# Lab 5c, Programowanie matematyczne

Piotr Onyszczuk, gr. C

16 XII 2021

#### 1 Treść zadania

Celem zadania jest rozwiązanie za pomocą różnych algorytmów układu równań liniowych Ax=b, gdzie  $A=A^T$ , dodatnio określona o współczynnikach całkowitych. Rozwiązywanie układu sprowadzi się do minimalizacji pewnej funkcji kwadratowej

#### 1.1 Dane testowe

Do testów należy użyte zostały losowe macierze i wektory. Niestety dużym kłopotem okazało się wygenerowanie macierzy o wartościach z danego przedziału, spełniającej założenia zadania. W związku z tym warunek na przedział został de facto pominięty. Macierz spełniająca założenia jest generowana jako iloczyn pewnej losowej macierzy ze swoją transpozycją. Macierz używana w iloczynie zawiera wartości z zadanego przedziału. Po przemnożeniu zakres jest gubiony.

W celu zachowania rzędu wielkości, wektor b jest losowany z przedziału od najmniejszej wartości w macierzy A do największej wartości z tejże macierzy.

#### 1.1.1 Macierz z narzuconymi wartościami własnymi

Macierz z narzuconymi wartościami własnymi jest generowana zgodnie z opisem z zadania:

- 1. Utwórz macierz diagonalną Dz podanymi wartościami własnymi (wektor $Q,\,n$  długość wektora)
- 2. Wylosuj nieosobliwą macierz V
- 3. V = orth(V)
- 4.  $A = VDV^T$

# 2 Definicja funkcji do minimalizacji

Minimalizowaną funkcją jest  $f(x) = \frac{1}{2} * x * A * x - b * x$ . Jej gradient to  $\nabla(x) = A * x - b$ . Jej hesjan to  $\nabla^2(x) = A$ .

## 3 Algorytmy

### 3.1 Wyznaczanie $\alpha_{max}$

Algorytm ten nie będzie w pełni przytoczony. Szkic tego algorytmu znajduje się na stronie 22. wykładu nr 6. W kontekście wspomnianego szkicu:

- Na wejściu znamy  $a_1 = 0$ .
- $\bullet$  Szukamy  $a_3$ , czyli końca przedziału.
- W algorytmie z wykładu brakuje jednego kroku. Brakujące miejsce opisane jest na slajdzie jako " $(a_3 =?)$ ". W tym miejscu do  $a_3$  przypisywana jest poprzednia wartość  $a_2$ .

## 3.2 Algorytm złotego podziału

Algorytm ten jest w pełni opisany krok po kroku na stronie 28. wykładu nr 6.

#### 3.3 Algorytm Armijo z kontrakcja

Algorytm ten jest opisany na stronie 9. i 10. wykładu nr 7.

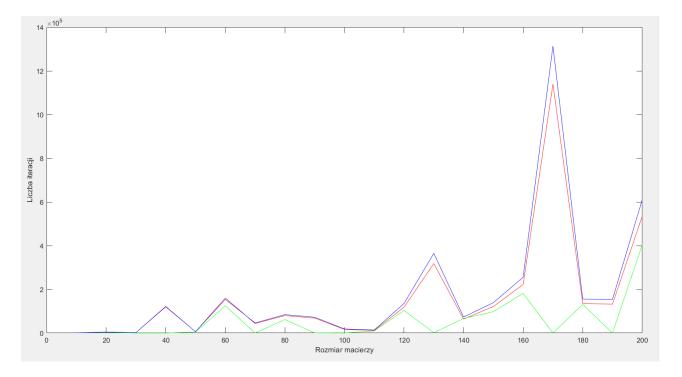
Dodatkowymi jego parametrami są  $\kappa,\,\rho$  i  $\epsilon.$  Służą one do sterowania dokładnością obliczeń.

#### 3.4 Algorytm gradientu sprzężonego

Zaimplementowany został algorytm gradientów sprzężonych, którego szkic jest na stronie 30. wykładu nr 7. Do wyznaczenia kolejnych wartości  $\beta$  została wykorzystana metoda Fletchera-Reeves'a. Testowane były różne warunki stopu.

