

Теплицев вариант анализа сингулярного спектра

Потешкин Егор Павлович, Голяндина Нина Эдуардовна

Санкт-Петербургский государственный университет
Математико-механический факультет
Вычислительная стохастика и статистические модели

Наука СПбГУ-2023
21 ноября 2023, Санкт-Петербург

Постановка задачи

Временной ряд $X = (x_1, \dots, x_N)$ — последовательность наблюдений, упорядоченных по времени.

Примеры: биржевой курс, замеры температуры в течении нескольких лет.

Дано: временной ряд состоит из тренда, сезонности (неслучайные составляющие) и шума (случайная составляющая): $X = T + S + R$.

Проблема: Как выделить неслучайные компоненты?

Решение: метод SSA.

Задача: Выделить сигнал как можно точнее.

Обозначения: оператор вложения и ганкелизации

$X = (x_1, \dots, x_N)$. Зафиксируем *длину окна* L , $1 < L < N$.

Оператор вложения \mathcal{T} :

$$\mathcal{T}(X) = \mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_K \\ x_2 & x_3 & \cdots & x_{K+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_L & x_{L+1} & \cdots & x_N \end{pmatrix}$$

— *траекторная матрица*.

Оператор ганкелизации \mathcal{H} — усреднение матрицы по побочным диагоналям.

SSA: алгоритм

Входные данные: временной ряд $X = (x_1, \dots, x_N)$.

Параметр: длина окна L .

Результат: m восстановленных временных рядов.



Рис.: Алгоритм SSA

MSSA — обобщение SSA на многомерный случай, когда \mathbf{X} — набор из D временных рядов (каналов). Также этот метод дает преимущество по сравнению с SSA, если сигналы имеют в большой степени одинаковую структуру.

Пусть $\mathbf{X} = \{\mathbf{X}^{(d)}\}_{d=1}^D$ — D -канальный временной ряд с длинами N_1, \dots, N_D . Тогда требуется определить только шаг построения траекторной матрицы:

- *Вложение*: составная траекторная матрица $L \times K$

$$\mathbf{X} = [\mathcal{T}(\mathbf{X}^{(1)}) : \dots : \mathcal{T}(\mathbf{X}^{(D)})] = [\mathbf{X}^{(1)} : \dots : \mathbf{X}^{(D)}],$$

$$\text{где } K = \sum_{i=1}^D K_i, K_i = N_i - L + 1.$$

Если X — стационарный временной ряд, то можно улучшить базовый метод, используя вместо сингулярного тёплицево разложение матрицы X , не изменяя при этом остальные этапы.

Тёплицев вариант MSSA был специально разработан для анализа стационарных временных рядов, поскольку имеет преимущество перед стандартным MSSA.

Существует 2 метода Toeplitz MSSA:

- 1 Метод Sum.
- 2 Метод Block [Plaut and Vautard, 1994]

Пусть \mathbf{X} — D -канальный временной ряд с одинаковыми длинами $N_d = N \ \forall d = 1, \dots, D$. Зафиксируем L .

Определим матрицу $\mathbf{T}_{l,k}^L$ с элементами

$$(\mathbf{T}_{l,k}^L)_{ij} = \frac{1}{N - |i - j|} \sum_{n=1}^{N - |i - j|} x_n^{(l)} x_{n + |i - j|}^{(k)}, \quad 1 \leq i, j \leq L,$$

которая является оценкой ковариационной матрицы l и k -го каналов.

- 1 Построить $\mathbf{T}_{\text{Sum}} = \sum_{i=1}^D \mathbf{T}_{i,i}^L$.
- 2 Найти ортонормированные собственные векторы H_1, \dots, H_L матрицы \mathbf{T}_{Sum} и получить разложение

$$\mathbf{X} = \sum_{i=1}^L H_i Z_i^T,$$

где $Z_i = \mathbf{X}^T H_i$.

