Сингулярное разложение и главные компоненты

Обобщение диагонализации

Краткий план:

- Жорданова нормальная форма.

Краткий план:

- Жорданова нормальная форма.
- Сингулярное разложение.

Краткий план:

- Жорданова нормальная форма.
- Сингулярное разложение.
- Доказательство существования.

Не все матрицы диагонализуемы

Утверждение

Квадратная матрица A размера $n \times n$ диагонализуема, если у неё найдётся n линейно независимых собственных векторов.

В этом случае A представима в виде $A = PDP^{-1}$,

где P — матрица из собственных векторов, D — диагональная матрица из собственных значений.

Не все матрицы диагонализуемы

Утверждение

Квадратная матрица A размера $n \times n$ диагонализуема, если у неё найдётся n линейно независимых собственных векторов.

В этом случае A представима в виде $A = PDP^{-1}$, где P — матрица из собственных векторов, D — диагональная матрица из собственных значений.

Утверждение

У симметричной матрицы A размера $n \times n$ найдётся n ортогональных собственных векторов единичной длины.

С их помощью матрица A представима в виде

$$A = PDP^T.$$

А если не везёт?

Что делать, если у матрицы A размера $n \times n$ меньше, чем n независимых собственных векторов?

А если не везёт?

Что делать, если у матрицы A размера $n \times n$ меньше, чем n независимых собственных векторов?

Утверждение

Любая квадратная матрица A представима в виде

$$A = PJP^{-1},$$

где жорданова нормальная форма J содержит на диагонали жордановы клетки J_i:

$$J = \begin{pmatrix} J_1 & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & J_2 & \dots & \mathbf{0} \\ \dots & \dots & \dots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & J_k \end{pmatrix}, \quad J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_i & \dots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & 1 \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_i \end{pmatrix}$$

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

1. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^k$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

1. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^k$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.
2. Растягивание компонент вектора в $\mathbb{R}^k$.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

1. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^k$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.
2. Растягивание компонент вектора в $\mathbb{R}^k$.
3. Переход из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ путём дописывания нулей в вектор, или зачёркивания части координат.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

1. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^k$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.
2. Растягивание компонент вектора в $\mathbb{R}^k$.
3. Переход из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ путём дописывания нулей в вектор, или зачёркивания части координат.
4. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^n$ в $\mathbb{R}^n$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любой линейный оператор из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ представляет собой последовательность действий:

1. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^k$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.
2. Растягивание компонент вектора в $\mathbb{R}^k$.
3. Переход из $\mathbb{R}^k$ в $\mathbb{R}^n$ путём дописывания нулей в вектор, или зачёркивания части координат.
4. Ортогональное преобразование из $\mathbb{R}^n$ в $\mathbb{R}^n$. Сохраняет длины векторов и углы между ними.

Все эти действия мы рассмотрели на первой лекции!

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Дополним его до ортогонального базиса в $\mathbb{R}^n$ векторами $\mathbf{v}_{k+1}, \ldots, \mathbf{v}_n$.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Дополним его до ортогонального базиса в $\mathbb{R}^n$ векторами $\mathbf{v}_{k+1}, \ldots, \mathbf{v}_n$.

1. Повернём-отразим пространство, чтобы $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ перешли в $\mathbf{e}_1, \ldots, \mathbf{e}_n$.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Дополним его до ортогонального базиса в $\mathbb{R}^n$ векторами $\mathbf{v}_{k+1}, \ldots, \mathbf{v}_n$.

1. Повернём-отразим пространство, чтобы $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ перешли в $\mathbf{e}_1, \ldots, \mathbf{e}_n$.
2. Домножим первые k компонент вектора на 1, а остальные на 0.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Дополним его до ортогонального базиса в $\mathbb{R}^n$ векторами $\mathbf{v}_{k+1}, \ldots, \mathbf{v}_n$.

