

### Задача 3.

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

Учитывая положительность норм, если  $\|x\|_1^2, \|x\|_2^2$ , то

$$\|x\|_1 \geq \|x\|_2$$

$$\|x\|_1^2 = \left(\sum |x_i|\right)^2 = |x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2 + 2|x_1||x_2| + 2|x_1||x_3| + \dots + 2|x_{n-1}||x_n|$$

$$\|x\|_2^2 = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 \Rightarrow \|x\|_1^2 \geq \|x\|_2^2, \text{ причём равенство}$$

выполнено только в случае  $\vec{x} = \vec{0}$ . Т.о.  $\|x\|_2 \leq \|x\|_1$

Из н-ва о средних:

$$\frac{|x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|}{n} \leq \sqrt{\frac{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2}{n}} = \sqrt{\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{n}}$$

$$\frac{\|x\|_1}{n} \leq \frac{1}{\sqrt{n}} \|x\|_2 \Rightarrow \|x\|_1 \leq \sqrt{n} \|x\|_2$$

Следовательно:  $\boxed{1 \cdot \|x\|_2 \leq \|x\|_1 \leq \sqrt{n} \|x\|_2}$

### Задача 4

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$$

Из н-ва о средних:

$$\sqrt{\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_m^2}{m}} \leq \max(|x_1|, |x_2|, \dots, |x_m|) \Rightarrow \|x\|_2 \leq \sqrt{m} \|x\|_\infty$$

Равенство выполнено для нулевого вектора и для матричной единицы

Докажем  $\|x\|_2 \geq \|x\|_\infty$ :

$$\|x\|_2^2 = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_m^2$$

$$\|x\|_\infty^2 = \max^2(x_1, \dots, x_m) = x_i^2$$

$$\Rightarrow \|x\|_2^2 \geq \|x\|_\infty^2 \Rightarrow \|x\|_2 \geq \|x\|_\infty$$

Равенство выполнено на матричных единицах  $(0 \ 0 \ \dots \ 0 \ 1 \ 0 \ \dots \ 0)^T$

Тогда используем определение матричной нормы:

$$\|A\| = \sup \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

$$\|Ax\|_\infty \leq \|Ax\|_2; \quad \frac{1}{\|x\|_\infty} \geq \frac{\sqrt{n}}{\|x\|_2}$$

$$\|A\|_\infty = \sup \frac{\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} \leq \sup \left( \|Ax\|_2 \cdot \frac{\sqrt{n}}{\|x\|_2} \right) = \sqrt{n} \sup \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} = \sqrt{n} \|A\|_2$$

Равенство выполняется для матричной единицы - столбца  $\vec{e}$

Задача 5.

Умножение на унитарную матрицу сохраняет скалярное произведение

Геом. смысл нормы Фробениуса - длина вектора, который есть сумма вектор-столбцов матрицы

Таким образом, при домножении на  $U$  матрицы  $A$  мы "поворачиваем" этот вектор, не меняя его длины, т.е.

сохраняя норму Фробениуса:  $\|UA\|_F = \|AU\|_F = \|A\|_F$