

Математика для Data Science. Линейная алгебра.

Условия задач

Содержание

Комплексные числа	2
Задача 1	2
Задача 2	2
Собственные векторы	2
Задача 1	2
Задача 2	2
Задача 3	2
Задача 4	2
Задача 5 (дополнительная)	3
Низкоранговое приближение матрицы	3
Задача 3	3
Задача 4	3
Задача 5	3
Сингулярное разложение – SVD	3
Задача 1	3
Задача 2	3
Задача 3	4
Задача 4	4

Замечание. Вот этим цветом отмечены ссылки на страницы внутри этого файла.

Комплексные числа

Задача 1

Неформально. Рассмотрим конкретное комплексное число z_1 . Мы смотрим на все комплексные числа как на векторы из \mathbb{R}^2 . Будем доказывать, что умножение на z_1 делает следующее:

- растягивает все векторы в $|z_1|$ раз
- и поворачивает все векторы на угол $\arg(z)$ против часовой стрелки.

Ясно, что утверждение выше это то же самое, что теорема с предыдущего шага (только по-другому сформулированная).

А теперь формально.

1. Дано фиксированное комплексное число $z_1 = a + bi$. Мы рассматриваем отображение $m_{z_1} : \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$, которое отправляет каждое число z в произведение $z_1 \cdot z$. Вспомним, что \mathbb{C} можно воспринимать как \mathbb{R}^2 . Поэтому и наше отображение можно воспринимать как $m_{z_1} : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$. Вычислите, куда это отображение отправляет произвольное комплексное число $z = c + di = (c, d) \in \mathbb{R}^2$. Докажите, что отображение m_{z_1} из \mathbb{R}^2 в \mathbb{R}^2 является линейным и выпишите его матрицу в терминах a и b .
2. Выразите a и b через $r := |z|$ и $\alpha := \arg(z)$. Выпишите матрицу отображения m_{z_1} в терминах r и α .
3. Докажите теорему с предыдущего шага.

Задача 2

1. Найдите число z^k , зная модуль и аргумент z .
2. Найдите какое-нибудь число z , такое что $z^6 = -100$.
3. Докажите, что у любого ненулевого комплексного числа есть обратное. То есть для любого ненулевого $z \in \mathbb{C}$ найдётся число z^{-1} , такое что $z \cdot z^{-1} = 1$.

В целом, мы доказали, что \mathbb{C} это *поле*. То есть, в \mathbb{C} есть 0 и 1, а также в \mathbb{C} можно складывать, вычитать, умножать и делить.

Собственные векторы

Задача 1

Докажите, что если \vec{v} это собственный вектор A , то и $c\vec{v}$ это собственный вектор A , где c – любое ненулевое число.

Задача 2

Найдите собственные числа и собственные векторы матрицы $B = \begin{pmatrix} 2 & 8 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$.

Задача 3

1. Докажите, что у матрицы $\begin{pmatrix} 1 & -10 \\ 10 & 1 \end{pmatrix}$ нет собственных чисел и собственных векторов (над \mathbb{R})
2. Докажите, что при $0 < \alpha < \pi$ у матрицы $\begin{pmatrix} \cos(\alpha) & -\sin(\alpha) \\ \sin(\alpha) & \cos(\alpha) \end{pmatrix}$ нет собственных чисел и собственных векторов (над \mathbb{R}). Что это значит геометрически?

Задача 4

Докажите, что каждому собственному числу соответствует хотя бы один собственный вектор. То есть если для числа λ выполнено $\det(A - \lambda E) = 0$, то найдётся \vec{v} , такой что $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

Задача 5 (дополнительная)

Пусть $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$ это собственные векторы с различными собственными числами $\lambda_1, \dots, \lambda_k$. Докажите, что $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$ линейно независимы.

Низкоранговое приближение матрицы

Задача 3

Давайте поймём, как взаимодействует ранг и операция умножения матриц. Во всех задачах ниже размеры матриц считайте любыми (но такими, что умножение определено).

