

Московский авиационный институт
(национальный исследовательский университет)

Факультет информационных технологий и прикладной
математики

Кафедра вычислительной математики и программирования

Курсовой проект по курсу «Численные методы»
на тему
«Нахождение собственных значений и собственных векторов
несимметричных разреженных матриц большой размерности.
Метод Арнольди»

Студент: С. М. Власова
Преподаватель: И. Э. Иванов
Группа: М8О-306Б
Дата:
Оценка:
Подпись:

Москва, 2020

Постановка задачи

Реализовать итерационный метод Арнольди решения задачи поиска собственных векторов и собственных значений разреженных матриц большой размерности.

1 Описание метода решения

1 Подпространство Крылова. Построение базиса

Итерация Арнольди — это алгоритм поиска собственных значений, который был изобретен У. Э. Арнольди в 1951 г и является важным примером итерационных методов в линейной алгебре. Арнольди находит приближение к собственным значениям и собственным векторам общих (возможно, не эрмитовых) матриц, строя ортонормированный n -мерный базис подпространства Крылова, что делает его особенно полезным при работе с *большими разреженными* матрицами. На практике часто берется $n = 3$.

Метод Арнольди принадлежит к классу алгоритмов линейной алгебры, которые дают *частичный результат* после небольшого числа итераций, в отличие от прямых методов, которые должны завершиться только после получения любых полезных результатов. Частичным результатом в данном случае являются первые несколько векторов *нового базиса*, который строит алгоритм.

Интуитивно понятный метод поиска наибольшего (по модулю) *собственного значения* данной матрицы m на m A — это степенная итерация: начиная с произвольного начального вектора b , вычисляем $A \cdot b$, $A^2 \cdot b$, $A^3 \cdot b, \dots$, нормализуя результат после каждого применения матрицы A . Эта последовательность сходится к собственному вектору $A^{n-1} \cdot b$, соответствующему собственному значению с наибольшим абсолютным значением λ_1 . Так, мы формируем так называемую **матрицу Крылова**:

$$K_n = [b \ A \cdot b \ A^2 \cdot b \ \dots \ A^{n-1}b]$$

Столбцы этой матрицы, как правило, не ортогональны, но мы можем извлечь ортогональный базис с помощью такого метода, как *ортogonalизация Грама–Шмидта*. Таким образом, полученный набор векторов является ортогональным базисом подпространства Крылова K_n .

Вероятно, что векторы этого базиса будут охватывать хорошие аппроксимации собственных векторов, соответствующих n наибольшим собственным значениям матрицы, по той же причине, что и $A^{n-1}b$ аппроксимирует доминантный собственный вектор.

2 Свойства итерации Арнольди

Верхняя матрица Хессенберга — это квадратная матрица, у которой все элементы ниже первой поддиагонали равны нулю. Матрицы Хессенберга и трёхдиагональные

матрицы являются исходными точками многих алгоритмов вычисления собственных значений, поскольку нулевые значения уменьшают сложность задачи. Итерация Арнольди сводит исходную матрицу к хессенберговской форме.

Пусть Q_n – матрица размером m на n , образованная первыми n векторами Арнольди q_1, q_1, \dots, q_n , и пусть H_n – верхняя матрица Хессенберга, вычисленная согласно алгоритму:

$$H_n = Q_n^* \cdot A \cdot Q_n.$$

Метод ортогонализации должен быть выбран таким образом, чтобы нижние компоненты Арнольди удалялись из высших векторов Крылова.

Таким образом, имеем

$$H_n = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} & \dots & h_{1n} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} & \dots & h_{2n} \\ 0 & h_{32} & h_{33} & \dots & h_{3n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & h_{nn-1} & h_{nn} \end{bmatrix}$$

Матрицу H_n можно рассматривать, как A в подпространстве Крылова K_n с векторами Арнольди в качестве ортогонального базиса. A ортогонально проецируется на K_n .

Связь между Q –матрицами в последующих итерациях определяется выражением

$$A \cdot Q_n = Q_{n+1} \cdot \tilde{H}_n,$$

где \tilde{H}_n – матрица размером $n + 1$ на n , образованная добавлением дополнительной строки к H_n .

$$\tilde{H}_n = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} & \dots & h_{1n} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} & \dots & h_{2n} \\ 0 & h_{32} & h_{33} & \dots & h_{3n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & & 0 & h_{nn-1} & h_{nn} \\ 0 & \dots & \dots & 0 & h_{n+1n} \end{bmatrix}$$

3 Нахождение собственных значений с помощью итерации Арнольди

Идея итерации Арнольди как алгоритма собственных значений заключается в вычислении собственных значений в подпространстве Крылова. Собственные значения H_n называются **собственными значениями Ритца**. Поскольку H_n представляет собой матрицу Хессенберга небольшого размера, ее собственные значения можно эффективно вычислить, например, с помощью алгоритма QR или, в некоторой степени, алгоритма Фрэнсиса.

На практике часто наблюдается, что некоторые из собственных значений Ритца сходятся к собственным значениям A . Поскольку H_n имеет размерность n на n , у него не более n собственных значений, и не все собственные значения A могут быть аппроксимированы. Как правило, *собственные значения Ритца* сходятся к *наибольшим* собственным значениям A . Чтобы получить наименьшие собственные значения A , вместо этого следует использовать обратную матрицу A .

Однако, детали еще не до конца изучены. Это контрастирует со случаем, когда A симметрична. В этой ситуации итерация Арнольди становится итерацией Ланцоша, для которой теория является более полной.

2 Моя задача

Итак, будем искать собственные значения Ритца, аппроксимирующие наибольшие собственные значения матрицы A . Для этого необходимо построить базис подпространства Крылова размерности $n = 3$ и ортогонально проецировать A на K_n . Далее, полученную матрицу Хессенберга необходимо разложить с помощью алгоритма QR на две составляющие – ортогональную матрицу Q и верхнюю треугольную матрицу R . Т.к. исходная матрица уже преобразована к хессенберговской форме, алгоритм будет работать быстрее.

