Два подхода к заполнению пропусков и прогнозированию временных рядов, основанные на SSA

Жукова Марина Михайловна, гр. 522

Санкт-Петербургский Государственный Университет Математико-механический факультет Кафедра Статистического моделирования

Научный руководитель — к.ф.-м.н., доцент **Н.Э. Голяндина** Рецензент — к.ф.-м.н., доцент **В.В. Некруткин**



Санкт-Петербург 2011г.

Постановка задачи

Временной ряд с пропусками: $(f_1, \dots, *, *, *, \dots, f_N)$.

Модель: $f_n = s_n + e_n$, где e_n — шум, s_n — сигнал, который управляется линейной рекуррентной формулой порядка r

$$s_n = \sum_{k=1}^r a_n s_{n-k}.$$
 (1)

Если *г* минимальное, то его называют рангом сигнала.

Задача: заполнить пропуски значениями сигнала. $(f_1,\ldots,*,*,*,\ldots,f_N)\longrightarrow (f_1,\ldots,s_{m m-1},s_{m m},s_{m m+1},\ldots,f_N).$

Замечание: прогноз является частным случаем заполнения пропусков, если пропуски расположены подряд в конце ряда

Методы: два метода, основанные на Singular Spectrum Analysis.

Постановка задачи

Временной ряд с пропусками: $(f_1, \dots, *, *, *, \dots, f_N)$.

Модель: $f_n = s_n + e_n$, где e_n — шум, s_n — сигнал, который управляется линейной рекуррентной формулой порядка r

$$s_n = \sum_{k=1}^r a_n s_{n-k}.$$
 (1)

Если r минимальное, то его называют рангом сигнала.

Задача: заполнить пропуски значениями сигнала.
$$(f_1,\ldots,*,*,*,\ldots,f_N) \longrightarrow (f_1,\ldots,s_{m-1},s_m,s_{m+1},\ldots,f_N).$$

Замечание: прогноз является частным случаем заполнения пропусков, если пропуски расположены подряд в конце ряда.

Методы: два метода, основанные на Singular Spectrum Analysis.

Выделение сигнала с помощью SSA

$$\mathcal{F}_N = \mathcal{S}_N + \mathcal{E}_N, \quad \mathcal{F}_N = (f_1, \dots, f_N)$$

Схема:

$$\mathcal{F}_{N} \xrightarrow{\mathcal{T}} \mathbf{X} = \begin{pmatrix} f_{1} & f_{2} & \dots & f_{K} \\ f_{2} & f_{3} & \dots & f_{K+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{L} & f_{L+1} & \dots & f_{N} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{SVD:}(\mu_{i}, U_{i}, V_{i})} \mathbf{r}$$

$$\begin{cases}
\widehat{\mathcal{L}_r} = \operatorname{span}(U_1, \dots, U_r) \\
\widehat{\mathbf{S}} = \sum_{i=1}^r U_i(\mathbf{X}^{\mathrm{T}} U_i)^{\mathrm{T}}
\end{cases} \xrightarrow{\mathcal{H}} \widetilde{\mathbf{S}} = \begin{pmatrix}
\widetilde{s}_1 & \widetilde{s}_2 & \dots & \widetilde{s}_K \\
\widetilde{s}_2 & \widetilde{s}_3 & \dots & \widetilde{s}_{K+1} \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
\widetilde{s}_L & \widetilde{s}_{L+1} & \dots & \widetilde{s}_N
\end{pmatrix} \xrightarrow{\mathcal{T}^{-1}} \widetilde{S}_N$$

Параметры SSA:

- L длина окна.
- r ранг сигнала.

Методы заполнения

• "Caterpillar-Fill":

Предложен: Н.Голяндина и Е.Осипов, 2005

Основная идея: на основе полных векторов вложения строим аппроксимацию траекторного пространства сигнала \mathcal{L}_r , на его основе заполняем пропуски.

