

**БАЙЕСОВА ОЦЕНКА ГИПОТЕЗ
ДЛЯ ПРИЧИННО-СЛЕДСТВЕННОГО
АНАЛИЗА МНОГОМЕРНЫХ
ПРОЦЕССОВ**

Очевидно, что обобщенные модели взаимодействия (ОМВ), построенные по конечным отрезкам процессов [1], можно рассматривать лишь как гипотезы об истинных взаимодействиях между переменными исследуемых процессов. Поэтому следующий этап решения задачи причинно-следственного анализа (ПСА) детерминированных бесконечно возвратных (д.б.в.) процессов состоит в оценке таких гипотез.

Ниже приведен пример построения байесовой оценки гипотезы о синхронной ОМВ, полученной в результате анализа конечного отрезка детерминированного бесконечно возвратного процесса.

Формулировка задачи. Заданы: $M = \{1, \dots, m\}$ – множество меток переменных x_1, \dots, x_m [2], характеризующих процесс x ; X_1, \dots, X_m – конечные множества допустимых значений этих переменных; x – детерминированный бесконечно возвратный процесс порядка N ($N \geq 1$) из множества X_N процессов вида

$$X_N \stackrel{Df}{=} \{x \in (\prod_{i \in M} X_i)^{N^*} : (\forall t \in N^*)(\exists t' \in N^*) \\ (\forall \tau \in [1, N])(t < t' \wedge x(t + \tau) = x(t' + \tau))\}.$$

В течение конечного отрезка времени $T \in N^*$ наблюдается отрезок процесса $\mathcal{X} \subset x$.

Требуется построить такую гипотезу о синхронных взаимодействиях переменных x_1, \dots, x_m процесса x , для которой отношение ее апостериорной вероятности к априорной достаточно велико (например, больше некоторой заданной величины).

Для решения задачи в такой формулировке

Решена задача причинно-следственного анализа детерминированных бесконечно возвратных процессов на примере построения байесовой оценки гипотезы о синхронной ОМВ, полученной в результате анализа конечного отрезка детерминированного бесконечно возвратного процесса.

необходимо: 1) определить множество E гипотез о синхронных взаимодействиях между переменными процесса \mathbf{x} и построить на нем априорное распределение вероятностей; 2) найти способ оценивания апостериорных вероятностей гипотез из E по наблюдениям состояний процесса $\mathbf{X} \subset \mathbf{x}$; 3) построить собственно алгоритм выделения и оценки гипотез о синхронных взаимодействиях переменных X_1, \dots, X_m процесса \mathbf{x} при наблюдении конечного отрезка процесса $\mathbf{X} \subset \mathbf{x}$.

Решение задачи. Пусть $R^1 = \wp(\prod_{i \in M} X_i) \setminus \{\emptyset\}$ – множество всех отношений

порядка 1, ассоциированных со всеми процессами порядка 1 из X_N . Каждому $R \in R^1$ можно поставить в соответствие единственную ОМВ, которую мы обозначим $G(R)$. Тогда множество гипотез E представляет собой множество ОМВ, таких, что $E = G(R^1)$. Отображение $G: R^1 \rightarrow E$ не взаимно однозначно, так как легко показать, что одна и та же ОМВ может соответствовать различным отношениям из R^1 , т.е. могут существовать $R \in R^1$ и $R' \in R^1$ такие, что $G(R) = G(R')$. Отсюда следует, что $|E| \leq |R^1|$. Очевидно, что если $P(R)$ есть вероятность (априорная либо апостериорная) отношения $R \in R^1$, а $B(G(R))$ – вероятность ОМВ $G(R) \in E$, то $P(R) \leq B(G(R))$. Это соотношение позволяет оценивать снизу вероятности на множестве E с помощью соответствующих вероятностей на множестве R^1 . Таким образом, задачу построения априорного и апостериорного распределения вероятностей на множестве E можно заменить задачей их оценивания с помощью построения соответствующих распределений на множестве R^1 .

Априорное распределение на множестве R^1 строится следующим образом. Среди всех наборов из множества $S = \prod_{i \in M} X_i$ проводится жеребьевка, в результате

которой каждый набор либо принимается с вероятностью p , либо отвергается с вероятностью $1 - p$. Результатом каждой такой жеребьевки является некоторое отношение R из R^1 , представляющее собой совокупность принятых наборов. Вероятность $Q(R)$ того, что результатом жеребьевки окажется конкретное отношение $R \in R^1$, и принимается за его априорную вероятность. Эта вероятность

$$Q(R) = \frac{p^{|R|} \cdot (1-p)^{|S|-|R|}}{1 - (1-p)^{|S|}},$$

где $|S|$ и $|R|$ – мощности множеств S и R . (В этом выражении знаменатель осуществляет нормировку так, чтобы $\sum_{R \in R^1} Q(R)$ была равна 1. Необходимость нормировки вызвана отсутствием в R^1 множества $\{\emptyset\}$).

