Analiza Numerczna - zadanie 3.13

Obliczanie wyznacznika macierzy przy pomocy algorytmu eliminacji Gaussa z częsciowym wyborem elementów głównych

Prowadzący: Paweł Woźny* autor: Dawid Więcław 27 stycznia 2019

Spis treści

1	$\mathbf{W}\mathbf{s}_{1}$	tęp	2
	1.1	Macierz kwadratowa (prostokątna)	2
	1.2	Wyznacznik macierzy	2
	1.3	Algorytm	2
	1.4	Zasotoswanie wyznacznika macierzy	2
2	Spo	osoby testowania	
	2.1	Macierz wypełniona losowymi liczbami	
	2.2	Macierz Hilberta	
		2.2.1 Definicja	
		2.2.2 Obliczenie odchyleń od wyników prawidłowych	
	2.3	Macierz Pei	
		2.3.1 Definicja	
		2.3.2 Obliczenie odchyleń od wyników prawidłowych	•
3	Wy	niki testowania	4
	3.1	Wyniki dla macierzy losowych	4
	3.2	Wyniki dla macierzy Hilberta	4
	3.3	Wyniki dla macierzy Pei	4
4	Wn	nioski	F

 $^{^*}E$ -mail: Pawel.Wozny@ii.uni.wroc.pl

1 Wstęp

1.1 Macierz kwadratowa (prostokątna)

Macierz prostokątna jest strukturą w postaci tablicy dwuwymiarowej w ktorej przetrzymywane są liczby rzeczywiste (lub dowolne inne elementu z pierścienia przemiennego). Macierz kwadratowa jest macierzą porstokątną o tej samej liczbie wiersz i kolumn. Definicja formalna macierzy prostokątnej mówi o niej jako o odwzorowaniu $\{1,2,...,n\} \times \{1,2,...,m\} \rightarrow R$, gdzie R jest pierścieniem nad którym zbudowana jest macierz.

1.2 Wyznacznik macierzy

Wyznacznik macierzy jest funkcją $det(A): M_{n\times n}(\mathbb{R}) \to \mathbb{R}$ dla tego zadania pierścieniem nad którym są określone macierze jest pierścieniem liczb rzeczywistych.

1.3 Algorytm

Sposób wyliczenia wyznacznika macierzy w dołączonym programie opiera się o metodę eliminacji Gaussa z wyborem częściowym elementów głownych. Metoda ta opiera się o następujący schemat:

$$\bullet$$
 Przypisanie: $m_{i,j}^{(k)}=m_{i,j}^{(k-1)}-\frac{m_{i,k-1}^{(k-1)}}{m_{k-1,k-1}^{(k-1)}}$ w przypadku gdy $m_{k-1,k-1}^{(k-1)}\neq 0$

- \bullet Zamianę wiersza k-1z wierszem l>k-1tak, aby $m_{l,k-1}^{(k-1)}\neq 0$
- Zwrócenie 0 w przypadku niemożliwości znalezienia elementu głównego. (Algorytm nie może być kontynuowany, w przypadku klasycznej eliminacji powinna zostać informacja o niemożliwości wykonania algorytmu jednak jest to równoważne z zerowym wyznacznikiem macierzy)

Gdzie dla $a_{i,j}^{(k)}$ i oznacza nr wiersza macierzy, j oznacza numer kolumny macierzy, a k oznacza numer iteracji. Po wykonaniu się algorytmu osiągnięta zostaje macierz trójkątna górna dla macierzy wejsciowej. Obliczenie wyznacznika macierzy górnej trójkątnej polega na wyznaczeniu iloczynu liczb znajdujących się na przekątnej tej macierzy.

1.4 Zasotoswanie wyznacznika macierzy

- 1. Rozwiązywanie układów równań liniowych: Dla układu równań Ax = b. Układ ten jest oznacozny wtedy i tylko wtedy gdy wyznacznik macierzy A jest niezerowy.
- 2. W analizie matematycznej podczas zamiany zmiennych po których się całkuje w liczeniu całek konieczne jest obliczenie wyznacznika macierzy zwanej Jakobianem.

2 Sposoby testowania

2.1 Macierz wypełniona losowymi liczbami

W pierwszym etapie testowania zaimplementowanej metody obliczania wyznacznika będzie ona testowana na macierzach losowych. W tym celu w pliku program.jl zostały napisane funkcje

- Lower(n, maxVal) generuje macierz dolnotrójkatna z jedynkami na przekatnej
- \bullet Upper(n, maxVal) generuje macierz górnotrójkatna
- genRandomMatrix(n, maxVal) zwraca iloczyn macierzy powstałych z dwóch poprzednich metod a także dokładny wyznacznik policzony jako iloczyn elementów znajdujących się na przekątnej macierzy powstałej w metodzie Upper(n, maxVal).

Argument n stanowi rozmiar macierzy $(n \times n)$, a argument maxVal oznacza maksymalną wartość w powstałych macierzach trójkątnych (w docelowej macierzy powstałej w metodzie genRandomMatrix wartość ta może być i zwykle jest przekroczona).