C помощью \mathcal{L}_r можно заполнить пропуски в векторах вложения:

$$X = \begin{pmatrix} Y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{L}_r, \ z \in \mathbb{R} \Longrightarrow z = \varphi(Y).$$

• "Iteration-Fill":

Предложен: J. Beckers and M. Rixen, 2003 и D. Kondrashov and M. Ghil, 2006

Основная идея: строить аппроксимацию траекторного пространства и заполнять пропуски итерациями алгоритма SSA.

Рассматриваемые вопросы

- Первая часть:
 - Сходимость метода "Iteration-Fill".
 - Сравнение методов:
 - точность заполнения пропусков;
 - точность прогноза.
- Вторая часть:
 - ullet Оценка ранга сигнала r с помощью тестового множества.
 - ullet Определение размера m тестового множества:
 - построение алгоритма TESTAR для нахождения m;
 - сравнение с известными методами оценки ранга сигнала.
- Применение к реальному ряду.

Сходимость итерационного алгоритма

Теорема

Пусть есть ряд длины N с пропуском на месте m вида $f_n=s_n+\delta e_n$, где s_n — сигнал ранга r, δe_n — возмущение сигнала, $w=s_m+\delta v$ — начальное значение итерационного алгоритма, $\delta \in \mathbb{R}$. В рамках линейной теории возмущения ошибка заполнения на k-ом шаге итерационного алгоритма имеет вид $\delta \triangle_m^{(1)}(k)$, где:

$$\triangle_{m}^{(1)}(k) = \begin{cases} \frac{1-\gamma^{k}}{1-\gamma} \sum_{i=1, i \neq m}^{N} c_{i}e_{i} + \gamma^{k}v, & \text{если } \gamma \neq 1; \\ N \\ k \sum_{i=1, i \neq m}^{N} c_{i}e_{i} + v, & \text{если } \gamma = 1, \end{cases}$$
 (2)

коэффициенты γ и $c_i,\,i=1,\ldots,N,\,i\neq m$, не зависят от возмущения сигнала и номера итерации.

Литература: В.Некруткин, 2010

Сходимость итерационного алгоритма

Пример: Для $s_n \equiv c$ получен явный вид формулы (2): При $1 \leq m < L$ и $N/3 < L \leq N/2$, $L \leq K$:

$$\Delta_m^{(1)}(k) = \frac{1 - \gamma^k}{1 - \gamma} \left(\frac{N + 1 - m}{LKm} \sum_{i=1}^{m-1} ie_i + \sum_{i=m+1}^{L} \frac{N + 1 - i}{LK} e_i - \sum_{i=K+m}^{N} \frac{N + 1 - i}{LK} e_i + g(m, L) \right) + \gamma^k v,$$

где
$$\gamma = (N+1-m)/KL$$
,
$$g(m,L) = \begin{cases} \sum\limits_{i=L+1}^{L+m-1} \frac{L+m-i}{Lm} e_i + \sum\limits_{i=K+1}^{K+m-1} \frac{(L-m)(K-i)}{LKm} e_i, \\ \text{при } 1 \leq m < N-2L+2; \\ \sum\limits_{i=L+1}^{K} \frac{L+m-i}{Lm} e_i + \sum\limits_{i=K+1}^{L+m-1} \frac{2LK-i(N+1-m)}{LKm} e_i + \sum\limits_{i=L+m}^{K+m-1} \frac{(L-m)(K-i)}{LKm} e_i, \text{ иначе.} \end{cases}$$

Сходимость итерационного алгоритма

Модель: $f_n=s_n+\delta e_n$, где $s_n\equiv 1$, e_n — белый шум с дисперсией σ^2 .

Предложение

При $N\longrightarrow\infty$ будем предполагать, что $L\sim\alpha N$ и $m\sim\lambda N$, где $\alpha\le 1/2$, и $\lambda\le 1/2$.

