

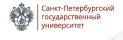


УДК 004.8+577.2+519.65

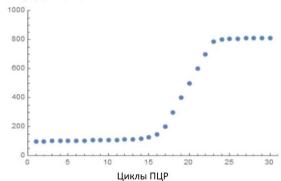
Определение особых точек кривой накопления флуоресценции полимеразной цепной реакции методами машинного обучения без учителя

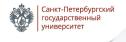
А. В. Орехов 1 , М. А. Потехина 2

 1 Санкт-Петербургский государственный университет 2 ООО «Фрактал Био»

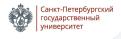




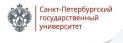




•
$$\xi = \xi(t, \omega)$$
 y



- $\xi = \xi(t, \omega)$ y
- H_0 и H_1 Нулевая гипотеза H_0 числовая последовательность y_t возрастает линейно, альтернативная гипотеза H_1 последовательность y_t возрастает нелинейно.



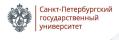
$$\cdot H_0 H_1$$



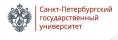
- H_0 H_1
- Orekhov A.V. Quasi-Deterministic Processes with Monotonic Trajectories and Unsupervised Machine Learning. Mathematics. 2021,9, 2301. https://doi.org/10.3390/math9182301



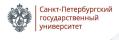
- H_0 H_1
- Orekhov A.V. Quasi-Deterministic Processes with Monotonic Trajectories and Unsupervised Machine Learning. Mathematics. 2021,9, 2301. https://doi.org/10.3390/math9182301
- y_t t_0



- H_0 H_1
- Orekhov A.V. Quasi-Deterministic Processes with Monotonic Trajectories and Unsupervised Machine Learning. Mathematics. 2021,9, 2301. https://doi.org/10.3390/math9182301
- y_t t_0
- $y_{t_0-k}, \ldots, y_{t_0-2}, y_{t_0-1}$



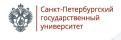
• $\xi = \xi(t,\omega)$, где t — дискретное время, ω — случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу $(\Omega,\mathcal{F},\mathrm{P})$



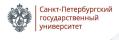
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- ullet σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$



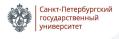
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Мазалов В.В. Математическая теория игр и приложения. СПб.: Издательство «Лань», 2017. 448 с.



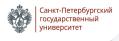
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- ullet σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Мазалов В.В. Математическая теория игр и приложения. СПб.:
 Издательство «Лань», 2017. 448 с.
- au $\xi = \xi(t,\omega)$ t_0 au слева от t_0



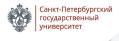
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Мазалов В.В. Математическая теория игр и приложения. СПб.: Издательство «Лань», 2017. 448 с.
- au $\xi = \xi(t,\omega)$ t_0 au слева от t_0
- * au марковский момент относительно неубывающей последовательности σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$



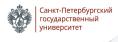
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Мазалов В.В. Математическая теория игр и приложения. СПб.: Издательство «Лань», 2017. 448 с.
- au $\xi = \xi(t,\omega)$ t_0 au слева от t_0
- au марковский момент относительно неубывающей последовательности σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Булинский А.В., Ширяев А.Н. Теория случайных процессов. М: Лаборатория Базовых Знаний, ФИЗМАТЛИТ, 2003, 400 с.



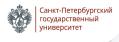
- $\xi = \xi(t, \omega)$, где t дискретное время, ω случайное событие принадлежащие некоторому вероятностному пространставу (Ω, \mathcal{F}, P)
- ullet σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Мазалов В.В. Математическая теория игр и приложения. СПб.: Издательство «Лань», 2017. 448 с.
- au $\xi = \xi(t,\omega)$ t_0 au слева от t_0
- au марковский момент относительно неубывающей последовательности σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \in \mathcal{F}$ порождённых процессом $\xi = \xi(t,\omega)$
- Булинский А.В., Ширяев А.Н. Теория случайных процессов. М: Лаборатория Базовых Знаний, ФИЗМАТЛИТ, 2003, 400 с.
- Shiryaev A.N. Optimal Stopping Rules, Springer-Verlag Berlin Heidelberg, 2008.
 XII, 220 p. https://doi.org/10.1007/978-3-540-74011-7



