

Лекция 1

Основы матричных вычислений

Рахуба М.В.

18.01.21

Основы матричного анализа

1 Векторные нормы

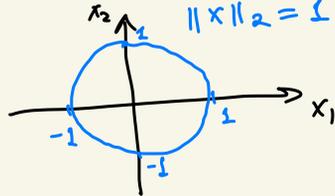
линейного пространства $F \in (\mathbb{R}, \mathbb{C})$

Опр. 1 $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ — норма, если

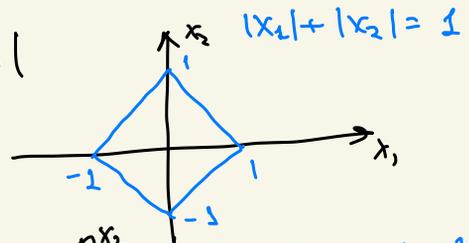
- 1) $\|x\| \geq 0$, $\forall x \in V$
- 2) $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$
- 3) $\|\alpha x\| = |\alpha| \cdot \|x\| \quad \forall x \in V, \forall \alpha \in F$
- 4) $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

Примеры $V = F^n$, $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in F^n$

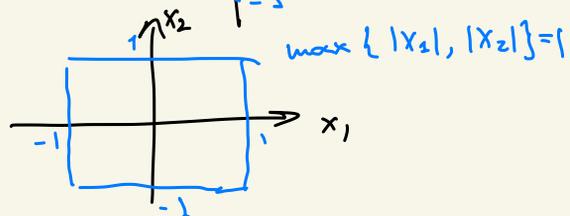
•) $\|x\|_2 = (|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2)^{1/2} = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2} = 1$
 $= \sqrt{x^* x}$
Эрмитово сопряж.
 $x^* \equiv \bar{x}^T$



•) $\|x\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n|$



•) $\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$

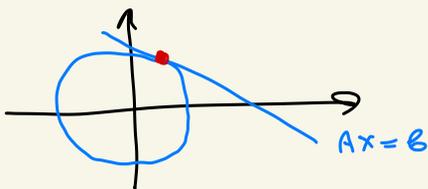


•) $\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p}, p \geq 1$ ($\|x\|_p \rightarrow \|x\|_\infty, p \rightarrow \infty$)

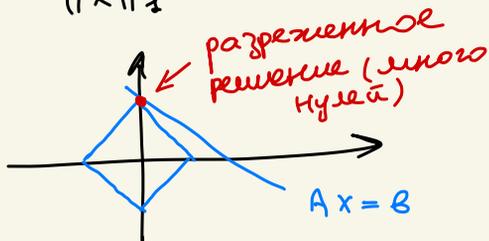
а) Разреженность в $\|\cdot\|_1$

$Ax = b, A \in \mathbb{R}^{m \times n}, m < n$ (беск. много рещ.)
 $b \in \mathbb{R}^m$

$\|x\|_2 \rightarrow \min$



$\|x\|_1 \rightarrow \min$



б) Эквивалентность норм

Теор 1

\forall две нормы $\|\cdot\|_a, \|\cdot\|_b$ на конечномерном пр-ве V эквивалентны, то есть $\exists C_1, C_2 > 0$: (не зависят от x)

$C_1 \|x\|_a \leq \|x\|_b \leq C_2 \|x\|_a \quad \forall x \in V.$

Сходимость: $x_k \rightarrow x$, если $\|x_k - x\| \rightarrow 0, k \rightarrow \infty$

в силу эквивалентности можно выбрать любую из норм (какую удобнее)

2 Матричные нормы

Опр. 2 $\|\cdot\|$, заданная \forall матрицы назыв. матричной, если

1) $\|\cdot\|$ - норма на $V = \mathbb{F}^{m \times n} \quad \forall m, n \geq 1$

2) $\|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$ (субмультпликативность)

Примеры

•) $\|A\|_F = \left(\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{1/2}$ - Фробениусова норма
 $= \sqrt{\text{Tr}(A^*A)} = \sqrt{\text{Tr}(AA^*)}$

•) $\|A\|_c = \max_{i,j} |a_{ij}|$ - норма Чебышева
(не субмультпликатив.)

