

Итеративные алгоритмы взвешенной аппроксимации рядами конечного ранга

Н. К. Звонарев и Н. Э. Голяндина

Санкт-Петербургский государственный университет

29 января 2015 г.

Постановка задачи

- Дано: \mathbb{X} — временной ряд, $\mathbb{X} \in \mathcal{X}_N$ — множество всех временных рядов длины N .
- \mathcal{X}_N^r — подмножество \mathcal{X}_N рядов **некоторой структуры**.
- Найти: $\mathbb{Y} = (y_1, \dots, y_N): f_q(\mathbb{Y}) \rightarrow \min, \mathbb{Y} \in \mathcal{X}_N^r$,
$$f_q(\mathbb{Y}) = \sum_{i=1}^N q_i (x_i - y_i)^2, \quad q_i \geq 0$$
 — неотрицательные веса.
- Приложение в статистике: наблюдаем $\mathbb{X} = \mathbb{Y} + \varepsilon$, где $\mathbb{Y} \in \mathcal{X}_N^r$ — сигнал, ε — белый гауссовский шум с нулевым матожиданием. Требуется найти оценку для \mathbb{Y} . В качестве оценки можно рассматривать решение задачи.

Ряды, управляемые ЛРФ

Определение

Ряд, управляемый линейной рекуррентной формулой порядка r :
 $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N), \quad x_n = \sum_{i=1}^r a_i x_{n-i}, \quad n = r+1, \dots, N.$

Параметрический вид:

$$x_n = \sum_i P_i(n) \exp(\alpha_i n) \cos(2\pi\omega_i n + \psi_i).$$

Можно показать эквивалентность поиска ряда, управляемого ЛРФ, и поиска ряда конечного L -ранга при наложении дополнительных условий.

Постановка на матричном языке

- 1 Временной ряд $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N)$.
- 2 $\mathbf{X} = \mathcal{T}(\mathbb{X})$, где \mathcal{T} — биективное отображение на множество траекторных матриц:

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

- 3 Найти $\mathbf{Y}: \|\mathbf{X} - \mathbf{Y}\|_? \rightarrow \min$, $\mathbf{Y} \in \mathcal{H} \cap \mathcal{M}_r$, где \mathcal{H} — множество ганкелевых матриц, \mathcal{M}_r — матрицы ранга $\leq r$.
- 4 $\mathbb{Y} = \mathcal{T}^{-1}(\mathbf{Y})$

Структура сигнала

Временной ряд $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N)$.

Параметры: $1 < L < N$ — длина окна, $K = N - L + 1$, $0 \leq r \leq L$ — ранг.

Вектора вложения: $X_i = (x_i, \dots, x_{i+L-1})^T$, $i = 1, \dots, K$.

Определение

Траекторное пространство: $\mathcal{X}^{(L)}(\mathbb{X}) = \mathcal{X}^{(L)} = \text{span}(X_1, \dots, X_K)$.

Определение

L -ранг ряда \mathbb{X} равен $r \Leftrightarrow \dim \mathcal{X}^{(L)} = r$.

\mathcal{X}_N — множество всех временных рядов длины N . \mathcal{X}_N^r — множество всех временных рядов длины N L -ранга, не превосходящего r .

Стандартное решение

$\mathbf{Y}: \|\mathbf{X} - \mathbf{Y}\|_? \rightarrow \min, \mathbf{Y} \in \mathcal{H} \cap \mathcal{M}_r$, где \mathcal{H} — множество ганкелевых матриц, \mathcal{M}_r — матрицы ранга $\leq r$.

Решение

Переменные проекции:

$$\mathbf{Y} = (\Pi_{\mathcal{H}} \circ \Pi_{\mathcal{M}_r})'(\mathbf{X}),$$

$\Pi_{\mathcal{H}}$ — проектор на ганкелевы матрицы, $\Pi_{\mathcal{M}_r}$ — проектор на матрицы ранга $\leq r$.