Пример.

Возьмем матрицу A размерности 4 на 4

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 6 \\ 4 & 1 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$

Необходимо найти собственные векторы и собственные значения этой матрицы с помощью метода Арнольди. Будем искать собственные значения Ритца, которые являются приближениями наибольших собственных значений матрицы A .

1. Построение ортонормированного базиса подпространства Крылова K_3 и матрицы Хессенберга – проекции матрицы A на это подпространство с помощью итераций Арнольди.

(а) Начнем с произвольного вектора с нормой 1.

Пусть *первый вектор Арнольди*

$$q_1 = \begin{bmatrix} 0.78289 \\ 0.62216 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Тогда базис равен

$$Q = \begin{bmatrix} 0.78289 & 0 & 0 & 0 \\ 0.62216 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

(b) k = 1:

$$v = A \cdot q_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 6 \\ 4 & 1 & 0 & 7 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.78289 \\ 0.62216 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.02721 \\ 1.86648 \\ 0.78289 \\ 3.75372 \end{bmatrix}$$

i. j = 1:

$$h_{11} = q_1 \cdot v = \begin{bmatrix} 0.78289 & 0.62216 & 0 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2.02721 \\ 1.86648 \\ 0.78289 \\ 3.75372 \end{bmatrix} = 2.74833$$

$$v = v - h_{11} \cdot q_1 = \begin{bmatrix} 2.02721 \\ 1.86648 \\ 0.78289 \\ 3.75372 \end{bmatrix} - 2.74833 \cdot \begin{bmatrix} 0.78289 \\ 0.62216 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.124431 \\ 0.156578 \\ 0.78289 \\ 3.75372 \end{bmatrix}$$

$$h_{21} = \sqrt{((-0.124431)^2 + 0.156578^2 + 0.78289^2 + 3.75372^2)} = 3.8397$$

Имеем

$$H = \begin{bmatrix} 2.74833 & 0 & 0 \\ 3.8397 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$h_{21} = 3.8397 > 1e-12 = \text{eps} \quad ? \quad \text{yes} :$$

$$q_2 = v/h_{21} = \begin{bmatrix} -0.0324065 \\ 0.0407787 \\ 0.203893 \\ 0.977606 \end{bmatrix} ; \quad Q = \begin{bmatrix} 0.78289 & -0.0324065 & 0 & 0 \\ 0.62216 & 0.0407787 & 0 & 0 \\ 0 & 0.203893 & 0 & 0 \\ 0 & 0.977606 & 0 & 0 \end{bmatrix} ;$$

k = 1 < 3 = n ? yes → continue.

(c) k = 2:

$$v = A \cdot q_2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 6 \\ 4 & 1 & 0 & 7 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -0.0324065 \\ 0.0407787 \\ 0.203893 \\ 0.977606 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.0491508 \\ 1.09994 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix}$$

i. $j = 1$:

$$h_{12} = q_1 \cdot v = \begin{bmatrix} 0.78289 & 0.62216 & 0 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.0491508 \\ 1.09994 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix} = 0.72282$$

$$v = v - h_{12} \cdot q_1 = \begin{bmatrix} 0.0491508 \\ 1.09994 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix} - 0.72282 \cdot \begin{bmatrix} 0.78289 \\ 0.62216 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.516738 \\ 0.650233 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix}$$

ii. $j = 2$:

$$h_{22} = q_2 \cdot v = \begin{bmatrix} -0.0324065 & 0.0407787 & 0.203893 & 0.977606 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -0.516738 \\ 0.650233 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix} = 7.83576$$

$$v = v - h_{22} \cdot q_2 = \begin{bmatrix} -0.516738 \\ 0.650233 \\ 5.83323 \\ 6.7544 \end{bmatrix} - 7.83576 \cdot \begin{bmatrix} -0.0324065 \\ 0.0407787 \\ 0.203893 \\ 0.977606 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.262808 \\ 0.330701 \\ 4.23557 \\ -0.905893 \end{bmatrix}$$

$$h_{32} = \sqrt{((-0.262808)^2 + 0.330701^2 + 4.23557^2 + (-0.905893)^2)} = 4.35191$$

Имеем

$$H = \begin{bmatrix} 2.74833 & 0.72282 & 0 \\ 3.8397 & 7.83576 & 0 \\ 0 & 4.35191 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$h_{32} = 4.35191 > 1e-12 = \text{eps} \quad \text{and} \quad k = 2 \leq 3 = n \quad ? \quad \text{yes} :$$

$$q_3 = v/h_{32} = \begin{bmatrix} -0.0603891 \\ 0.0759898 \\ 0.973267 \\ -0.20816 \end{bmatrix}; \quad Q = \begin{bmatrix} 0.78289 & -0.0324065 & -0.0603891 & 0 \\ 0.62216 & 0.0407787 & 0.0759898 & 0 \\ 0 & 0.203893 & 0.973267 & 0 \\ 0 & 0.977606 & -0.20816 & 0 \end{bmatrix}$$

$k = 2 < 3 = n$? yes \rightarrow continue.

