

Введение

Алгоритм `svdlapack` представляет собой обёртку над подпрограммами библиотеки LAPACK для вычисления сингулярного разложения матрицы (SVD).

Библиотека LAPACK предоставляет высокоэффективные реализации алгоритмов линейной алгебры, оптимизированные для современных вычислительных архитектур. В проекте SLEPc (Scalable Library for Eigenvalue Problem Computations) реализован интерфейс к этим алгоритмам, позволяющий эффективно вычислять сингулярные разложения как плотных, так и разреженных матриц.

Алгоритм вычисления SVD

Алгоритм `svdlapack` использует подпрограммы LAPACK для вычисления SVD плотных матриц. Основные этапы алгоритма следующие:

1. Приведение матрицы к двухдиагональной форме

Первым шагом является приведение исходной матрицы A к двухдиагональной форме B с помощью ортогональных преобразований (отражений Хаусхолдера). Это записывается как:

$$A = Q_L B Q_R^\top,$$

где:

- Q_L — ортогональная матрица размера $m \times m$.
- Q_R — ортогональная матрица размера $n \times n$.
- B — двухдиагональная матрица размера $m \times n$, которая имеет ненулевые элементы только на главной диагонали и первой поддиагонали (для $m \geq n$) или наддиагонали (для $m < n$):

$$B = \begin{pmatrix} d_1 & e_1 & & & \\ & d_2 & e_2 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & d_{n-1} & e_{n-1} \\ & & & & d_n \end{pmatrix}.$$

Преобразование к двухдиагональной форме существенно сокращает вычислительную сложность последующих шагов, поскольку операции теперь выполняются над матрицей с простой структурой.

2. Вычисление SVD двухдиагональной матрицы

Для двухдиагональной матрицы B сингулярные значения и векторы вычисляются с использованием итеративных алгоритмов, специально адаптированных для такой структуры. Основные методы включают:

- **QR-алгоритм для двухдиагональных матриц:** Этот алгоритм применяет последовательность ортогональных преобразований для диагонализации двухдиагональной матрицы. Поскольку B имеет простую структуру, каждое итеративное преобразование может быть выполнено эффективно.

- **Алгоритм Кобылыша–Рейша (Divide and Conquer):** Этот метод разбивает матрицу на подматрицы меньшего размера, решает задачу для них и затем объединяет решения.
- **Метод обобщённых квадратов (Golub–Kahan):** Используется для вычисления сингулярных значений и векторов путём решения последовательности линейных систем.

В результате этого шага получаются диагональная матрица Σ с сингулярными значениями и ортогональные матрицы U_B и V_B , содержащие сингулярные векторы bidiagonal матрицы B :

$$B = U_B \Sigma V_B^\top.$$

Нужно обратить внимание, что код не содержит явной реализации конкретных алгоритмов, таких как QR-алгоритм для двухдиагональных матриц, Алгоритм Кобылыша–Рейша и метод Голуба–Кахана. Вместо этого, при вызове функции `DSSolve` через объект `DS`, LAPACK самостоятельно выбирает наиболее эффективный алгоритм для данной задачи.

3. Обратное преобразование сингулярных векторов

После вычисления SVD двухдиагональной матрицы B необходимо преобразовать полученные сингулярные векторы обратно к исходной матрице A :

$$\begin{aligned} U &= Q_L U_B, \\ V &= Q_R V_B. \end{aligned}$$

Это достигается умножением сингулярных векторов U_B и V_B на ортогональные матрицы Q_L и Q_R , которые были получены на первом шаге. Поскольку Q_L и Q_R являются ортогональными, это преобразование не влияет на ортогональность сингулярных векторов.

Обобщённое сингулярное разложение (GSVD)

Обобщённое сингулярное разложение используется для пар матриц A и B размера $m \times n$ и $p \times n$ соответственно. Цель GSVD состоит в нахождении матриц U , V и X , удовлетворяющих:

$$\begin{aligned} A &= U \Sigma_A X^\top, \\ B &= V \Sigma_B X^\top, \end{aligned}$$

где:

- U — ортогональная матрица размера $m \times m$.
- V — ортогональная матрица размера $p \times p$.
- X — обратимая матрица размера $n \times n$.
- Σ_A и Σ_B — диагональные матрицы размера $m \times n$ и $p \times n$ соответственно, удовлетворяющие условию:

$$\Sigma_A^\top \Sigma_A + \Sigma_B^\top \Sigma_B = I_n.$$

В GSVD сингулярные значения характеризуют относительные вклады матриц A и B в общее решение. Этот метод особенно полезен в задачах, где необходимо учитывать влияние двух различных систем или наборов данных.

Гармоническое сингулярное разложение (HSVD)

Гармоническое сингулярное разложение применяется в задачах, где матрица A связана с метрикой, заданной положительно определённой матрицей Ω . Цель HSVD — найти разложение:

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

при условии, что:

- Векторы U ортонормированы относительно метрики Ω :

$$U^T \Omega U = I_p,$$

где I_p — единичная матрица размера $p \times p$.

