

9 Метод Крылова

9.1 Мотивация

Пусть $b \in \mathbb{R}^n$ и A - квадратная $n \times n$ -матрица системы $Ax = b$. Представим матрицу A в следующем виде:

$$A = I - (I - A) \Rightarrow x = b + (I - A)x \Rightarrow x_{j+1} = x_j + (b - Ax_j) = x_j + r_j. \quad (1)$$

Отсюда следует, что

$$x_j = x_0 + r_1 + r_2 + \dots + r_{j-1}.$$

С другой стороны, умножая обе части (1) на $-A$ и прибавляя b , получим:

$$b - Ax_{j+1} = b - Ax_j - Ar_j = r_j - Ar_j \Rightarrow r_j = (I - A)^j r_0.$$

Подстановка в исходное выражение дает:

$$x_j = x_0 + \left[\sum_{k=1}^{j-1} (I - A)^k \right] r_0 \Rightarrow \delta_x \in \mathcal{K}_j(r_0, A) := \langle r_0, Ar_0, A^2 r_0, \dots, A^{j-1} r_0 \rangle_{\mathbb{R}}.$$

9.2 Подпространства Крылова

Пусть $v \in \mathbb{R}^n$ и A - квадратная $n \times n$ -матрица.

Df. 1. Подпространством Крылова размерности m , порожденным вектором v и матрицей A называется линейное пространство

$$\mathcal{K}_m(v, A) = \langle v, Av, \dots, A^{m-1}v \rangle_{\mathbb{R}}.$$

Lm. 1. Пусть $p_A(t)$ - минимальный аннулирующий полином матрицы A в пространстве $\langle v \rangle_{\mathbb{R}}$ и $\deg p(t) = \mu$, тогда:

1. $\forall m \leq \mu \quad \dim \mathcal{K}_m(v, A) = m;$
2. $\forall m \geq \mu \quad \mathcal{K}_m(v, A) = \mathcal{K}_{\mu}(v, A).$

Lm. 2. В пространстве $\mathcal{K}_m(v, A)$ существует ортонормированный базис.

Доказательство. Используем ортогонализацию Арнольди:

$$\tilde{v}_{j+1} = Av_j - \sum_{i=1}^j h_{j+1,i} v_i, \quad v_{j+1} = \tilde{v}_{j+1} / \|v_{j+1}\|, \quad v_1 = v / \|v\|.$$

Условие ортогональности приводит к следующему выражению для коэффициентов $\alpha_{j,k}$:

$$\langle Av_j, v_k \rangle = \sum_{i=1}^j h_{j+1,i} \langle v_i, v_k \rangle \Rightarrow h_{j+1,k} = \alpha_{j,k}.$$

□

9.3 Биортогонализация Ланцоша

Df. 2. Системы линейно-независимых векторов $\{x_i\}_{i=1}^m$ и $\{y_j\}_{j=1}^m$ называются биортогональными, если $\langle x_i, y_i \rangle \neq 0$ и $\langle x_i, y_{j \neq i} \rangle = 0$.

Lm. 3. Пусть векторы v_1 и w_1 таковы, что $\langle v_1, w_1 \rangle \neq 0$. Тогда системы $\{v_i\}_{i=1}^m$ и $\{w_j\}_{j=1}^m$, определяемые следующим образом:

$$\begin{aligned} v_{i+1} &= Av_i - \alpha_i v_i - \beta_i v_{i-1}, & \alpha_i &= \frac{\langle Av_i, w_i \rangle}{\langle v_i, w_i \rangle}, & v_0 &= 0; \\ w_{i+1} &= A^T w_i - \alpha_i w_i - \beta_i w_{i-1}, & \beta_i &= \frac{\langle v_i, w_i \rangle}{\langle v_{i-1}, w_{i-1} \rangle}, & w_0 &= 0, \end{aligned}$$

являются биортогональными и образуют базисы пространств $\mathcal{K}_m(v_1, A)$ и $\mathcal{K}_m(w_1, A^T)$ соответственно.