1. Повернём-отразим пространство, чтобы $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ перешли в $\mathbf{e}_1, \ldots, \mathbf{e}_n$.
2. Домножим первые k компонент вектора на 1, а остальные на 0.
3. Смены размерности нет.

Сингулярное разложение проекции

Оператор H $: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ проецирует векторы на линейную оболочку M.

Выберем ортогональный базис $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ в M.

Дополним его до ортогонального базиса в $\mathbb{R}^n$ векторами $\mathbf{v}_{k+1}, \ldots, \mathbf{v}_n$.

1. Повернём-отразим пространство, чтобы $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ перешли в $\mathbf{e}_1, \ldots, \mathbf{e}_n$.
2. Домножим первые k компонент вектора на 1, а остальные на 0.
3. Смены размерности нет.
4. Повернём-отразим пространство, чтобы $\mathbf{e}_1, \ldots, \mathbf{e}_n$ перешли в $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любую матрицу A размера $n \times k$ можно представить в виде

$$A = U \Sigma V^T,$$

где матрица U размера $n \times n$ — ортогональная, $U^T U = \mathrm{I}$,

матрица V размера $k \times k$ — ортогональная, $V^T V = \mathrm{I}$,

матрица Σ размера $n \times k$ — диагональная.

Сингулярное разложение

Утверждение

Любую матрицу A размера $n \times k$ можно представить в виде

$$A = U\Sigma V^T,$$

где матрица U размера $n \times n$ — ортогональная, $U^T U = \mathrm{I}$,

матрица V размера $k \times k$ — ортогональная, $V^T V = \mathrm{I}$,

матрица Σ размера $n \times k$ — диагональная.

Данное разложение также называется SVD-разложением, singular value decomposition.

Присмотримся к матрицам

Если $n \geq k$, то SVD-разложение примет вид

$$A = \begin{pmatrix} | & & | \\ \mathbf{u}_1 & \ldots & \mathbf{u}_n \\ | & & | \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & \ldots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \ldots & 0 \\ \ldots & \ldots & \ldots & \ldots \\ 0 & 0 & \ldots & \sigma_k \\ 0 & 0 & \ldots & 0 \\ \ldots & \ldots & \ldots & \ldots \\ 0 & 0 & \ldots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} - & \mathbf{v}_1^T & - \\ & \vdots & \\ - & \mathbf{v}_k^T & - \end{pmatrix}$$

Зачем нужно SVD-разложение?

Сильно упрощает многие вычисления.

Зачем нужно SVD-разложение?

Сильно упрощает многие вычисления.

Показывает внутренний мир матрицы.

Зачем нужно SVD-разложение?

Сильно упрощает многие вычисления.

Показывает внутренний мир матрицы.

Существует быстрая и устойчивая итеративная процедура нахождения SVD-разложения.

Раскладываем все матрицы!

Сингулярное разложение для A^T:

$$A^T = (U\Sigma V^T)^T = V\Sigma^T U^T$$

Раскладываем все матрицы!

Сингулярное разложение для A^T:

$$A^T = (U\Sigma V^T)^T = V\Sigma^T U^T$$

Сингулярное разложение для $A^T A$:

$$A^T A = V\Sigma^T U^T \cdot U\Sigma V^T = V\Sigma^T \Sigma V^T$$

Раскладываем все матрицы!

Сингулярное разложение для A^T:

$$A^T = (U\Sigma V^T)^T = V\Sigma^T U^T$$

Сингулярное разложение для $A^T A$:

$$A^T A = V\Sigma^T U^T \cdot U\Sigma V^T = V\Sigma^T \Sigma V^T$$

Сингулярное разложение для AA^T:

$$AA^T = U\Sigma V^T \cdot V\Sigma^T U^T = U\Sigma\Sigma^T U^T$$

Существование разложения

Наша задача предъявить разложение $A = U\Sigma V^T$.

Для удобства будем считать, что $n \geq k$.

Существование разложения

Наша задача предъявить разложение $A = U\Sigma V^T$.