$\Pi_{\mathcal{H}}$ и $\Pi_{\mathcal{M}_r}$ зависят от $\|\cdot\|_?$. Варианты:

- 1 $\|\mathbf{X}\|_M^2 = \sum_{l=1}^L \sum_{k=1}^K m_{l,k} (x_{l,k})^2$, все $m_{l,k} \geq 0$
- 2 Частный случай предыдущего пункта: $m_{l,k} = 1$.
- 3 $\|\mathbf{X}\|_C^2 = \text{tr}(\mathbf{X}\mathbf{C}\mathbf{X}^T)$, \mathbf{C} — симметричная, неотрицательно определенная матрица порядка $K \times K$.

Эквивалентность скалярных произведений и норм

- ① $\langle \mathbb{X}, \mathbb{Y} \rangle_q = \sum_{i=1}^N q_i x_i y_i$
- ② $\langle \mathbf{X}, \mathbf{Y} \rangle_M = \sum_{l=1}^L \sum_{k=1}^K m_{l,k} x_{l,k} y_{l,k}$
- ③ $\langle \mathbf{X}, \mathbf{Y} \rangle_C = \text{tr}(\mathbf{X} \mathbf{C} \mathbf{Y}^T)$.

Утверждение

1. Пусть $\mathbf{X} = \mathcal{T}(\mathbb{X})$, $\mathbf{Y} = \mathcal{T}(\mathbb{Y})$. Тогда $\langle \mathbb{X}, \mathbb{Y} \rangle_q = \langle \mathbf{X}, \mathbf{Y} \rangle_M$ тогда и только тогда, когда

$$q_i = \sum_{\substack{1 \leq l \leq L \\ 1 \leq k \leq K \\ l+k-1=i}} m_{l,k}.$$

2. Для диагональной матрицы \mathbf{C} , $\langle \mathbf{X}, \mathbf{Y} \rangle_M = \langle \mathbf{X}, \mathbf{Y} \rangle_C$ тогда и только тогда, когда

$$m_{l,k} = c_{k,k}.$$

Проектор $\Pi_{\mathcal{M}_r}$

Варианты:

- 1 $\|\mathbf{X}\|_M$, все $m_{l,k} = 1$: через стандартное SVD-разложение.
 $\Pi_{\mathcal{M}_r}(\mathbf{X}) = \mathbf{U}\Sigma_r\mathbf{V}^T$, где $\mathbf{X} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$.
- 2 $\|\mathbf{X}\|_M$, общий случай: EM-подобный алгоритм.
- 3 $\|\mathbf{X}\|_C$: косоугольное SVD-разложение. $\mathbf{C} = \mathbf{O}_C^T \mathbf{O}_C$,
 $\mathbf{B} = \mathbf{X}\mathbf{O}_C^T$, $\Pi_{\mathcal{M}_r}^C(\mathbf{X}) = \Pi_{\mathcal{M}_r}(\mathbf{B})(\mathbf{O}_C^T)^\dagger$.

Проектор $\Pi_{\mathcal{H}}$

Варианты:

- 1 $\|\mathbf{X}\|_M$, $m_{l,k}$ на побочных диагоналях равны, в частности $m_{l,k} = 1$: диагональное усреднение.

$$\mathbf{X} = \Pi_{\mathcal{H}}(\mathbf{Y}), \quad x_{l,k} = \sum_{i+j=l+k} y_{i,j} / w_{l+k-1}.$$

- 2 $\|\mathbf{X}\|_S$, \mathbf{S} — диагональная: взвешенное диагональное усреднение с весами $s_{i,i}$, где $\mathbf{S} = (s_{i,j})$.

Варианты алгоритма Cadzow

$$\|\mathbf{X}\|_M^2 = \sum_{l=1}^L \sum_{k=1}^K m_{l,k}$$

- ① Все $m_{l,k} = 1$ — базовый алгоритм Cadzow ($\Pi_{\mathcal{M}_r}$ — обычный SVD, $\Pi_{\mathcal{H}}$ — диаг. усреднение).

