# Выбор прогностических моделей в римановых фазовых пространствах

Алтай Эйнуллаев Эльшан оглы

Московский физико-технический институт

Научный руководитель: д.ф-м.н. В.В.Стрижов

2025

## Выбор моделей в римановых фазовых пространствах

Матрицы ковариации набора временных рядов лежат в римановом пространстве SPD матриц. В этом пространстве решается задача классификации набора временных рядов.

#### Проблема

В отличие от задачи классификации, задачу прогнозирования нельзя решить в пространстве матриц ковариации, т.к. требуется прогнозировать исходные временные ряды.

#### Предлагаемый подход

Векторное представление матриц ковариации рассматривается как описание взаимосвязи фазовах траекторий набора временных рядов и используется для улучшения качества прогноза.

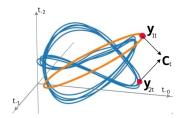
## Матрица ковариации в фазовых пространствах

 $\mathbf{x}_t = [x_{1t}, \dots, x_{nt}]^\mathsf{T}$  – набор n временных рядов,  $\mathbf{y}_{it} = [x_{i(t-L+1)}, \dots, x_{it}]^\mathsf{T}$  – точки фазового пространства  $Y_i$  векторов задержек ряда  $x_{it}$  размерности L.

Матрица ковариации в каждый момент времени:

$$\mathbf{C}_t = \frac{1}{L-1} \mathbf{X}_t \mathbf{X}_t^\mathsf{T},$$

где 
$$\mathbf{X}_t = [\mathbf{y}_{1t} \dots \mathbf{y}_{nt}]^\mathsf{T}$$
.



Точкам фазовых траекторий  $\mathbf{y}_{1t}, \mathbf{y}_{2t}$  ставится в соответствие матрица ковариации  $\mathbf{C}_t$ .

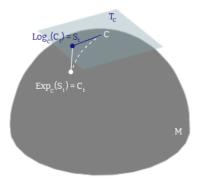
## Перевод матриц в касательное пространство $T_{\mathbf{C}}$

Перевод SPD матрицы  $\mathbf{C}_t$  в касательное пространство  $T_{\mathbf{C}}$ :

$$\mathbf{S}_t = \mathsf{Log}_{\mathbf{C}}(\mathbf{C}_t) = \mathbf{C}^{\frac{1}{2}} \log(\mathbf{C}^{-\frac{1}{2}} \mathbf{C}_t \mathbf{C}^{-\frac{1}{2}}) \mathbf{C}^{\frac{1}{2}}.$$

Обратное отображение:

$$\mathbf{C}_t = \mathsf{Exp}_{\mathbf{C}}(\mathbf{S}_t) = \mathbf{C}^{\frac{1}{2}} \exp(\mathbf{C}^{-\frac{1}{2}} \mathbf{S}_t \mathbf{C}^{-\frac{1}{2}}) \mathbf{C}^{\frac{1}{2}}.$$



Перевод  $\mathbf{C}_t$  в пространство  $T_{\mathbf{C}}$  и обратно

### Зашумленные матрицы ковариации

### Theorem (Эйнуллаев, 2025)

Пусть  $\mathbf{x}_t = (x_{1t}, x_{2t})$  и  $x_{it} = \tilde{x}_{it} + \varepsilon_{it}$ , где  $i \in \{1, 2\}, \varepsilon_{it} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_i^2)$ . Пусть  $\tilde{\mathbf{C}}_t$  — матрица ковариации для набора временных рядов  $\tilde{\mathbf{x}}_t = (\tilde{x}_{1t}, \tilde{x}_{2t})$ . Тогда матрица ковариации  $\mathbf{C}_t$  для набора  $\mathbf{x}_t$  равна:

$$\mathbf{C}_t = \tilde{\mathbf{C}}_t \pm \frac{1}{L-1} \Delta \mathbf{C}_t,$$

где

$$\Delta \mathbf{C}_t = \begin{pmatrix} \sqrt{4\|\mathbf{y}_{1t}\|^2\sigma_1^2 + 2L\sigma_1^4} & \sqrt{\sigma_2^2\|\mathbf{y}_{1t}\|^2 + \sigma_1^2\|\mathbf{y}_{2t}\|^2 + L\sigma_1^2\sigma_2^2} \\ \sqrt{\sigma_2^2\|\mathbf{y}_{1t}\|^2 + \sigma_1^2\|\mathbf{y}_{2t}\|^2 + L\sigma_1^2\sigma_2^2} & \sqrt{4\|\mathbf{y}_{2t}\|^2\sigma_2^2 + 2L\sigma_2^4} \end{pmatrix}$$

– матрица среднеквадратичных отклонений соответствующих элементов матрицы  $\mathbf{C}_{\mathsf{t}}$ .