Для удобства будем считать, что $n \geq k$.

Доказательство

1. Матрица $A^T A$ является матрицей Грама. Она положительно определена и симметрична. А потому представима в виде $A^T A = V D V^T$.

Существование разложения

Наша задача предъявить разложение $A = U\Sigma V^T$.

Для удобства будем считать, что $n \geq k$.

Доказательство

1. Матрица $A^T A$ является матрицей Грама. Она положительно определена и симметрична. А потому представима в виде $A^T A = V D V^T$.
2. Диагональные элементы D неотрицательны. Поэтому D представима в виде $\Sigma^T \Sigma$.

Существование разложения

Наша задача предъявить разложение $A = U\Sigma V^T$.

Для удобства будем считать, что $n \geq k$.

Доказательство

1. Матрица $A^T A$ является матрицей Грама. Она положительно определена и симметрична. А потому представима в виде $A^T A = VDV^T$.
2. Диагональные элементы D неотрицательны. Поэтому D представима в виде $\Sigma^T\Sigma$.
3. Осталось найти U из целевого разложения:

$$A = U\Sigma V^T$$

Существование разложения

Наша задача предъявить разложение $A = U\Sigma V^T$.

Для удобства будем считать, что $n \geq k$.

Доказательство

1. Матрица A^TA является матрицей Грама. Она положительно определена и симметрична. А потому представима в виде $A^TA = VDV^T$.
2. Диагональные элементы D неотрицательны. Поэтому D представима в виде $\Sigma^T\Sigma$.
3. Осталось найти U из целевого разложения:

$$A = U\Sigma V^T \text{ или } AV = U\Sigma$$

Существование разложения

Уже нашли Σ и V. Осталось найти U из $AV = U\Sigma$.

Существование разложения

Уже нашли Σ и V. Осталось найти U из $AV = U\Sigma$.

Окончание доказательства

4. Находим вектора $\mathbf{u}_i$ по очереди:

$$\mathbf{u}_1 = A\mathbf{v}_1/\sigma_1,$$

Существование разложения

Уже нашли Σ и V. Осталось найти U из $AV = U\Sigma$.

Окончание доказательства

4. Находим вектора $\mathbf{u}_i$ по очереди:

$$\mathbf{u}_1 = A\mathbf{v}_1/\sigma_1,\ \mathbf{u}_2 = A\mathbf{v}_2/\sigma_2, \ldots$$

Существование разложения

Уже нашли Σ и V. Осталось найти U из $AV = U\Sigma$.

Окончание доказательства

4. Находим вектора $\mathbf{u}_i$ по очереди:

$$\mathbf{u}_1 = A\mathbf{v}_1/\sigma_1, \ \mathbf{u}_2 = A\mathbf{v}_2/\sigma_2, \ldots$$

5. Вектора $\mathbf{v}_i$ кончатся раньше $\mathbf{u}_i$.

Существование разложения

Уже нашли Σ и V. Осталось найти U из $AV = U\Sigma$.

Окончание доказательства

4. Находим вектора $\mathbf{u}_i$ по очереди:

$$\mathbf{u}_1 = A\mathbf{v}_1/\sigma_1,\ \mathbf{u}_2 = A\mathbf{v}_2/\sigma_2, \ldots$$

5. Вектора $\mathbf{v}_i$ кончатся раньше $\mathbf{u}_i$. Оставшиеся $\mathbf{u}_{k+1}, \ldots, \mathbf{u}_n$ выберем произвольными, чтобы U была ортогональной матрицей.

Поиск SVD разложения

Это видеофрагмент с доской, слайдов здесь нет :)

Нахождение проекции при известном SVD

Это видеофрагмент с доской, слайдов здесь нет :)

Скринкаст: SVD для снижения размерности

Это видеофрагмент с доской, слайдов здесь нет :)

Бонус: геометрическая алгебра

Это видеофрагмент с доской, слайдов здесь нет :)