Тогда для фиксированного k верно

$$\mathbf{D}\triangle_m^{(1)}(k)=\mathcal{O}(1/N)$$
 и $\mathbf{E}\triangle_m^{(1)}(k)=v\gamma^k,$

где
$$\gamma = \begin{cases} \frac{1-\lambda}{\alpha(1-\alpha)N}, & \text{если } 1 \leq \lambda < \alpha; \\ \frac{1}{\alpha N}, & \text{если } \lambda \geq \alpha, \end{cases}$$

Следствие: Для константного сигнала $\gamma \sim 1/N$.

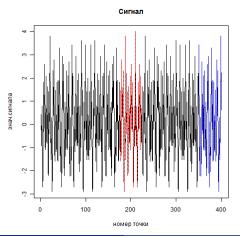
С помощью моделирования показано, что $\gamma \sim 1/N$ и для гармонического сигнала вида:

$$s_n = 2\cos(2\pi n/3) + \cos(2\pi n/7) + \cos(2\pi n/10).$$

Сравнение методов

Ряд длины 400 вида $f_n=s_n+e_n$, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$.

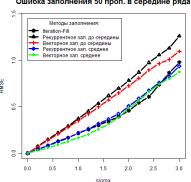
Индексы пропусков: [175,224] и [351,400].



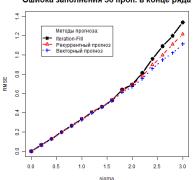
Сравнение методов

Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$. $L=150,\ r=6,\ \varepsilon=10^{-5}$

Ошибка заполнения 50 проп. в середине ряда



Ошибка заполнения 50 проп. в конце ряда

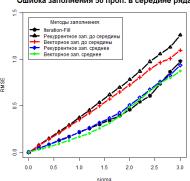


Трудоемкость: "Caterpillar-Fill" -1 SVD, "Iteration-Fill" -10 SVD.

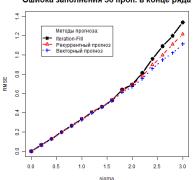
Сравнение методов

Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$. $L=150,\,r=6,\,\varepsilon=10^{-5}$

Ошибка заполнения 50 проп. в середине ряда



Ошибка заполнения 50 проп. в конце ряда



Трудоемкость: "Caterpillar-Fill" — 1 SVD, "Iteration-Fill" — 10 SVD.

Постановка задачи

Модель: $f_n = s_n + e_n$, где e_n — шум, s_n — сигнал, который управляется линейной рекуррентной формулой порядка r

$$s_n = \sum_{k=1}^r a_n s_{n-k},$$
 где r — ранг сигнала.

Задача: оценить ранг сигнала r.

Известные методы: AIC, MDL.

Условия применимости:

- параметрическая модель шума;
- "хорошее" расположение пропусков.

Рассмотрим: алгоритм оценки ранга с помощью тестового множества.

- нет условий на модель шума;
- нет условий на расположение пропусков.

Постановка задачи

Модель: $f_n = s_n + e_n$, где e_n — шум, s_n — сигнал, который управляется линейной рекуррентной формулой порядка r

$$s_n = \sum_{k=1}^r a_n s_{n-k},$$
 где r — ранг сигнала.

Задача: оценить ранг сигнала r.

Известные методы: AIC, MDL.

Условия применимости:

- параметрическая модель шума;
- "хорошее" расположение пропусков.

Рассмотрим: алгоритм оценки ранга с помощью тестового множества.

- нет условий на модель шума;
- нет условий на расположение пропусков.

Алгоритм оценки ранга сигнала с помощью тестового множества

Идея: оценивать ранг по качеству заполнения искусственных пропусков методом "Iteration-Fill".

Обозначения: $\mathcal{P}^{(m)}$ — множество индексов искусственных пропусков объёма m; $T_{\rho}^{(m)}$ — значения на $\mathcal{P}^{(m)}$, заполненные "Iteration-Fill"; $\mathcal{R} = \{1, \dots, \rho_{\max}\}.$

Параметры: объём тестового множества и его расположение.