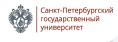
 y_t (i,y_i) , где i — натуральный аргумент, y_i — соответствующие значение числовой последовательности y_t



- y_t (i,y_i) , где i натуральный аргумент, y_i соответствующие значение числовой последовательности y_t
- (i, y_i) y_i

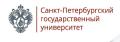


- y_t (i,y_i) , где i натуральный аргумент, y_i соответствующие значение числовой последовательности y_t
- (i, y_i) y_i
- y_t y_0, y_1, \dots, y_{k-1} $y_0 = 0$



- y_t (i, y_i) , где i натуральный аргумент, y_i соответствующие значение числовой последовательности y_t
- (i, y_i) y_i
- y_t y_0, y_1, \dots, y_{k-1} $y_0 = 0$

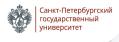
$$y_0 = y_j - y_j, \ y_1 = y_{j+1} - y_j, \dots, y_{k-1} = y_{j+k-1} - y_j.$$
 (1)



- y_t (i, y_i) , где i натуральный аргумент, y_i соответствующие значение числовой последовательности y_t
- (i, y_i) y_i
- y_t y_0, y_1, \dots, y_{k-1} $y_0 = 0$

$$y_0 = y_j - y_j, \ y_1 = y_{j+1} - y_j, \dots, y_{k-1} = y_{j+k-1} - y_j.$$
 (1)

• y_t f(t) $y_0, y_1, \ldots, y_{k-1}$



 y_t (i,y_i) , где i — натуральный аргумент, y_i — соответствующие значение числовой последовательности y_t

•
$$(i, y_i)$$
 y_i

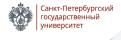
•
$$y_t$$
 y_0, y_1, \dots, y_{k-1} $y_0 = 0$

0

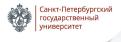
$$y_0 = y_i - y_i, \ y_1 = y_{i+1} - y_i, \dots, y_{k-1} = y_{i+k-1} - y_i.$$
 (1)

• y_t f(t) y_0, y_1, \dots, y_{k-1}

$$\delta_f^2(k_0) = \sum_{i=0}^{k-1} (f(i) - y_i)^2.$$
 (2)

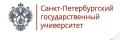


•
$$f(t)$$
 Y y



•
$$f(t)$$
 Y y

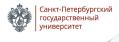
$$\delta_f^2(k_0) = \min_{f \in Y} \sum_{i=0}^{k-1} (f(i) - y_i)^2,$$



•
$$f(t)$$
 Y y_t

$$\delta_f^2(k_0) = \min_{f \in Y} \sum_{i=0}^{k-1} (f(i) - y_i)^2,$$

•
$$y_t$$
 $f(t)$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1} (2)

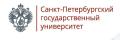


•
$$f(t)$$
 Y y_t

$$\delta_f^2(k_0) = \min_{f \in Y} \sum_{i=0}^{k-1} (f(i) - y_i)^2,$$

•
$$y_t$$
 $f(t)$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1} (2)

$$\delta_i^2(k_0) = \sum_{i=0}^{k-1} (a \cdot i + b - y_i)^2.$$
 (3)

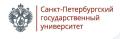


$$\delta^{2}(k_{0}) = \delta_{lf}^{2}(k_{0}) = \delta_{l}^{2}(k_{0}) - \delta_{f}^{2}(k_{0}).$$

Будем говорить, что вблизи элемента y_{k-1} тип возрастания последовательности y_t изменился с линейного на нелинейный, если для узлов $y_0, y_1, \ldots, y_{k-1}$ справедливо неравенство $\delta^2(k_0) \leqslant 0$, а для набора узлов y_1, y_2, \ldots, y_k , сдвинутых на один шаг дискретности вправо, нелинейная аппроксимация стала точнее линейной, т. е. $\delta^2(k_0) > 0$. Иначе, в терминах последовательного статистического анализа: марковским моментом для случайного процесса $\xi = \xi(t, \omega)$, с монотонно возрастающей траекторией y_t будет

$$\tau = \min\{t \mid \delta^2(k_0) > 0\},\$$

при котором отвергается гипотеза H_0 , и принимается альтернативная гипотеза H_1 .