(d) $k = 3$:

$$v = A \cdot q_3 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 6 \\ 4 & 1 & 0 & 7 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -0.0603891 \\ 0.0759898 \\ 0.973267 \\ -0.20816 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.0915905 \\ 0.0198096 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix}$$

i. $j = 1$:

$$h_{13} = q_1 \cdot v = \begin{bmatrix} 0.78289 & 0.62216 & 0 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.0915905 \\ 0.0198096 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix} = 0.08403$$

$$v = v - h_{13} \cdot q_1 = \begin{bmatrix} 0.0915905 \\ 0.0198096 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix} - 0.08403 \cdot \begin{bmatrix} 0.78289 \\ 0.62216 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.0258042 \\ -0.0324705 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix}$$

ii. $j = 2$:

$$h_{23} = q_2 \cdot v = \begin{bmatrix} -0.0324065 & 0.0407787 & 0.203893 & 0.977606 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.0258042 \\ -0.0324705 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix} = -1.85547$$

$$v = v - h_{23} \cdot q_2 = \begin{bmatrix} 0.0258042 \\ -0.0324705 \\ -1.30935 \\ -1.62268 \end{bmatrix} + 1.85547 \cdot \begin{bmatrix} -0.0324065 \\ 0.0407787 \\ 0.203893 \\ 0.977606 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.0343252 \\ 0.0431933 \\ -0.931029 \\ 0.191239 \end{bmatrix}$$

iii. $j = 3$:

$$h_{33} = q_3 \cdot v = \begin{bmatrix} -0.0603891 & 0.0759898 & 0.973267 & -0.20816 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -0.0343252 \\ 0.0431933 \\ -0.931029 \\ 0.191239 \end{bmatrix} = -0.940593$$

$$v = v - h_{33} \cdot q_3 = \begin{bmatrix} -0.0343252 \\ 0.0431933 \\ -0.931029 \\ 0.191239 \end{bmatrix} + 0.940593 \cdot \begin{bmatrix} -0.0603891 \\ 0.0759898 \\ 0.973267 \\ -0.20816 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.0911267 \\ 0.114669 \\ -0.0155812 \\ -0.00455421 \end{bmatrix}$$

$$h_{43} = \sqrt{((-0.0911267)^2 + 0.114669^2 + (-0.0155812)^2 + (-0.00455421)^2)} = 0.147365$$

Имеем

$$H = \begin{bmatrix} 2.74833 & 0.72282 & 0.08403 \\ 3.8397 & 7.83576 & -1.85547 \\ 0 & 4.35191 & -0.940593 \\ 0 & 0 & 0.147365 \end{bmatrix}$$

$$h_{43} = 0.147365 > 1e - 12 = eps \quad ? \quad yes :$$

$$q_4 = v/h_{43} = \begin{bmatrix} -0.618373 \\ 0.778126 \\ -0.105732 \\ -0.0309042 \end{bmatrix}; \quad Q = \begin{bmatrix} 0.78289 & -0.0324065 & -0.0603891 & -0.618373 \\ 0.62216 & 0.0407787 & 0.0759898 & 0.778126 \\ 0 & 0.203893 & 0.973267 & -0.105732 \\ 0 & 0.977606 & -0.20816 & -0.0309042 \end{bmatrix}$$

$$k = 3 < 3 = n \quad ? \quad no \rightarrow exit.$$

2. Итак, мы построили базис K_3 и матрицу A в этом подпространстве, которая имеет форму Хессенберга. Получаем, что

$$H = \begin{bmatrix} 2.74833 & 0.72282 & 0.08403 \\ 3.8397 & 7.83576 & -1.85547 \\ 0 & 4.35191 & -0.940593 \\ 0 & 0 & 0.147365 \end{bmatrix}; \quad Q = \begin{bmatrix} 0.78289 & -0.0324065 & -0.0603891 & -0.618373 \\ 0.62216 & 0.0407787 & 0.0759898 & 0.778126 \\ 0 & 0.203893 & 0.973267 & -0.105732 \\ 0 & 0.977606 & -0.20816 & -0.0309042 \end{bmatrix}$$

3. Далее, чтобы найти собственные значения, необходимо в матрице H удалить последнюю строку и подать полученную матрицу Хессенберга размерностью 3 на 3 QR-алгоритму.

Матрица H после QR-алгоритма имеет вид

$$\begin{bmatrix} 7.49823 & -6.12183 & 2.27266 \\ 9.04112e - 07 & 1.67002 & 2.36895 \\ -7.69889e - 17 & -4.77942e - 07 & 0.475249 \end{bmatrix}$$

Полученные собственные значения Ритца:

- (a) $\lambda_1 = 7.49823$;
- (b) $\lambda_2 = 1.67002$;
- (c) $\lambda_3 = 0.47525$.

Чтобы проверить правильность собственных значений, будем вычислять след матрицы, он должен равняться сумме собственных значений.

$$tr H = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

Имеем $tr H = 2.74833 + 7.83576 - 0.940593 = 9.643497$, $\sum_{i=1}^3 \lambda_i = 7.49823 + 1.67002 + 0.47525 = 9.6435$. След матрицы совпадает с суммой собственных значений с заданной точностью. Они действительно аппроксимируют наибольшие собственные значения матрицы A .

Пусть X_m – собственные векторы матрицы H_m , тогда приближениями собственных векторов исходной матрицы будут векторы $Y_m = Q_m \cdot X_m$, где Q_m – базис подпространства Крылова.

Соответствующие им собственные векторы:

$$(a) [-0.78289 \quad -0.62216 \quad -1.10383e-07 \quad -5.29254e-07]^T$$

$$(b) [0.032407 \quad -0.0407784 \quad -0.203894 \quad -0.977606]^T$$

$$(c) [-0.0603891 \quad 0.0759897 \quad 0.973267 \quad -0.208161]^T$$

Сложность итерации Арнольди. Для небольших k и преимущественно разреженных матриц стоимость итераций Арнольди составляет $O(n)$.

Сложность QR-алгоритма становится $6n^2 + O(n)$.

Т.к. алгоритм работает с разреженными большими матрицами, я подумала, что будет лучше использовать *разреженный строчный* формат хранения матриц. Матрица хранится в виде трех массивов чисел – первый массив хранит все ненулевые элементы матрицы, второй массив – номера столбцов ненулевых элементов матрицы в порядке их построчного считывания, третий массив хранит данные о том, сколько ненулевых элементов в каждой строке. Так, этот способ хранения был бы эффективным, если бы я строила базис Крылова размерности больше 3. Однако, QR-алгоритм работает очень медленно с матрицами, размерность которых больше 3, так что, данный способ хранения оказался избыточным. Так же, если бы я распараллелила QR-алгоритм, он бы так же пригодился.