Замечание

Эквивалентные веса базового алгоритма:

$$q_i = w_i = \begin{cases} i & \text{для } i = 1, \dots, L-1, \\ L & \text{для } i = L, \dots, K, \\ N - i + 1 & \text{для } i = K+1, \dots, N, \end{cases}.$$

что не всегда естественно.

- ② $\|\mathbf{X}\|_M$, $m_{l,k} = 1/w_{l+k-1}$ — Weighted Cadzow ($\Pi_{\mathcal{M}_r}$ — EM, $\Pi_{\mathcal{H}}$ — диаг. усреднение). Для него все $q_i = 1$.

Варианты Cadzow с косоугольным SVD

$$\|\mathbf{X}\|_{\mathbf{C}}^2 = \text{tr}(\mathbf{X}\mathbf{C}\mathbf{X}^T)$$

- ① $\mathbf{C} = \text{diag}(1, \alpha, \alpha, \dots, \alpha, 1, \alpha, \dots, 1)$, где единицы стоят на $1, L+1, 2L+1, \dots, K$ месте, $0 \leq \alpha \leq 1$ (Cadzow(α))

Теорема

Эквивалентные веса алгоритма Cadzow(α):

$$q_i = \begin{cases} 1 + (i-1)\alpha & \text{для } i = 1, \dots, L-1, \\ 1 + (L-1)\alpha & \text{для } i = L, \dots, K-1, \\ 1 + (N-i)\alpha & \text{для } i = K, \dots, N. \end{cases}$$

- ② $\hat{\mathbf{C}} = \text{diag}(\mathbf{C})$, где \mathbf{C} — усреднение матрицы \mathbf{M} , примененной в алгоритме Weighted Cadzow, по столбцам (Hat-Cadzow).

$\Pi_{\mathcal{M}_r}$ — косоугольное SVD, $\Pi_{\mathcal{H}}$ — взвешенное диаг. усреднение

Различные проблемы

- Базовый алгоритм Cadzow — имеет q_i , далекие от оптимальных
- Weighted Cadzow — работает долго, так как использует итерационный EM-алгоритм для проектирования на множество матриц ранга $\leq r$
- Cadzow(α) с косоугольным SVD: при $\alpha = 0$ — вообще нет сходимости к нужному множеству, $\alpha \approx 0$, $\alpha > 0$: медленно сходится, проблемы со слабой разделимостью, требуется, чтобы N было кратно L

$$\alpha = 0 \implies \mathbf{C} = \text{diag}(1, 0, 0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 1) \quad —$$