1. Докажите, что ранг произведения двух матриц меньше или равен ранга каждой из них: $\text{rank}(AB) \leq \min(\text{rank}(A), \text{rank}(B))$.
2. Докажите, что ранг произведения любого числа матриц меньше или равен ранга каждой из них: $\text{rank}(A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_r) \leq \min(\text{rank}(A_1), \text{rank}(A_2), \dots, \text{rank}(A_r))$.
3. Приведите пример матриц A и B , для которых ранг произведения меньше ранга каждого из сомножителей: $\text{rank}(AB) < \min(\text{rank}(A), \text{rank}(B))$.

Задача 4

Пусть дана матрица W размера n на m и ранга не больше 1. Тогда можно найти такие матрицы U и M , что $W = U^T M$. При этом U это матрица размера 1 на n , и M это матрица размера 1 на m . То есть U^T это столбец, а M это строка.

Рассмотрим два случая:

1. $\text{rank} W = 0$. Тогда W это нулевая матрица и U^T это нулевой столбец высоты n и M это нулевая строка длины m .
2. $\text{rank} W = 1$. Тогда столбцы матрицы W попарно линейно зависимы, а значит, матрица имеет вид $(\vec{u}, \lambda_2 \vec{u}_1, \dots, \lambda_n \vec{u}_1)$. То есть $W = \vec{u}_1 (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ — искомое представление в виде произведения столбца на строку.

Задача 5

Пусть дана матрица W размера n на m и ранга не больше k . Тогда можно найти такие матрицы U и M , что $W = U^T M$. При этом U это матрица размера k на n , и M это матрица размера k на m .

Сингулярное разложение — SVD

Задача 1

Пусть A_1 и A_2 — обратимые матрицы.

1. Докажите, что $\text{rank}(A_1 B) = \text{rank}(B)$ для любой B , если произведение $A_1 B$ определено.
2. Докажите, что $\text{rank}(B A_2) = \text{rank}(B)$ для любой B , если произведение $B A_2$ определено.

Как мы знаем, все ортогональные матрицы обратимы. В SVD нас будет интересовать случай, когда A_1 и A_2 это ортогональные матрицы.

Задача 2

Давайте докажем, что умножение матрицы на ортогональную матрицу не меняет её норму Фробениуса.

Пусть X — произвольная матрица размера m на n . Пусть L и R — ортогональные матрицы размера m на m и n на n соответственно.

1. Докажите, что $\|LX\|_F^2 = \|X\|_F^2$

2. Докажите, что $\|XR\|_F^2 = \|X\|_F^2$

Эта задача позволит нам исключить из вычислений ортогональные матрицы U и V^T , сконцентрировавшись на понятной матрице Σ .

Задача 3

Дана диагональная матрица Σ с $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq 0$:

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \ddots \end{pmatrix}$$

Мы ищем P такую что $\|\Sigma - P\|_F^2$ минимально, при ограничении $\text{rank}(P) \leq k$. Докажите, что минимальное значение достигается при $P = \Sigma_k$ (матрицу Σ_k мы определили ранее на Степике).

Тем самым лучшее приближение матрицы $A = U\Sigma V^T$ это матрица $B = UPV^T = U\Sigma_k V^T =: A_k$.

Это завершает доказательство теоремы.

Задача 4

Давайте подумаем, какую часть информации мы потеряли, заменив A на A_k .

Наблюдения, которые понадобятся для решения этой задачи:

- $\|A\|_F^2 = \|U\Sigma V^T\|_F^2 = \|\Sigma\|_F^2$, так как умножение на ортогональные матрицы сохраняет норму (пятая устная задача).

- $\|\Sigma\|_F^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \dots$. Всего элементов на диагонали $\min(n, m)$, обозначим $l := \min(n, m)$. Тогда $\|\Sigma\|_F^2 = \sum_{i=1}^l \sigma_i^2$.

- Тем самым $\|A\|_F^2 = \sum_{i=1}^l \sigma_i^2$.

1) Докажите, что $\|A_k\|_F^2 = \sum_{i=1}^k \sigma_i^2$.

2) Докажите, что $\|A - A_k\|_F^2 = \sum_{i=k+1}^l \sigma_i^2$. То есть $\|A\|_F^2 = \|A - A_k\|_F^2 + \|A_k\|_F^2$.