# Метод Монте-Карло при решении систем линейных алгебраических уравнений с помощью алгоритма Зейделя

Волосенко Ксения Сергеевна, гр. 522

Санкт-Петербургский государственный университет Математико-механический факультет Кафедра статистического моделирования

Научный руководитель: к.ф.-м.н., доцент Товстик Т.М. Рецензент: д.ф.-м.н., профессор Ермаков С.М.



Санкт-Петербург 2015г.



# Цели дипломной работы

- Решение системы линейный алгебраических уравнений, вида X = AX + f, методом Монте-Карло, используя идеи алгоритма Зейделя;
- Изучение свойств полученного приближенного решения;
- Изучение условий сходимости метода;

## Метод Зейделя

• Рассмотрим систему

$$X = AX + f$$

где  $A = \{A_{ij}\}_{ij=1..n}$  — квадратная матица, вектора  $X = (X_1,...X_n)^T$  и  $f = (f_1,...f_n)^T$  — размерности n.

• Предполагая, что k-ые приближения известны, согласно Зейделю, i-ая компонента (k+1)-го приближения, находится по формуле:

$$X_i^{(k+1)} = \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} X_j^{(k+1)} + \sum_{j=i}^{n} A_{ij} X_j^{(k)} + f_i, \quad \forall 1 \le i \le n.$$

# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя

• Вводится стохастическая матрица вероятностей

$$P = \{P_{ij}\}_{ij=1..n}, \quad P_{ij} \ge 0, \quad 1 \le i, j \le n, \quad \sum_{j=1}^{n} P_{ij} = 1, \quad i \le n, \quad (1)$$

где, например,  $P_{ik} = |A_{ik}| / \sum_{j=1}^{n} |A_{ij}|$ .

ullet При каждом i согласно вероятностям (1) разыгрываем номер состояния  $j_i$ , как дискретную случайную величину, с распределением:

$$\begin{array}{c|ccccc}
1 & 2 & \dots & n \\
\hline
P_{i1} & P_{i2} & \dots & P_{in}
\end{array}$$

- Выбираем начальное приближение:  $\zeta^{(0)} = f$ .
- На m-ом шаге последовательно обновляем компоненты приближенного решения  $\zeta^{(m)}$  по формуле:

$$\zeta_{i}^{(m)} = \sum_{j=1}^{i-1} \chi(j=j_{m}) \frac{A_{ij_{m}}}{P_{ij_{m}}} \zeta_{j_{m}}^{(m)} + \sum_{j=i}^{n} \chi(j=j_{m}) \frac{A_{ij_{m}}}{P_{ij_{m}}} \zeta_{j_{m}}^{(m-1)} + f_{i}$$

$$\forall 1 \le i \le n, \quad \forall m \ge 1.$$



# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя

ullet Вектор  $\zeta^{(m)}$  можно записать в виде:

$$\zeta^{(m)} = Z_n \cdot (Z_{n-1} \cdot ... (Z_2 \cdot (Z_1 \cdot \zeta^{(m-1)} + \tilde{f}_1) + \tilde{f}_2) + ... + \tilde{f}_n), \text{ где}$$
 
$$Z_i = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & 0 & & \\ & & & 1 & & 0 & \\ & & & & P_{ij_i} & ... & 0 & \\ & & & & 1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix}, \quad \tilde{f}_i = \begin{pmatrix} 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & \vdots & & \\ 0 & & & \vdots & \\ 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \\ \vdots & & \\ 0 & & \\ \end{bmatrix}.$$

• При достаточно большом M можно оценить решение системы усреднением N реализаций случайных векторов  $\zeta^{(M)}$ , т.е.

$$X \approx X^{(M)} \approx \frac{1}{N} \sum_{s=1}^{N} \zeta_s^{(M)},$$

где  $\zeta_s^{(M)}-s$ -ая реализация вектора  $\zeta^{(M)}.$ 



# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: математическое ожидание

• На m-ом шаге находим математическое ожидание приближения по формуле:

$$\mathsf{E}(\zeta_{i}^{(m)}) = \mathsf{E}(\sum_{j=1}^{i-1} \chi(j=k) \frac{A_{ik}}{P_{ik}} \zeta_{k}^{(m)} + \sum_{j=i}^{n} \chi(j=k) \frac{A_{ik}}{P_{ik}} \zeta_{k}^{(m-1)} + f_{i}) = \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} \mathsf{E}(\zeta_{j}^{(m)}) + \sum_{j=i}^{n} A_{ij} \mathsf{E}(\zeta_{j}^{(m-1)}) + f_{i}, \ \forall i.$$

