

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ  
Томский государственный университет  
Горно-Алтайский государственный университет  
Институт оптики атмосферы им. В.Е. Зуева СО РАН

# **НОВЫЕ ИНФОРМАЦИОННЫЕ ТЕХНОЛОГИИ В ИССЛЕДОВАНИИ СЛОЖНЫХ СТРУКТУР**

**МАТЕРИАЛЫ ДЕСЯТОЙ РОССИЙСКОЙ КОНФЕРЕНЦИИ  
С МЕЖДУНАРОДНЫМ УЧАСТИЕМ**

Томск  
Издательский Дом Томского государственного университета  
2014

поток страховых премий, поступающих в компанию, является пуассоновским с интенсивностью  $\lambda$ . Страховые премии являются независимыми одинаково распределенными случайными величинами с плотностью распределения  $\varphi(x)$ , средним значением  $M\{x\} = a$  и вторым моментом  $M\{x^2\} = a_2$ . Поток страховых выплат также является пуассоновским с интенсивностью  $\mu$ . Страховые выплаты являются независимыми одинаково распределенными случайными величинами с плотностью распределения  $\psi(x)$ , средним значением  $M\{x\} = b$  и вторым моментом  $M\{x^2\} = b_2$ . Страховая компания несет постоянные затраты, связанные с её деятельностью, равные величине  $c$  в единицу времени. Параметры модели связаны между собой условием  $\lambda a = (1 + \theta)(\mu b + c)$ , где  $\theta > 0$  – нагрузка страховой премии.

Доказано, что вероятность разорения  $P(S)$  страховой компании при условии, что её начальный капитал равен  $S$ , удовлетворяет неравенству

$$P(S) \leq \exp(-kS),$$

где  $k > 0$  – решение уравнения

$$\lambda \int_0^{\infty} e^{-kx} \varphi(x) dx + \mu \int_0^{\infty} e^{kx} \psi(x) dx = \lambda + \mu - kc.$$

При  $\theta \ll 1$   $k = \theta k_0$ , где  $k_0 = 2\lambda a / (\lambda a_2 + \mu b_2)$

Пусть  $\varphi(S, u)$  – производящая функция моментов условного времени до разорения страховой компании  $t$  при условии, что разорение произошло, если в начальный момент времени ее капитал равен  $s$ . Показано, что при  $\theta \ll 1$

$$\varphi(S, u) = \exp\left(\left(\frac{\theta k_0}{2} - \sqrt{\frac{\theta^2 k_0^2}{4} + \frac{k_0 u}{\lambda a}}\right) S\right) + O(\theta).$$

Пусть выполняются условия  $\lim_{\theta \rightarrow 0} \theta s(\theta) = \infty$ ,  $\lim_{\theta \rightarrow 0} \theta^{\frac{3}{2}} s(\theta) = 0$ . Тогда величина  $z = \frac{t - ms}{\sigma \sqrt{s}}$ , где

$m = \frac{1}{\lambda a \theta}$ ,  $\sigma = \sqrt{\frac{2}{\theta^3 k_0 (\lambda a)^2}}$ , имеет стандартное нормальное распределение.

## ИМИТАЦИОННОЕ МОДЕЛИРОВАНИЕ РЫНКА С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ АЛГОРИТМА РАЗМЕЩЕНИЙ С ПОВТОРЕНИЯМИ

*В.В. Поддубный, О.В. Романович*

Национальный исследовательский Томский государственный университет, Томск, Россия  
vvpoddubny@gmail.com, hjkm@ngs.ru

Рассматривается имитационная модель функционирования рынка многих ( $n > 1$ ) конкурирующих и/или сопутствующих товаров. Линия предложения товаров считается неизвестной и формируется продавцом в зависимости от спроса на товары и цен товаров. Динамика цен определяется стратегией поставки товаров на рынок продавцом, стремящимся получить максимальную прибыль от продаж.

Пусть  $P(t)$  –  $n$ -вектор цен в каждый момент времени  $t$ . Считаем, что  $n$ -вектор спроса  $Q^D(t)$  на товары линейно зависит от вектора цен  $P(t)$ :  $Q^D(t) = Q_m - AP(t)$ ,  $t = 0, 1, 2, \dots$ ,  $P(0) = P_0$ , где  $A$  – положительно определённая  $n \times n$ -матрица абсолютной ценовой эластичности спроса. Пусть  $Q^Z(t - \tau)$  –  $n$ -вектор объёмов товаров, заказанных в момент  $t - \tau$  и поступивших на рынок в момент  $t$  с запаздыванием  $\tau$ ;  $Q^O(t)$  –  $n$ -вектор остатков товаров, непроданных на предыдущем интервале времени;  $Q(t)$  –  $n$ -вектор объёмов товаров, имеющих на рынке:  $Q(t) = Q^Z(t - \tau) + Q^O(t)$ . В зависимости от объёма  $i$ -го товара на рынке могут возникнуть три состояния рынка:  $Q_i^D(t) > Q_i(t)$  – дефицит  $i$ -го товара (зона 1),  $Q_i^D(t) < Q_i(t)$  – затоваривание по  $i$ -му товару (зона 2) и  $Q_i^D(t) = Q_i(t)$  – динамическое равновесие по  $i$ -му товару (зона 3). Определим объём продаж товаров  $Q^S(t) = \min(Q^D(t), Q(t))$  и динамику объёма непроданных товаров  $Q^O(t + 1) = Q^O(t) + Q^Z(t - \tau) - Q^S(t)$ .