3 Протокол

1. Тест 1.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/CP/2/2$ cat test1.t
3
1 0 0
0 0 2
3 4 5
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/CP/2/2$ ./kurs < test1.t
Введите размерность матрицы: Введите матрицу:
Матрица Хессенберга:
      0.612917      1.28686      -0.359968
      4.86177      4.67151      1.69649
           0      1.99719      0.715571
           0           0      1.50197e-07
Базис Крылова:
      0.78289      0.0623319      -0.61903      -0.78289
      0.62216     -0.0784349      0.778951      -0.62216
           0      0.994969      0.100186      2.89203e-08
Верхняя треугольная матрица A в подпространстве Крылова:
      6.27492           -2      2.85833
     -2.59549e-22     -1.27492      0.911033
     -2.34306e-16      8.20793e-07           1
Собственные значения матрицы A:
lambda_0 = 6.27492
lambda_1 = -1.27492
lambda_2 = 1
Собственные векторы:
     -0.78289     -0.0623324     -0.61903
     -0.62216      0.0784355      0.778951
     -5.24689e-23     -0.994969      0.100187
Проверка:
След матрицы H: +0.612917 +4.67151 +0.715571 = +6
Сумма собственных значений : +6.27492+0 -1.27492+0 +1+0 = +6
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/CP/2/2$
```

Полученные собственные значения :

- (a) $\lambda_1 = 6.27492$;
- (b) $\lambda_2 = -1.27492$;
- (c) $\lambda_3 = 1$.

Проверка: $\text{tr}H = \sum_{i=1}^3 \lambda_i = 6$

2. Тест 2.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 10 & 5 \\ 0 & 3 & 0 & 21 \\ 1 & 30 & 0 & 6 \\ 4 & 15 & 0 & 71 \end{bmatrix}$$

```

4
1 0 10 5
0 3 0 21
1 30 0 6
4 15 0 71
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/СР/2/2$ ./kurs < test2.t
Введите размерность матрицы: Введите матрицу:
Матрица Хессенберга:
      1.77417      15.7806      10.0761
      23.1195      24.4632      37.8509
           0      30.3065      47.7913
           0           0      11.4635
Базис Крылова:
      0.78289     -0.0262154     -0.020853     -0.621258
      0.62216      0.0329879      0.0262404      0.781754
           0      0.841181     -0.540476     -0.017354
           0      0.53911      0.840692     -0.0509676
Верхняя треугольная матрица A в подпространстве Крылова:
      75.0535      -6.64593      -8.20927
      1.66693e-24     -12.2594      10.0373
      1.54382e-17      9.96829e-07      11.2346
Собственные значения матрицы A:
lambda_0 = 75.0535
lambda_1 = -12.2594
lambda_2 = 11.2346
Собственные векторы:
      -0.78289      0.0262154     -0.020853
      -0.62216     -0.0329879      0.0262404
      2.03868e-26     -0.841181     -0.540475
      1.30658e-26     -0.53911      0.840692
Проверка:
След матрицы H: +1.77417 +24.4632 +47.7913 = +74.0287
Сумма собственных значений : +75.0535+0 -12.2594+0 +11.2346+0 = +74.0287
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/СР/2/2$ 

```

Полученные собственные значения :

(а) $\lambda_1 = 75.0535$;

(b) $\lambda_2 = -12.2594$;

(c) $\lambda_3 = 11.2346$.

Проверка: $\text{tr}H = \sum_{i=1}^4 \lambda_i = 74.0287$

3. Тест 3.

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/CP/2$ cat test3.t
10
0 0 1 0 6 7 0 1 10 8
4 5 0 0 1 1 1 1 1 1
0 0 0 0 0 0 0 0 0 3
1 2 0 0 1 1 5 6 9 0
11 34 21 6 0 0 0 0 47 0
0 0 90 32 6 55 0 0 11 10
0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
10 37 89 0 0 1 1 3 0 1
0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
2 15 0 0 11 1 1 1 16 1
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/CP/2$
```

```

Матрица Хессенберга:
      3.88375      6.30921      6.7468
      44.5464      7.19845     -2.87412
      0           12.7082      34.3646
      0           0           44.5367

Базис Крылова:
      0.78289     -0.0682557     0.173961     -0.0749495
      0.62216      0.085889     -0.218902     0.094312
      0           0           0.0577537     -0.00386564
      0           0.0455078     0.361907     -0.274215
      0           0.668185     -0.186292     0.138705
      0           0           0.622579     0.775764
      0           0           0           0
      0           0.69251     -0.013179     0.0541302
      0           0           0           0
      0           0.244648     0.604173     -0.53507

Верхняя треугольная матрица A в подпространстве Крылова:
      37.7808      6.66705     -2.11078
      -7.9272e-09    15.6674     -41.2493
      -2.44486e-15    6.50089e-07    -8.00146

Собственные значения матрицы A:
lambda_0 = 37.7808
lambda_1 = 15.6674
lambda_2 = -8.00146

Собственные векторы:
      -0.78289      0.0682557      0.173961
      -0.62216      -0.085889     -0.218902
      0           -4.69227e-09     0.0577537
      2.30254e-11    -0.0455079     0.361907
      3.38079e-10    -0.668185     -0.186292
      0           -5.05823e-08     0.622579
      0           0           0
      3.50387e-10    -0.69251     -0.013179
      0           0           0
      1.23784e-10    -0.244648     0.604173

Проверка:
След матрицы H: +3.88375 +7.19845 +34.3646 = +45.4468
Сумма собственных значений : +37.7808+0 +15.6674+0 -8.00146+0 = +45.4468

```

Полученные собственные значения :

- (a) $\lambda_1 = 37.7808$;
- (b) $\lambda_2 = 15.6674$;
- (c) $\lambda_3 = -8.00146$.