OneTest

$$\widehat{r} = \arg\min_{\rho \in \mathcal{R}} \|T_{\rho}^{(m)} - F_N|_{\mathcal{P}^{(m)}}\|^2.$$

Литература: J. Beckers and M. Rixen, 2003 и D. Kondrashov and M. Ghil, 2006

Алгоритм оценки ранга сигнала с помощью тестового множества

Идея: оценивать ранг по нескольким случайным тестовым множествам и в качестве оценки брать среднее.

Параметры: b — количество повторных реализаций тестового множества, m — объём тестового множества.

SampleTest

- Генерируем b реализаций тестового множества объёма m: $\{\widetilde{\mathcal{P}}_{k}^{(m)}, k=1,\ldots,b\}.$
- $m{2}$ Вычисляем $\widehat{r}_k^{(m)} = \mathbf{OneTest}(\widetilde{\mathcal{P}}_k^{(m)})$.
- $oldsymbol{\circ}$ Определяем ${f R}^{(m)} = \{ \widehat{r}_1^{(m)}, \ldots, \widehat{r}_b^{(m)} \}.$

$$\hat{r}^{(m)} = \text{round}\left(\frac{1}{b}\sum_{k=1}^{b} \hat{r}_{k}^{(m)}\right).$$

Литература: J. Beckers and M. Rixen, 2003 и D. Kondrashov and M. Ghil, 2006

Пример: результаты оценки ранга при различных m

Меры точности оценки ранга:

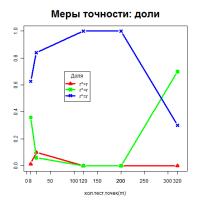
$$ullet$$
 $\overline{ ext{MSE}} = \sum\limits_{k=1}^{M} ext{MSE}_k/M$, где $ext{MSE}_k = \sum\limits_{i=1}^{b} (r_i^{(m)} - r)^2/b$;

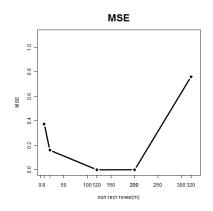
- ullet % $r_{
 m eq}$ доля $\widehat{r}_i^{(m)},\,i=1,\ldots,b$ равных r;
- ullet % r_{less} доля $\widehat{r}_i^{(m)},\,i=1,\ldots,b$ меньше r;
- ullet % r_{more} доля $\widehat{r}_i^{(m)},\,i=1,\ldots,b$ больше r.

Далее в примере: M = 150, b = 30.

Пример: результаты оценки ранга при различных m

Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$, $L=150,\ r=6,\ M=150,\ b=30,\ \varepsilon=10^{-5}$.





Метод TESTAR

Задача: выбирать m и оценивать ранг сигнала r.

 $\mathsf{N}_{\mathsf{Дея}}$: выбирать m так, чтобы разброс оценок ранга по разным тестовым множествам был минимальным.

Алгоритм (TESTAR)

1 Строим $\mathbf{R}^{(m)} = \mathsf{SampleTest}(m)$ и вычисляем

$$\mathbf{s}_m^2 = rac{1}{b-1} \sum_{k=1}^b \left(\widehat{r}_k^{(m)} - \widehat{r}^{(m)}
ight)^2, \;$$
где $\widehat{r}^{(m)} = rac{1}{b} \sum_{k=1}^b \widehat{r}_k^{(m)}$

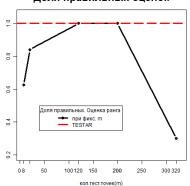
при $m=m_{\min},\ldots,m_{\max}$.

 $m{f \Theta}$ Тогда $m_{ ext{testar}} = rg \min_m \mathbf{s}_m^2$ и $\widehat{r}_{ ext{testar}} = ext{round} \, \left(\widehat{r}^{(m_{ ext{testar}})}
ight)$.