1 Построить $\mathbf{T}_{\text{Block}} = \begin{pmatrix} \mathbf{T}_{1,1}^K & \mathbf{T}_{1,2}^K & \cdots & \mathbf{T}_{1,D}^K \\ \mathbf{T}_{2,1}^K & \mathbf{T}_{2,2}^K & \cdots & \mathbf{T}_{2,D}^K \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{T}_{D,1}^K & \mathbf{T}_{D,D}^K & \cdots & \mathbf{T}_{D,D}^K \end{pmatrix}$, где

$$K = N - L + 1.$$

- 2 Найти ортонормированные собственные векторы Q_1, \dots, Q_{DK} матрицы $\mathbf{T}_{\text{Block}}$ и получить разложение

$$\mathbf{X} = \sum_{i=1}^{DK} (\mathbf{X}Q_i)Q_i^T = \sum_{i=1}^{DK} P_i Q_i^T.$$

Дано: $(F^{(1)}, F^{(2)}) = (S^{(1)}, S^{(2)}) + (R^{(1)}, R^{(2)})$, $N = 71$.

Задача: проверить точность базового и модифицированных методов для разных значений параметра L .

Рассмотрим 3 случая:

- ❶ Косинусы с одинаковыми периодами:

$$s_n^{(1)} = 30 \cos(2\pi n/12), \quad s_n^{(2)} = 20 \cos(2\pi n/12), \quad n = 1, \dots, N.$$

- ❷ Косинусы с разными периодами:

$$s_n^{(1)} = 30 \cos(2\pi n/12), \quad s_n^{(2)} = 20 \cos(2\pi n/8), \quad n = 1, \dots, N.$$

- ❸ Полиномы первой степени (нестационарные ряды):

$$s_n^{(1)} = 1.2n, \quad s_n^{(2)} = 0.8n, \quad n = 1, \dots, N.$$

Численное исследование. Результаты

Таблица: MSE восстановления сигнала.

Случай 1	$L = 12$	$L = 24$	$L = 36$	$L = 48$	$L = 60$
SSA	3.25	2.01	2.00	2.01	3.25
Toeplitz SSA	3.2	1.87	1.63	1.59	1.67
MSSA	3.18	1.83	1.59	1.47	2.00
Sum	3.17	1.75	1.44	1.32	1.33
Block	1.39	1.26	1.25	1.33	1.97
Случай 2	$L = 12$	$L = 24$	$L = 36$	$L = 48$	$L = 60$
SSA	3.25	2.01	2.00	2.01	3.25
Toeplitz SSA	3.2	1.87	1.63	1.59	1.67
MSSA	6.91	3.77	3.07	2.88	3.84
Sum	6.88	3.65	2.64	2.37	2.27
Block	4.47	3.67	3.22	3.23	3.8
Случай 3	$L = 12$	$L = 24$	$L = 36$	$L = 48$	$L = 60$
SSA	3.65	2.08	1.96	2.08	3.65
Toeplitz SSA	3.33	2.43	3.74	7.84	16.29
MSSA	3.42	1.94	1.63	1.57	2.27
Sum	3.32	2.24	3.04	5.91	11.95
Block	12.55	6.18	2.97	1.78	1.97

- 1 Sum и Block версии Toeplitz MSSA для стационарного ряда точнее выделяют сигнал, чем Basic MSSA. Если в сигналах разных каналов присутствует одна и та же частота, то Block чуть лучше Sum. Но если частоты разные, то Block существенно хуже Sum.
- 2 Рекомендуется использовать длину окна $L \gg (N + 1)/2$ для метода Sum и $L \approx (N + 1)/2$ для метода Block.
- 3 Если сравнивать по трудоемкости, для оптимальной длины окна метод Sum численно эффективнее Block. Также он позволяет рассматривать многоканальные временные ряды с разными длинами, в отличие от Block.

- ❶ В случае нестационарных рядов (например, в которых присутствует тренд) оба метода показывают результаты хуже, чем Basic MSSA.
- ❷ Применять Block и Sum Toeplitz MSSA рекомендуется к временным рядам, заранее выделив из них тренд.