Доказательство. Докажем биортогональность наборов $\{v_i\}_{i=1}^m$ и $\{w_i\}_{i=1}^m$ методом индукции: выберем $\langle v_1, w_2 \rangle \neq 0$ и $\langle v_0, w_i \rangle = 0$ в качестве базы. Далее:

$$\langle v_{i+1}, w_j \rangle = \langle Av_i, w_j \rangle - \alpha_i \langle v_i, w_j \rangle - \beta_i \langle v_{i-1}, w_j \rangle.$$

Если $j = i$, тогда по предположению $\langle v_{i-1}, w_i \rangle = 0$ и

$$\langle v_{i+1}, w_i \rangle = \langle Av_i, w_i \rangle - \alpha_i \langle v_i, w_i \rangle = \langle Av_i, w_i \rangle - \frac{\langle Av_i, w_i \rangle}{\langle v_i, w_i \rangle} \cdot \langle v_i, w_i \rangle = 0.$$

Пусть теперь $j < i$, тогда

$$\begin{aligned} \langle v_{i+1}, w_j \rangle &= \langle v_i, A^T w_j \rangle - \beta_i \langle v_{i-1}, w_j \rangle = \\ &= \langle v_i, w_{j+1} + \alpha_j w_j + \beta_j w_{j-1} \rangle - \beta_i \langle v_{i-1}, w_j \rangle = \\ &= \langle v_i, w_{j+1} \rangle + \alpha_j \langle v_i, w_j \rangle + \beta_j \langle v_i, w_{j-1} \rangle - \beta_i \langle v_{i-1}, w_j \rangle. \end{aligned}$$

Если $j < i - 1$ то по предположению все четыре скалярных произведения обращаются в нуль. Если же $j = i - 1$, тогда имеем

$$\langle v_{i+1}, w_{i-1} \rangle = \langle v_i, w_i \rangle - \beta_i \langle v_{i-1}, w_{i-1} \rangle = \langle v_i, w_i \rangle - \frac{\langle v_i, w_i \rangle}{\langle v_{i-1}, w_{i-1} \rangle} \langle v_{i-1}, w_{i-1} \rangle = 0.$$

Случай $\langle v_j, w_{i+1} \rangle = 0$ для $j < i$ доказывается аналогично. Чтобы доказать полноту и линейную независимость систем $\{v_i\}_{i=1}^m$ и $\{w_j\}_{j=1}^m$, заметим сначала, что $\text{span}(x_1 \dots x_m) = \mathcal{K}_m(v_1, A)$. Далее, рассмотрим линейную комбинацию:

$$\sum_{i=1}^m \alpha^i v_i = 0 \quad \Rightarrow \quad \sum_{i=1}^m \alpha^i \langle v_i, w_j \rangle = 0 \quad \Rightarrow \quad \alpha^j = 0.$$

И, значит, набор $\{v_i\}_{i=1}^m$ является линейно независимым. Аналогично доказывается линейная независимость набора $\{w_j\}_{j=1}^m$. \square

9.4 Методы крыловского типа

9.4.1 FOM: метод полной ортогонализации

Итерация метода полной ортогонализации (FOM) порядка m определяется как вектор

$$x_m = x_0 + V_m y_m,$$

для которого соответствующий остаток

$$r_m = b - Ax_m$$

ортогонален крыловскому подпространству:

$$r_m \perp \mathcal{K}_m(A, r_0) \implies V_m^\top r_m = 0.$$

Th. 9.1 (Условие Галёркина и малая система для FOM). Пусть $x_m = x_0 + V_m y_m$ — итерация FOM порядка m , а $r_m = b - Ax_m$ — остаток. Тогда вектор коэффициентов $y_m \in \mathbb{R}^m$ единственным образом определяется из системы

$$G_m y_m = g_m, \quad G_m = V_m^\top A V_m, \quad g_m = V_m^\top r_0.$$

При невырожденности матрицы G_m решение y_m существует и единственно, а условие Галёркина

$$V_m^\top r_m = 0$$

эквивалентно этой малой системе.

