

Орлов Ю.Н.

Статистическое распознавание
образов на основе сравнения
выборочных распределений

Основные задачи

1. Определение уровня нестационарности массива данных и оптимизация объема выборки
2. Выделение типовых состояний временного ряда и построение паттернов
3. Статистическое распознавание образов

Примеры:

- распознавание разладки во временных рядах;
- определение горизонта стационарности;
- идентификация паттернов.

Проблема сравнения выборочных функций распределения

Даже для одномерного временного ряда надо уметь строить совместные выборочные распределения приращений одного-двух-трех порядков по выборкам любого объема в любой момент времени в пределах заданной совокупности.

Если данных 10^9 , то для анализа изменения ВФР с точностью 1% по двум переменным, длине выборки и времени (с учетом сдвига по времени) требуется массив $(10^2)^2 \cdot (10^9)^3 = 10^{31}$ данных.

$$\rho(N; t; \tau) = \|f_N(x, t) - f_N(x, t + \tau)\|$$

Согласованный уровень стационарности

$$\rho_{1,2}(N) = \|f_{1,N}(x) - f_{2,N}(x)\|$$

или

$$\rho_{1,2}(N) = \|F_{1,N}(x) - F_{2,N}(x)\|$$

Строится функция распределения расстояний

$$G_N(\rho)$$

и определяется СУС $\rho^*(N)$ как решение уравнения

$$G_N(\rho^*) = 1 - \rho^* / \sup \rho$$

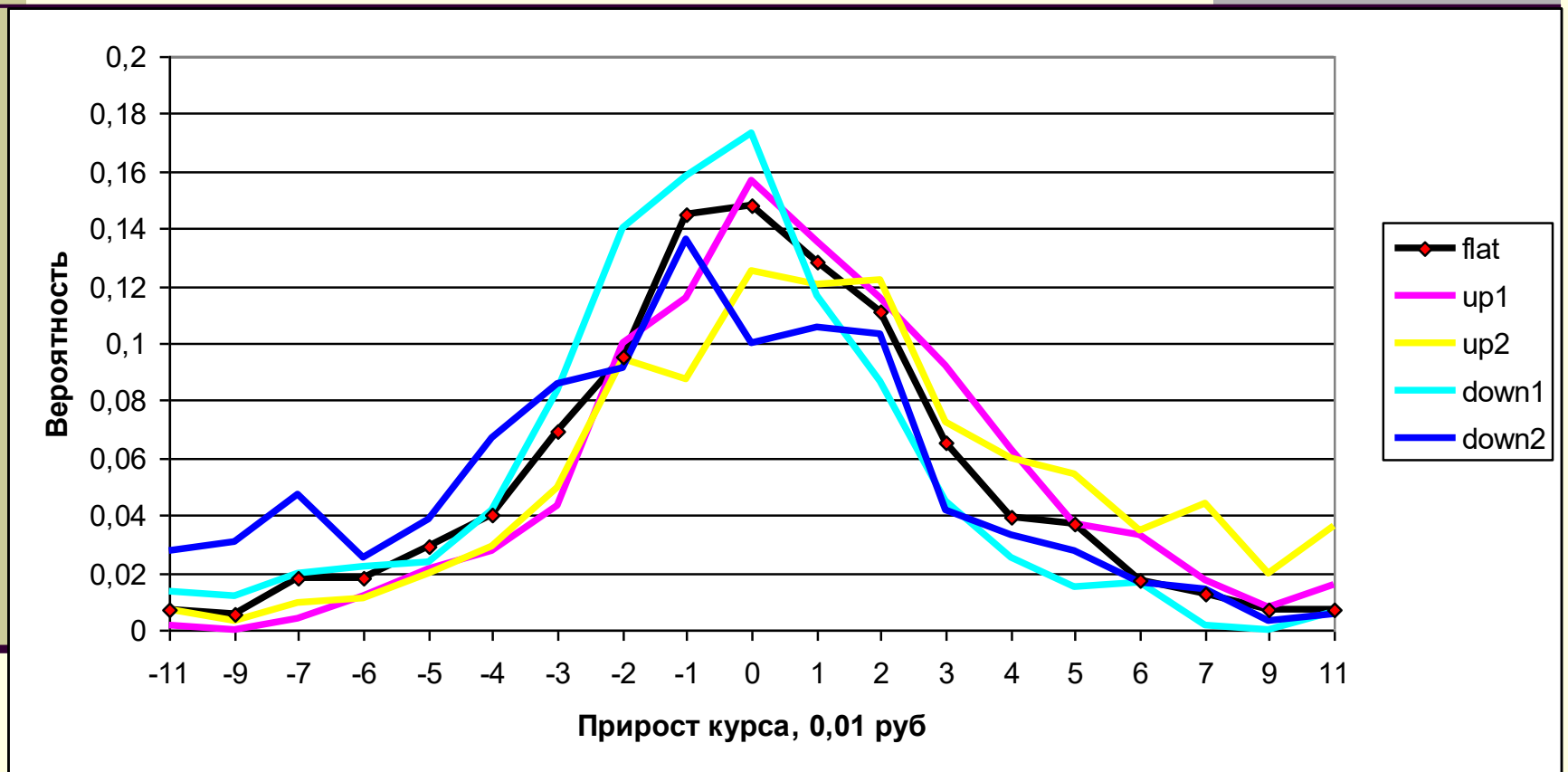
Индекс нестационарности в С

Рассматривается отношение доли расстояний, превосходящих эмпирический СУС, к доле расстояний, превосходящих согласованный уровень значимости:

$$J(N) = \frac{\rho^*(N)}{\varepsilon(N)}$$

Если $J > 1$, ряд нестационарный; если $J \leq 1$, ряд стационарный.