2.2 Macierz Hilberta

2.2.1 Definicja

Jest to macierz $[h_{i,j}]$, gdzie $h_{i,j} = \frac{1}{i+j-1}$, są to macierze szczególne ze względu na ich uwarunkowanie. Przez złe uwarunkowanie działania numeryczne na tej macierzy nie dają dobrych wyników, a także nie da się w łatwy sposób obliczyć jej wyznacznika.

2.2.2 Obliczenie odchyleń od wyników prawidłowych

W celu umożliwienia porównania wyników z prawidłowymi, w programie została użyta funkcja biblioteczna LinearAlgebra.det(M), o kórej zostało założone, że przyjmuje wyniki na tyle dobre, że można porównywać wyniki osiągnięte z metody elimination(M) z wynikami tej funkcji bibliotecznej.

2.3 Macierz Pei

2.3.1 Definicja

Jest to macierz $[p_{i,j}]$, gdzie

- $p_{i,j} = p$ gdy i = j, gdzie p jest wcześniej ustaloną liczbą
- $p_{i,j} = 1$ w przeciwnym przypadku

2.3.2 Obliczenie odchyleń od wyników prawidłowych

Tak samo jak w przypadku macierzy Hilberta obliczenie wyznacznika jest utrudnione uwarunkowaniem macierzy dlatego także dla tego przypadku została użyta funkcja biblioteczna LinearAlgebra.det(M) w celu obliczenia wartości prawidłowych.

3 Wyniki testowania

Testy zostały przeprowadzone dla 10000 macierzy, a rozmiary macierzy są liczbami losowymi z przedziału [2,50]. Skuteczność metody została odwzorowana poprzez procent prawidłowo policzonych wartości. Prawidłowa wartośc jest zdefiniowana jako $|prawidlowa_wartosc - det(M)| < \epsilon$.

3.1 Wyniki dla macierzy losowych

W przypadku macierzy losowych, wartości komórek są liczbami zmiennoprecinkowymi z przedziału [-100,100]. Wyniki przedstawiają się następująco:

Tabela 1: Wyniki testów dla macierzy losowych

Precyzja	ϵ	procent skuteczności	błąd maksymalny	maksymalny błąd funkcji bibliotecznej
16 bit	10^{-2}	3.3%	$2.2 * 10^{116}$	$3.7 * 10^{110}$
32 bit	10^{-4}	7.4%	$1.3 * 10^{93}$	$2.5 * 10^{93}$
64 bit	10^{-8}	15%	$3.3 * 10^{72}$	$3*10^{71}$
1024 bit	10^{-200}	100%	$6.5 * 10^{-221}$	$6.5*10^{-221}$

3.2 Wyniki dla macierzy Hilberta

W przypadku macierzy Hilberta, wartości komórek są zdefiniowane w poprzednim punkcie. Wyniki przedstawiają się następująco:

Tabela 2: Wyniki testów dla macierzy Hilberta

Precyzja	ϵ	procent skuteczności	błąd maksymalny
16 bit	10^{-2}	6.1%	$2.1 * 10^3$
32 bit	10^{-4}	10%	$6.2 * 10^{1}$
64 bit	10^{-8}	21%	$1.5 * 10^{-2}$
1024 bit	10^{-200}	100%	$7*10^{-292}$

3.3 Wyniki dla macierzy Pei

W przypadku macierzy Pei, wartości komórek zostały zdefiniowane w sposobach testowania, zaś $p=1\pm\frac{rand}{10}$, gdzie rand jest losową liczbą z przedziału [0,1] Wyniki przedstawiają się następująco:

Tabela 3: Wyniki testów dla macierzy Pei

Precyzja	a ϵ	procent skuteczności	błąd maksymalny	
16 bit	10^{-4}	52%	$8.6*10^{-1}$	
32 bit	10^{-8}	78%	$3.2*10^{-4}$	
64 bit	10^{-16}	100%	$4.7 * 10^{-17}$	
1024 bi	t 10 ⁻³⁰⁰	100%	$2.4 * 10^{-304}$	

4 Wnioski

Z otrzymanych wyników można wywnioskować, że obliczanie wyznacznika macierzy metodą eliminacji Gaussa, jest procesem wymagającym dużej precyzji danych (dla implementacji tego algorytmu w pliku program.jl). Wartość numeryczną tego algorytmu można poprawić poprzez zastąpenie instrukcji warunkowej sprawdzającej czy element głowny macierzy wynosi zero na sprawdzenie czy wartość bezwzględna tego elementu jest mniejsza od ustalonego ϵ , jednak to byłaby już implementacja pośrednia pomiędzy wyborem częściowym a całkowitym elementów głównych co by stanowiło sprzeczność z treścią zadania. Prowadzi to do ostatecznego wniosku, że obliczanie wyznacznika macierzy jest zadaniem wymagającym dużych zasobów aby wyniki miały sens.

Literatura

- [1] L. Jankowski, G. Szkapiak, Algebra Liniowa, Uniwersytet Wrocławski
- [2] Z. Fortuna, B. Macukow, J. Wąsowski Kuratowski, Metody Numeryczne, Wydawnictwo Naukowo-Techniczne, Warszawa 1982. 1993.