

**МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ
БЕЛОРУССКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ**

Факультет прикладной математики и информатики

Лабораторная работа №4

По курсу «Вычислительные методы алгебры»

Метод минимальных невязок

Вариант №5

Работу выполнил:
студент 3 курса 7 группы
Шатерник Артём
Преподаватель:
Будник А. М.

Минск 2023

1. Постановка задачи.

Найти решение системы линейных алгебраических уравнений $Ax = b$ с расширенной матрицей вида

| A | | | | | b |
|---------|---------|--------|---------|---------|---------|
| 0.5757 | -0.0758 | 0.0152 | 0.0303 | 0.1061 | 3.5148 |
| 0.0788 | 0.9014 | 0.0000 | -0.0606 | 0.0606 | 3.8542 |
| 0.0455 | 0.0000 | 0.7242 | -0.2121 | 0.1212 | -4.9056 |
| -0.0909 | 0.1909 | 0.0000 | 0.7121 | -0.0303 | 2.3240 |
| 0.3788 | 0.0000 | 0.1364 | 0.0152 | 0.8484 | 0.1818 |

применяя метод минимальных невязок. Вычислить невязки и сравнить с другими методами по точности и экономичности.

2. Алгоритм решения.

Метод минимальных невязок применяется к симметрическим матрицам, поэтому воспользуемся трансформацией Гаусса:

- Вычислим A^T .
- Умножим систему слева на A^T : $A^T Ax = A^T b$.
- Полученная матрица $\bar{A} = A^T A$ будет симметричной, а система будет иметь вид $\bar{A}x = \bar{b}$

Метод является итерационным и применяется до достижения наперёд заданной точности $\varepsilon = 10^{-5}$, т.е. в качестве критерия останова процесса используем $\|x^{k+1} - x^k\| \leq \varepsilon$.

Метод минимальных невязок.

Итерация выглядит следующим образом

$$x^{k+1} = x^k - \tau_{k+1} * r^k,$$

где

$$\tau_{k+1} = \frac{(Ar^k, r^k)}{(Ar^k, Ar^k)}.$$

r^k — представляет собой невязку, которая вычисляется по формуле

$$r^{k+1} = r^k - \tau_{k+1} Ar^k.$$

При этом $r^0 = Ax^0 - b$.

В качестве начального приближения x^0 возьмём значения вектора b .

3. Листинг программы.

```
int main() {
    setlocale(LC_ALL, "Russian");
    // Ввод данных
    int size = 5;
    std::vector<std::vector<long double>> x_result(size, std::vector<long double>(1));
    std::vector<std::vector<long double>> a_matrix(size, std::vector<long double>(size));
    std::vector<std::vector<long double>> b_vector(size, std::vector<long double>(1));
    std::ifstream input("input.txt");
    for (int i = 0; i < size; i++) {
        for (int j = 0; j < size; j++) {
            input >> a_matrix[i][j];
        }
    }
    for (int i = 0; i < size; i++) {
        input >> b_vector[i][0];
    }
    // Приводим матрицу к симметричному виду
    auto b_vector_sim = matrix_product(transpose(a_matrix), b_vector);
    auto a_matrix_sim = matrix_product(transpose(a_matrix), a_matrix);
    // Точность
    long double e = 1e-5;
    x_result = b_vector_sim;
    auto x_result_new = x_result;
    // Невязка
    std::vector<std::vector<long double>> residual;
    int i = 0;
    while (true) {
        i++;
        for (int i = 0; i < size; i++) {
            residual = matrix_product(a_matrix_sim, x_result) - b_vector_sim;
            std::vector<long double> ar =
transpose_to_vector(matrix_product(a_matrix_sim, residual));
            auto tau = scalar_product(ar, transpose_to_vector(residual)) / scalar_product(ar,
ar);

            for (int j = 0; j < size; j++) {
                residual[j] = residual[j] * (tau);
                x_result_new[j] = x_result[j] - residual[j];
            }
        }
        if (first_matrix_norm(x_result - x_result_new) <= e) {
            x_result = x_result_new;
            break;
        }
        else {
            x_result = x_result_new;
        }
    }
    // Вывод данных
    std::cout << "x = (";
    for (int i = 0; i < size; i++) {
        std::cout << std::setw(8) << round(x_result_new[i][0] * 10000) / 10000 << std::setw(8);
    }
    std::cout << std::setw(1) << ")" << std::endl;
```

```

std::cout << "Количество итераций: " << i << std::endl;
std::vector<std::vector<long double>> r = matrix_product(a_matrix, x_result_new) - b_vector;
std::cout << std::endl << "Невязка r = Ax - b:" << std::endl << "(" << std::setw(5);
for (int i = 0; i < size; i++) {
    std::cout << std::setw(14) << r[i][0] << std::setw(14);
}
std::cout << std::setw(5) << ")" << std::endl;
std::cout << std::endl << std::scientific << "Норма невязки r = " << first_matrix_norm(r) <<
std::endl;

return 0;
}

```

4. Результат и его анализ.

$x = (7.0012 \quad 3.9999 \quad -6.0003 \quad 2.9999 \quad -2.0007)$

Количество итераций: 36

Невязка $r = Ax - b$:

$(-7.43123e-06 \quad -6.09909e-07 \quad -2.0983e-06 \quad -7.66485e-07 \quad 2.51365e-06)$

Норма невязки $r = 7.431235e-06$ (первая норма).

Экономичность:

Метод сходится при $A = A^T > 0$. Так перед применением метода мы привели систему к диагональному виду. Одна итерация метода требует $O(n^2)$ операций. Получилось меньшее число итераций, чем в методе Зейделя ($36 < 65$). Это связано с тем, что скорость сходимости метода Зейделя зависит от матрицы B , используемой в нём.

Точность:

Метод является итерационным и даёт наперёд заданную точность. Однако, большая точность приводит к увеличению числа операций.