Проверка: $tr H = \sum_{i=1}^{10} \lambda_i = 45.4468$

4. Тест 4.

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/4M/CP/2$ cat test4.t
20
32 32 54 12 52 56 8 30 44 94 44 39 65 19 51 91 1 5 89 34
25 58 20 51 38 65 30 7 20 10 51 18 43 71 97 61 26 5 57 70
65 0 75 29 86 93 87 87 64 75 88 89 100 7 40 37 38 36 44 24
46 95 43 89 32 5 15 58 77 72 95 8 38 69 37 24 27 90 77 92
31 30 80 30 37 86 33 76 21 77 100 68 37 8 22 69 81 38 94 57
76 54 65 14 89 69 4 16 24 47 7 21 78 53 17 81 39 50 22 60
93 89 94 30 97 16 65 43 20 24 67 62 78 98 42 67 32 46 49 57
60 56 44 37 75 62 17 13 11 40 40 4 95 100 0 57 82 31 0 1
56 67 30 100 64 72 66 63 18 81 19 44 2 63 81 78 91 64 91 2
70 97 73 64 97 39 21 78 70 21 46 25 54 76 92 84 47 57 46 31
38 31 75 40 61 21 84 51 86 41 19 21 37 58 86 100 97 73 44 67
60 90 58 13 31 49 63 44 73 76 76 77 73 16 83 100 4 67 51 56
7 36 77 10 95 28 10 57 0 54 23 60 9 48 39 40 97 69 84 35
44 25 11 83 8 61 83 12 27 100 34 0 35 10 10 96 39 87 53 5
40 42 66 15 90 71 55 87 39 5 88 49 97 100 32 4 60 81 83 53
80 16 53 14 94 29 77 99 16 29 3 22 71 35 4 61 6 25 13 11
30 0 27 94 66 25 64 92 5 47 44 85 29 63 65 89 59 41 87 41
36 57 29 7 92 33 34 64 59 47 76 55 13 2 48 46 27 12 37 99
25 48 83 20 77 13 9 35 55 62 76 57 18 72 64 10 4 64 74 63
77 15 18 91 84 32 36 77 10 39 75 35 87 23 22 30 37 31 65 58
```



```

(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/СР/2/2$ ./kurs < test4.t
Введите размерность матрицы: Введите матрицу:
Матрица Хессенберга:
      69.8279      229.531      89.6703
      320.679      761.683      334.029
           0      349.984      101.06
           0           0      151.71
Базис Крылова:
      0.78289     -0.0302668      0.04303     -0.0475523
      0.62216      0.0380861     -0.0541465      0.059837
           0      0.158688      0.361251     -0.0959707
           0      0.296615     -0.0647383     -0.0280654
           0      0.133886      0.33447      0.0398652
           0      0.29031     -0.207322      0.0665354
           0      0.399717     -0.300661      0.123977
           0      0.255128     -0.183076      0.266888
           0      0.266704      0.0884987     -0.270129
           0      0.359087     -0.191087      0.110854
           0      0.152915      0.310598      0.145389
           0      0.321093     -0.0344461     -0.330199
           0      0.0869342      0.278134      0.396517
           0      0.155923      0.19444      -0.49664
           0      0.17914      0.207232      0.368469
           0      0.22635     -0.0756181     -0.244329
           0      0.0732405      0.490756     -0.0736696
           0      0.198476      0.0637224     -0.0695412
           0      0.15416      0.173777      0.256666
           0      0.217086      0.0286956      0.02515
Верхняя треугольная матрица A в подпространстве Крылова:
      986.428      -20.447      -49.8852
      8.09152e-07     -56.7657     -117.033
     -3.94158e-14      1.29046e-09      2.90833

```

```

Собственные значения матрицы A:
  lambda_0 = 986.428
  lambda_1 = -56.7657
  lambda_2 = 2.90833
Собственные векторы:
  -0.78289      0.0302668      0.04303
  -0.62216      -0.0380861     -0.0541465
  2.26197e-09    -0.158688      0.361251
  4.22802e-09    -0.296615     -0.0647383
  1.90844e-09    -0.133886      0.33447
  4.13814e-09    -0.29031      -0.207322
  5.69767e-09    -0.399717     -0.300661
  3.63666e-09    -0.255128     -0.183076
  3.80167e-09    -0.266704      0.0884987
  5.11852e-09    -0.359087     -0.191087
  2.17969e-09    -0.152915      0.310598
  4.57693e-09    -0.321093     -0.0344461
  1.23918e-09    -0.0869342      0.278134
  2.22256e-09    -0.155923      0.19444
  2.5535e-09     -0.17914      0.207232
  3.22645e-09    -0.22635     -0.0756181
  1.04399e-09    -0.0732405      0.490756
  2.82913e-09    -0.198476      0.0637224
  2.19743e-09    -0.15416      0.173777
  3.09439e-09    -0.217086      0.0286956
Проверка:
След матрицы H: +69.8279 +761.683 +101.06 = +932.571
Сумма собственных значений : +986.428+0 -56.7657+0 +2.90833+0 = +932.571
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Documents/ЧМ/СР/2/2$

```

Полученные собственные значения :

- (a) $\lambda_1 = 986.428$;
- (b) $\lambda_2 = -56.7657$;
- (c) $\lambda_3 = 2.90833$.

Проверка: $tr H = \sum_{i=1}^{20} \lambda_i = 932.571$

На этих тестах я проверила правильность выполнения программы. Собственные значения Ритца хорошо аппроксимируют наибольшие собственные значения исходной матрицы A .

4 Исходный код

Листинг 1: matrix.h

