

# Лекция 15

---

## Основы матричных вычислений

Рахуба М.В.

17.05.21

---

---

# Итерационные методы для решения линейных систем 2

метод Зейделя

$$\|e_k\|_2 \leq 2 \left( \frac{\sqrt{\text{cond}(A)} - 1}{\sqrt{\text{cond}(A)} + 1} \right)^k \|e_0\|_2$$

Но надо знать  $\lambda_1, \lambda_n$

① Оптимизация на подпространствах Крамера

$$\frac{1}{2} x^T A x - b^T x \iff J(x) = \|x - x_*\|_A$$

(A = A^T > 0)

$$x_* = \arg \min_{x \in \mathbb{R}^n} J(x) \iff A x_* = b$$

,,  $\mathbb{R}^n$

Послед. подпр.  $L_1 \subset L_2 \subset \dots \subset L_n$ ,  $\dim(L_k) = k$

На каждом шаг выбираем  $L_1 \subseteq \dots \subseteq L_n$ ,  $\dim(L_k) = k$

$$x_k = \arg \min_{x_k \in x_0 + L_k} J(x)$$

Как выбрать  $L_k$ ?

$$L_k = \mathcal{K}_k(A, f) = \text{span} \{ f, A f, A^2 f, \dots, A^{k-1} f \}$$

b или  $r_0 = b - A x_0$

$$A^k f \in \mathcal{K}_k(A, f)$$

Например, если  $b$  - собствен. вект.  $A$ :  $\{b, \underset{\lambda}{A}b, \underset{\lambda^2}{A^2}b\}$

**УТВ 1** Пусть  $A$ :  $\det(A) \neq 0$ .

$$\exists k \leq n : x_* = A^{-1}b \in \mathcal{K}_k(A, b)$$

$$\square \quad ] \quad k - \text{мин} : \mathcal{K}_{k+1} = \mathcal{K}_k$$

$$A^k b = \sum_{i=0}^{k-1} d_i A^i b$$

$$d_0 \neq 0$$

$$\left( \text{Если } d_0 = 0, \text{ то } A^{k-1} b = \sum_{i=0}^{k-2} d_{i+1} A^i b \right)$$

$$\frac{1}{d_0} A^k b = b + \frac{1}{d_0} A \sum_{i=1}^{k-1} d_i A^{i-1} b$$

$$A \left( \underbrace{\frac{1}{d_0} A^{k-1} b - \frac{1}{d_0} \sum_{i=1}^{k-1} d_i A^{i-1} b}_{x_*} \right) = b \quad \blacksquare$$

2) Метод сопряжённых градиентов (CG)

$$A = A^T > 0$$

$$\frac{1}{2} x^T A x - b^T x$$

$$x_k = \operatorname{argmin}_{x \in x_0 + K_u(A, r_0)} \|x_* - x\|_A$$

**Опр.** 1)  $(x, y)_A \stackrel{\text{def}}{=} x^T A y = (x, Ay)$

2)  $\|x\|_A = \sqrt{(x, x)_A} = \sqrt{x^T A x}$

3)  $P^A$  - A-оператор. проектор, если  $(P^A)^2 = P^A$

$$(P^A x, y)_A = (x, P^A y)_A$$

(ортогонал  $P^T = P$ )

4)  $x \perp_A y$ , если  $(x, y)_A = 0$

**Лем. 2**

$$x_k = \operatorname{argmin}_{x \in x_0 + K_u(A, r_0)} \|x_* - x\|_A \Leftrightarrow x_* - x_k \perp_A K_u$$

$$(\underbrace{Ax_* - Ax_k}_{b - Ax_k} \perp K_u)$$

$$b - Ax_k = r_k$$

т.к.

$$(x_* - x_k, z)_A = (x_* - x_k, Az) = (Ax_* - Ax_k, z) = 0$$

$$\square \|x_* - x\|_A = \|x_* - (x_0 + y)\|_A =$$

$$= \|(x_* - x_0) - y\|_A \rightarrow \min_{y \in K_\mu(A, r_0)}$$

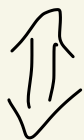
$$x_* - x_0 = \underbrace{P^A(x_* - x_0)}_{K_\mu} + \underbrace{(I - P^A)(x_* - x_0)}_{\perp_A K_\mu}$$

$$\|(x_* - x_0) - y\|_A^2 = \|\underbrace{P^A(x_* - x_0) - y}_{\in K_\mu} + \underbrace{(I - P^A)(x_* - x_0)}_{\perp_A K_\mu}\|_A^2 =$$

$$= \|P^A(x_* - x_0) - y\|_A^2 + \|(I - P^A)(x_* - x_0)\|_A^2$$

$$\rightarrow \min_{y \in K_\mu(A, r_0)}$$

$$y = P^A(x_* - x_0)$$



$$(\cdot, z)_A$$

$$\uparrow z = y - P^A(x_* - x_0)$$

$$(y - P^A(x_* - x_0), z)_A = 0 \quad \forall z \in K_\mu$$

$$(y, z)_A = (P^A(x_* - x_0), z)_A$$

$$(y, z)_A = (x_* - x_0, \underbrace{P^A z}_z)_A$$

$$x_* - x_0$$

$$(x_k - x_0, z) A = (x_k - x_0, z) A$$

$$(x_k - x_*, z) A = 0$$

Пусть  $x_0 = 0$

$\bigcup_k$  с базисом  $V_k$

$\bigcup_k$  с базисом  $W_k$

Хотим  $x_* - x_k \perp \bigcup_k$  (иначе  $\bigcup_k = \bigcup_k^\perp = x_k$ )