#### 3.5 Funkcje MATLABa

Wykorzystane zostały również dwie funkcje MATLABA: fminbnd oraz fminunc. Opcją, która została dodatkowo ustawiona jest maksymalna liczba iteracji funkcji fminunc, ponieważ domyślna (400) była zbyt mała.



Wycinek 1: Algorytmy

# 4 Wyniki i wnioski

#### 4.1 Różne algorytmy

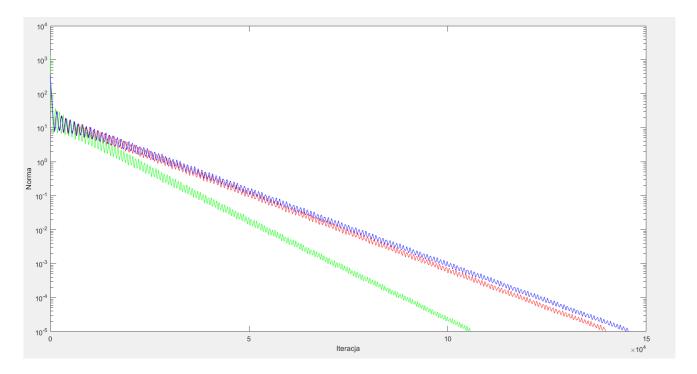
Porównane zostały różne algorytmy do minimalizacji funkcji wykorzystane w algorytmie FR (Wycinek 1):

- gold (czerwony)
- Armijo (zielony)
- fminbnd (niebieski)

$$, \epsilon = 10^{-5}, p1 = 0, p2 = 3$$

Sytuacje, gdy liczba iteracji dla algorytmu Armijo spada blisko zera są, gdy algorytm zwraca NaN w rozwiązaniu. Jest to spowodowane najprawdopodobniej niską odpornością tego rozwiązania na błędy numeryczne. W pozostałych przypadkach wszystkie trzy podejścia zwracają podobne rozwiązania.

Można zatem zauważyć że jeśli z wykorzystaniem Armijo rozwiązanie jest poprawne, wówczas algorytm FR potrzebuje mniej iteracji niż w innych przypadkach (za to Armijo wykonuje ich sporo). Dwa pozostałe podejścia dają bardzo podobne liczby iteracji.



Wycinek 2: Algorytmy - norma

Zauważalny jest również wzrost liczby iteracji wraz z wzrostem rozmiaru macierzy.

Ponadto dla n=100 oraz przypadku gdzie wszystkie podejścia zwracają rozwiązanie został wykonany wykres normy gradientu od liczby iteracji (Wycinek 2).

Widoczny jest najszybszy spadek dla Armijo oraz podobne zachowanie dla dwóch pozostałych.

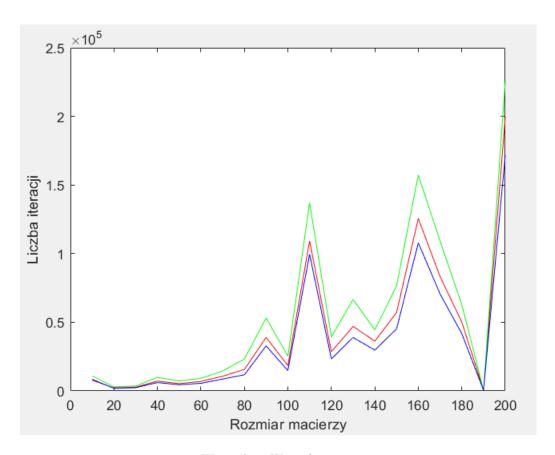
#### 4.2 Warunki stopu dla FR

Porównana została liczba iteracji dla różnych warunków stopu algorytmu FR (Wycinek 3):