• Заметим, что математическое ожидание совпадает с i-ой компонентой m-го приближения классического итерационного метода Зейделя:

$$\mathsf{E}(\zeta_i^{(m)}) = X_i^{(m)} = \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} X_j^{(m)} + \sum_{j=i}^n A_{ij} X_j^{(m-1)} + f_i, \quad \forall 1 \le i \le n.$$

# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: сходимость

#### Теорема (Первое достаточное условие сходимости метода)

Пусть для системы линейных алгебраических уравнений вида

$$X = AX + f,$$

выполненно условие

$$||A||_m = \max_{1 \le i \le n} \sum_{k=1}^n |A_{ik}| < 1,$$

и пусть вектор  $\zeta^{(m)}$  имеет компоненты:

$$\zeta_{i}^{(0)} = f_{i}, \quad \forall 1 \le i \le n,$$

$$\zeta_{i}^{(m)} = \sum_{j=1}^{i-1} \chi(j = j_{m}) \frac{A_{ijm}}{P_{ijm}} \zeta_{jm}^{(m)} + \sum_{j=i}^{n} \chi(j = j_{m}) \frac{A_{ijm}}{P_{ijm}} \zeta_{jm}^{(m-1)} + f_{i}, \quad m \ge 1$$

Тогда

$$\begin{split} E(\zeta_i^{(m)}) &= \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} X_j^{(m)} + \sum_{j=i}^n A_{ij} X_j^{(m-1)} + f_i = X_i^{(m)} \quad \text{w} \\ &\lim_{m \to \infty} \mathsf{E}(\zeta_i^{(m)}) = X_i, \quad \forall 1 \le i \le n. \end{split}$$



# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: сходимость

#### Теорема (Второе достаточное условие сходимости метода)

Пусть для системы линейных алгебраических уравнений вида

$$X = AX + f,$$

выполненно условие

$$||A||_l = \max_{1 \le j \le n} \sum_{k=1}^n |A_{kj}| < 1,$$

и пусть вектор  $\zeta^{(m)}$  имеет компоненты:

$$\zeta_i^{(0)} = f_i, \quad \forall 1 \le i \le n,$$
 
$$\zeta_i^{(m)} = \sum_{j=1}^{i-1} \chi(j = j_m) \frac{A_{ij_m}}{P_{ij_m}} \zeta_{j_m}^{(m)} + \sum_{j=i}^{n} \chi(j = j_m) \frac{A_{ij_m}}{P_{ij_m}} \zeta_{j_m}^{(m-1)} + f_i, \quad m \ge 1.$$

Тогда

$$\begin{split} E(\zeta_i^{(m)}) &= \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} X_j^{(m)} + \sum_{j=i}^n A_{ij} X_j^{(m-1)} + f_i = X_i^{(m)} \quad \text{w} \\ &\lim_{m \to \infty} \mathsf{E}(\zeta_i^{(m)}) = X_i, \quad \forall 1 \le i \le n. \end{split}$$

#### Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: сходимость

Метод эквивалентен процессу простой итерации:

$$\mathsf{E}(\zeta^{(m)}) = (E - B)^{-1} C \cdot \mathsf{E}(\zeta^{(m-1)}) + (E - B)^{-1} f, \ \forall m,$$
 (2)

где

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ A_{21} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \\ A_{n1} & A_{n2} & \dots & A_{nn-1} & 0 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ 0 & A_{22} & \dots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & A_{nn} \end{pmatrix}.$$

#### Теорема (Необходимое и достаточное условие сходимости метода)

Для сходимости процесса (2) для системы X=AX+f, при любом выборе начального приближения необходимо и достаточно, чтобы все корни  $\lambda_1,\lambda_2,...,\lambda_n$  характеристического уравнения

$$|\operatorname{dec}|C - (E - B)\lambda| = \begin{pmatrix} A_{11} - \lambda & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ A_{21}\lambda & A_{22} - \lambda & \dots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{n1}\lambda & A_{n2}\lambda & \dots & A_{nn} - \lambda \end{pmatrix} = 0$$

были по модулю меньше единицы.

# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: дисперсия

#### Теорема

Рассмотрим приближенное решение  $X^{(m)}$  системы X=AX+f и приближение  $\zeta^{(m)}$ , найденное по методу Монте-Карло для алгоритма Зейделя, такое, что:  $\mathrm{E}\zeta^{(m)}=X^{(m)}$ .

