Подбор и диагностика модели $\mathsf{APCC}(n,m)$

Родионов Максим Владимирович, группа 522

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

Научный руководитель — доц., канд. физ.-мат. наук **Товстик Т.М.** Рецензент — доц., канд. физ.-мат. наук **Сизова А.Ф.**

Санкт-Петербург 2007 г.

Основные понятия и определения

ightharpoonup Стохастическое уравнение APCC(n,m):

$$x_t + \sum_{j=1}^n q_j x_{t-j} = \sum_{k=0}^m p_k \xi_{t-k},$$

$$\mathbf{E}\xi_j = 0, \quad \mathbf{E}\xi_k \xi_j = \delta_{kj}.$$

- Случайный процесс x(t) называется **стационарным в широком смысле (слабо стационарным)**, если выполнены следующие условия:
 - 1. $\mathbf{E}|x(t)|^2 < +\infty \quad \forall \ t \in \mathcal{T};$
 - 2. $m(t)\equiv m$ (математическое ожидание не зависит от времени);
 - 3. автоковариация зависит лишь от разности аргументов: R(t,s) = R(t-s).
- ▶ Характеристическое уравнение: $q(t) = 1 + q_1 t + ... + q_n t^n$.

Основные понятия и определения

▶ Случайный процесс x_t называется **обратимым**, если существует эквивалентное представление процесса x_t в виде процесса авторегрессии бесконечного порядка $\mathsf{AP}(\infty)$

$$x_{t} = \sum_{j=1}^{\infty} d_{j}x_{t-j} + \xi_{t},$$

$$d(z) = 1 - \sum_{j=1}^{\infty} d_{j}z^{j} = \frac{q(z)}{p(z)},$$

$$q(z) = \sum_{j=0}^{n} q_{j}z^{j}, \quad p(z) = \sum_{j=0}^{m} p_{j}z^{j}.$$

▶ Характеристическое уравнение: $p(t) = p_0 + p_1 t + \ldots + p_m t^m$.

Постановка задачи

Мы предполагаем, что некоторый наблюдаемый временной ряд порождается моделью $\mathsf{APCC}(n,m)$, при этом возникает проблема подбора конкретной модели из этого класса и оценивания ее коэффициентов.

- Задача: построить алгоритм, который решает данную проблему в три этапа:
 - Идентификация модели,
 - Оценивание модели,
 - Диагностика модели.

- lacktriangle На этапе идентификации модели производится выбор некоторой частной модели из всего класса $\mathsf{APCC}(n,m)$, т.е. выбор значений n и m.
- Отправная точка различие поведения частных автокорреляционных (ρ^{part}) и автокорреляционных (ρ) функций рядов, соответствующих различным моделям APCC.
- $ightharpoonup
 ho_k^{part}$ определяется как решение относительно q_k системы первых k уравнений Юла-Уолкера:

$$q_1 \rho_{s-1} + q_2 \rho_{s-2} + \dots + q_k \rho_{s-k} = \rho_s, \quad s = 1, 2, \dots, k,$$

$$\rho_k^{part} = q_k.$$

Выборочные автокорреляции:

$$\hat{\rho}_{k} = \frac{\frac{1}{N-k} \sum_{t=1}^{N-k} (x_{t} - \overline{x})(x_{t+k} - \overline{x})}{\frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} (x_{t} - \overline{x})^{2}} = \frac{\hat{R}_{k}}{\hat{R}_{0}}$$

По правилу Крамера:

$$\rho_0^{part} = 1,$$

$$\rho_1^{part} = \rho_1,$$

$$\vdots$$

$$\frac{1}{\rho_1} \quad \frac{\rho_1}{1} \quad \dots \quad \rho_{k-2} \quad \rho_1}{\rho_{k-3} \quad \rho_2}$$

$$\frac{\rho_2}{\rho_2} \quad \frac{\rho_1}{\rho_1} \quad \dots \quad \rho_{k-4} \quad \rho_3}{\rho_k}$$

$$\frac{\rho_{k-1} \quad \rho_{k-2} \quad \dots \quad \rho_1}{\rho_{k-1} \quad \rho_{k-2} \quad \dots \quad \rho_{k-1}}$$

$$\frac{\rho_1}{\rho_1} \quad \frac{1}{1} \quad \dots \quad \rho_{k-3} \quad \rho_{k-2}}$$

$$\frac{\rho_2}{\rho_2} \quad \rho_1 \quad \dots \quad \rho_{k-4} \quad \rho_{k-3}}{\rho_{k-1} \quad \rho_{k-1} \quad \rho_{k-2} \quad \dots \quad \dots}$$

$$\frac{\rho_{k-1}}{\rho_{k-1}} \quad \rho_{k-2} \quad \dots \quad \rho_1 \quad 1$$

lacktriangle Гипотезу $H_0: x_t \sim \mathsf{AP}\ (n)$ будем отвергать при

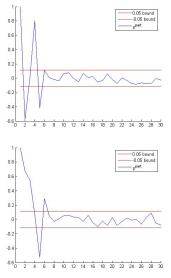
$$|\rho_k^{part}| > \frac{2}{\sqrt{N}}, \quad \forall \ k > n.$$

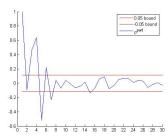
lacktriangle Гипотезу $H_0: x_t \sim \mathsf{CC}(m)$ будем отвергать при

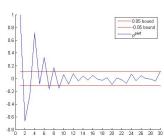
$$|\rho_k| > \frac{2}{\sqrt{N}}, \quad \forall \ k > m.$$

- ▶ Определение параметра n APCC(n,m): ρ_{part} осциллирующее или прямое убывание, начинающееся с лага n.
- ▶ Определение параметра m APCC(n,m): ρ осциллирующее или прямое убывание, начинающееся с лага m.

