

W zadaniu poproszono mnie o zaimplementowanie metody gradientów sprzężonych dla poniższego układu

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Macierz współczynników będę nazywać macierzą  $A$ , a rozwiązań  $b$ .

Metoda gradientów sprzężonych to metoda iteracyjna, którą warto wybierać wtedy, gdy macierz jest rzadka i duża - wtedy najlepiej się sprawdza.

Macierz  $A$  musi być symetryczna i dodatnio określona (to znaczy że przemnożona z dwóch stron macierz  $A$  przez dowolny niezerowy wektor  $x$  i  $x^T$  musi być większa od 0).

$$xAx^T > 0$$

Korzystamy z tego, że funkcja

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - b^T x + c$$

ma dokładnie jedno minimum i jest to też minimum globalne. Minimum to leży w punkcie który spełnia:  $\nabla f = 0$

Funkcja ta osiąga minimum w punkcie, w którym zachodzi  $Ax - b = 0 \Leftrightarrow Ax = b$

Rozwiązywanie układu równań liniowych z macierzą symetryczną, dodatnio określoną jest równoważne poszukiwaniu minimum dodatnio określonej formy kwadratowej.

Czasami jest więc nam łatwiej policzyć to minimum i zastosować to jako metodę bardziej optymalną poszukiwania rozwiązania układu równań liniowych.

Mówimy, że dwa niezerowe wektory  $u$  i  $v$  są sprzężone (względem  $A$ ) jeśli  $u^T Av = 0$

Więc, dwa wektory są sprzężone jeśli są ortogonalne względem tego iloczynu skalarnego.

Przypuśćmy, że  $\{p_k\}$  jest ciągiem  $n$  wzajemnie sprzężonych kierunków. Wtedy  $p_k$  tworzą bazę  $R^n$ , wektor  $x^*$  będący rozwiązaniem  $Ax = b$  możemy przedstawić w postaci:

$$x_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i p_i$$

Współczynnik  $\alpha_i$  możemy wyznaczyć przekształcając powyższe wyrażenie

$$p_k^T Ax_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i p_k^T A p_i = p_k^T b$$

$$\alpha_k = \frac{p_k^T b}{p_k^T A p_k}$$

W moim programie korzystam z algorytmu w którym w pętli poszukuje rozwiązania  $x_N$

$$\begin{aligned}
r_1 &= b - Ax_1, p_1 = r_1 \\
\text{while } \|r_k\| &> \epsilon \\
\alpha_k &= \frac{r_k^T r_k}{p_k^T A p_k} \\
r_{k+1} &= r_k - \alpha_k A p_k \\
\beta_k &= \frac{r_{k+1}^T r_{k+1}}{r_k^T r_k} \\
p_{k+1} &= r_{k+1} + \beta_k p_k \\
\mathbf{x}_{k+1} &= \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k
\end{aligned}$$

wówczas spełnione są zależności:

$$\begin{cases} r_i^T r_j = 0 & i > j \\ r_i^T p_j = 0 & i > j \\ p_i^T A p_j = 0 & i > j \end{cases}$$

Jeżeli  $r_N = 0$  to  $x_N$  jest ścisłym rozwiązaniem równania  $Ax = b$

Metoda gradientu sprzężonego ma zbiegać w  $n$  krokach, gdzie  $n$  to rozmiar macierzy, a więc w powyższym przypadku maksymalnie metoda powinna zbiegać w 3 krokach.

W programie zaimplementowałam powyższy algorytm. Utworzyłam dwie funkcję, jedną do obliczania normy, a drugą do liczenia mnożenia wektorów skalarnie dla czytelności programu. Mnożenie macierzy z wektorem wykonuje się w funkcji main, gdyż występował problem z wskaźnikami do statycznej tablicy wielowymiarowej. Tworzę tablicę dwuwymiarową  $A$  ze współczynnikami oraz wektor rozwiązań  $b$ . Następnie wyznaczam wektory  $r$  i  $p$  z równań  $r = b - Ax$  i  $r = p$  i zapisuję je w tablicach. Obliczam normę do warunku w pętli while. Norma wektora  $r$  ma być mniejsza od błędu aby zakończyć obliczenia.