В ситуации, когда отсутствует дополнительная информация о вероятности появления произвольного набора из S в конкретном отношении $R \in R^1$ (такая

ситуация достаточно типичная) естественно предположить, что $p = 0,5$. В этом случае априорная вероятность отношения R

$$Q(R) = \frac{1}{2^{|S|} - 1} \quad (1)$$

и одинакова для всех $R \in \mathcal{R}^1$.

Примем следующее допущение. Будем считать, что если наблюдается процесс x , у которого ассоциированное отношение есть R_x , то для любого момента времени $t \in \mathbf{N}^*$ вероятность того, что любой набор из R_x станет состоянием процесса x в этот момент времени, одна и та же и не зависит ни от момента времени t , ни от данного набора, ни от предыстории процесса. (Такое допущение приемлемое для бесконечно возвратных детерминированных процессов).

Апостериорной вероятностью $P_T(R | \mathcal{X})$ любого отношения $R \in \mathcal{R}^1$ будем называть вероятность того, что $R = R_x$ при условии, когда наблюдался отрезок процесса \mathcal{X} в течение времени T . Достаточной статистикой для вычисления апостериорной вероятности является частичное отношение $R_{\mathcal{X}}$:

$$R_{\mathcal{X}} = \{(x_i(t) \in X_i | i \in M) : t \in T\}.$$

(Очевидно, что $R_{\mathcal{X}} \subset R_x$). Поэтому вместо $P_T(R | \mathcal{X})$ будем писать $P_T(R | R_{\mathcal{X}})$.

Рассмотрим ситуацию, при которой $R = R_{\mathcal{X}}$. Тогда

$$P_T(R_{\mathcal{X}} | R_{\mathcal{X}}) = P(R_{\mathcal{X}} = R_x | R_{\mathcal{X}}, T) = \frac{P(R_{\mathcal{X}}, T | R_{\mathcal{X}} = R_x) Q(R_x)}{P(R_{\mathcal{X}}, T)}, \quad (2)$$

где $Q(R_x)$ – априорная вероятность отношения R_x .

Обозначим X^T множество начальных отрезков длины T д.б.в. процессов порядка 1 из множества X_N . Для всякого $x^T \in X^T$ R_{x^T} обозначим частичное отношение порядка 1, построенное по отрезку длины T процесса x . Определим $P(R_{\mathcal{X}}, T | R_{\mathcal{X}} = R_x)$ – вероятность того, что за время T наблюдалось частичное отношение $R_{\mathcal{X}}$ при условии, что это отношение является ассоциированным, – следующим образом.

В каждый момент времени $t \in T$ с вероятностью $\frac{1}{|R_{\mathcal{X}}|}$ в отрезке \mathcal{X} имеется некоторый набор из отношения $R_{\mathcal{X}}$. Тогда $\left(\frac{1}{|R_{\mathcal{X}}|}\right)^T$ – вероятность такого отрезка процесса \mathcal{X} , которому соответствует частичное отношение $R_{\mathcal{X}}$. Величина $|\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathcal{X}}\}|$ определяет количество д.б.в. процессов в множестве X_N , начальным отрезкам которых длины T соответствует частичное отношение $R_{\mathcal{X}}$.

Тогда

$$P(R_{\mathfrak{E}}, T | R_{\mathfrak{E}} = R_x) = \left(\frac{1}{|R_{\mathfrak{E}}|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}|. \quad (3)$$

По формуле полной вероятности

$$P(R_{\mathfrak{E}}, T) = \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} Q(R) \cdot P(R_{\mathfrak{E}}, T | R = R_{\mathfrak{E}}),$$

где, в свою очередь,

$$P(R_{\mathfrak{E}}, T | R = R_{\mathfrak{E}}) = \begin{cases} \left(\frac{1}{|R_{\mathfrak{E}}|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}| & \text{при } R_{\mathfrak{E}} \subset R \\ 0 & \text{иначе.} \end{cases}$$

Тогда

$$P(R_{\mathfrak{E}}, T) = \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} Q(R) \cdot \left(\frac{1}{|R|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}|.$$

Таким образом, выражение (2) примет следующий вид:

$$P(R_{\mathfrak{E}} = R_x | R_{\mathfrak{E}}, T) = \frac{\left(\frac{1}{|R_{\mathfrak{E}}|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}| \cdot Q(R_{\mathfrak{E}})}{\sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} Q(R) \cdot \left(\frac{1}{|R|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}|}. \quad (4)$$

