

## Метод сопряженных градиентов

Алгоритм классического метода сопряженных градиентов для системы уравнений

$$Ax = f \quad (1)$$

с симметричной матрицей  $A$  может быть записан следующим образом.

Выбирается начальное приближение  $x^0$  и полагается

$$r^0 = f - Ax^0, \quad (2)$$

$$z^0 = r^0. \quad (3)$$

Далее для  $k = 1, 2, \dots$  производятся следующие вычисления:

$$\alpha_k = \frac{(r^{k-1}, r^{k-1})}{(Az^{k-1}, z^{k-1})}, \quad (4)$$

$$x^k = x^{k-1} + \alpha_k z^{k-1}, \quad (5)$$

$$r^k = r^{k-1} - \alpha_k Az^{k-1}, \quad (6)$$

$$\beta_k = \frac{(r^k, r^k)}{(r^{k-1}, r^{k-1})}, \quad (7)$$

$$z^k = r^k + \beta_k z^{k-1}, \quad (8)$$

где  $x^0$  – вектор начального приближения;  $x^k$  – вектор решения на  $k$ -й (текущей) итерации;  $r^k$  – вектор невязки на  $k$ -й (текущей) итерации;  $z^k$  – вектор спуска (сопряженное направление) на  $k$ -й итерации;  $\alpha_k, \beta_k$  – коэффициенты.

Выход из итерационного процесса (4)–(8) осуществляется либо по условию малости относительной невязки:

$$\frac{\|r^k\|}{\|f\|} < \varepsilon, \quad (9)$$

либо (аварийно) по превышению максимально допустимого числа итераций.

Для ускорения сходимости итерационных методов обычно используют *предобусловливание* матрицы системы. Одним из методов предобусловливания является так называемый *метод неполной факторизации* матрицы. Он заключается в том, что подбирается такая матрица  $M$ , что  $M^{-1} \approx A^{-1}$ , и при этом процедура решения СЛАУ вида  $Mq = p$  является не слишком трудоёмкой. Нетрудно показать, что для симметричной положительно определённой матрицы  $M = SS^T$  итерационный процесс (2)–(8) можно применить к предобусловленной матрице  $S^{-1}AS^{-T}$  и представить в виде:

$$r^0 = f - Ax^0, \quad (10)$$

$$z^0 = M^{-1}r^0. \quad (11)$$

Далее для  $k = 1, 2, \dots$  производятся следующие вычисления:

$$\alpha_k = \frac{(M^{-1}r^{k-1}, r^{k-1})}{(Az^{k-1}, z^{k-1})}, \quad (12)$$

$$x^k = x^{k-1} + \alpha_k z^{k-1}, \quad (13)$$

$$r^k = r^{k-1} - \alpha_k A z^{k-1}, \quad (14)$$

$$\beta_k = \frac{(M^{-1} r^k, r^k)}{(M^{-1} r^{k-1}, r^{k-1})}, \quad (15)$$

$$z^k = M^{-1} r^k + \beta_k z^{k-1}. \quad (16)$$

Рассмотрим два способа построения матрицы неполной факторизации.

Для *диагонального* предобусловливания выбирается  $M = D$ , где  $D$  – главная диагональ матрицы  $A$ .

Для предобусловливания *неполным разложением Холецкого* выбирается  $M = SS^T$ , которая строится по формулам полного разложения Холецкого с условием, что портрет нижнетреугольной матрицы  $S$  совпадает с портретом матрицы  $A$ , то есть все ненулевые элементы, которые должны были бы получиться на месте нулевых (по портрету) элементов матрицы  $A$ , принудительно задаются равными нулю.

Заметим, что в выражениях (15) и (16) не требуется построение матрицы  $M^{-1}$ , а предполагается решать СЛАУ  $Mq^k = r^k$ , где  $q^k$  – некоторый вспомогательный вектор.

## Применение МСГ для СЛАУ с несимметричной матрицей

Если необходимо решать СЛАУ с несимметричной матрицей, то одним из вариантов (часто далеко не самым лучшим) может быть следующий. Так как метод сопряженных градиентов применим только для симметричных матриц, то несимметричную систему уравнений  $Ax = f$  необходимо преобразовать к СЛАУ с симметричной матрицей. Это можно сделать, умножив слева систему уравнений на матрицу  $A^T$  (безусловно, итерационная процедура должна строиться так, чтобы не было необходимости хранить матрицу  $A^T A$ ). Рассмотрим итерационную процедуру для предобусловленной конечноэлементной СЛАУ  $Bu = g$ , построенную на основе метода сопряженных градиентов. Итак, вместо исходной конечноэлементной СЛАУ  $Ax = f$  будем решать СЛАУ  $Bu = g$ , в которой

$$B = (L^{-1} A U^{-1})^T L^{-1} A U^{-1} = U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} A U^{-1},$$

$$y = Ux, \quad g = U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} f,$$

где матрицы  $L$  и  $U$  соответственно нижняя треугольная и верхняя треугольная матрицы неполной факторизации исходной матрицы  $A$ .

Тогда формулы метода сопряженных градиентов (2)–(8) преобразуются к следующему виду. Выбирается начальное приближение  $x^0$  и полагается

$$\tilde{r}^0 = U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} f - U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} A U^{-1} U x^0 = U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} (f - A x^0) \quad (17)$$

$$\tilde{z}^0 = \tilde{r}^0, \quad \tilde{x}^0 = U x^0. \quad (18)$$

Далее для  $k = 1, 2, \dots$  производятся следующие вычисления:

$$\tilde{\alpha}_k = \frac{(\tilde{r}^{k-1}, \tilde{r}^{k-1})}{(U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} A U^{-1} \tilde{z}^{k-1}, \tilde{z}^{k-1})}, \quad (19)$$

$$\tilde{x}^k = \tilde{x}^{k-1} + \tilde{\alpha}_k \tilde{z}^{k-1}, \quad (20)$$

$$\tilde{r}^k = \tilde{r}^{k-1} - \tilde{\alpha}_k U^{-T} A^T L^{-T} L^{-1} A U^{-1} \tilde{z}^{k-1}, \quad (21)$$

$$\tilde{\beta}_k = \frac{(\tilde{r}^k, \tilde{r}^k)}{(\tilde{r}^{k-1}, \tilde{r}^{k-1})}, \quad (22)$$

$$\tilde{z}^k = \tilde{r}^k + \tilde{\beta}_k \tilde{z}^{k-1}. \quad (23)$$

По окончании итерационного процесса вектор решения вычисляется следующим образом:

$$x = U^{-1} \tilde{x}. \quad (24)$$