•
$$a, b$$
 $f(x) = ax + b$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1}



•
$$a, b$$
 $f(x) = ax + b$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1}

$$f_l(a,b) = \sum_{i=0}^{k-1} (a \cdot i + b - y_i)^2$$
.



•
$$a, b$$
 $f(x) = ax + b$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1}

$$f_l(a,b) = \sum_{i=0}^{k-1} (a \cdot i + b - y_i)^2$$
.

$$\frac{\partial f_l}{\partial a} = 2a \sum_{i=0}^{k-1} i^2 + 2b \sum_{i=0}^{k-1} i - 2 \sum_{i=0}^{k-1} i \cdot y_i,$$
$$\frac{\partial f_l}{\partial b} = 2a \sum_{i=0}^{k-1} i + 2b \sum_{i=0}^{k-1} 1 - 2 \sum_{i=0}^{k-1} y_i$$



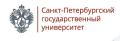
•
$$a, b$$
 $f(x) = ax + b$ y_0, y_1, \dots, y_{k-1}

$$f_l(a,b) = \sum_{i=0}^{k-1} (a \cdot i + b - y_i)^2$$
.

$$\frac{\partial f_l}{\partial a} = 2a \sum_{i=0}^{k-1} i^2 + 2b \sum_{i=0}^{k-1} i - 2 \sum_{i=0}^{k-1} i \cdot y_i,$$

$$\frac{\partial f_l}{\partial b} = 2a \sum_{i=0}^{k-1} i + 2b \sum_{i=0}^{k-1} 1 - 2 \sum_{i=0}^{k-1} y_i$$

$$\begin{cases} \frac{k(k-1)(2k-1)}{6} \cdot a + \frac{k(k-1)}{2} \cdot b = y_1 + 2y_2 + \dots + (k-1)y_{k-1}, \\ \frac{k(k-1)}{2} \cdot a + k \cdot b = y_0 + y_1 + y_2 + \dots + y_{k-1}. \end{cases}$$



$$a = \frac{6}{k(k^2 - 1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2i + 1 - k) y_i, \quad b = \frac{2}{k(k+1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2k - 1 - 3i) y_i. \tag{4}$$



$$a = \frac{6}{k(k^2 - 1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2i + 1 - k) y_i, \quad b = \frac{2}{k(k+1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2k - 1 - 3i) y_i. \tag{4}$$

• (3) и (4)



$$a = \frac{6}{k(k^2 - 1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2i + 1 - k)y_i, \quad b = \frac{2}{k(k+1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2k - 1 - 3i)y_i. \tag{4}$$

- (3) и (4)
- Для натуральных узлов y_0, y_1, y_2 линейная аппроксимирующая функция имеет вид:

$$ax + b = \frac{1}{6} (3y_2 \cdot x + (2y_1 - y_2)).$$



$$a = \frac{6}{k(k^2 - 1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2i + 1 - k) y_i, \quad b = \frac{2}{k(k+1)} \sum_{i=0}^{k-1} (2k - 1 - 3i) y_i. \tag{4}$$

- (3) и (4)
- Для натуральных узлов y_0, y_1, y_2 линейная аппроксимирующая функция имеет вид:

$$ax + b = \frac{1}{6} (3y_2 \cdot x + (2y_1 - y_2)).$$

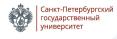
• Тогда

$$\delta_I^2(3_0) = \sum_{i=0}^2 \left(\frac{3y_2 \cdot i + (2y_1 - y_2)}{6} - y_i \right)^2 = \frac{1}{6} \left(y_2 - 2y_1 \right)^2.$$
 (5)



• Аналогично для узлов y_0, y_1, y_2, y_3

$$\delta_I^2(4_0) = \frac{1}{10} \Big(7y_1^2 + 7y_2^2 + 3y_3^2 - 2y_1(2y_2 + y_3) - 8y_2y_3 \Big). \tag{6}$$

