## Zadanie Numeryczne 4 – Kacper Drużdżel

- a) Algorytm Gaussa-Seidela
- b) Metoda gradientów sprzeżonych

a)

$$x_i^{(k+1)} = \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{N} a_{ij} x_j^{(k)}\right) / a_{ii}$$

W metodzie Gaussa-Seidela rozpatrujemy powyższy wzór.

Algorytm ogólny jest następujący:

```
Wybierz początkowe przybliżenie \mathbf{x}^{(0)} for \mathbf{k}:=1 step 1 until oczekiwane przybliżenie do for \mathbf{i}:=1 step 1 until n do \sigma=0 for \mathbf{j}:=1 step 1 until i-1 do \sigma=\sigma+a_{ij}x_j^{(k)} end (j-for) for \mathbf{j}:=\mathbf{i}+1 step 1 until n do \sigma=\sigma+a_{ij}x_j^{(k-1)} end (j-for) x_i^{(k)}=\frac{(b_i-\sigma)}{a_{ii}} end (i-for) sprawdź, czy osiągnięto oczekiwane przybliżenie end (k-for) \mathbf{x}\approx\mathbf{x}^{(k)}
```

b) Metoda gradientów sprzężonych

Wykorzystałem algorytm podany na wykładzie

 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{N \times N}$  symetryczna, dodatnio określona,  $\mathbf{x_1}$  — początkowe przybliżenie rozwiązania równania (12),  $0 < \varepsilon \ll 1$ .

$$\begin{aligned} \mathbf{r}_1 &= \mathbf{b} - \mathbf{A} \mathbf{x}_1, \, \mathbf{p}_1 = \mathbf{r}_1 \\ \text{while } & \|\mathbf{r}_k\| > \varepsilon \\ & \alpha_k &= \frac{\mathbf{r}_k^T \mathbf{r}_k}{\mathbf{p}_k^T \mathbf{A} \mathbf{p}_k} \\ & \mathbf{r}_{k+1} &= \mathbf{r}_k - \alpha_k \mathbf{A} \mathbf{p}_k \\ & \beta_k &= \frac{\mathbf{r}_k^T \mathbf{r}_{k+1}}{\mathbf{r}_k^T \mathbf{r}_k} \\ & \beta_{k+1} &= \mathbf{r}_{k+1} + \beta_k \mathbf{p}_k \\ & \mathbf{x}_{k+1} &= \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k \end{aligned} \tag{13}$$

Z każdą iteracją wynik staje się dokładniejszy.

Uruchomienie programów:

G++ -o zad4a zad4a.cpp

G++ -o zad4b zad4b.cpp

Następnie:

./zad4a

./zad4b