# Риманово расстояние между зашумленными $\mathbf{C}_t$

Определение метрики в пространстве SPD матриц:

$$d(\mathbf{C}_{t_1}, \mathbf{C}_{t_2}) = \| \mathsf{Log}(\mathbf{C}_{t_1}^{-1} \mathbf{C}_{t_2}) \|_F = [\sum_{i=1}^L \mathsf{In}^2 \, \lambda_i]^{\frac{1}{2}},$$

#### Lemma (Эйнуллаев, 2025)

Пусть  $\mathbf{C}_{t_1} = \tilde{\mathbf{C}} \pm \Delta \mathbf{C}_{t_1}, \mathbf{C}_{t_2} = \tilde{\mathbf{C}} \pm \Delta \mathbf{C}_{t_2}$ . Тогда, при условии приближения  $\mathbf{C}_{t_1}^{-1} \mathbf{C}_{t_2} \approx \mathbf{E} \pm (\tilde{\mathbf{C}}^{-1} \Delta \mathbf{C}_{t_1} - \tilde{\mathbf{C}}^{-2} \Delta \mathbf{C}_{t_1} \tilde{\mathbf{C}})$ , в первом порядке теории возмущений, собственные числа матрицы  $\mathbf{C}_{t_1}^{-1} \mathbf{C}_{t_2}$  равны:

$$\begin{split} \lambda_1 &= 1 \pm (\tilde{\mathbf{C}}^{-1} \Delta \mathbf{C}_{t_1} - \tilde{\mathbf{C}}^{-2} \Delta \mathbf{C}_{t_1} \tilde{\mathbf{C}})_{11}, \\ \lambda_2 &= 1 \pm (\tilde{\mathbf{C}}^{-1} \Delta \mathbf{C}_{t_1} - \tilde{\mathbf{C}}^{-2} \Delta \mathbf{C}_{t_1} \tilde{\mathbf{C}})_{22}. \end{split}$$

Расстояние, на которое отдалятся матрицы  $\mathbf{C}_{t_1}, \mathbf{C}_{t_2}$ :

$$\delta(\mathbf{C}_{t_1}, \mathbf{C}_{t_2}) \approx \sqrt{\sum_{i} (\tilde{\mathbf{C}}^{-1} \Delta \mathbf{C}_{t_1} - \tilde{\mathbf{C}}^{-2} \Delta \mathbf{C}_{t_1} \tilde{\mathbf{C}})_{ii}^{2}}.$$

# Метод улучшения базового прогноза

Требуется выбрать две модели f, F:

$$\mathbf{x}_t \xrightarrow{f} \hat{\mathbf{x}}_{t+1}^f$$

$$(\hat{\mathbf{x}}_{t+1}^f, \mathbf{S}_t) \xrightarrow{F} \hat{\mathbf{x}}_{t+1}.$$

#### Отимизационная задача

$$\hat{\mathbf{w}}_f = \arg\min_{\mathbf{w} \in \mathbb{R}^k} \mathcal{L}(\mathbf{w}, \hat{\mathbf{x}}_{t+1} - \mathbf{x}_{t+1}),$$

$$\hat{\mathbf{w}}_F = \arg\min_{\mathbf{w} \in \mathbb{R}^m} \|F(\hat{\mathbf{x}}_{t+1}^f, \mathbf{S}_t|\mathbf{w}) - \mathbf{x}_{t+1}\|_2^2.$$

#### Критерий качества

$$MSE = \frac{1}{h} \sum_{i=T+1}^{T+h} \frac{1}{2} ||\hat{\mathbf{x}}_i - \mathbf{x}_i||_2^2.$$

где h — горизонт прогноза.

## Разбиение временного ряда для обучения

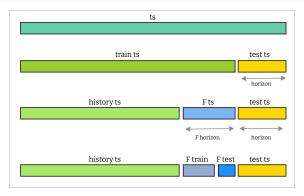


Схема разделения временного ряда для обучения модели:

history ts – используется для обучения f,

 $\mathsf{F}$  train – используется для обучения  $\mathsf{F}$ ,

F test – оценка качества F,

test ts – сравнение качества F и f.

# Метод сходящегося перекрестного отображения (ССМ)

#### Идея

 $x_{1t}, x_{2t}$  причинно связаны если порождены одной и той же динамической системой.