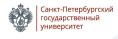


Аналогично для узлов у₀, у₁, у₂, у₃

$$\delta_I^2(4_0) = \frac{1}{10} \Big(7y_1^2 + 7y_2^2 + 3y_3^2 - 2y_1(2y_2 + y_3) - 8y_2y_3 \Big). \tag{6}$$

• И для узлов *y*₀, *y*₁, *y*₂, *y*₃, *y*₄

$$\delta_I^2(5_0) = \frac{1}{10} \Big(7y_1^2 + 8y_2^2 + 7y_3^2 + 4y_4^2 - 2y_1(2y_2 + y_3) - 4y_2(y_3 + y_4) - 8y_3y_4 \Big). \tag{7}$$



Обозначим квадратичную погрешность неполной параболической аппроксимации в классе функций $cx^2 + d$ по k натуральным узлам $y_0, y_1, \ldots, y_{k-1}$ как

$$\delta_q^2(k_0) = \sum_{i=0}^{k-1} (c \cdot i^2 + d - y_i)^2.$$
 (8)

Используя метод наименьших квадратов вычислим коэффициенты c и d; для этого найдём локальный минимум функции

$$f_q(c,d) = \sum_{i=0}^{k-1} ((c \cdot i^2 + d) - y_i)^2.$$



$$\frac{\partial f_q}{\partial c} = 2c \sum_{i=0}^{k-1} i^4 + 2d \sum_{i=0}^{k-1} i^2 - 2 \sum_{i=0}^{k-1} i^2 \cdot y_i,$$

$$\frac{\partial f_q}{\partial d} = 2c \sum_{i=0}^{k-1} i^2 + 2d \sum_{i=0}^{k-1} 1 - 2 \sum_{i=0}^{k-1} y_i,$$

$$\left\{ \frac{k(k-1)(2k-1)(3k^2 - 3k - 1)}{30} \cdot c + \frac{k(k-1)(2k-1)}{6} \cdot d = \sum_{i=1}^{k-1} i^2 \cdot y_i, \right.$$

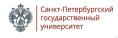
$$\left\{ \frac{k(k-1)(2k-1)}{6} \cdot c + k \cdot d = \sum_{i=0}^{k-1} y_i. \right.$$



$$c = \frac{30}{k(k-1)(2k-1)(8k^2-3k-11)} \sum_{i=0}^{k-1} (6i^2 - (k-1)(2k-1))y_i, \tag{9}$$

$$d = \frac{6}{k(8k^2 - 3k - 11)} \sum_{i=0}^{k-1} (3k(k-1) - 1 - 5i^2) y_i.$$
 (10)

Используя формулы (8), (9) и (10) можно выписать в явном виде неполные параболические (без линейного члена) аппроксимирующие функции. Вычислим квадратичные погрешности для них, а затем, учитывая соответствующие погрешности линейной аппроксимации, формулы (5) – (7), выпишем в явном виде параболические аппроксимационно-оценочные критерии δ_{lq}^2 по трём, четырём и пяти узлам.



Для натуральных узлов y_0, y_1, y_2 получим

$$cx^2 + d = \frac{2}{52} \Big((7y_2 - 2y_1) \cdot x^2 + (12y_1 - 3y_2) \Big).$$

Тогда

$$\delta_q^2(3_0) = \sum_{i=0}^2 \left(\frac{2}{52} \left((7y_2 - 2y_1) \cdot i^2 + (12y_1 - 3y_2) \right) - y_i \right)^2 = \frac{1}{26} \left(y_2 - 4y_1 \right)^2.$$

Следовательно,

$$\delta_{lq}^2(3_0) = \delta_l^2(3_0) - \delta_q^2(3_0) = \frac{1}{39} \Big(2y_1^2 - 14y_2y_1 + 5y_2^2 \Big). \tag{11}$$



