

Lab5D (6 pkt=1+5)

10.12.2021

Termin odesłania **17.12.2021 godz. 16.15** na platformie **Ms Teams** (we właściwym zespole **lab** przypisanym dla przedmiotu **Programowanie Matematyczne**). **Opóźnione** przesłanie rozwiązania zadania będzie rozliczane zgodnie z regulaminem przedmiotu. **Wyjątkowo** termin drugi przypada na **10.01.2022 godz. 16.15**.

Rozwiążanie zadania tj. wszystkie źródłowe **m-pliki, raport** (obowiązkowy, zawierający oświadczenie o samodzielności) w formacie **zip** o nazwie **pm5d_swojeimie_swojenazwisko.zip**

Raport (plik **pdf**) powinno być w formacie **A4** i powinno obejmować:

Dane studenta (imię, nazwisko, grupa, data)

Treść zadania (postać rozwiązywanego problemu)

Opis kroków przekształcania zadania, krótki opis algorytmu

Ciekawe przykłady obliczeniowe (również dodatkowo wskazane w treści zadania)

Analizę (omówienie) wyników obliczeniowych, testów

Ponadto należy załączyć:

Kody źródłowe wszystkich funkcji/procedur i skryptów (**brak** kompletu jest traktowany jak **brak** przesłania zadania w terminie)

Napisz **skrypt**, w którym proszę wykonać całe zadanie i wywołać odpowiednie funkcje.

1 pkt

- Wygeneruj **nieosobliwy** kwadratowy układ równań liniowych $Ax = b$, $A \in R^{n \times n}$, $b \in R^n$, gdzie $A = A^T$ dodatnio określona, o losowych **współczynnikach całkowitych** z pewnego przedziału $[p1, p2]$, $n = 10: 10: 200$ (*może więcej? Ile?*)
- Napisz plik **fun.m** definiujący **wypukłą funkcję kwadratową** (funkcja posiada argument **x**), której minimalizacja odpowiada **rozwiązywaniu** powyższego układu.
Oprócz **wartości** funkcji, należy również zwrócić jej analityczny **gradient** oraz **hesjan**.

Zastosuj f. **fminbnd** (w opcjach ustaw *wyświetlanie kolejnych iteracji*), do znalezienia minimum funkcji dla $d_0 = -\nabla f(x_0)$ w przedziale $[\alpha_0, \alpha_{\max}]$, gdzie lewa granica $\alpha_0 = 0$ odpowiada $x_0 = zeros(n, 1)$, natomiast α_{\max} ustalić na podstawie własnej funkcji **alfa_max.m** z parametrami:

alpha_max=@(alfa) fun(x0+alfa*d0), ...)

W czasie zajęć można przyjąć: α_{\max} stałą wartość.

Narysować wykres (funkcja **fplot**) w przedziale $[\alpha_0, \alpha_{\max}]$

```
wskazówka:  
x0=ustalone  
d0=ustalone  
fplot(@(alfa) fun(x0+alfa*d0), [alpha_0, alpha_max])
```

Przyjąć dokładność obliczeń **e=1e-4**

- napisać funkcję wykorzystującą algorytm złotego podziału (zdefiniuj funkcję **gold.m**):

[alfa_gold, it]=gold(@(alfa) fun(x0+alfa*d0), alpha_0, alpha_max, e)

Podaj wartość kroku **alfa_gold=?**

Ile wykonano iteracji **it=?**

- napisać funkcję wykorzystującą algorytm Armijo z kontrakcją (zdefiniuj funkcję **Armijo.m**):

[alfa_Armijo, it]=Armijo(@(alfa) fun(x0+alfa*d0), ...inne potrzebne parametry-jakie? uzasadnij);

Podaj wartość kroku **alfa_Armijo=?**

Ile wykonano iteracji **it=?**

Podaj **3 rozwiązania** dla **alfa**: z fminbnd, gold oraz Armijo

5 pkt

- Rozwiąż układ wykorzystując **operator** \ (rozwiązanie *xExact*)
- Przyjmij $x_0 = [0, 0, 0, \dots, 0]^T$
Zastosuj funkcję **fminunc** do znalezienia wartości **min** funkcji oraz **punktu optymalnego** startując z x_0 .
W **optimoptions** ustaw pola:
Algorithm: quasi-Newton, Display: iter, GradObj: on

Porównaj uzyskane **rozwiązanie xFminunc** z dokładnym rozwiązaniem układu.
Oblicz normę różnicę: **norm(xExact-xFminunc)**

- napisać funkcję wykorzystującą **alorytm quasi-newtonowskiego DFP**
[xDPP, fval, it]=DFP (fun, x0, e)
xDPP RO zadania
fval optymalna wartość funkcji
it liczba iteracji

Do min. kierunkowej (przyjmij **e=1e-4**) oblicz **krok minimalizacji kierunkowej wg (porównaj skuteczność w testach)**:

- ✓ **analitycznego wzoru** dla funkcji kwadratowej
- ✓ algorytm **złotego podziału**
- ✓ algorytm **Armijo z kontrakcją**

Przyjmij dokładność badania stacjonarności **e=1e-6** (może lepsza dokładność? może jeszcze inne dodatkowe warunki stopu?)

Wykonaj obliczenia dla funkcji **fun** (definiującej wypukłą funkcję kwadratową z pierwszej części zadania).

Zbadaj **zależność liczby iteracji** dla rosnącego parametru **n** (liczby zmiennych).

Wykonaj **wykresy** prezentujące **wartość normy gradientu w kolejnych iteracjach**.

Oblicz normę różnicę: **norm(xExact-xDPP)**

- Wykonaj **testy, zweryfikuj** warunek stopu:
 - ✓ Dla startowego problemu z macierzą A
 - Jaka jest liczba iteracji algorytmu **DFP**?
 - Wykonaj **wykres** prezentujący **wartość normy gradientu w kolejnych iteracjach**.
 - **Wnioski**

Następnie (możesz zaproponować **innego algorytmu** generowania)

Wygeneruj symetryczną dod. określona macierz A z **narzuonymi wartościami własnymi, np.**: podaj wektor wartości własnych (całkowitych), utwórz macierz diagonalną D z podanymi wartościami, wylosuj nieosobliwą macierz V, $V=orth(V)$, $A = VDV^T$. **W raporcie należy opisać konstrukcję macierzy A.**

- ✓ Ustaw wszystkie wartości własne na wspólną wartość, np. $\lambda_i = t$, $t > 0$, $i = 1, \dots, n$
 - Jaka jest liczba iteracji algorytmu **DFP**?
 - Wykonaj **wykres** prezentujący **wartość normy gradientu w kolejnych iteracjach**.
 - **Wnioski**
- ✓ Ustaw wszystkie wartości własne na wspólną wartość, np. $\lambda_i = t$, $t > 0$ $i = 1, \dots, n - 1$
 - $\lambda_n = z$, gdzie z znacząco odbiega od wartości t
 - Jaka jest liczba iteracji algorytmu **DFP**?
 - Wykonaj **wykres** prezentujący **wartość normy gradientu w kolejnych iteracjach**.
 - **Wnioski**
- ✓ Ustaw **k klastrów** wartości własnych, np. dla **k=5** można przyjąć skokowe wartości 10, 20, 30, 40, 50 lub inne
 - Jaka jest liczba iteracji algorytmu **DFP** dla różnych wartości k? Czy można ustalić **hipotezę**?
 - Wykonaj **wykres** prezentujący **wartość normy gradientu w kolejnych iteracjach**, dla przykładowych wartości k=5÷10.
 - **Wnioski**
- **Opis testów**
- **Wnioski**