```
1 #ifndef MATRIX_H
2 #define MATRIX_H
3 #include <iomanip>
4
5 typedef struct
6 {
7     int m;
8     int n;
9     std::vector<double> values;
10    std::vector<int> columns;
11    std::vector<int> points;
12 } Matrix;
13
14 typedef struct Complex{
15     double real;
16     double imag;
17 } Complex;
18
19 void InitHousholder(std::vector<double>& v, Matrix* matrix){
20
21     int n = v.size();
22     matrix->m = n;
23     matrix->n = n;
24     int points = 0;
25     double kaf = 0;
26     double element;
27     matrix->points.push_back(points);
28
29     for( int i = 0; i < n; i++)
30         kaf += v[i] * v[i];
31
32     for( int i = 0; i < n; i++)
33     {
34         for( int j = 0; j < n; j++)
35         {
36             if( i == j)
37                 element = 1 - 2 * v[i]*v[j]/kaf;
38             else
39                 element = -2 * v[i]*v[j]/kaf;
```

```

40
41         if( element != 0)
42         {
43             matrix-> values.push_back(element);
44             matrix-> columns.push_back(j);
45             points++;
46         }
47     }
48     matrix-> points.push_back(points);
49 }
50 }
51
52 void InitE( Matrix* E, int n)
53 {
54     E-> m = n;
55     E-> n = n;
56     for( int i = 0; i < n; i++)
57     {
58         E-> values.push_back(1);
59         E-> columns.push_back(i);
60         E-> points.push_back(i);
61     }
62     E-> points.push_back(n);
63 }
64
65 int Sign( double value)
66 {
67     return (value > 0) ? 1 : -1;
68 }
69
70 void ClearMatrix( Matrix* matrix)
71 {
72     matrix-> values.clear();
73     matrix-> columns.clear();
74     matrix-> points.clear();
75 }
76
77 void InitMatrix( Matrix* matrix)
78 {
79     int value;
80     int count = 0;
81     int m;
82     std::cout << "Введите размерность матрицы: ";
83     std::cin >> m;

```

```

84     matrix-> points.push_back(0);
85     matrix-> m = m;
86     matrix-> n = m;
87     std::cout << "Введите матрицу: " << std::endl;
88     for( int i = 0; i < m; i++)
89     {
90         for( int j = 0; j < m; j++)
91         {
92             std::cin >> value;
93             if( value != 0)
94             {
95                 matrix-> values.push_back(value);
96                 matrix-> columns.push_back(j);
97                 count++;
98             }
99         }
100         matrix-> points.push_back(count);
101     }
102 }
103
104 void InitMatrixWithMatrix( Matrix* m1, Matrix* m2)
105 {
106     m1-> m = m2-> m;
107     m1-> n = m2-> n;
108     m1-> values = m2-> values;
109     m1-> columns = m2-> columns;
110     m1-> points = m2-> points;
111 }
112
113 void TransMatrix( Matrix* m)
114 {
115     int points = 0;
116     int n = m-> n;
117     Matrix trans;
118     trans.points.push_back(points);
119     trans.m = m-> n;
120     trans.n = m-> m;
121     for( int i = 0; i < n; i++)
122     {
123         int str = 0;
124         for( int j = 0; j < m-> points.size() - 1; j++)
125         {
126             for( int k = m-> points[j]; k < m-> points[j + 1]; k++)
127             {

```

```

128         if( m-> columns[k] == i)
129         {
130             trans.values.push_back(m-> values[k]);
131             trans.columns.push_back(str);
132             points++;
133         }
134     }
135     str++;
136 }
137 trans.points.push_back(points);
138 }
139 ClearMatrix(m);
140 m-> m = trans.m;
141 m-> n = trans.n;
142 m-> values = trans.values;
143 m-> columns = trans.columns;
144 m-> points = trans.points;
145 }
146
147 void TransMatrix( Matrix* m, Matrix* trans)
148 {
149     int points = 0;
150     int n = m-> n;
151     trans-> points.push_back(points);
152     trans-> m = m-> n;
153     trans-> n = m-> m;
154     for( int i = 0; i < n; i++)
155     {
156         int str = 0;
157         for( int j = 0; j < m-> points.size() - 1; j++)
158         {
159             for( int k = m-> points[j]; k < m-> points[j + 1]; k++)
160             {
161                 if( m-> columns[k] == i)
162                 {
163                     trans-> values.push_back(m-> values[k]);
164                     trans-> columns.push_back(str);
165                     points++;
166                 }
167             }
168             str++;
169         }
170         trans-> points.push_back(points);
171     }

```

```

172 }
173
174 void PrintMatrix( Matrix* matrix)
175 {
176     int id = 0;
177     for( int i = 0; i < matrix-> points.size()-1; i++)
178     {
179         for( int j = matrix-> points[i]; j < matrix-> points[i+1]; j++)
180         {
181             for( int k = id; k < matrix-> columns[j]; k++)
182                 std::cout << std::setw(15) << std::right << "0";
183             std::cout << std::setw(15) << std::right << matrix-> values[j];
184             id = matrix-> columns[j] + 1;
185         }
186
187         for( int j = id; j < matrix-> n; j++)
188             std::cout << std::setw(15) << std::right << "0";
189         id = 0;
190         std::cout << std::endl;
191     }
192 }
193
194 void MultMatVec( Matrix* m, std::vector<double>& v, std::vector<double>& res)
195 {
196     double element = 0;
197     int points = 0;
198     for( int i = 0; i < m-> points.size() - 1; i++)
199     {
200         for( int k = m-> points[i]; k < m-> points[i + 1]; k++)
201             element += m-> values[k] * v[m-> columns[k]];
202         res.push_back(element);
203         element = 0;
204     }
205 }
206
207 void MultMatrix( Matrix* m1, Matrix* m2, Matrix* res)
208 {
209     double element = 0;
210     int points = 0;
211     Matrix trans;
212     TransMatrix(m2, &trans);
213     res-> points.push_back(points);
214     res-> m = m1-> m;
215     res-> n = trans.m;

```