Аналогично для узлов y_0, y_1, y_2, y_3

$$\delta_q^2(4_0) = \frac{1}{98} \Big(61y_1^2 + 73y_2^2 + 13y_3^2 - 44y_1y_2 + 6y_1y_3 - 60y_2y_3 \Big).$$

$$\delta_{lq}^2(4_0) = \delta_l^2(4_0) - \delta_q^2(4_0) = \frac{1}{245} \Big(19y_1^2 - 11y_2^2 + 41y_3^2 + 12y_1y_2 - 64y_1y_3 - 46y_2y_3 \Big). \tag{12}$$

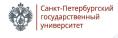


И для узлов y_0, y_1, y_2, y_3, y_4

$$\delta_q^2(5_0) = \frac{1}{870} \Big(571y_1^2 + 676y_2^2 + 651y_3^2 + 196y_4^2 - 2y_1(224y_2 + 99y_3 - 76y_4) - \\ - 288y_2y_3 - 148y_2y_4 - 648y_3y_4 \Big).$$

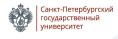
$$\delta_{lq}^{2}(5_{0}) = \delta_{l}^{2}(5_{0}) - \delta_{q}^{2}(5_{0}) = \frac{1}{435} \left(19y_{1}^{2} + 10y_{2}^{2} - 21y_{3}^{2} + 76y_{4}^{2} + 2y_{1}(25y_{2} + 6y_{3} - 38y_{4}) - 10y_{2}(3y_{3} + 10y_{4}) - 24y_{3}y_{4} \right).$$
(13)

•
$$pe^x + q$$
 w arctan $x + v$



•
$$pe^x + q$$
 $w \arctan x + v$
• $\alpha \varphi(x) + \beta$

•
$$\alpha\varphi(x) + \beta$$



- $pe^x + q$ w arctan x + v
- $\alpha\varphi(x) + \beta$
- α и β

•
$$pe^x + q$$
 w arctan $x + v$

•
$$\alpha\varphi(x) + \beta$$

$$\bullet$$
 α и β

0

$$f(\alpha,\beta) = \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha \varphi(i) + \beta - y_i)^2.$$

•
$$pe^x + q$$
 w arctan $x + v$

•
$$\alpha\varphi(x) + \beta$$

$$\bullet$$
 α и β

$$f(\alpha,\beta) = \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha \varphi(i) + \beta - y_i)^2.$$

• $f(\alpha, \beta)$.

•
$$pe^x + q$$
 w arctan $x + v$

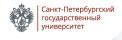
•
$$\alpha\varphi(x) + \beta$$

$$f(\alpha,\beta) = \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha \varphi(i) + \beta - y_i)^2.$$

• $f(\alpha, \beta)$.

$$\frac{\partial f}{\partial \alpha} = 2 \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) (\alpha \varphi(i) + \beta - y_i);$$

$$\frac{\partial f_{\mathsf{e}}}{\partial \beta} = 2 \sum_{i=0}^{k-1} (\alpha \varphi(i) + \beta - y_i).$$



$$\begin{cases} \alpha \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)^2 + \beta \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) = \sum_{i=1}^{k-1} \varphi(i) y_i; \\ \alpha \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) + k\beta = \sum_{i=1}^{k-1} y_i. \end{cases}$$

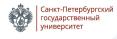


$$\begin{cases} \alpha \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)^2 + \beta \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) = \sum_{i=1}^{k-1} \varphi(i) y_i; \\ \alpha \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) + k\beta = \sum_{i=1}^{k-1} y_i. \end{cases}$$

ullet Затем решим систему линейных уравнений относительно неизвестных lpha и eta

$$\alpha = \frac{k \cdot \sum_{i=1}^{k-1} \varphi(i) y_i - \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) \cdot \sum_{i=1}^{k-1} y_i}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)^2 - \left(\sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)\right)^2};$$
(14)

$$\beta = \frac{\sum_{i=1}^{k-1} y_i \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)^2 - \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i) \cdot \sum_{i=1}^{k-1} \varphi(i) y_i}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)^2 - \left(\sum_{i=0}^{k-1} \varphi(i)\right)^2} . \tag{15}$$