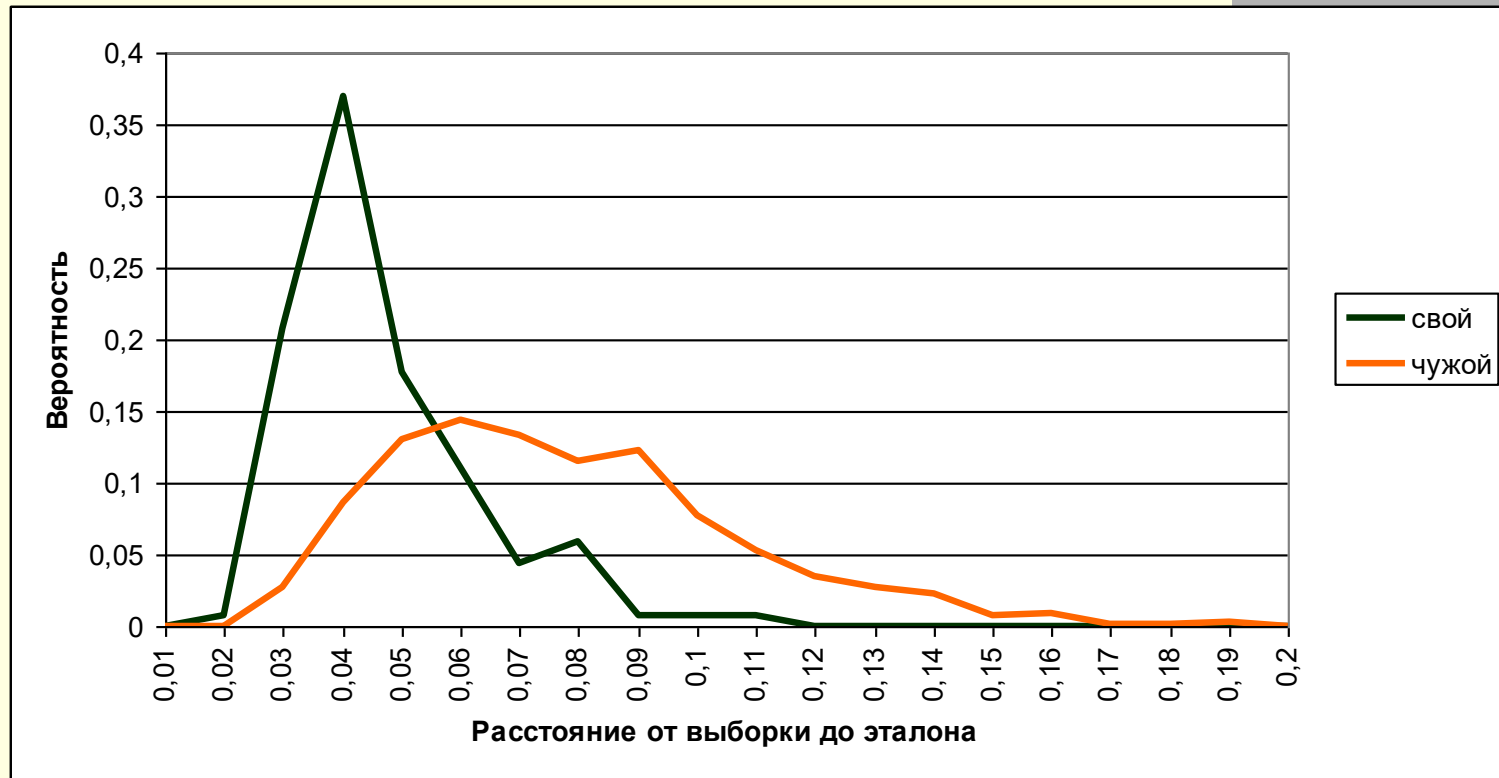
Практические эталоны



Построение нормированных паттернов



Распределения расстояний до эталонов в норме L1-F, длина выборки 30



Выборки длины 30 различаются с ошибкой 20%, длины 60 – с ошибкой 10%, длины 120 – с ошибкой 1%.

Байесовское распознавание

$$\mathbf{f} \in R^n \quad \|\mathbf{f} - \Phi \mathbf{c}\|_{L2} \rightarrow \min \quad \Phi = (\varphi_1, \dots, \varphi_p), \quad \varphi_i \in R^n$$

Делается QR-разложение матрицы Φ эталонов:

$$\mathbf{f} - \Phi \mathbf{c} = I\mathbf{f} - QR\mathbf{c} = (I - QQ^T + QQ^T)\mathbf{f} - QR\mathbf{c} = Q(Q^T\mathbf{f} - R\mathbf{c}) + (I - QQ^T)\mathbf{f}$$

$$\begin{aligned} (R\mathbf{c} - Q^T\mathbf{f})^T Q^T (I - QQ^T)\mathbf{f} &= (R\mathbf{c} - Q^T\mathbf{f})^T (Q^T_{p \times n} I_{n \times n} - I_{p \times p} Q^T_{p \times n})\mathbf{f} = \\ &= (R\mathbf{c} - Q^T\mathbf{f})^T O_{p \times n} \mathbf{f} = \mathbf{0}. \end{aligned}$$

$$\mathbf{c}_{opt} = R^{-1} Q^T \mathbf{f}$$

$$\sum_{i=1}^n f_i = 1, \quad \forall k \sum_{i=1}^n \varphi_{k,i} = 1, \quad f_i = \sum_{k=1}^p c_k \varphi_{k,i} \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^p c_k = 1$$

$$\mathbf{f} \equiv \varphi_j, \quad j = \arg \max c_k \quad \Rightarrow \quad j = \arg \min \|\mathbf{f} - \varphi_k\|$$

Используемые нормы