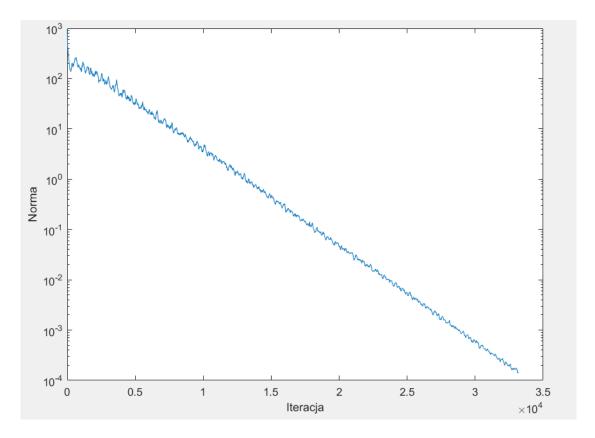
- $||\nabla f(x_k)|| < \epsilon$  (czerwony)
- $||d_k|| < \epsilon$  (zielony)
- $||x_{k+1} x_k|| < \epsilon$  (niebieski)

, 
$$\epsilon = 10^{-5}$$
,  $p1 = 0$ ,  $p2 = 3$ , algorytm - gold

Można zauważyć, że te warunki są sobie prawie równoważne, tj. wykresy mają taką samą charakterystykę. Najszybciej kończącym jest warunek na różnicę



Wycinek 3: Warunki stopu



Wycinek 4: Warunki stopu - norma

wartości w kolejnych krokach. Liczba iteracji ma tendencję rosnącą z rozmiarem macierzy.

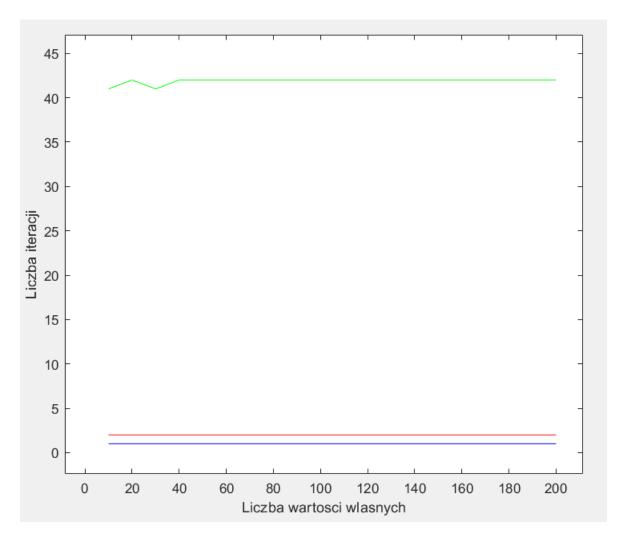
Ponadto dla n=100 oraz warunku na gradient został wykonany wykres normy gradientu od liczby iteracji (Wycinek 4). Warunki stopu nie mają wpływu na liczenie normy gradientu, więc ich porównywanie nic nie wniesie.

#### 4.3 Takie same wartości własne

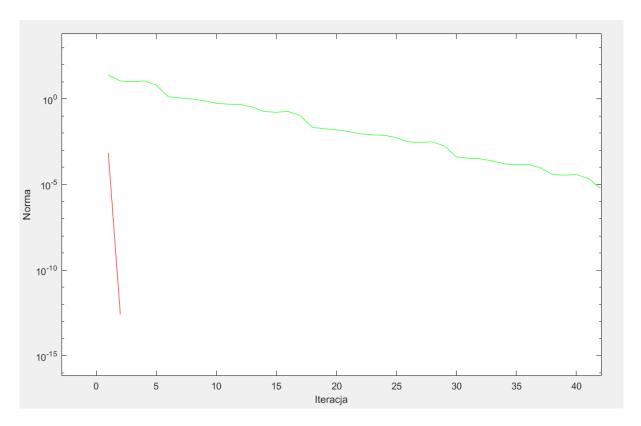
Porównane zostały różne algorytmy dla macierzy z takimi samymi wartościami własnymi (Wycinek 5):

- gold (czerwony)
- Armijo (zielony)
- fminbnd (niebieski)