Квадратичная погрешность аппроксимации натуральных узлов в классе экспоненциальных функций вида $pe^x + q$ равна

$$\delta_e^2(k_0) = \sum_{i=0}^{k-1} (pe^i + q - y_i)^2.$$

Используя формулы (14) и (15) получим:

$$p = \frac{k \cdot \sum_{i=1}^{k-1} e^{i} y_{i} - \sum_{i=0}^{k-1} e^{i} \cdot \sum_{i=1}^{k-1} y_{i}}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} e^{2i} - \left(\sum_{i=0}^{k-1} e^{i}\right)^{2}};$$

$$q = \frac{\sum_{i=1}^{k-1} y_{i} \cdot \sum_{i=0}^{k-1} e^{2i} - \sum_{i=0}^{k-1} e^{i} \cdot \sum_{i=1}^{k-1} e^{i} y_{i}}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} e^{2i} - \left(\sum_{i=0}^{k-1} e^{i}\right)^{2}}.$$



Для экспоненциального критерия по трём узлам y_0, y_1, y_2 получим:

$$\delta_e^2(3_0) \simeq 0.6224y_1^2 - 0.33476y_1y_2 + 0.045015y_2^2.$$

$$\delta_{le}^2(3_0) = \delta_l^2(3_0) - \delta_e^2(3_0) \simeq 0.044302y_1^2 - 0.33191y_1y_2 + 0.12165y_2^2.$$

Для узлов y_0, y_1, y_2, y_3

$$\begin{split} \delta_e^2(4_0) &\simeq 0.6344 y_1^2 + 0.749 y_2^2 + y_1 \left(-0.5186 y_2 + 0.05939 y_3 \right) - 0.4549 y_2 y_3 + 0.0735 y_3^2. \\ \delta_{le}^2(4_0) &= \delta_l^2(4_0) - \delta_e^2(4_0) \simeq 0.06563 y_1^2 - 0.04925 y_2^2 + \\ &+ y_1 \left(0.1186 y_2 - 0.2594 y_3 \right) - 0.3451 y_2 y_3 + 0.2265 y_3^2. \end{split}$$



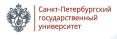
И для узлов y_0, y_1, y_2, y_3, y_4

$$\delta_e^2(5_0) \simeq 0.694y_1^2 + 0.752y_2^2 + 0.796y_3^2 + y_2 (-0.371y_3 - 0.02968y_4) +$$

$$+y_1 (-0.543y_2 - 0.357y_3 + 0.1474y_4) - 0.511y_3y_4 + 0.0904y_4^2.$$

$$\delta_{le}^2(5_0) = \delta_l^2(5_0) - \delta_e^2(5_0) \simeq 0.00556y_1^2 + 0.0483y_2^2 - 0.0957y_3^2 +$$

$$+y_2 (-0.02895y_3 - 0.370y_4) + y_1 (0.1428y_2 + 0.1572y_3 - 0.1474y_4) - 0.2890y_3y_4 + 0.3096y_4^2.$$



Квадратичная погрешность аппроксимации натуральных узлов в классе функций вида $f(x) = w \arctan x + v$ равна

$$\delta_a^2(k_0) = \sum_{i=0}^{k-1} (w \arctan i + v - y_i)^2.$$

Используя формулы (14) и (15) получим:

$$w = \frac{k \cdot \sum_{i=1}^{k-1} \arctan i \cdot y_i - \sum_{i=0}^{k-1} \arctan i \cdot \sum_{i=1}^{k-1} y_i}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \arctan^2 i - \left(\sum_{i=0}^{k-1} \arctan i\right)^2};$$

$$v = \frac{\sum_{i=1}^{k-1} y_i \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \arctan^2 i - \sum_{i=0}^{k-1} \arctan i \cdot \sum_{i=1}^{k-1} \arctan i \cdot y_i}{k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \arctan^2 i - \left(\sum_{i=0}^{k-1} \arctan i\right)^2}$$



Для узлов y_0, y_1, y_2 получим

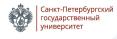
$$\delta_a^2(3_0) \simeq 0.62985y_1^2 - 0.89361y_1y_2 + 0.31696y_2^2.$$

$$\delta_{la}^2(3_0) = \delta_l^2(3_0) - \delta_a^2(3_0) \simeq 0.036820y_1^2 + 0.226946y_1y_2 - 0.150292y_2^2.$$