•) Операторные нормы (порождаются q -нормами векторов)

$\|A\|_{\alpha \rightarrow \beta} = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\beta}}{\|x\|_{\alpha}} = \left(\sup_{x \neq 0} \left\| A \left(\frac{x}{\|x\|_{\alpha}} \right) \right\|_{\beta} \right) = \sup_{\|y\|_{\alpha}=1} \|Ay\|_{\beta}$
какие-то 2 векторные нормы (не обязательно p-нормы)

Вообще говоря, не матричные, но:

$\|Ax\|_{\beta} \leq \|A\|_{\alpha \rightarrow \beta} \|x\|_{\alpha}$ - условие согласованности

•) $\|A\|_p = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_p}{\|x\|_p}$ - матричные p-нормы
(субмультпликативны)

□ $\|\cdot\|_2$:

УТВ. 2

$$\|UAV\|_2 = \sup_{x \neq 0} \frac{\|UAVx\|_2}{\|x\|_2} = \sup_{y \neq 0} \frac{\|Ay\|_2}{\|y\|_2} = \|A\|_2$$

$\|\cdot\|_F$: ДЗ

УТВ. 2



4) Разложение Шура

Собств. разлом.:

$$A = S \Lambda S^{-1}, \quad \exists \text{ не гл. } \forall \text{ мстр.}$$

$S \in \mathbb{C}^{n \times n}$
 $[S_1 \dots S_n]$ — собств. век.
 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ — собств. знач.

Морг. корн. форма:

$$A = P J P^{-1}, \quad \exists \text{ } \forall \text{ мстр. , но}$$

$J = \begin{pmatrix} J_1(\lambda_1) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & J_k(\lambda_k) \end{pmatrix}$

неустойч. при возмущениях (сильно меняется при небольших возмущениях, см. ДЗ)

Для вычисления:

Теор (Шура) $\forall A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ с собств. знач.

$\lambda_1, \dots, \lambda_n \exists U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ — унитарная:

$$A = U T U^* \quad (\text{разлом. Шура})$$

$T = U^{-1} A U$

$\begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \\ 0 & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ — верхнетреугольная

□ По индукции.

$n = 1$ - очевидно

$\forall A \in \mathbb{C}^{n \times n} \exists v_1, \lambda_1 : Av_1 = \lambda_1 v_1, \|v_1\|_2 = 1$

Собств. вект. Собств. знач.

$U_1 = [v_1 \underbrace{v_2 \dots v_n}_{\text{дополнение до ортонорм. базиса}}] \in \mathbb{C}^{n \times n}$ - унитарная

$U_1^* A U_1 = \begin{bmatrix} v_1^* \\ \vdots \\ v_n^* \end{bmatrix} [Av_1 \dots Av_n] =$

$\lambda_1 v_1$

$= \begin{bmatrix} v_1^* Av_1 & v_1^* Av_2 & \dots & v_1^* Av_n \\ \cancel{v_2^* Av_1} & v_2^* Av_2 & \dots & v_2^* Av_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \cancel{v_n^* Av_1} & v_n^* Av_2 & \dots & v_n^* Av_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & \\ \vdots & A_1 \\ 0 & \end{bmatrix} =$

$\lambda_1 v_1$ *$\lambda_1 v_1$*

$U_2 T_2 U_2^$
(т.к. $A_1 \in \mathbb{C}^{(n-1) \times (n-1)}$
и реализуем. индукц.)*

$= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & U_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & T_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & U_2^* \end{bmatrix}$

$A = U_1 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & U_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & T_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \\ & U_2^* \end{bmatrix} U_1^*$

унитарная как произведение унитарных



Опр. 4

A - нормальная, если

$$A^* A = A A^*$$

Пример

Нормальные:

"обобщение" на комплексные симметричные матрицы

•) $A = A^*$ (эрмитова)

•) $A^{-1} = A^*$ (унитар.)

•) $A = -A^*$ (косоэрмитова)

"обобщение" ортогональной - антисимметричной

УТВ. 3

Матрица A диагоналізується в

унитарній базисі ($A = U \Lambda U^*$)

диагональна U^{-1}



A - нормальная

□

(\Rightarrow)

$$A = U \Lambda U^*$$

$$A^* A = U \Lambda^* \underbrace{U^* U}_{I} \Lambda U^* =$$

$$= U \Lambda^* \Lambda U^*$$

$$A A^* = U \Lambda \Lambda^* U^*$$

$\Lambda^* \Lambda = \Lambda \Lambda^*$ так как Λ - диагональная.

Значит, $A^* A = A A^*$



$$AA^* = A^*A, \quad A = U\Gamma U^{-*} \text{ - разлом. Шур}$$

$$\cancel{U}\Gamma\cancel{\Gamma^*} \cancel{U}^* = \cancel{U} \cancel{\Gamma^*} \Gamma \cancel{U}^*$$

$$\Gamma\Gamma^* = \Gamma^*\Gamma$$

↑
Так как Γ - верхнетреугольная, то
Так может быть только
если Γ - диагональная