- Векторы V ортонормированы в стандартном смысле:

$$V^T V = I_p.$$

При этом сингулярные значения σ_i и векторы u_i , v_i удовлетворяют следующим соотношениям:

$$\begin{aligned} A v_i &= \sigma_i \Omega u_i, \\ A^T \Omega u_i &= \sigma_i v_i. \end{aligned}$$

HSVD находит применение в задачах, где необходимо учитывать весовые коэффициенты или корреляции между элементами данных, например, во взвешенном методе наименьших квадратов или в обработке сигналов.

Имплементация

В этой секции рассмотрим, как алгоритм вычисления сингулярного разложения, описанный ранее, реализован в коде файла `svdlapack.c` из библиотеки SLEPc. Этот файл представляет собой обёртку над подпрограммами LAPACK для вычисления SVD, GSVD и HSVD.

Основные функции, реализующие алгоритм:

- `SVDSsetUp_LAPACK`
- `SVDSolve_LAPACK`
- `SVDSolve_LAPACK_GSVD`
- `SVDSolve_LAPACK_HSVD`
- `SVDSsetDSType_LAPACK`
- `SVDCreate_LAPACK`

Функция `SVDSetUp_LAPACK`

Эта функция отвечает за инициализацию и настройку объекта SVD для использования методов LAPACK. Основные действия функции:

1. Получение размеров матриц:

- Получение размеров исходной матрицы A с помощью `MatGetSize`.
- Если вычисляется обобщённое SVD (GSVD), то также получаются размеры матрицы B .

2. Установка параметров:

- Установка параметра `ncsv`, который определяет количество сингулярных значений для вычисления.
- Для стандартного SVD `ncsv` устанавливается равным N (числу столбцов матрицы A).
- Для GSVD `ncsv` устанавливается как минимальное из M , N и P , где P — число строк матрицы B .

3. Выделение памяти:

- Выделение памяти для хранения сингулярных векторов и значений с помощью `SVDAllocateSolution`.

4. Инициализация DS:

- Инициализация объекта DS (Direct Solver), который будет использоваться для решения задачи SVD с помощью LAPACK.

5. Проверка параметров:

- Проверка на неподдерживаемые функции и установка необходимых флагов.

Функция `SVDSolve_LAPACK`

Эта функция реализует основной алгоритм вычисления SVD для плотных матриц:

1. Сбор матрицы на одном процессе:

- Используется функция `MatCreateRedundantMatrix` для создания копии распределённой матрицы A на одном процессе.

2. Конвертация матрицы:

- Полученная матрица преобразуется в формат `MATSEQDENSE` с помощью `MatConvert`.

3. Настройка объекта DS:

- Матрица A копируется в объект `ds` с помощью `DSGetMat` и `MatCopy`.
- Устанавливается состояние объекта `ds` как `DS_STATE_RAW`.

4. Решение задачи SVD:

- Вызывается функция `DSSolve`, которая вычисляет сингулярные значения и векторы матрицы A .

5. Сортировка результатов:

- Функция `DSSort` сортирует полученные сингулярные значения и векторы.

6. Копирование результатов:

- Сингулярные значения и векторы извлекаются из объекта `ds` и копируются в соответствующие структуры объекта `svd`.

Функция `SVDSolve_LAPACK_GSVD`

Эта функция отвечает за вычисление обобщённого сингулярного разложения (GSVD):

1. Сбор матриц A и B :

- Матрицы A и B собираются на одном процессе и преобразуются в формат `MATSEQDENSE`.

2. Настройка объекта `DS`:

- Матрицы A и B устанавливаются в объект `ds` с помощью `DSGetMat`.
- Устанавливается состояние объекта `ds` как `DS_STATE_RAW`.

3. Решение задачи GSVD:

- Вызывается функция `DSSolve`, которая вычисляет обобщённые сингулярные значения и векторы.

4. Копирование результатов:

- Полученные сингулярные значения и векторы копируются в объект `svd`.

Функция `SVDSolve_LAPACK_HSVD`

Эта функция реализует гармоническое сингулярное разложение (HSVD):

1. Сбор матрицы A :

- Матрица A собирается и конвертируется в последовательный формат.

2. Установка весов Ω :

- Вектор весов ω устанавливается в объекте `ds` с помощью `DSGetMatAndColumn`.

3. Решение задачи HSVD:

- Вызывается функция `DSSolve`, учитывающая метрику Ω .

4. Копирование результатов:

- Результаты копируются в объект `svd`, сохраняется информация о знаках сингулярных значений.

Функция `SVDSetDSType_LAPACK`

Эта функция устанавливает тип объекта `DS` в зависимости от решаемой задачи (SVD, GSVD, HSVD).

Функция `SVDCreate_LAPACK`

Эта функция создаёт контекст для использования метода LAPACK в SVD.