Норма L1 для ВФР или ВПФР:

$$\rho_{L1}^f(n) = \int_0^1 |f_1(x;n) - f_2(x;n)| dx; \quad \rho_{L1}^F(n) = \int_0^1 |F_1(x;n) - F_2(x;n)| dx$$

Норма C для ВФР или ВПФР:

$$\rho_C^f(n) = \max_{x \in [0;1]} |f_1(x;n) - f_2(x;n)|; \quad \rho_C^F(n) = \max_{x \in [0;1]} |F_1(x;n) - F_2(x;n)|$$

Норма Хеллингера для ВПФР:

$$\rho_{HE}^f(n) = 2 - 2 \int_0^1 \sqrt{f_1(x;n) f_2(x;n)} dx$$

Норма Кульбака-Лейблера для ВПФР:

$$\rho_{KL}^f(n) = \int_0^1 f_1(x;n) \ln \left(\frac{f_1(x;n)}{f_2(x;n)} \right) dx$$

Практические ограничения Байесовского распознавания

Решающее правило $\rho_a^0 = \|f_0 - f_a\|$, $a^0 = \arg \min_a \rho_a^0$

корректно, если существует вероятностная интерпретация разложения неизвестного состояния по заданному базису:

$$\left\| \mathbf{f}_0 - \sum_{a=1}^A c_a f_a \right\| \leq \varepsilon, \quad \sum_{a=1}^A c_a = 1, \quad c_a \geq 0; \quad a^0 = \arg \max_a c_a$$

При распознавании состояния фрагмента разложение по базису из типовых эталонов не имеет места, но решающее правило «ближайшего эталона» остается эффективным, хотя и не обоснованным, инструментом

Среднеквадратичное нарушение вероятностной интерпретации:

Число фрагментов	2	3	4	10
1-ПФР	0,15	0,26	0,54	2,50
2-ПФР	0,12	0,20	0,35	1,70
3-ПФР	0,09	0,18	0,29	1,25



СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