

Разложение Шура



Разложение Шура

Для произвольной квадратной матрицы $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ существует разложение:

$$A = UTU^*,$$

где U - унитарная матрица, T - верхняя треугольная матрица с собственными числами матрицы A на главной диагонали.

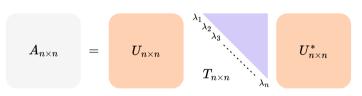


Рис. 1: Разложение Шура матрицы А

େନ୍ତ

QR-алгоритм выглядит следующим образом:

1. Начинаем с матрицы $A_0=A$

⊕ 0 ∅

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- 2. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- 2. Для $k=0,1,2,\dots$: Вычисляем QR-разложение: $A_k=Q_kR_k$

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- **2**. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:

 - Вычисляем QR-разложение: $A_k = Q_k R_k$ Формируем следующую итерацию: $A_{k+1} = R_k Q_k$

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- **2**. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:

 - Вычисляем QR-разложение: $A_k = Q_k R_k$ Формируем следующую итерацию: $A_{k+1} = R_k Q_k$

QR-алгоритм выглядит следующим образом:

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- 2. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:
 - Вычисляем QR-разложение: $A_k = Q_k R_k$
 - Формируем следующую итерацию: $A_{k+1}^{n} = R_k Q_k$

Для симметричных матриц этот процесс сходится к диагональной матрице, содержащей собственные числа. Для произвольных матриц он сходится к верхнетреугольной матрице, где диагональные элементы являются собственными числами исходной матрицы.

$$A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^{-1} Q_k R_k Q_k = Q_k^{-1} A_k Q_k = Q_k^{\mathsf{T}} A_k Q_k,$$

• Алгоритм сходится последовательно от старших собственных чисел к младшим, 2-3 итерации на одно собственное число.

₹ 6 0

QR-алгоритм выглядит следующим образом:

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- 2. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:
 - Вычисляем QR-разложение: $A_k = Q_k R_k$
 - ullet Формируем следующую итерацию: $\overset{\circ}{A_{k+1}}=R_kQ_k$

Для симметричных матриц этот процесс сходится к диагональной матрице, содержащей собственные числа. Для произвольных матриц он сходится к верхнетреугольной матрице, где диагональные элементы являются собственными числами исходной матрицы.

$$A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^{-1} Q_k R_k Q_k = Q_k^{-1} A_k Q_k = Q_k^{\mathsf{T}} A_k Q_k,$$

- Алгоритм сходится последовательно от старших собственных чисел к младшим, 2-3 итерации на одно собственное число.
- 1 итерация = подсчёт QR-разложения $\mathcal{O}(n^3)$ + умножение матриц $\mathcal{O}(n^3)$. Наивная сложность QR-алгоритма составляет $\mathcal{O}(n^4)$.

େ ପ

QR-алгоритм выглядит следующим образом:

- 1. Начинаем с матрицы $A_0 = A$
- 2. Для $k = 0, 1, 2, \dots$:
 - Вычисляем QR-разложение: $A_k = Q_k R_k$
 - Формируем следующую итерацию: $A_{l+1}^{n-k} = R_{l}Q_{l}$

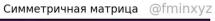
Для симметричных матриц этот процесс сходится к диагональной матрице, содержащей собственные числа. Для произвольных матриц он сходится к верхнетреугольной матрице, где диагональные элементы являются собственными числами исходной матрицы.

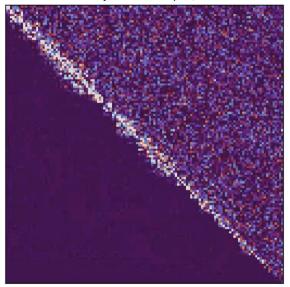
$$A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^{-1} Q_k R_k Q_k = Q_k^{-1} A_k Q_k = Q_k^{\mathsf{T}} A_k Q_k,$$

- Алгоритм сходится последовательно от старших собственных чисел к младшим, 2-3 итерации на одно собственное число.
- 1 итерация = подсчёт QR-разложения $\mathcal{O}(n^3)$ + умножение матриц $\mathcal{O}(n^3)$. Наивная сложность QR-алгоритма составляет $\mathcal{O}(n^4)$.
- ullet На практике используются различные стратегии ускорения сходимости до $\mathcal{O}(n^3)$. Например, приведение матрицы к форме Гессенберга ($\mathcal{O}(n^3)$), QR разложение которой строится за $\mathcal{O}(n^2)$ итераций. Кроме того, используются сдвиги, которые позволяют ускорить сходимость.

QR-алгоритмСлучайная матрица









Форма Гессенберга

Матрица A представлена в форме Гессенберга, если

$$a_{ij}=0, \quad$$
 если $i\geq j+2.$

Матрица в форме Гессенберга имеет вид:

$$H = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * \\ 0 & * & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * & * \end{bmatrix}.$$

• Применение отражений Хаусхолдера позволяет привести любую матрицу к форме Гессенберга

$$U^*AU=H$$



Применение отражений Хаусхолдера позволяет привести любую матрицу к форме Гессенберга

$$U^*AU=H$$

• Единственное отличие от разложения Шура состоит в том, что мы должны преобразовать первый столбец в вектор с двумя ненулевыми элементами, и первый элемент не изменится.



Применение отражений Хаусхолдера позволяет привести любую матрицу к форме Гессенберга

$$U^*AU=H$$

- Единственное отличие от разложения Шура состоит в том, что мы должны преобразовать первый столбец в вектор с двумя ненулевыми элементами, и первый элемент не изменится.
- Стоимость такого приведения составляет $\mathcal{O}(n^3)$ операций.