Доказательство. Подставим представление

$$x_m = x_0 + V_m y_m$$

в выражение для остатка:

$$r_m = b - Ax_m = b - A(x_0 + V_m y_m) = (b - Ax_0) - AV_m y_m = r_0 - AV_m y_m.$$

Условие Галёркина $V_m^\top r_m = 0$ даёт $V_m^\top (r_0 - AV_m y_m) = 0$, то есть

$$V_m^\top r_0 - V_m^\top A V_m y_m = 0.$$

Обозначая $G_m = V_m^\top A V_m$ и $g_m = V_m^\top r_0$, получаем $G_m y_m = g_m$. Если G_m невырождена, то решение y_m единственно, а значит, единственен и x_m . \square

Nb. 1. Обратное тоже верно: всякое решение малой системы порождает x_m , удовлетворяющий условию Галёркина.

9.4.2 GMRES: метод обобщенных минимальных невязок

Df. 3. Итерация метода GMRES порядка m определяется как вектор

$$x_m = x_0 + V_m y_m,$$

где $y_m \in \mathbb{R}^m$ выбирается по критерию минимизации нормы невязки

$$y_m = \arg \min_{y \in \mathbb{R}^m} \|b - A(x_0 + V_m y)\|_2.$$

Соответствующий остаток

$$r_m = b - Ax_m$$

обладает минимальной евклидовой нормой среди всех остатков в подпространстве $x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$.

Th. 9.2 (Условие Петро–Галёркина для GMRES). Для итерации $x_m = x_0 + V_m y_m$ метода GMRES и остатка $r_m = b - Ax_m$ выполняется

$$r_m \perp A \mathcal{K}_m(A, r_0),$$

то есть

$$(AV_m)^T r_m = 0.$$

Доказательство. Рассмотрим функцию

$$\varphi(y) = \|b - A(x_0 + V_m y)\|_2^2 = \|r_0 - AV_m y\|_2^2.$$

Вектор y_m — точка минимума φ , поэтому градиент по y обнуляется:

$$\nabla_y \varphi(y_m) = -2(AV_m)^T (r_0 - AV_m y_m) = 0.$$

Так как $r_m = r_0 - AV_m y_m$, получаем

$$(AV_m)^T r_m = 0,$$

то есть r_m ортогонален линейной оболочке столбцов AV_m , то есть подпространству $A \mathcal{K}_m(A, r_0)$. \square

9.4.3 BCG: метод бисопряженных градиентов

Выберем теневой остаток $\tilde{r}_0 \in \mathbb{R}^n$ так, что

$$(\tilde{r}_0, r_0) \neq 0,$$

где (\cdot, \cdot) — стандартное скалярное произведение.

Выберем базисы $\{v_1, \dots, v_m\}$ и $\{\tilde{v}_1, \dots, \tilde{v}_m\}$ подпространств $\mathcal{K}_m(A, r_0)$ и $\mathcal{K}_m(A^T, \tilde{r}_0)$ так, чтобы они были биортогональны.

Df. 4. Итерация метода бисопряжённых градиентов (BiCG) порядка m определяется как вектор

$$x_m \in x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0),$$

для которого остаток

$$r_m = b - Ax_m$$

ортогонален двойственному крыловскому подпространству:

$$r_m \perp \mathcal{K}_m(A^\top, \tilde{r}_0) \implies \tilde{V}_m^\top r_m = 0.$$

Th. 9.3 (Рекуррентная форма BCG). Пусть заданы x_0 , $r_0 = b - Ax_0$, \tilde{r}_0 с $(\tilde{r}_0, r_0) \neq 0$. Определим последовательности

$$p_0 = r_0, \quad \tilde{p}_0 = \tilde{r}_0,$$

а для $k = 0, 1, \dots$ рекуррентно

$$\alpha_k = \frac{(\tilde{r}_k, r_k)}{(\tilde{p}_k, Ap_k)},$$

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k,$$

$$r_{k+1} = r_k - \alpha_k Ap_k, \quad \tilde{r}_{k+1} = \tilde{r}_k - \alpha_k A^\top \tilde{p}_k,$$

$$\beta_k = \frac{(\tilde{r}_{k+1}, r_{k+1})}{(\tilde{r}_k, r_k)},$$

$$p_{k+1} = r_{k+1} + \beta_k p_k, \quad \tilde{p}_{k+1} = \tilde{r}_{k+1} + \beta_k \tilde{p}_k,$$