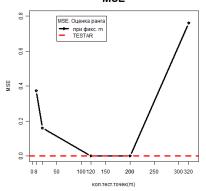
Пример: результаты метода TESTAR

Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$, $L=150,\ r=6,\ M=150,\ b=30,\ \varepsilon=10^{-5}$.

Доля правильных оценок



MSE



Сравнение с известными методами

Задача: сравнить точность оценки ранга методом TESTAR и методами AIC/MDL.

Целевая функция:

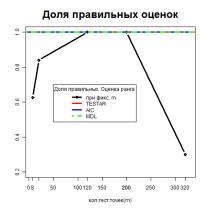
$$g(\rho) = -(L - \rho)N \log \left(\frac{\prod_{i=\rho+1}^{L} \lambda_i^{1/(L-\rho)}}{\frac{1}{L-\rho} \sum_{i=\rho+1}^{L} \lambda_i}\right) + \varphi(\rho),$$

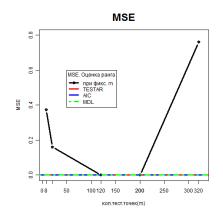
где $\varphi_{\rm AIC}(\rho)=k,\ \varphi_{\rm MDL}(\rho)=0.5k\log N,\ k=\rho(2L-\rho),$ λ_i — собственные числа матрицы $\widetilde{\mathbf{X}}\widetilde{\mathbf{X}}^{\rm T}$, где $\widetilde{\mathbf{X}}$ состоит из полных векторов вложения траекторно

где $\widetilde{\mathbf{X}}$ состоит из полных векторов вложения траекторной матрицы ряда.

Пример: сравнение точности оценки ранга

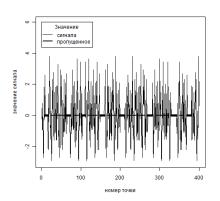
Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$, $L=150,\,r=6,\,M=150,\,b=30,\,\varepsilon=10^{-5}$.



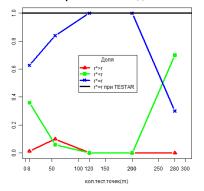


Пример: оценка ранга ряда с пропусками

Ряд длины 400 вида
$$f_n=s_n+e_n$$
, где e_n — гауссовский белый шум с дисперсией σ^2 , $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$, $L=150,\ r=6,\ M=150,\ b=30,\ \varepsilon=10^{-5},77$ пропусков.

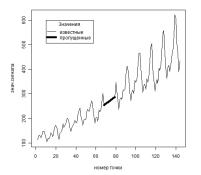


Меры точности: доля



Применение к реальному ряду

Реальные данные: Ежемесячный пассажиропоток на международных авиалиниях с января 1949г.



Метод оценки	оценка	
	ранга	
AIC $L=36$	5	
MDL $L = 36$	3	
TESTAR $L = 72$	16	
Визуальный $L=36$	13	

Замечание: в отсутствие пропусков при L=36 $\widehat{r}_{\rm AIC}=15,\,\widehat{r}_{\rm MDL}=6.$

Применение к реальному ряду

Реальные данные: Ежемесячный пассажиропоток на международных авиалиниях с января 1949г.

Таблица: Ошибки заполнения при разных оценках ранга

r/Mетод заполнения	3	5	13	16
Рекуррентное заполне-	20.9	13	7.95	6.8
ние средним $L=36$				
Векторное заполнение	21.14	13	11.7	10
средним $L=36$				
"Iteration-Fill" $L=72$	20.13	12.24	5.7	9.98

Результаты работы:

- В рамках линейной теории возмущения была доказана теорема о виде ошибки заполнения сигнала методом "Iteration-Fill" в рядах с одним пропуском вида $f_n = s_n + \delta e_n$, где s_n сигнал конечного ранга, δe_n возмущение сигнала.
- Для константного сигнала получен явный вид ошибки заполнения и показано, что дисперсия ошибки заполнения не зависит от количества итераций и уменьшается с ростом длины ряда как 1/N.
- Получены результаты сравнения методов для $s_n = 2\cos(2\pi n/3) + \cos(2\pi n/7) + \cos(2\pi n/10)$:
 - метод "Caterpillar-Fill" точнее, если $\sigma < 1.8$, и требует 1 SVD разложение;
 - метод "Iteration-Fill" точнее, если $1.8 \le \sigma < 2.6$, но требует в среднем 10 SVD разложений.