• Применение отражений Хаусхолдера позволяет привести любую матрицу к форме Гессенберга

$$U^*AU = H$$

- Единственное отличие от разложения Шура состоит в том, что мы должны преобразовать первый столбец в вектор с двумя ненулевыми элементами, и первый элемент не изменится.
- Стоимость такого приведения составляет $\mathcal{O}(n^3)$ операций.
- Вычисление одной итерации QR-алгоритма в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций (например, используя вращения Гивенса, как?), и форма Гессенберга сохраняется при QR-итерации (проверьте почему).





Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?



Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?

Решение:

1. В матрице в форме Гессенберга в каждом столбце есть только один ненулевой элемент под диагональю.





Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?

Решение:

- 1. В матрице в форме Гессенберга в каждом столбце есть только один ненулевой элемент под диагональю.
- 2. Для обнуления этого элемента достаточно одного вращения Гивенса, которое затрагивает только две строки матрицы.





Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?

Решение:

- 1. В матрице в форме Гессенберга в каждом столбце есть только один ненулевой элемент под диагональю.
- 2. Для обнуления этого элемента достаточно одного вращения Гивенса, которое затрагивает только две строки матрицы.
- 3. Применение вращения Гивенса к двум строкам матрицы требует $\mathcal{O}(n)$ операций.





Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?

Решение:

- 1. В матрице в форме Гессенберга в каждом столбце есть только один ненулевой элемент под диагональю.
- 2. Для обнуления этого элемента достаточно одного вращения Гивенса, которое затрагивает только две строки матрицы.
- 3. Применение вращения Гивенса к двум строкам матрицы требует $\mathcal{O}(n)$ операций.
- 4. Всего нужно применить n-1 вращений (по одному для каждого столбца, кроме последнего).

♥ ମ ୭



Почему вычисление QR-разложения матрицы в форме Гессенберга требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций, а не $\mathcal{O}(n^3)$?

Решение:

- 1. В матрице в форме Гессенберга в каждом столбце есть только один ненулевой элемент под диагональю.
- 2. Для обнуления этого элемента достаточно одного вращения Гивенса, которое затрагивает только две строки матрицы.
- 3. Применение вращения Гивенса к двум строкам матрицы требует $\mathcal{O}(n)$ операций.
- 4. Всего нужно применить n-1 вращений (по одному для каждого стол6ца, кроме последнего).
- 5. Следовательно, общая сложность составляет $\mathcal{O}(n)\cdot (n-1)=\mathcal{O}(n^2)$ операций. Это значительно быстрее, чем $\mathcal{O}(n^3)$ операций для произвольной матрицы, где в каждом столбце может быть до n-1 ненулевых элементов под диагональю.





Объясните, почему при применении QR-алгоритма к матрице в форме Гессенберга сохраняется форма Гессенберга?



Таким образом, QR-алгоритм является эффективным практическим инструментом для вычисления собственных значений матрицы. Практические трюки, которые используются для ускорения сходимости QR-алгоритма, основаны на приведении матрицы к форме Гессенберга, а так же использовании сдвигов так, чтобы собственные значения матрицы A были как можно более отделены друг от друга.

Выполните упражнение на QR-алгоритм. **«** Code.



SVD





Сингулярные значения и собственные числа

Для произвольной матрицы A существует сингулярное разложение (SVD):

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

где U и V - унитарные матрицы, Σ - диагональная матрица с сингулярными значениями.

Это разложение можно рассматривать как приведение матрицы к диагональному виду с помощью двусторонних унитарных преобразований:

$$\Sigma = U^*AV$$
.

С помощью двусторонних преобразований Хаусхолдера любую матрицу можно привести к бидиагональной \mathbf{d} орме B.





Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$



Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$

2. Работа с расширенной матрицей:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & B \\ B^* & 0 \end{bmatrix}$$



Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$

2. Работа с расширенной матрицей:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & B \\ B^* & 0 \end{bmatrix}$$

3. Важно отметить, что первый способ применим только если матрица T не формируется явно!



Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$

2. Работа с расширенной матрицей:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & B \\ B^* & 0 \end{bmatrix}$$

- 3. Важно отметить, что первый способ применим только если матрица T не формируется явно!
- 4. Таким образом, задача вычисления сингулярных значений сводится к задаче вычисления собственных значений симметричной трехдиагональной матрицы.



Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$

2. Работа с расширенной матрицей:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & B \\ B^* & 0 \end{bmatrix}$$

- 3. Важно отметить, что первый способ применим только если матрица T не формируется явно!
- 4. Таким образом, задача вычисления сингулярных значений сводится к задаче вычисления собственных значений симметричной трехдиагональной матрицы.



Явный QR-алгоритм (со сдвигами) позволяет вычислять собственные значения и форму Шура. Однако его нельзя напрямую применить к бидиагональной матрице, так как она в общем случае не диагонализуема.

Задача вычисления сингулярных значений может быть сведена к задаче вычисления собственных значений симметричной матрицы двумя способами:

1. Работа с трехдиагональной матрицей:

$$T=B^*B$$

2. Работа с расширенной матрицей:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & B \\ B^* & 0 \end{bmatrix}$$

- 3. Важно отметить, что первый способ применим только если матрица T не формируется явно!
- 4. Таким образом, задача вычисления сингулярных значений сводится к задаче вычисления собственных значений симметричной трехдиагональной матрицы.

Выполните упражнение Disentangled Representations на вычисление сингулярных значений. 🯶 Code.