```

216     for( int i = 0; i < m1-> points.size() - 1; i++)
217     {
218         for( int j = 0; j < trans.points.size() - 1; j++)
219         {
220             for( int k = m1-> points[i]; k < m1-> points[i + 1]; k++)
221             {
222                 for( int l = trans.points[j]; l < trans.points[j + 1]; l++)
223                 {
224                     if( m1-> columns[k] == trans.columns[l])
225                         element += m1-> values[k] * trans.values[l];
226                 }
227             }
228             if( element != 0)
229             {
230                 res-> values.push_back(element);
231                 res-> columns.push_back(j);
232                 points++;
233                 element = 0;
234             }
235         }
236         res-> points.push_back(points);
237     }
238 }
239
240 void MultMatrix( Matrix* m1, Matrix* m2)
241 {
242     double element = 0;
243     int points = 0;
244     Matrix trans;
245     TransMatrix(m2, &trans);
246     ClearMatrix(m2);
247     m2-> m = m1-> m;
248     m2-> points.push_back(points);
249     for( int i = 0; i < m1-> points.size() - 1; i++)
250     {
251         for( int j = 0; j < trans.points.size() - 1; j++)
252         {
253             for( int k = m1-> points[i]; k < m1-> points[i + 1]; k++)
254             {
255                 for( int l = trans.points[j]; l < trans.points[j + 1]; l++)
256                 {
257                     if( m1-> columns[k] == trans.columns[l])
258                         element += m1-> values[k] * trans.values[l];
259                 }

```



```

260     }
261     if( element != 0)
262     {
263         m2-> values.push_back(element);
264         m2-> columns.push_back(j);
265         points++;
266         element = 0;
267     }
268 }
269 m2-> points.push_back(points);
270 }
271 }
272
273 void SetDim(Matrix* matrix, int m, int n)
274 {
275     matrix-> m = m;
276     matrix-> n = n;
277     matrix-> points.push_back(0);
278 }
279
280 void RemRow( Matrix* matrix)
281 {
282     matrix-> m = matrix-> m - 1;
283     int shift = matrix-> points[matrix-> points.size() - 1] - matrix-> points[
        .size() - 2];
284     matrix-> points.pop_back();
285     while( shift > 0)
286     {
287         matrix-> values.pop_back();
288         matrix-> columns.pop_back();
289         shift--;
290     }
291 }
292
293 void SetRow( Matrix* matrix, std::vector<double>& v)
294 {
295     int n = v.size();
296     int points = matrix-> points[matrix-> points.size() - 1];
297     for( int i = 0; i < n; i++)
298     {
299         if(v[i] != 0)
300         {
301             matrix-> values.push_back(v[i]);
302             matrix-> columns.push_back(i);

```

```

303         points++;
304     }
305 }
306 matrix-> points.push_back(points);
307 }
308
309 double Norma( std::vector<double>& v)
310 {
311     double norma = 0;
312     for( int i = 0; i < v.size(); i++)
313         norma += pow(v[i], 2);
314     return pow(norma, 0.5);
315 }
316
317 void Normalization( std::vector<double>& from, double norma, std::vector<double>& to)
318 {
319     for(int i = 0; i < from.size(); i++)
320         to[i] = from[i] / norma;
321 }
322
323 void GetComplexSV( Matrix* A, std::vector<Complex>& Lyambda, int i)
324 {
325     double Disc = pow(A-> values[A-> points[i + 1] + i + 1] + A-> values[A-> points[i] +
        i], 2) - 4*(A-> values[A-> points[i] + i] * A-> values[A-> points[i + 1] + i + 1] -
        A-> values[A-> points[i] + i + 1] * A-> values[A-> points[i + 1] + i]);
326     Lyambda[i].real = (A-> values[A-> points[i + 1] + i + 1] + A-> values[A-> points[i] + i
        ])/2;
327     Lyambda[i].imag = pow(fabs(Disc), 0.5)/2;
328     Lyambda[i+1].real = Lyambda[i].real;
329     Lyambda[i+1].imag = -Lyambda[i].imag;
330 }
331
332 #endif

```

Листинг 2: arnoldi.cpp

```

1 #include <iostream>
2 #include <math.h>
3 #include <vector>
4 #include <iterator>
5 #include "matrix.h"
6
7 void Housholder( Matrix* R, Matrix* Q)

```

```

8 {
9     int n = R-> n;
10    int m = R-> m;
11    ClearMatrix(Q);
12    InitE(Q, n);
13    for( int i = 0; i < m - 1; i++)
14    {
15        std::vector<double> v(n, 0);
16        double sum = 0;
17        for(int j = R-> points[i]; j < R-> points[i + 1]; j++)
18        {
19            if( R-> columns[j] == i)
20            {
21                sum += pow( R-> values[j], 2);
22                v[i] = R-> values[j];
23            }
24            else if( R-> columns[j] == i + 1)
25            {
26                sum += pow( R-> values[j], 2);
27                v[i] += Sign(R-> values[j-1])*pow(sum, 0.5);
28                v[i + 1] = R-> values[j];
29            }
30        }
31        Matrix Housholder;
32        InitHousholder(v, &Housholder);
33        TransMatrix(R);
34        MultMatrix(&Housholder, R);
35        MultMatrix(Q, &Housholder);
36        InitMatrixWithMatrix(Q, &Housholder);
37        if( i == m - 2)
38        {
39            Matrix A_new;
40            MultMatrix(R, Q, &A_new);
41            InitMatrixWithMatrix(R, &A_new);
42        }
43        TransMatrix(R);
44    }
45 }
46
47 Matrix QR_algorithm( Matrix* A)
48 {
49     Matrix Q;
50     int it_count = 0;
51     double kr = 1;

```