$$x_k = V_k c$$

$$W_k^T (A x_k - b) = 0 \quad (\text{условие, что } A x_k - b \perp W_k)$$

$$W_k^T A V_k c = W_k^T b$$

$$W_k = V_k \Rightarrow \underbrace{V_k^T A V_k}_{\mathbb{R}^{k \times k}} c = V_k^T b$$

Т.е. можно найти базис  $V_k$  в  $X_k(A, r_0)$ ,  
 ввести в предположение условие  $V_k^T A V_k$  и решить систему,  
 но можно еще эффективнее (см. ③)

Обсуждение  
 под лекцией:

$$x_0 = 0$$

$$x_* - x_k \perp A X_k \parallel W_k$$

$$x_k \in \bigcup_k \Rightarrow x_k = V_k c$$

$$x_* - x_k \perp A \bigcup_k \Rightarrow A x_* - A x_k \perp \bigcup_k \Rightarrow W_k^T (b - A V_k c) = 0$$

3

Вывод коротких формул  
для CG

Пусть  $P_1, \dots, P_k$  - A-ортон. базис в  $X_k$

$$X_k = X_0 + y_k = X_0 + \alpha_1 P_1 + \dots + \alpha_{k-1} P_{k-1} + \alpha_k P_k$$

$$\left( \begin{array}{l} d_i \text{ не зависит от } k, \text{ т.к.} \\ (X_k - X_*, z)_A = 0, (X_0 - X_* + \alpha_1 P_1 + \dots + \alpha_k P_k, P_i)_A = 0 \\ d_i (P_i, P_i)_A = (X_* - X_0, P_i)_A \end{array} \right)$$

$$= X_{k-1} + \alpha_k P_k$$

$$A X_k = A X_{k-1} + \alpha_k A P_k$$

$$\underbrace{\beta - A X_k}_{r_k} = \underbrace{\beta - A X_{k-1}}_{r_{k-1}} - \alpha_k A P_k$$

$$r_k \perp X_k \Rightarrow r_k \perp P_k \Rightarrow$$

$$r_k^T P_k = r_{k-1}^T P_k - \alpha_k P_k^T A P_k$$

$$\alpha_k = \frac{r_{k-1}^T P_k}{P_k^T A P_k}$$

$$d_k = \frac{r_k^T p_k}{p_k^T A p_k}$$

$$r_k = r_{k-1} - d_k A p_k$$

$$x_k = x_{k-1} + d_k p_k$$

Найдем  $p_k$ :

$$X_{k+1} = \left\{ \left\{ r_0, A r_0, \dots, A^{k-1} r_0 \right\}, A^k r_0 \right\} = \left\{ \{ p_1, \dots, p_k \}, p_{k+1} \right\}$$

$$p_{k+1} = A^k r_0 + \sum_{i=1}^k \gamma_i p_i$$

$$r_k = b - A x_k = r_0 - A y_k = r_0 + A \sum_{i=1}^k c_i A^{i-1} r_0$$

$\Leftrightarrow$  (вычитаем)

$$p_{k+1} = r_k + \beta_1 p_1 + \dots + \beta_k p_k$$

$$r_k \perp X_k \Rightarrow r_k \perp A p_i, \quad i < k$$

$$\langle p_{k+1}, A p_i \rangle = \langle r_k, A p_i \rangle + \beta_1 \langle p_1, A p_i \rangle + \dots + \beta_k \langle p_k, A p_i \rangle$$

$$\beta_i \langle p_i, A p_i \rangle = 0$$

$$\beta_i = 0$$



$$p_{k+1} = r_k + \beta_k p_k$$

$$(p_{k+1}, A p_k) = (r_k, A p_k) + \beta_k (p_k, A p_k)$$

$$\beta_k = - \frac{(r_k, A p_k)}{(p_k, A p_k)}$$

Уточ:

$$\alpha_k = \frac{(r_{k-1}, p_k)}{(A p_k, p_k)} \stackrel{\text{D3}}{=} \frac{(r_{k-1}, r_{k-1})}{(A p_k, p_k)}$$

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

$$r_k = r_{k-1} - \alpha_k A p_k$$

$$\beta_k = - \frac{(r_k, A p_k)}{(p_k, A p_k)} \stackrel{\text{D3}}{=} \frac{(r_k, r_k)}{(r_{k-1}, r_{k-1})}$$

$$p_{k+1} = r_k + \beta_k p_k$$

Проверьте (D3):

$$x_{k+1} \in \text{Span} \{x_k, x_{k-1}, r_k\}$$

База на прошлой итерации:

$$x_{k+1} = x_k + \tau_k r_k \in \text{Span} \{x_k, r_k\}$$