Приведение матрицы к двухдиагональной форме в коде

Важным шагом алгоритма вычисления SVD является приведение исходной матрицы A к двухдиагональной форме B . В коде файла `svdlapack.c` этот процесс реализован через вызовы подпрограмм LAPACK внутри объекта DS (Direct Solver).

В функции `SVDSolve_LAPACK` происходит следующее:

1. Подготовка матрицы:

- Матрица A собирается на одном процессе с помощью `MatCreateRedundantMatrix`.
- Конвертация матрицы в формат `MATSEQDENSE` с помощью `MatConvert`.
- Полученная матрица устанавливается в объекте DS с помощью `DSGetMat`.

2. Инициализация объекта DS:

- Тип объекта устанавливается как `DSSVD` через функцию `DSSetType(svd->ds, DSSVD)`.

3. Вызов функции `DSSolve`:

- Функция `DSSolve` вызывает соответствующие подпрограммы LAPACK для вычисления SVD.

4. Выбор алгоритма LAPACK:

- В зависимости от размеров матрицы и настроек, `DSSolve` может вызвать следующие подпрограммы:
 - `?GESVD` (например, `DGESVD`): Стандартная подпрограмма для вычисления SVD, использующая последовательную редукцию к двухдиагональной форме.
 - `?GESDD` (например, `DGESDD`): Подпрограмма, реализующая метод разделения и завоевания (Divide and Conquer).
- Здесь символ `?` заменяется на соответствующий префикс типа данных: `s`, `d`, `c` или `z`.

5. Редукция к двухдиагональной форме:

- Подпрограммы `?GESVD` и `?GESDD` внутри себя приводят матрицу A к двухдиагональной форме B с помощью ортогональных преобразований.
- Редукция выполняется с использованием подпрограммы `?GEBRD` (например, `DGEBRD`), которая применяет отражения Хаусхолдера.
- Результат редукции представляется в виде:

$$A = Q_L B Q_R^T,$$

где Q_L и Q_R — ортогональные матрицы, а B — двухдиагональная матрица.

6. Вычисление SVD двухдиагональной матрицы:

- Для двухдиагональной матрицы B используются специализированные подпрограммы LAPACK, соответствующие трём основным методам:
 - **QR-алгоритм для двухдиагональных матриц:**
 - * Реализован в подпрограмме ?BDSQR.
 - * Использует последовательность вращений Гивенса для диагонализации B .
 - **Алгоритм разделения и завоевания (Divide and Conquer):**
 - * Реализован в подпрограмме ?BDSDC.
 - * Разбивает B на подматрицы меньшего размера, вычисляет SVD для них и объединяет результаты.
 - **Метод обобщённых квадратов (Golub–Kahan):**
 - * Хотя LAPACK не предоставляет прямой реализации метода Голуба–Кахана для SVD двухдиагональной матрицы, аналогичные идеи используются в алгоритмах, оптимизированных для вычисления сингулярных значений и векторов.
- Выбор конкретной подпрограммы может зависеть от настроек и оптимизации LAPACK на данной системе.

7. Обратное преобразование сингулярных векторов:

- После получения сингулярных векторов U_B и V_B для матрицы B , необходимо преобразовать их к сингулярным векторам исходной матрицы A :

$$U = Q_L U_B, \quad V = Q_R V_B.$$

- Это преобразование выполняется внутри подпрограмм LAPACK, используя накопленные ортогональные преобразования.

8. Копирование результатов:

- После завершения работы DSSolve сингулярные значения σ_i и векторы U , V извлекаются из объекта DS и копируются в соответствующие структуры объекта svd.

В коде функции SVDSolve_LAPACK можно увидеть вызов DSSolve, который внутри себя выполняет описанные шаги по редукции матрицы и вычислению SVD.

Структуры данных и их значение

- **SVD:** Главная структура, представляющая объект сингулярного разложения. Хранит информацию о матрицах A , B , параметрах алгоритма и результатах вычислений.
- **DS:** Структура Direct Solver, используется для решения плотных матричных задач с помощью LAPACK.
- **Mat:** Структура для представления матриц в PETSc/SLEPc.
- **Vec:** Структура для представления векторов. Используется для хранения сингулярных векторов.
- **BV:** Блок векторов, представляет собой набор векторов для эффективных операций.

Referenses

- `MatCreateRedundantMatrix`: Создаёт копию распределённой матрицы на одном процессе. [Документация]
- `MatConvert`: Конвертирует матрицу в другой формат. [Документация]
- `DSSolve`: Решает задачу собственных значений или SVD. [Документация]
- `DSSort`: Сортирует вычисленные значения. [Документация]
- `DSSynchronize`: Синхронизирует данные между процессами. [Документация]
- `BVGetColumn` и `BVRestoreColumn`: Доступ к столбцу блок-вектора. [Документация]
- `VecGetArray` и `VecRestoreArray`: Доступ к внутреннему массиву вектора. [Документация]