В соответствии с выражением (1) для априорных вероятностей упростим (4):

$$\begin{aligned} P(R_{\mathfrak{E}} = R_x | R_{\mathfrak{E}}, T) &= \frac{\left(\frac{1}{|R_{\mathfrak{E}}|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}| \cdot \frac{1}{2^{|\mathcal{S}|-1}}}{\sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} \frac{1}{2^{|\mathcal{S}|-1}} \cdot \left(\frac{1}{|R|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}|} \\ &= \frac{\left(\frac{1}{|R_{\mathfrak{E}}|} \right)^T \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}| \cdot \frac{1}{2^{|\mathcal{S}|-1}}}{\frac{1}{2^{|\mathcal{S}|-1}} \cdot |\{x^T \in X^T : R_{x^T} = R_{\mathfrak{E}}\}| \cdot \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} \left(\frac{1}{|R|} \right)^T} = \frac{1}{(|R_{\mathfrak{E}}|)^T \cdot \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}^1 \\ R_{\mathfrak{E}} \subset R}} \left(\frac{1}{|R|} \right)^T}. \end{aligned} \quad (5)$$

При байесовом подходе оценкой гипотезы является отношение апостериорной вероятности к априорной.

Учитывая, что при $p = 0,5$ (вероятность появления произвольного набора из $\prod_{i \in M} X_i$ в частичном отношении) априорные вероятности всех частичных отношений равны, выражение (5) позволяет оценивать гипотезы из множества E : для любого частичного отношения $R \in \mathcal{R}^1$ апостериорная вероятность (5) является

оценкой снизу для гипотезы $\mathbf{G}(R)$ в силу соотношения $P(R) \leq B(\mathbf{G}(R))$ для всякого $R \in \mathcal{R}^1$.

Упростим выражение (5). В этом выражении величина $|R|$ изменяется от $|R_{\mathcal{X}}|$ до $|S|$, а количество отношений R разной мощности изменяется от $C_{|S|-|R_{\mathcal{X}}|}^0$ до $C_{|S|-|R_{\mathcal{X}}|}^{|S|-|R_{\mathcal{X}}|}$ соответственно. Тогда

$$P(R_{\mathcal{X}} = R_{\mathcal{X}} | R_{\mathcal{X}}, T) = \frac{1}{(R_{\mathcal{X}})^T \cdot \sum_{\substack{k=0 \\ n=|R_{\mathcal{X}}|}}^{|S|-|R_{\mathcal{X}}|} C_{|S|-|R_{\mathcal{X}}|}^k \cdot \frac{1}{n^T}}. \quad (6)$$

В выражении (6) величины T и $|S|$ известны из условий задачи. По конечному отрезку процесса \mathcal{X} легко построить $R_{\mathcal{X}}$ и, соответственно, вычислить апостериорную вероятность отношения $R_{\mathcal{X}}$.

Теперь можно сформулировать алгоритм выделения и оценки гипотез о синхронном взаимодействии между переменными X_1, \dots, X_m процесса X по конечному отрезку процесса $\mathcal{X} \subset X$, наблюдаемому в течение времени T .

1. Определить значение $|S|$ и по формуле (1) вычислить величину априорной вероятности $Q(R)$ произвольного отношения из \mathcal{R}^1 .

2. По наблюдаемому отрезку процесса \mathcal{X} построить частичное отношение $R_{\mathcal{X}}$.

3. Определить $|R_{\mathcal{X}}|$ и по формуле (6) вычислить значение апостериорной вероятности отношения $R_{\mathcal{X}}$.

4. Вычислить значение $q = P(R_{\mathcal{X}} = R_{\mathcal{X}} | R_{\mathcal{X}}, T) | Q(R)$.

5. Если значение q достаточно велико (с точки зрения пользователя), то построить ОМВ $MV(R_{\mathcal{X}})$ в соответствии с аппаратом, описанным в [2]. Работу алгоритма прекратить.

6. Если значение q мало (с точки зрения пользователя), то продолжить наблюдение процесса X (при наличии такой возможности) и выполнить алгоритм с п.2. Если возможность дальнейшего наблюдения процесса отсутствует, работу алгоритма прекратить.

Таким образом, сформулирована задача байесовой оценки гипотезы о синхронной обобщенной модели взаимодействия между переменными процесса и предложен алгоритм формирования байесовой оценки гипотезы.

1. Коломиец Г.Ф., Лаврикова Е.И., Синяков М.Н. Вопросы постановки задач причинно-следственного анализа // Засоби комп'ютерної техніки з віртуальними функціями і нові інформаційні технології. – К.: Ін-т кібернетики ім. В.М. Глушкова НАН України, 2002. – 1 – С.79 – 86.
2. Математический аппарат качественного анализа многомерных процессов / Н.Н. Дидук, В.Н. Коваль, Г.Ф. Коломиец и др. // Нові комп'ютерні засоби, обчислювальні машини та мережі. – К.: Ін-т кібернетики ім. В.М. Глушкова НАН України, 2001. – 1 – С. 81 – 92.

Получено 01. 07. 2002