

1 Математическая модель вкраплений на основе схемы независимых испытаний

Контейнер представляет собой последовательность случайных величин распределенных по закону Бернулли с параметром p :

$$\mathcal{L}x_t = Bi(1, p), x_i \in V = 0, 1, i = \overline{1, T}; \quad (1)$$

Вкрапляемое сообщение имеет вид:

$$\mathcal{L}m_t = Bi(1, \theta), m_i \in V = 0, 1, i = \overline{1, \tau}; \quad (2)$$

Ключ γ_t определяет момент времени вкрапления i -того бита сообщения в исходный контейнер:

$$\mathcal{L}\gamma_t = Bi(1, \delta), \gamma_i \in V = 0, 1, i = \overline{1, T}; \quad (3)$$

Вкрапление битов m_t производится по правилу, заданному следующим функциональным преобразованием:

$$y_t = (1 - \gamma_t)x_t + \gamma_tm_{\tau_t}; \quad (4)$$

Лемма 1.1. *Для модели (1)-(4)*

$$P\{y_t = 1\} = (1 - \delta)p + \delta\theta; \quad (5)$$

$$P\{y_t = 0\} = (1 - \delta)(1 - p) + \delta(1 - \theta); \quad (6)$$

Доказательство. Воспользуемся формулой полной вероятности:

$$P\{y_t = 1\} = P\{(1 - \gamma_t)x_t + \gamma_tm_{\tau_t} = 1\} = \sum_{j \in V} P\{y_t = 1, \gamma_t = j\} = \sum_{j \in V} P\{\gamma_t = j\}P\{y_t = 1 | \gamma_t = j\} = (1 - \delta)P\{x_t = 1, \gamma_t = 0\} + \delta P\{m_{\tau_t} = 1, \gamma_t = 1\} = (1 - \delta)p + \delta\theta;$$

Тогда:

$$P\{y_t = 0\} = 1 - P\{y_t = 1\} = (1 - \delta)(1 - p) + \delta(1 - \theta); \quad \square$$

$$h = \frac{H(y_1, \dots, y_t)}{T} = \frac{TH(y_1)}{T} = H(y_1); \quad (7)$$

Воспользуемся леммой 1.1:

$$h = -P\{y_t = 1\} \log_2 P(y_t = 1) - P\{y_t = 0\} \log_2 P(y_t = 0) = -((1 - \delta)p + \delta\theta) \log_2((1 - \delta)p + \delta\theta) - ((1 - \delta)(1 - p) + \delta(1 - \theta)) \log_2((1 - \delta)(1 - p) + \delta(1 - \theta)).$$

2 Математическая модель вкраплений в двоичную стационарную марковскую последовательность 1-го порядка и ее свойства

Рассмотрим модель (1)-(4).

Пусть контейнер (1) представляет собой цепь Маркова 1-го порядка с вектором распределения вероятностей $\pi = (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$ и матрицей вероятностей одношаговых переходов

$$P(\varepsilon) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 + \varepsilon & 1 - \varepsilon \\ 1 - \varepsilon & 1 + \varepsilon \end{pmatrix}, |\varepsilon| < 1, \varepsilon \neq 0. \quad (8)$$

Лемма 2.1. Для модели (1)-(4) с условием (8):

$$P\{y_{t-1} = 1, y_t = 1\} = \frac{1}{4}(1 + \varepsilon)(1 - \delta)^2 + \theta\delta(1 - \delta) + \theta^2\delta^2; \quad (9)$$

$$P\{y_{t-1} = 1, y_t = 0\} = \frac{1}{4}(1 - \varepsilon)(1 - \delta)^2 + \frac{1}{2}\delta(1 - \delta) + \theta(1 - \theta)\delta^2; \quad (10)$$

$$P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\} = \frac{1}{4}(1 - \varepsilon)(1 - \delta)^2 + \frac{1}{2}\delta(1 - \delta) + \theta(1 - \theta)\delta^2; \quad (11)$$

$$P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\} = \frac{1}{4}(1 + \varepsilon)(1 - \delta)^2 + \delta(1 - \theta)(1 - \delta) + \delta^2(1 - \theta)^2. \quad (12)$$

Доказательство. Рассмотрим биграмм: $\{y_{t-1}, y_t\}$

$$(a_1, a_2) \in \{0, 1\}^2, P\{y_{t-1} = a_1, y_t = a_2\} = \sum_{(b_1, b_2) \in \{0, 1\}^2} P\{y_{t-1} = b_1, y_t = b_2, \gamma_{t-1} = a_1, \gamma_t = a_2\} = \sum_{(b_1, b_2) \in \{0, 1\}^2} P\{y_{t-1} = b_1, y_t = b_2 | \gamma_{t-1} = a_1, \gamma_t = a_2\} P\{\gamma_{t-1} = a_1, \gamma_t = a_2\}.$$

Для (9):

$$\sum_{(b_1, b_2) \in \{0, 1\}^2} P\{y_{t-1} = b_1, y_t = b_2 | \gamma_{t-1} = a_1, \gamma_t = a_2\} P\{\gamma_{t-1} = a_1, \gamma_t = a_2\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon)(1 - \delta)^2 + \theta\delta(1 - \theta) + \theta^2\delta^2.$$

Для случаев (10)-(12) доказывается аналогично. \square

Для формул (9)-(12) справедливо условие нормировки:

$$\sum_{(a_1, a_2) \in \{0, 1\}^2} P\{y_{t-1} = a_1, y_t = a_2\} = 1.$$

Далее полагаем, что $\theta = \frac{1}{2}$.