За критерий оптимальности функционирования рынка принимаем максимум суммарной прибыли продавца в каждый момент времени  $t$  с учётом «штрафа» за резкое изменение цен товаров:

$$J(t) = Q^{ST}(t)P(t) - Q^{ZT}(t - \tau)P_1 - Q^{OT}(t)P_2 - \frac{1}{2}(P(t) - P(t-1))^T R(P(t) - P(t-1)) \Rightarrow \max_{\{P, Q\}}$$

где  $P_1$  и  $P_2$  –  $n$ -векторы цен закупки и хранения товаров,  $R$  – матрица коэффициентов штрафной функции. Функция  $J(t)$  является кусочно-дифференцируемой функцией переменных  $P$  и  $Q$  с разрывами градиента этой функции на линиях разделов зон 1 и 2 (в зоне 3). Поскольку каждый товар может оказаться в момент времени  $t$  в любой из 3-х указанных зон, при решении задачи оптимизации необходим перебор  $3^n$  зон состояния рынка. Введение диагональных  $n \times n$ -матриц-предикатов  $C^{(k)}(t)$ , указывающих состояние рынка по каждому товару ( $C_{ii}^{(k)}(t) = 1$ , если  $i$ -й товар находится в  $k$ -й зоне, иначе  $C_{ii}^{(k)}(t) = 0$ ), где  $k = 1, 2, 3$  – номера зон, позволяет свести [1] задачу оптимизации кусочно-дифференцируемой функции к задаче условно-гладкой оптимизации. Целевая функция  $J(t)$  принимает вид:

$$J = Q^T C^{(1)} P + (Q_m - AP)^T (C^{(2)} + C^{(3)}) P - Q^T P_1 + Q^{OT} (P_1 - P_2) - (P - P_{\text{пред}})^T R (P - P_{\text{пред}}) / 2 \Rightarrow \max.$$

Максимизируя функцию  $J$  по  $P$  при фиксированном  $Q$ , находим  $P(Q) = \alpha + \beta Q$ , где

$$\alpha = (C^{(1)} + C^{(2)}) \{ (C^{(2)} + C^{(3)}) (A + A^T) + R \}^{-1} [ (C^{(2)} + C^{(3)}) Q_m + R P_{\text{пред}} ] + C^{(3)} A^{-1} Q_m,$$

$$\beta = (C^{(1)} + C^{(2)}) \{ (C^{(2)} + C^{(3)}) (A + A^T) + R \}^{-1} C^{(1)} - C^{(3)} A^{-1}.$$

Подставив  $P(Q)$  в  $J$  и максимизируя  $J$  по  $Q$ , находим оптимальное предложение товаров:  $Q = V^{-1}u$ , где

$$u = C^{(1)} \alpha - \beta^T A^T (C^{(2)} + C^{(3)}) \alpha + \beta^T (C^{(2)} + C^{(3)}) (Q_m - A \alpha) - \beta^T R (\alpha - P_{\text{пред}}) - P_1,$$

$$V = -C^{(1)} \beta - \beta^T C^{(1)} + \beta^T A^T (C^{(2)} + C^{(3)}) \beta + \beta^T (C^{(2)} + C^{(3)}) A \beta + \beta^T R \beta.$$

Для реализации имитационной модели рынка многих товаров с использованием матричных предикатов предложен алгоритм перебора  $3^n$  гипотетических состояний рынка с решением задачи оптимизации для каждого состояния на основе рекурсивной процедуры генерации размещений с повторениями  $\bar{A}_3^n$ , где  $n$  – количество товаров на рынке,  $3$  – количество различных состояний рынка по одному товару. Алгоритм реализован для произвольного числа товаров. Приводятся примеры численного моделирования рынка многих товаров, иллюстрирующие динамику замещения товаров.

#### Литература

1. Поддубный В.В., Романович О.В. Математическое моделирование оптимального рынка конкурирующих товаров в условиях лага поставок // Компьютерные исследования и моделирование. 2012. Т. 4. № 2. С. 431–450.

## НЕЙРО-НЕЧЕТКАЯ МОДЕЛЬ ОЦЕНКИ КУРСА АКЦИЙ

Д.В. Полупанов, Д.С. Биджоян

Башкирский государственный университет, Уфа, Россия  
demetrious@mail.ru, bidzhoyan\_david@mail.ru

Инвестирование в фондовый рынок – это один из наиболее эффективных способов распределения ограниченного капитала, с целью извлечение прибыли в виде дивидендов и разницы цен покупки и продажи. В связи с этим, биржевое ценообразование на финансовых рынках является актуальным направлением изучения инвесторами и трейдерами. В последние десятилетия для этих целей используются классические статистические методы [1], существенными недостатками которых являются выявление только линейных закономерностей и необходимость сбора данных за длительные промежутки времени, что в условиях российской действительности затруднено. На фоне регрессионного аппарата нейронные сети (НС) являются действенным инструментом для получения прибыли, которые лишены недостатков классических методов прогнозирования [2]. На сегодняшний день, по итогам ежегодных соревнований по алгоритмическому трейдингу не редко побеждает НС-роботы, показавшие наибольший процент доходности.

В тоже время НС не всегда объективно прогнозируют курс ценных бумаг. Можно выделить следующие проблемы:

1. Выбор типа НС. Среди множества НС наиболее популярной является многослойный персептрон, при этом возникает проблема в выборе количества скрытых слоев и нейронов, что делает процесс построения модели достаточно емким.