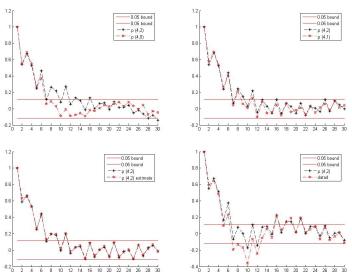
Графики частных автокорреляций $\mathsf{APCC}(4,m)$, $m=0,\ldots,3$.







Графики автокорреляций APCC(4, m), $m = 0, \ldots, 3$.



Оценивание параметров процесса

Оценка коэффициентов процесса АРСС по заданным наблюдениям x_1, x_2, \ldots, x_N , образующим временной ряд.

Сначала оценим коэффициенты q_1, \ldots, q_n одним из следующих методов:

1. Решаем систему уравнений Юла — Уолкера:

$$q_1 \rho_{s-1} + q_2 \rho_{s-2} + \ldots + q_n \rho_{s-n} = -\rho_s, \quad s = m+1, \ldots, m+n.$$

2. Решаем систему уравнений:

$$\sum_{j=0}^{n} q_j \sum_{k=m+1}^{\nu} \rho_{k-j} \rho_{k-t} = 0, \quad q_0 = 1, \quad t = 1, \dots, n.$$

Оценки параметров q_1,\ldots,q_n получим при замене автоковариаций ho_i их оценками $\hat{
ho}_i$.

Оценивание параметров процесса

Теперь требуется оценить коэффициенты p_0,\ldots,p_m . Для этого рассмотрим вспомогательный процесс y_j , определяемый следующим образом:

$$y_t = \sum_{k=0}^{n} \hat{q}_k x_{t-k}, \quad \hat{q}_0 = 1, \quad t = 1, \dots, N.$$

Нахождение оценок для p_0,\ldots,p_m сводится к решению системы нелинейных уравнений

где G_i — это корреляции процесса y_t . В качестве G_i нужно использовать их оценки

$$\hat{G}_j = \sum_{k=0}^n \sum_{l=0}^n \hat{q}_k \hat{q}_l \hat{\rho}_{|j+k-l|}.$$

Диагностика оцененной модели

Этот этап позволяет понять насколько хорошо подобранная модель соответствует данным наблюдениям.

- ightharpoonup стационарность при $\hat{q}_i, \ i=0,\ldots,n,$
- ▶ обратимость при $\hat{p}_{i}, j = 0, ..., m$.

Рассмотрим величину σ , которую будем вычислять по формуле

$$\sigma = \frac{\sqrt{\sum_{k=0}^{\nu} |\rho_k - \hat{\rho}_k|^2}}{\nu + 1},$$
$$\nu \ge n + m.$$

Соответственно, чем меньше σ , тем лучше подобранный ряд описывает исследуемую модель.

Пример

Промоделируем модель $\mathsf{APCC}(4,2)$ и попытаемся подобрать под нее модель $\mathsf{APCC}(4,m),\ m=0,\dots,3$:

Таблица: Истинные значения параметров $\mathsf{APCC}(4,2)$.

APCC	q_1	q_2	q_3	q_4	p_0	p_1	p_2	p_3
(4,2)	0.23	-0.7	-0.53	0.4	1.23	0.84	0.41	_

Таблица: Оценка параметров $\mathsf{APCC}(4,m)$, $m=0,\ldots,3$.

APCC	q_1	q_2	q_3	q_4	p_0	p_1	p_2	p_3	σ
(4,0)	-0.24	-0.77	-0.22	0.52	1.35	_	_	_	0.32
(4,1)	0.12	-0.89	-0.42	0.54	1.18	0.77	_	_	0.22
(4, 2)	0.32	-0.62	-0.58	0.33	1.21	1.1	0.45	_	0.19
(4,3)	0.063	-0.82	-0.43	0.6	0.16	1.68	1.25	-0.26	_

Заключение

- На этапе идентификации был производен выбор некоторой частной модели из всего класса $\mathsf{APCC}(n,m)$, т.е. выбор n и m. Хотелось бы сразу отметить, что используемые при этом процедуры являются не вполне точными, что может при последующем анализе привести к выводу о непригодности идентифицированной модели и необходимости замены ее альтернативной моделью.
- ightharpoonup На этапе оценивания производена оценка коэффициентов модели с использованием эффективных статистических методов. Разработка данного этапа показала значимую роль размера выборки N и снижение точности методов с ростом n и m.
- ► На третьем этапе проверена адекватность выбранной модели имеющимся данным. Неадекватности, обнаруженные в процессе диагностики модели, указывают на необходимую корректировку модели, после чего производится новый цикл подбора, и т.д. до тех пор, пока не будет получена удовлетворительная модель.