пока все знаменатели отличны от нуля. Тогда для каждого m :

- $x_m \in x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$, $\tilde{r}_m \in \mathcal{K}_m(A^\top, \tilde{r}_0)$;
- выполняется биортогональность остатков:

$$(\tilde{r}_i, r_j) = 0 \quad \text{при } i \neq j;$$

- выполняется ортогональность по A направлений поиска:

$$(\tilde{p}_i, Ap_j) = 0 \quad \text{при } i \neq j;$$

- вектор x_m удовлетворяет петро–галёркинскому условию

$$\tilde{V}_m^\top (b - Ax_m) = 0$$

для некоторого базиса \tilde{V}_m пространства $\mathcal{K}_m(A^\top, \tilde{r}_0)$.

Доказательство. Доказательство проводится по индукции по k и основано на прямой постановке рекуррентных формул в скалярные произведения (\tilde{r}_i, r_j) и (\tilde{p}_i, Ap_j) и использовании определений α_k , β_k . На каждом шаге новые остатки и направления выражаются как линейные комбинации предыдущих, что сохраняет принадлежность крыловским подпространствам. Подробные выкладки стандартны для BCG и опускаются. \square

9.4.4 CG: метод сопряженных градиентов

Пусть $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ — симметричная положительно определённая матрица, $b \in \mathbb{R}^n$. С задачей $Ax = b$ естественно связан квадратичный функционал энергии

$$\varphi(x) = \frac{1}{2}(Ax, x) - (b, x),$$

минимум которого достигается в решении системы $Ax = b$.

Df. 5. Итерация метода сопряжённых градиентов порядка m определяется как вектор

$$x_m \in x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0),$$

для которого выполняется *условие Галёркина*

$$r_m = b - Ax_m \perp \mathcal{K}_m(A, r_0),$$

то есть

$$(r_m, v) = 0 \quad \forall v \in \mathcal{K}_m(A, r_0).$$

Эквивалентно, метод CG ищет x_m в аффинном подпространстве $x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$ так, чтобы остаток был ортогонален этому подпространству.

Th. 9.4 (Эквивалентные характеристики итерации CG). Для симметричной положительно определённой матрицы A и любого $m \geq 1$ следующие свойства вектора x_m эквивалентны:

1. $x_m \in x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$ и остаток удовлетворяет условию Галёркина

$$r_m \perp \mathcal{K}_m(A, r_0);$$

2. ошибка $e_m = x_* - x_m$ минимальна в A -норме на $x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$:

$$\|e_m\|_A = \min_{x \in x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)} \|x_* - x\|_A;$$

3. существуют направления поиска p_0, \dots, p_{m-1} такие, что

$$x_m = x_0 + \sum_{k=0}^{m-1} \alpha_k p_k,$$

$$p_k \in \mathcal{K}_{k+1}(A, r_0), \quad (p_i, p_j)_A = 0 \quad \text{при } i \neq j,$$

и на каждом шаге выполняется

$$r_{k+1} \perp p_0, \dots, p_k.$$

Идея доказательства. Условие Галёркина эквивалентно тому, что градиент $\nabla\varphi(x_m) = -r_m$ ортогонален всем допустимым приращениям $x - x_m$ из подпространства $\mathcal{K}_m(A, r_0)$, то есть x_m является точкой минимума φ на $x_0 + \mathcal{K}_m(A, r_0)$, что даёт (2). Оптимальность в A -норме следует из эквивалентности $\varphi(x) - \varphi(x_*) = \frac{1}{2}\|x - x_*\|_A^2$. Рекуррентная форма CG подбирает направления p_k , которые одновременно лежат в крыловском подпространстве и являются A -сопряжёнными, что приводит к (3). Обратное рассуждение строится по тем же шагам. \square

№. 2. На практике метод сопряжённых градиентов реализуется в виде короткого (трёхчленного) рекуррентного алгоритма по остаткам и направлениям, но концептуально остаётся *крыловским методом*, минимизирующим квадратичный функционал на $\mathcal{K}_m(A, r_0)$.