#### Реализация

 $M_{x_1}, M_{x_2}$  — фазовые пространства временных рядов, L — длина временных рядов:

- **Перекрестное отображение** : Возможность предсказать  $x_i$  по  $M_{x_i}$ :  $\hat{x}_i | M_{x_i}$ ,
- **Сходимость** : Улучшение и сходимость качества прогноза к некоторому значению при увеличении *L*.

При выполнении условий:  $x_i$  – причина  $x_i$ .

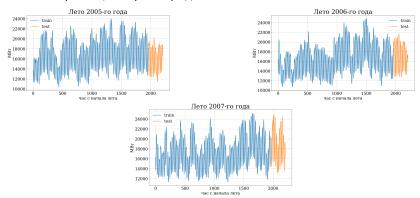
## Метод ковариационного перекрестного отображения

#### Algorithm Метод ковариационного, перекрестного отображения

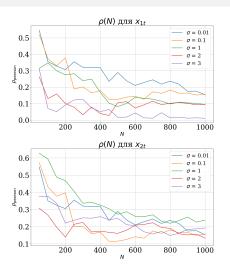
Require: 
$$\mathbf{x}_t = (\mathbf{x}_{1t}, \dots, \mathbf{x}_{nt})^\mathsf{T}$$
,  $\mathbf{C}_t$ ;  $t = 1, \dots, N$   
Ensure:  $[\rho_1, \dots, \rho_n]$   
for  $t \in [L+2, N-1]$  do  
 $\mathbf{C}_{t_1}, \dots, \mathbf{C}_{t_{L+1}} \leftarrow \mathsf{nn}(\mathbf{C}_t)$   
for  $i \in [1, n]$  do  
 $[\alpha_1, \dots, \alpha_{L+1}] \leftarrow \frac{\exp(-\rho(\mathbf{C}_t, \mathbf{C}_{t_j})/\rho(\mathbf{C}_t, \mathbf{C}_{t_1}))}{\sum\limits_{l=1}^{L+1} \exp(-\rho(\mathbf{C}_t, \mathbf{C}_{t_l})/\rho(\mathbf{C}_t, \mathbf{C}_{t_1}))}$   
 $\hat{x}_{i(t+1)} \leftarrow \sum\limits_{k=1}^{L+1} d_k x_{it_k}$   
end for  
end for  
for  $i \in [1, n]$  do  
 $\rho_i \leftarrow \rho([x_{i(L+2)}, \dots, x_{iN}], [\hat{x}_{i(L+2)}, \dots, \hat{x}_{iN}])$   
end for

#### Данные для вычислительного эксперимента

- Набор из 2 зашумленных синусов различной амплитуды и различной дисперсией нормального шума
- Набор потребления электроэнергии за одинаковый промежуток различных годов, набор акселерометров, набор стационарных ряды

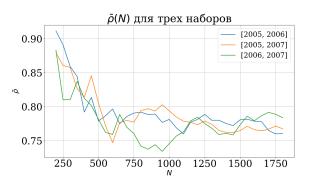


#### Метод КПО на синтетических данных



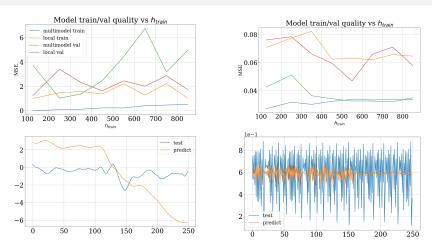
Результаты метода ковариационного, перекрестного отображения для  $x_{1t} = \sin(t) + \varepsilon_{1t}$  и  $x_{2t} = 3\sin(t) + \varepsilon_{2t}$ ,  $\varepsilon_{it} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  при различных длинах истории N и различных значениях дисперсии шума

## Метод КПО наборах потребления электроэнергии



Результаты метода ковариационного перекрестного отображения для трех наборов рядов

## Метод улучшения базового прогноза



Результаты обучения модели в случае: а) невыполнения условий стационарности, ССМ, теста на ковариации б) при выполнении условий стационарности, при наличии ССМ-причинности, однако коэффициент корреляции низок ( $\approx 0.1$ ).

#### Выносится на защиту

- 1. Постановка задачи улучшения прогноза с помощью матрицы ковариации, дана интерпретация,
- 2. Анализ влияния шума на матрицы ковариации и расстояния между ними в римановом пространстве,
- 3. Метод ковариационного, перекрестного отображения,
- 3. Проведенные эксперименты с выбором прогностической модели и условия ее применимости.