,  $\epsilon=10^{-5},$  wartości własne = 6



Wycinek 5: Takie same wartości własne



Wycinek 6: Takie same wartości własne - norma

Widać że liczba iteracji jest taka sama dla wszystkich rozmiarów. Gold zbiega w 2 iteracje, fminbnd w 1, Armijo w ok. 42. Jest to związane z tym że macierz zawsze wygląda tak samo, różni się tylko rozmiarem. Macierz ta jest zawsze diagonalna. Macierz posiadająca wszystkie takie same wartości własne będzie zawsze diagonalna. W związku z tym gradient prowadzi wprost do rozwiązanie, stąd tak szybkie zbieganie algorytmów.

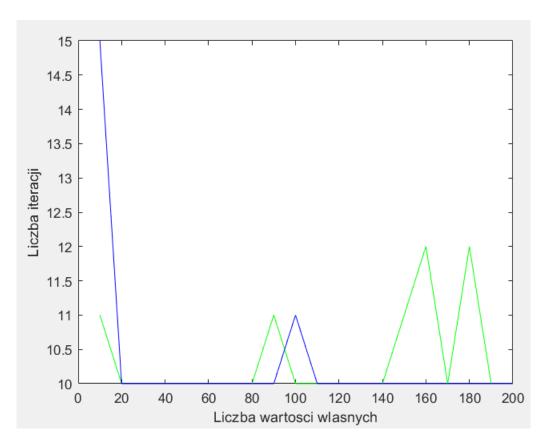
Ponadto dla n=100 oraz warunku na gradient został wykonany wykres normy gradientu od liczby iteracji (Wycinek 6).

Widać że algorytmy zbiegają szybko. Wykresu dla fminb<br/>nd nie widać, bo składa się z jednego punktu. Po jednej iteracji norma ma wartość rzęd<br/>u $10^{-14}.\,$ 

## 4.4 Takie same wartości własne (oprócz jednej)

Porównane zostały różne algorytmy dla macierzy z prawie wszystkimi takimi samymi wartościami własnymi, różniła się jedna z wartości własnych (Wycinek 7):

• gold (czerwony)



Wycinek 7: Takie same wartości własne (oprócz jednej)

- Armijo (zielony)
- fminbnd (niebieski)

,  $\epsilon=10^{-5}$ , te same wartości własne = 3, inna wartość własna = 30

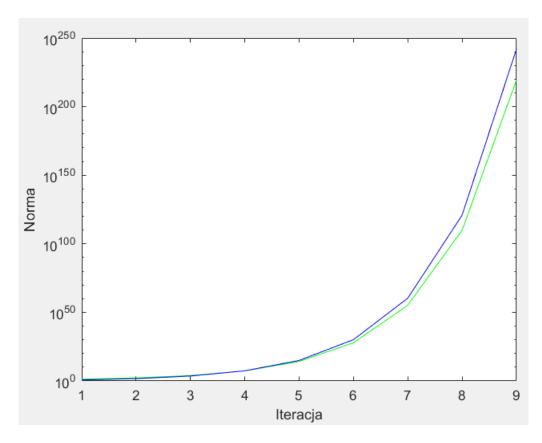
Wykres czerwony pokrywa się z wykresem niebieskim. Jak widać, inna wartość własna wpływa istotnie na zbieżność układu. Rozwiązanie odddala się od minimum. Nie zbiega nigdy.

Ponadto dla n=100 oraz warunku na gradient został wykonany wykres normy gradientu od liczby iteracji (Wycinek 8).