вырожденная матрица

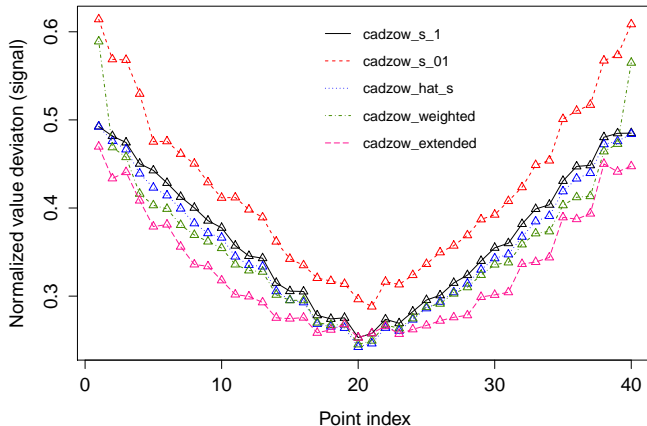
Алгоритм Extended Cadzow

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

- ❶ $q_i = 1, i = 1, \dots, N$, но задача несколько иная
- ❷ $\tilde{\mathcal{T}} : \tilde{\mathcal{T}}(\mathbb{X}) = \mathcal{X}$ — биекция между рядами и матрицами с пропусками.
- ❸ Проектор на множество матриц неполного ранга $\Pi_{\widetilde{\mathcal{M}}_r}$ (ЕМ-алгоритм).
- ❹ Проектор на множество траекторных псевдоматриц $\Pi_{\mathfrak{X}}$ (диагональное усреднение).
- ❺ Сам алгоритм: $\mathbb{Y} = \tilde{\mathcal{T}}^{-1}((\Pi_{\mathfrak{X}} \circ \Pi_{\widetilde{\mathcal{M}}_r})'(\tilde{\mathcal{T}}(\mathbb{X})))$.

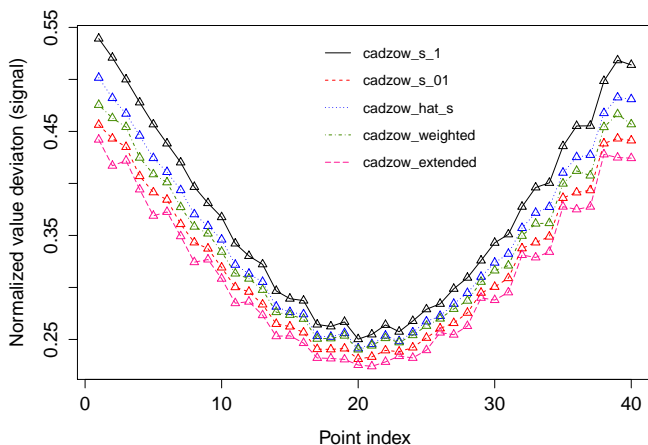
Пример №1 (одна итерация)

Задача оценки сигнала: $N = 40$, $L = 20$, $r = 2$, $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N)$,
 $x_k = 5 \sin \frac{2k\pi}{6}$.



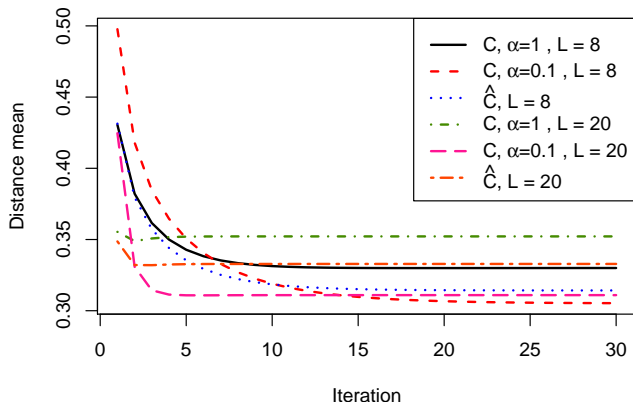
Пример №2 (много итераций)

Задача оценки сигнала: $N = 40$, $L = 20$, $r = 2$, $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N)$,
 $x_k = 5 \sin \frac{2k\pi}{6}$.



Пример №3

Сходимость алгоритма: $N = 40$, $L_1 = 8$, $L_2 = 20$, $r = 2$,
 $\mathbb{X} = (x_1, \dots, x_N)$, $x_k = 5 \sin \frac{2k\pi}{6}$.



Выводы

Рассмотрен широкий класс алгоритмов, проведено сравнение на модельном примере:

- Доказана сходимость по подпоследовательностям для всех алгоритмов
- Единичные веса достигаются только на алгоритмах с вложенными итерациями (Extended, Weighted Cadzow), которые являются медленными.
- Алгоритмы с более близкими к единичным весами дают лучшую аппроксимацию в пределе, но медленнее сходятся и имеют проблемы с разделимостью:
Cadzow(α): малое L , $\alpha \Rightarrow$ плохая разделимость
- Лучший метод среди всех – Extended Cadzow. Среди методов без внутренних итераций на одной лучше всего работает Cadzow(1) и Hat-Cadzow, в пределе – Cadzow(0.1)