Результаты работы:

- Разработан алгоритм оценки ранга сигнала, названный TESTAR.
- На примере вида $f_n=s_n+e_n$, где $s_n=2\cos(2\pi n/3)+\cos(2\pi n/7)+\cos(2\pi n/10)$, e_n гауссовский белый шум с дисперсией 0.64 показано, что:
 - TESTAR оценивает ранг также точно как MDL и AIC;
 - трудоёмкость методов AIC и MDL существенно (в сотни раз) ниже;
 - в отличие от TESTAR, методы AIC и MDL имеют довольно жёсткие ограничения на расположение пропусков.
- На примере реального ряда показано:
 - наличие пропусков существенно ухудшает качество оценок ранга методами AIC и MDL;
 - оценка ранга, полученная автоматической процедурой TESTAR выше, а оценка ранга, полученная методом MDL (даже для ряда без пропусков) значительно ниже, чем оценка ранга, построенная с помощью визуального анализа собственных векторов.

Спасибо за внимание!

Метод: Caterpillar-Fill

$$(f_1, f_2, f_3, ?, ?, f_6, f_7, f_8, f_9) \xrightarrow{L=3} \begin{pmatrix} f_1 & f_2 & f_3 & ? & ? & f_6 & f_7 \\ f_2 & f_3 & ? & ? & f_6 & f_7 & f_8 \\ f_3 & ? & ? & f_6 & f_7 & f_8 & f_9 \end{pmatrix}$$

Заполнение: первый шаг

$$\overline{\mathbf{X}} = \begin{pmatrix} f_1 & f_6 & f_7 \\ f_2 & f_7 & f_8 \\ f_3 & f_8 & f_9 \end{pmatrix} \xrightarrow{SVD} \widetilde{\mathcal{L}_r} = \operatorname{span}(\overline{U}_1, \dots, \overline{U}_r) \to$$

$$\overline{\mathbf{S}} = \begin{pmatrix} \overline{s}_{1,1} & \overline{s}_{1,2} & \overline{s}_{1,3} \\ \overline{s}_{2,1} & \overline{s}_{2,2} & \overline{s}_{2,3} \\ \overline{s}_{3,1} & \overline{s}_{3,2} & \overline{s}_{3,3} \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} \overline{s}_{1,1} & * & * & ? & ? & \overline{s}_{1,2} & \overline{s}_{1,3} \\ \overline{s}_{2,1} & * & ? & ? & * & \overline{s}_{2,2} & \overline{s}_{2,3} \\ \overline{s}_{3,1} & ? & ? & * & * & \overline{s}_{3,2} & \overline{s}_{3,3} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathcal{H}}$$

$$\widetilde{\mathbf{S}} = \begin{pmatrix} \widetilde{s}_1 & \widetilde{s}_2 & \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 \\ \widetilde{s}_2 & \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 & \widetilde{s}_8 \\ \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 & \widetilde{s}_8 & \widetilde{s}_9 \end{pmatrix}$$

Метод: Caterpillar-Fill

$$\widetilde{\mathbf{S}} = \begin{pmatrix} \widetilde{s}_1 & \widetilde{s}_2 & \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 \\ \widetilde{s}_2 & \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 & \widetilde{s}_8 \\ \widetilde{s}_3 & ? & ? & \widetilde{s}_6 & \widetilde{s}_7 & \widetilde{s}_8 & \widetilde{s}_9 \end{pmatrix}$$

Заполнение: второй шаг

$$Y=egin{pmatrix} * \ ? \ * \ * \ ? \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{\mathbf{L}}$$
 $\qquad \mathcal{I}=\{1,\ldots L\}, \ \mathcal{P}-$ индексы пропущенных точек.