Metoda zbiegła w 2 krokach, a więc tak jak przewidywano - w mniej niż 3 krokach.

Odpowiedź:

Wektorem szukanym jest tablica  $x$  o wartościach:

$$x_1 = 1$$

$$x_2 = 2$$

$$x_3 = 1$$

Analiza błędów i złożoność:

Koszt obliczeń tą metodą wynosi  $O(N^3)$ . Metoda zbiega po  $N$  krokach, zatem koszt wynosi  $O(N \cdot \text{jedynKrok})$ , Koszt jednego kroku jest zdominowany przez obliczanie iloczynu  $A \cdot p_k$ , gdyż jest to składnik najbardziej złożony czasowo/pamięciowo w moim zadaniu. Gdy macierz jest pełna, obliczanie tego iloczynu jest złożoności  $O(N^2)$ , a więc  $O(N \cdot N^2) = O(N^3)$ .

Błędy metody:

Dokładność tej metody jest w tym wypadku większa niż  $10^{-8}$ , po podstawieniu pod niewiadome powyższych wartości i po wyliczeniu rozwiązania wychodzi mi dokładnie wektor  $b$  - więc w tym przykładzie dokładność może być nawet równa dokładności `double` -  $10^{-16}$ .

Instrukcje uruchomienia programu:

1. Aby uruchomić program w języku `c` na linuxie należy przejść do katalogu w którym znajdują się pliki i wpisać w terminalu komendę:  
-> `make all`
2. A następnie  
-> `make run`

```

#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <math.h>

double mnozenieWektor(double *tab, double *tab2,int size){
double sum=0;
for(int i=0;i<size;++i){
sum+=tab[i]*tab2[i];
}
return sum;
}

double liczenieNormy(double *tab,int size){
double norma = 0;
double temp=0;
int i=0;
for(i;i<size;++i){
temp=tab[i]*tab[i];
norma+=temp;
}
norma=sqrt(norma);
return norma;
}

int main(){

double A[3][3]={4.0,-1.0,0.0},{-1.0,4.0,-1.0},{0.0,-1.0,4.0}};

double b[]={2.0,6.0,2.0};

int N = sizeof(b)/sizeof(double);
int i=0,j=0,k=0;
double norma;

double r[N],p[N],alfa,beta,x[N];
double x0[]={0.0,0.0,0.0};
double sum[N];
double mnoz[N];
double e=0.00000001;
for(int i=0;i<N;++i){ //r=b-Ax
for(j=0;j<N;++j){

sum[i]+=A[i][j]*x0[j];

}
r[i]=b[i]-sum[i];
p[i]=r[i];
}
void mnozenieMacierz(){

```

```

for(i=0;i<N;++i){
mnoz[i]=0;
for(j=0;j<N;++j){
mnoz[i]+=A[i][j]*p[j];
}
}

}
norma=liczenieNormy(r,N);
printf("Norma wynosi: %f\n",norma);
int counter=0;
while(e<norma){
counter++;
mnozenieMacierz();

alfa=mnozenieWektor(r,r,N)/mnozenieWektor(p,mnoz,N);
double rkrk=mnozenieWektor(r,r,N);
for(i=0;i<N;++i){
x[i]+=alfa*p[i];
r[i]-=alfa*mnoz[i];
}

norma=liczenieNormy(r,N);

beta=mnozenieWektor(r,r,N)/rkrk;

for(i=0;i<N;++i){
p[i]=r[i]+beta*p[i];
}

}
printf("%.16f\n",x[0]);

printf("%.16f\n",x[1]);

printf("%.16f\n",x[2]);
printf("%d\n",counter);

double odp[N];
i=0;j=0;
for(i;i<3;i++){
for(j;j<3;j++){
odp[i]+=A[i][j]*x[j];
}
j=0;
odp[i]=b[i]-odp[i];
printf("ODP %.16f\n",odp[i]);
}
return 0;
}

```