```

52 double eps = 1e-10;
53 int n = A-> m;
54 std::vector<Complex> Lyambda(n, {0, 0});
55 TransMatrix(A);
56 while(kr > eps or it_count < 500)
57 {
58     Housholder(A, &Q);
59     for( int i = 0; i < n; i++ )
60     {
61         kr = 0;
62         for(int j = A-> points[i]; j < A-> points[i + 1]; j++)
63             if( A-> columns[j] > i)
64                 kr += pow(A-> values[j], 2);
65         kr = pow(kr, 0.5);
66
67         if(kr <= eps)
68         {
69             Lyambda[i].real = 0;
70             Lyambda[i].imag = 0;
71
72             for( int k = A-> points[i]; k < A-> points[i + 1]; k++)
73                 if( A-> columns[k] == i )
74                 {
75                     Lyambda[i].real = A-> values[k];
76                     break;
77                 }
78             if( i == 1)
79                 it_count += 500;
80         }
81         else if( i == 0)
82             break;
83         else if( i != n - 1)
84         {
85             double real = Lyambda[i].real;
86             double img = Lyambda[i].imag;
87             GetComplexSV(A, Lyambda, i);
88             kr = pow(pow(real - Lyambda[i].real, 2) + pow(img - Lyambda[i].imag, 2), 0.5)
89                 ;
90             i++;
91             if(kr > eps)
92                 break;
93         }
94     }
95     it_count ++;

```

```

95     }
96     if( it_count > 501)
97         it_count -= 500;
98     TransMatrix(A);
99     std::cout << "Верхняя треугольная матрица A в подпространстве Крылова: " << std::endl;
100     PrintMatrix(A);
101     std::cout << std::endl;
102     std::cout << "Собственные значения матрицы A: " << std::endl;
103     for(int i = 0; i < n; i++)
104         if(Lyambda[i].imag == 0)
105             std::cout << std::setw(10) << std::right << "lambda_" << i << " = " <<
106                 Lyambda[i].real << std::endl;
107         else
108         {
109             std::cout << std::setw(10) << std::right << "lambda_" << i << " = " <<
110                 Lyambda[i].real;
111             std::cout << std::showpos << Lyambda[i].imag << "i" << std::endl;
112         }
113     return Q;
114 }
115
116 void ArnoldIteration(Matrix* A)
117 {
118     int dim = 3, points = 0;
119     double eps = 1e-10;
120     Matrix Q, H;
121     std::vector<double> q(A->m, 0);
122     q[0] = 0.78289;
123     q[1] = 0.62216;
124     SetDim(&Q, dim + 1, A->n);
125     SetDim(&H, dim, dim + 1);
126     SetRow(&Q, q);
127     for( int i = 0; i < dim; i++)
128     {
129         std::vector<double> v;
130         MultMatVec(A, q, v);
131         for( int j = 0; j < i + 1; j++)
132         {
133             double element = 0;
134             for( int k = Q.points[j]; k < Q.points[j + 1]; k++)
135                 element += Q.values[k] * v[Q.columns[k]];
136             if(element != 0){
137                 H.values.push_back(element);
138                 H.columns.push_back(j);
139             }
140         }
141     }
142 }

```

```

137         points++;
138     }
139     for( int k = Q.points[j]; k < Q.points[j + 1]; k++)
140         v[Q.columns[k]] -= element * Q.values[k];
141 }
142 double norma = Norma(v);
143 if( norma != 0)
144 {
145     H.values.push_back(norma);
146     H.columns.push_back(i+1);
147     points++;
148 }
149 H.points.push_back(points);
150 if( norma > eps)
151 {
152     Normalization(v, norma, q);
153     SetRow(&Q, q);
154 }
155 else break;
156 }
157 Matrix TQ;
158 TransMatrix(&Q, &TQ);
159 RemRow(&TQ);
160 TransMatrix(&TQ);
161 TransMatrix(&Q); //Basis  $m(n+1)$ 
162 TransMatrix(&H); //Hessenberg  $(n+1)n$ 
163 std::cout << "Матрица Хессенберга: " << std::endl;
164 PrintMatrix(&H);
165 std::cout << "Базис Крылова: " << std::endl;
166 PrintMatrix(&Q);
167 RemRow(&H);
168 Matrix SV = QR_algorithm(&H); //Normal Hessenberg matrix with removed last row
169
170 MultMatrix(&Q, &SV);
171 MultMatrix(&SV, &TQ);
172 std::cout << "Собственные векторы после преобразования подобия: " << std::endl;
173 PrintMatrix(&TQ);
174 }
175
176 int main(void)
177 {
178     Matrix matrix;
179     InitMatrix(&matrix);
180     ArnoldIteration(&matrix);

```

```
181 | ClearMatrix(&matrix);  
182 | return 0;  
183 | }
```

5 Выводы

При выполнении данной курсовой работы я познакомилась с подпространством Крылова. На построении ортонормированного базиса этого подпространства основан метод Арнольди, позволяющий аппроксимировать наибольшие собственные значения матрицы большой размерности. Метод строит матрицу Хессенберга, которая является проекцией исходной матрицы на подпространство Крылова. Ее размерность может быть задана, таким образом, будут аппроксимированы только некоторые собственные значения. В случае задания небольшой размерности подпространства и разреженной входной матрицы, итерация Арнольди будет иметь сложность $O(n)$. Полученные собственные значения Ритца совпадают с собственными значениями исходной матрицы. Они вычисляются с помощью QR -алгоритма, на вход которого подается матрица Хессенберга, что несколько ускоряет сходимость алгоритма, т.к. рассматриваются ненулевые значения диагонали и под диагонали. Сложность QR -алгоритма становится $6n^2 + O(n)$. В дальнейшем, чтобы аппроксимировать больше собственных значений, стоит распараллелить QR -алгоритм. Так же, хочется заметить, что метод Арнольди все еще находится на стадии изучения и теория по нему не является полной.