čija je odogovarajuća svojstvena vrijednost  $\lambda$  najveća svojstvena vrijednost matrice  $A$ . Za računanje najmanje svojstvene vrijednosti treba izračunati inverz matrice  $A$ ,  $A^{-1}$ , s pretpostavkom da je matrica  $A$  regularna. Pritom primjenimo iterativnu metodu sa  $A^{-1}$ . Naravno, time se složenost samog algoritma povećava. Druga mogućnost je rješavanje sustava

$$Ax = b \tag{3.1}$$

u svakoj od iteraciji, gdje je  $A \in M_n$ , a  $b \in \mathbb{R}^n$ . Broj iteracija ovisi o izboru početnog vektora i točnosti koju želimo postići. Svojstvena vrijednost jednaka je inverzu norme svojstvenog vektora  $x$ ,  $\lambda = 1/\|x\|$ . Opišimo algoritme za računanje najmanje singularne vrijednosti matrice  $A$ .

Prvi algoritam je modificirani oblik iterativne metode u kojem imamo z

---

**Algorithm 1:** Najmanja singularna vrijednost
 

---

**Ulaz:** Regularna kvadratna matrica  $A$  veličine  $n \times n$

**Izlaz:** Najmanja singularna vrijednost

```

1  $b$  = slučajni vektor ;
2  $e = 0.0001$  (točnost);
3  $razlika = 1$ ;
4 while  $razlika \geq e$  do
5   riješi jednadžbu  $Ax = b$ ;
6    $x = x/\|x\|$ ;
7    $razlika = \|b - x\|$ ;
8    $b = x$ ;
9 end
10 return  $1/\|x\|$ 

```

---

U drugom algoritmu najprije izračunamo inverz matrice  $A$  pa potom provodimo klasični iterativni algoritam za traženje najveće svojstvene vrijednosti.

---

**Algorithm 2:** Najmanja singularna vrijednost: inverz matrice
 

---

**Ulaz:** Regularna kvadratna matrica  $A$  veličine  $n \times n$

**Izlaz:** Najmanja singularna vrijednost

```

1  $b$  = slučajni vektor,  $e = 0.0001$  (točnost),  $razlika = 1$ ;
2  $A_i = A^{-1}$  ;
3 while  $razlika \geq e$  do
4    $x = A_i b$ ;
5    $x = x/\|x\|$ ;
6    $razlika = \|b - x\|$ ;
7    $b = x$ ;
8 end
9 return  $1/\|x\|$ 

```

---

Koji od navedenih algoritama je bolji? Naime, složenost rješavanja sustava  $Ax = b$ , gdje je  $A$  matrica veličine  $n \times n$ , je  $O(n^3)$ . Isto tako, računanje inverza matrice  $A$  je složenosti  $O(n^3)$ . Prednost drugog načina je ta da se inverz matrice izračuna samo jednom u odnosu na prvi algoritam, gdje se u svakoj iteraciji rješava sustav 3.1. S druge strane, zbog načina pohrane matrica u BEM++, javlja se problem memorije prilikom inicijalizacije operatora u matričnom obliku. Da bi korisitli funkciju `linalg.inv()` iz paketa Scipy potrebno je operator prikazati u matričnom obliku, što se ostvaruje pozivom funkcije `bempp.api.as_matrix()`.

Usporedimo algoritme na konkretnom primjeru. Konstruirajmo kugle sa stupnjevima uglađenosti  $n = 3, 4, 5$ . Za svaku od kugle inicijalizirajmo funkcijski prostor i na njima definirajmo operatore, točnije Helmholtzove operatore. Za broj valova uzet ćemo  $k = 5$

---

```

k = 5
grids = []
for i in range(3,6):
    print(i)
    grids.append(bempp.api.shapes.regular_sphere(i))

spaces = [];
for grid in grids:
    spaces.append(bempp.api.function_space(grid, "DP", 0))

helmholtz = []
for space in spaces:
    helmholtz.append(bempp.api.operators.boundary.helmholtz.single_layer(space, space, space, k))

```

---

Implementacije algoritama, `smallest_eigenvalue` i `smallest_eigenvalue_inverse`, za argument uzimaju operator iz susatva BEM++, a vraćaju vrijednost najmanje svojstvene vrijednosti i broj provedenih iteracija. U tablici 3.1 prikazani su rezultati.

Tablica 3.1: Usporedba algoritama

<div>Algoritam</div> <div>n</div>	smallest_eigenvalue	smallest_eigenvalue_inverse
3 < 512 × 512 >	$\lambda = 0.000213838$ broj_iteracija=61	$\lambda = 0.000213846$ broj_iteracija=60
4 < 2048 × 2048 >	$\lambda = 0.000025730978$ broj_iteracija=106	$\lambda = 0.000025730902$ broj_iteracija=109
5 < 8192 × 8192 >	$\lambda = 0.000003153575$ broj_iteracija=181	NaN

## 3.2 Akustično raspršenje

# Bibliografija

[1] BEM++, <https://bempp.com/>.





## Sažetak



## Summary



# **Životopis**