Для произвольного расположения пропусков: Если $Y \in \mathcal{L}_r$ то

$$Y \mid_{\mathcal{P}} = \left(\mathbf{E} - \mathbf{U} \mid_{\mathcal{P}} (\mathbf{U} \mid_{\mathcal{P}})^{\mathrm{T}} \right)^{-1} \mathbf{U} \mid_{\mathcal{P}} \left(\mathbf{U} \mid_{\mathcal{I} \setminus \mathcal{P}} \right)^{\mathrm{T}} Y \mid_{\mathcal{I} \setminus \mathcal{P}},$$

где ${f E}$ — единичная матрица размерности $|{\cal P}| imes |{\cal P}|; \ {f U} = [\overline{U}_1, \ldots, \overline{U}_r].$

Метод: Caterpillar-Fill

Частные случаи расположения пропусков:

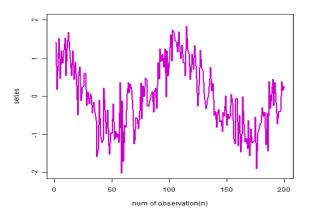
- ullet подряд $\Big(f_1,\dots,f_k,*,*,\dots,*,\dots,f_{N-1}\Big);$
- ullet подряд в конце ряда $\Big(f_1,\dots,f_k,*,*,\dots,*\Big);$

Предложение

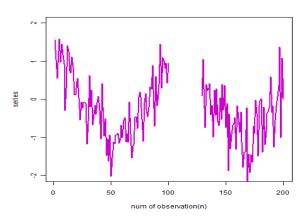
Обозначим $\nu^2=\pi_1^2+\ldots+\pi_r^2$, где π_i^2 — L-ая компонента вектора U_i , $\{U_i^{\nabla}\}_{i=1}^r$ — вектора $\{U_i\}_{i=1}^r$ без последней компоненты. Предположим, что $e_L \not\in \widehat{\mathcal{L}}_r$ и $X \in \widehat{\mathcal{L}}_r$. Тогда $\nu^2 < 1$ и

$$x_L = \sum_{k=1}^{L-1} a_k x_{L-k}, \;$$
 где $(a_{L-1}, \dots, a_1) = rac{1}{1-
u^2} \sum_{i=1}^r \pi_i^2 U_i^
abla.$

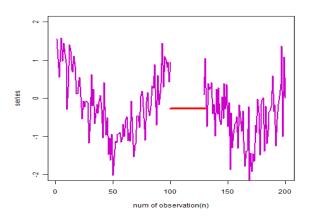
Первоначальный ряд: $\mathcal{S}_N = \cos(2\pi n/110)$ с гауссовским шумом $\sigma^2 = 0.25$



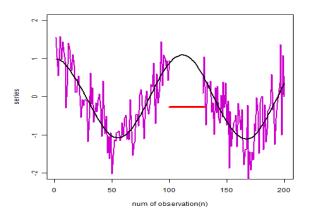
В первоначальном ряде есть 30 пропусков.



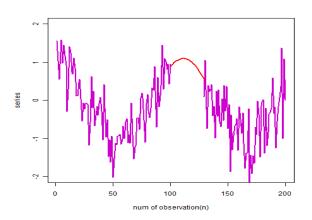
Начальное приближение пропусков перед первой итерацией.



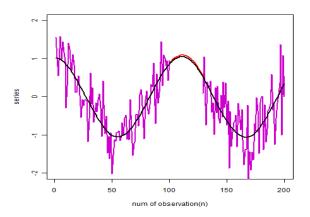
Результат применения SSA ($L=100,\ r=2$) после первой итерации.



Ряд перед второй итерацией.



Результат применения SSA ($L=100,\ r=2$) после второй итерации.



Результат заполнения.