Пусть векторы Y и g имеют компоненты:

$$\begin{split} Y_i &= \mathsf{E}(\zeta_i^{(m)})^2, \ \forall 1 \leq i \leq n, \\ g_i &= 2f_i X_i^{(m)} - f_i^2, \ \forall 1 \leq i \leq n, \end{split}$$

а элементы матрицы  $B = \{b_{ij}\}_{i,j=1}^n$  равны:

$$b_{ij} = \frac{A_{ij}^2}{P_{ij}}.$$

Тогда вектор Y удовлетворяет системе линейных алгебраических уравнений:

$$Y = BY + q$$

дисперсии компонент вектора  $\zeta^{(m)}$  находятся по формулам:

$$D(\zeta_i^{(m)}) = Y_i - (X_i^{(m)})^2 = Y_i - (\sum_{i=1}^{i-1} A_{ij} X_j^{(m)} + \sum_{i=i}^{n} A_{ij} X_j^{(m-1)} + f_i)^2, \quad \forall i.$$

# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: матрица ковариаций

$$E(\zeta_{i}^{(m)}\zeta_{k}^{(m)}) \xrightarrow{m \to \infty} R_{ik},$$

$$E(\zeta_{i}^{(m-1)}\zeta_{k}^{(m-1)}) \xrightarrow{m \to \infty} R_{ik},$$

$$E(\zeta_{i}^{(m)}\zeta_{k}^{(m-1)}) \xrightarrow{m \to \infty} R_{ik}^{\eta\xi}.$$
(3)

#### Теорема

Рассмотрим приближенное решение  $X^{(m)}$  системы X=AX+f и приближение  $\zeta^{(m)}$ , найденное по методу Монте-Карло для алгоритма Зейделя, такое, что:  $\mathbf{E}\zeta^{(m)}=X^{(m)}$ .

Тогда при  $m \to \infty$  предельные корреляции (3) удовлетворяют системе  $\frac{3n^2+n}{2}$  уравнений:

$$\begin{cases} R_{ii} = \sum_{j=1}^{n} \frac{A_{ij}^{2}}{P_{ij}} R_{jj} + 2f_{i}X_{i} - f_{i}^{2}, & \forall 1 \leq i \leq n, \\ R_{ik}^{\eta\xi} = \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} R_{jk}^{\eta\xi} + \sum_{j=i}^{n} A_{ij} R_{jk} + f_{i}X_{k}, & \forall 1 \leq i, k \leq n, \\ R_{ik} = \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} R_{jk} + \sum_{j=i}^{n} A_{ij} R_{jk}^{\eta\xi} + f_{i}X_{k}, & \forall k < i, \end{cases}$$

где  $R_{ik} = R_{ki}, \quad \forall \ k > i.$ 

## Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: Пример

Рассмотрим систему вида

$$X = AX + f,$$

в качестве матрицы A и вектора f рассмотрим:

$$A = \left( \begin{array}{ccc} 0.5 & 0.2 & -0.1 \\ 0.2 & 0.5 & -0.1 \\ -0.1 & 0.1 & 0.6 \end{array} \right), \qquad f = \left( \begin{array}{c} 0.5 \\ 0.2 \\ 0.3 \end{array} \right).$$

$$\rho(M, N) = \max |X_i - X_i^{(M)}|, \quad 1 \le i \le n.$$

Таблица: Пример 1

	M	N	M	N	M	N
	40	$10^{3}$	50	$10^{4}$	50	$10^{5}$
$\rho(M,N)$	0.0202		0.0061		0.0017	

# Метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя: Пример

Приведем точное решение X и приближенное решение  $X_{seidel}$ , полученное методом Монте-Карло для алгоритма Зейделя при  $M=50, N=10^4$ :

$$X = \left( \begin{array}{c} 1{,}1666 \\ 0{,}7380 \\ 0{,}6428 \end{array} \right), \; X_{seidel} = \left( \begin{array}{c} 1{,}1637 \\ 0{,}7358 \\ 0{,}6416 \end{array} \right).$$

Выборочная и теоретическая матрицы ковариаций имеют вид:

$$\hat{K}_{seidel} = \begin{pmatrix} 0.5902 & 0.2581 & -0.1039 \\ 0.2581 & 0.5471 & -0.0315 \\ -0.1039 & -0.0315 & 0.6225 \end{pmatrix},$$

$$K_{seidel} = \left( \begin{array}{ccc} 0.5941 & 0.2178 & -0.0739 \\ 0.2178 & 0.5402 & -0.0541 \\ -0.0739 & -0.0541 & 0.6231 \end{array} \right),$$

где  $K_{seidel} = \{K_{ij}\}_{i,j=1..3}, \quad K_{ij} = R_{ij} - X_i X_j, \quad \forall 1 \le i, j \le 3.$ 



## Результаты

#### Полученные результаты:

- Разработан и реализован метод Монте-Карло для алгоритма Зейделя;
- Исследованны свойства полученного приближенного решения:
  - Найдены математические ожидания компонент решения;
  - Вычислены дисперсии компонент приближения решения, полученного на m-ой итерации;
  - Получена система линейных уравнений для вычисления предельных корреляций;
- Рассмотрены необходимое и достаточные условия сходимости.