Для узлов y_0, y_1, y_2, y_3

$$\delta_a^2(4_0) \simeq 0.75y_1^2 + 0.63932y_2^2 + y_1\left(-0.5y_2 - 0.5y_3\right) - 0.81898y_2y_3 + 0.52017y_3^2.$$

$$\delta_{la}^2(4_0) = \delta_l^2(4_0) - \delta_a^2(4_0) \simeq -0.05y_1^2 + 0.06068y_2^2 + y_1(0.1y_2 + 0.3y_3) + 0.01898y_2y_3 - 0.22017y_3^2.$$



И для узлов y_0, y_1, y_2, y_3, y_4

$$\begin{split} \delta_a^2(5_0) &\simeq 0.79001 y_1^2 + 0.76095 y_2^2 + 0.69185 y_3^2 + y_2 \left(-0.52998 y_3 - 0.55804 y_4 \right) + \\ &+ y_1 \left(-0.36049 y_2 - 0.33425 y_3 - 0.32005 y_4 \right) - 0.66300 y_3 y_4 + 0.64011 y_4^2. \\ \delta_{la}^2(5_0) &= \delta_l^2(5_0) - \delta_a^2(5_0) \simeq -0.090007 y_1^2 + 0.039054 y_2^2 + 0.0081498 y_3^2 - 0.24011 y_4^2 + \\ &+ y_2 \left(0.129980 y_3 + 0.15804 y_4 \right) + y_1 \left(-0.039511 y_2 + 0.134249 y_3 + 0.32005 y_4 \right) - 0.136998 y_3 y_4. \end{split}$$

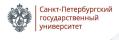


Формирование набора натуральных узлов $y_{t_0-k},\dots,y_{t_0-2},y_{t_0-1}$, из левой полуокрестности точки y_{t_0} , можно рассматривать как некоторое случайное событие Ω_{t_0} ; ему будет соответствовать определенное значение квадратичной формы аппроксимационно-оценочного критерия, которое обозначим как $\delta_{t_0}^2$. Рассмотрим последовательность случайных событий:

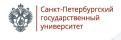
$$\Omega_k, \dots, \Omega_t, \dots$$
 (16)

и поставим им в соответствие двухэлементное множество исходов $\{C,B\}$, где исход C — событие $\delta_{t_0}^2 \leqslant 0$ и B — событие $\delta_{t_0}^2 > 0$.

• Так как вероятность наступления либо C, либо B зависит только от набора $y_{t_0-k},\ldots,y_{t_0-2},y_{t_0-1}$, то последовательность случайных событий (16) является цепью Маркова с памятью порядка k.



- Так как вероятность наступления либо C, либо B зависит только от набора $y_{t_0-k},\ldots,y_{t_0-2},y_{t_0-1}$, то последовательность случайных событий (16) является цепью Маркова с памятью порядка k.
- Sheng-Jhih Wu, Moody T.Chub Markov chains with memory, tensor formulation, and the dynamics of power iteration. Applied Mathematics and Computation. Volume 303, 15 June 2017, Pages 226-239. https://doi.org/10.1016/j.amc.2017.01.030



- Так как вероятность наступления либо C, либо B зависит только от набора $y_{t_0-k},\ldots,y_{t_0-2},y_{t_0-1}$, то последовательность случайных событий (16) является цепью Маркова с памятью порядка k.
- Sheng-Jhih Wu, Moody T.Chub Markov chains with memory, tensor formulation, and the dynamics of power iteration. Applied Mathematics and Computation. Volume 303, 15 June 2017, Pages 226-239. https://doi.org/10.1016/j.amc.2017.01.030
- Обнаружение аномалий кривой накопления флуоресценции производиться за счет марковских моментов, эти моменты можно определить при помощи аппроксимационно-оценочных критериев. Очевидно, что они (марковские моменты) совпадают с особыми точками кинетической кривой полимеразной цепной реакции, которые, по времени, соответствуют качественным изменениям самого процесса.