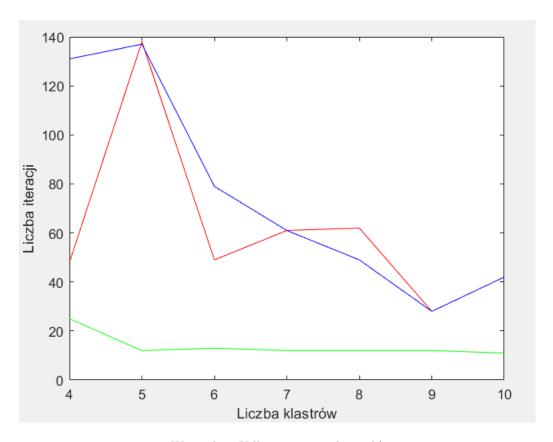
Jak wspomniano wyżej, widać że algorytmy nie zbiegają, w związku z tym ta norma rośnie. Tu również wykres czerwony pokrywa się z niebieskim.

#### 4.5 Wartości własne w klastrach

Porównane zostały różne algorytmy dla macierzy z kilkoma różnymi wartościami własnymi (w klastrach) (Wycinek 9):



Wycinek 8: Takie same wartości własne (oprócz jednej) - norma



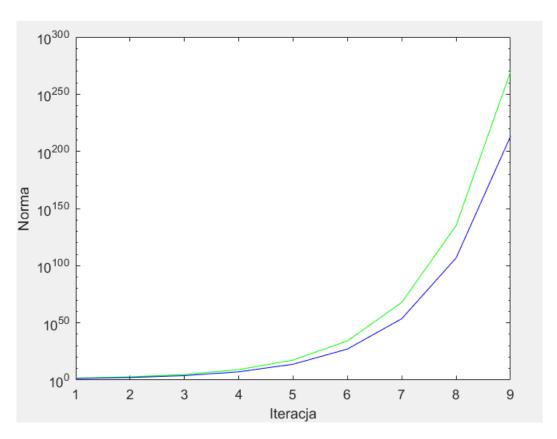
Wycinek 9: Kilka wartości własnych)

- gold (czerwony)
- Armijo (zielony)
- fminbnd (niebieski)
- ,  $\epsilon=10^{-5},$ kolejne wartości własne różnią się o 3, n=100

Tu ponownie algorytmy nie zbiegają.

Ponadto dla n=100 oraz warunku na gradient został wykonany wykres normy gradientu od liczby iteracji (Wycinek 10).

Jak wspomniano wyżej, widać że algorytmy nie zbiegają, w związku z tym ta norma rośnie.



Wycinek 10: Kilka wartości własnych - norma

## 5 Dodatkowe uwagi i wnioski

- 1. Algorytm Armijo jest bardzo zależny od parametrów. Ustalając parametry wybiera się pomiędzy czasem działania, a dokładnością rozwiązania. Parametry użyte do testów zostały wyznaczone empirycznie.
- 2. Część kłopotów z własnościami numerycznymi sprawiła najprawdopodobniej macierz A. Gdyby udało się wygenerować macierz o trochę bardziej zbliżonych wartościach, algorytmy mogłby działać nieco lepiej.

### 6 Pliki

- skrypt.m skrypt prezentujący wywołania funkcji i realizujący podstawowe wymagania
- alfa max zawiera funkcję znajdującą  $\alpha_{max}$
- armijo.m zawiera funkcję realizująca algorytm Armijo
- FR.m zawiera funkcję realizującą algorytm gradientów sprzężonych
- fun.m zawiera funkcję zwracającą funkcję do minimalizacji, jej gradient oraz hesjan
- WygenerujMacierz.m zawiera funkcję generującą macierz spełniającą warunki zadania
- WygenerujMacierzWartosciWlasne.m zawiera funkcję generującą macierz dla zadanych wartości własnych
- Testy/TestFR algorytmy.m testy porównujące gold, Armijo i fminbnd
- Testy/TestFR\_warunek\_stopu.m testy porównujące różne warunki stopu
- Testy/TestFR\_wartosci\_wlasne\_1.m weryfikacja rozwiązań dla takich samych wartości własnych
- Testy/TestFR\_wartosci\_wlasne\_2.m weryfikacja rozwiązań dla takich samych wartości własnych (oprócz jednej)
- $\bullet$  Testy/TestFR\_wartosci\_wlasne\_3.m weryfikacja rozwiązań dla wartości własnych w kilku klastrach