Тогда:

$$P\{y_{t-1} = 1, y_t = 1\} = P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\} = \delta^2 \frac{\varepsilon}{4} - \delta \frac{\varepsilon}{2} + \frac{1 + \varepsilon}{4}; \quad (13)$$

$$P\{y_{t-1} = 1, y_t = 0\} = P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\} = -\delta^2 \frac{\varepsilon}{4} + \delta \frac{\varepsilon}{2} + \frac{1 - \varepsilon}{4}. \quad (14)$$

Определение 2.1. [1] Дискретный стационарный источник называется марковским источником порядка t , если для любого $l(l > t)$ и любой последовательности $c_l = (a_{i_1}, \dots, a_{i_l})$ выполняется: $P\{a_{i_l} | a_{i_{l-1}}, \dots, a_{i_1}\} = P\{a_{i_l} | a_{i_{l-1}}, \dots, a_{i_{l-m+1}}\}$.

Определение 2.2. [1] Величина: $H^{(k)} = \sum_{\{c_k\}} P\{a_{i_1}, \dots, a_{i_k}\} \log P\{a_{i_k} | a_{i_{k-1}}, \dots, a_{i_1}\}$ называется шаговой энтропией марковского источника порядка k .

Введем понятие энтропии на знак для l -граммы:

$$H_l(\delta) = -\frac{1}{l} \sum_{(a_1, \dots, a_l) \in \{0, 1\}^l} P\{y_{t-l} = a_1, \dots, y_{t-1} = a_l\} \log P\{y_{t-l} = a_1, \dots, y_{t-1} = a_l\}. \quad (15)$$

При $\delta = 0$ стежоконтейнер y совпадает с контейнером x , тогда:

$$H_l(0) = -\frac{1}{l}(H\{x_1\} + (l-1)H\{x_2|x_1\}); \quad (16)$$

$$\lim_{l \rightarrow \infty} H_l(0) = \lim_{l \rightarrow \infty} -\frac{1}{l}(H\{x_1\} + (l-1)H\{x_2|x_1\}) = H\{x_2|x_1\}. \quad (17)$$

Рассмотрим случайную величину $\xi \in B = \{b_1, \dots, b_m\}$, заданную на вероятностном пространстве $(\Omega, \mathcal{F}, \mathcal{P})$, $P\{\xi = b_i\} = p_i$.

Определение 2.3. [1] Величина

$$I\{b_i\} = -\log p_i \quad (18)$$

называется собственной информацией, содержащейся в исходе $b_i \in B$.

Величина $I\{b_i\}$ изменяется от нуля в случае реализации достоверного исхода до бесконечности, когда $p(b_i) = p_i \rightarrow 0$. Величину $I\{b_i\}$ можно интерпретировать как априорную неопределённость события $\{\xi = b_i\}$.

Случайная величина $I\{\xi\}$ имеет математическое ожидание

$$EI\{\xi\} = -\sum_{b_i \in B} p_i \log p_i. \quad (19)$$

Определение 2.4. Величина $EI\{\xi\}$ называется средней собственной информацией.

Средняя собственная информация равна энтропии: $EI\{\xi\} = H\{\xi\}$.

Для представления функции логарифма воспользуемся формулой Маклорена первого порядка:

$$f(\delta) = f(\delta_0) + (\delta - \delta_0)f'(\delta_0) + o((\delta - \delta_0)^2). \quad (20)$$

Для краткости, в обозначении функции \log будем использовать основание b .

Согласно (20) в точке $\delta = 0$ справедливо асимптотическое разложение 1-го порядка:

$$\begin{aligned} & \log_b(a_0(\varepsilon) + \delta a_1(\varepsilon) + \delta^2 a_2(\varepsilon) + o(\delta^2)) = \\ & = \log a_0(\varepsilon) + \delta \left(\log(a_0(\varepsilon) + \delta a_1(\varepsilon) + \delta^2 a_2(\varepsilon) + o(\delta^2)) \right)' \big|_{\delta=0} + o(\delta) = \\ & = \log a_0(\varepsilon) + \delta \frac{1}{\ln b} \frac{a_1(\varepsilon)}{a_0(\varepsilon)} + o(\delta). \end{aligned}$$

Учитывая (20), найдем асимптотические выражения при $\delta \rightarrow 0$ для собственной информации $I\{y_{t-1} = i_1, y_t = i_2\}$, $i_1, i_2 \in \{0, 1\}$:

$$\begin{aligned} I\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\} &= I\{y_{t-1} = 1, y_t = 1\} = -\log\left(\frac{1}{4}(1+\varepsilon)(1-\delta)^2 + \frac{1}{2}\delta(1-\delta) + \frac{1}{4}\delta^2\right) = \\ &= -\log \frac{1+\varepsilon}{4} + \delta \frac{1}{\ln b} \frac{2\varepsilon}{1+\varepsilon} + o(\delta); \\ I\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\} &= I\{y_{t-1} = 1, y_t = 0\} = -\log\left(\frac{1}{4}(1-\varepsilon)(1-\delta)^2 + \frac{1}{2}\delta(1-\delta) + \frac{1}{4}\delta^2\right) = \\ &= -\log \frac{1-\varepsilon}{4} - \delta \frac{1}{\ln b} \frac{2\varepsilon}{1-\varepsilon} + o(\delta). \end{aligned}$$

Лемма 2.2. Если имеет место монобитная модель вкраплений (1)-(4), то для энтропии при $l = 2$ справедливо асимптотическое разложение 1-го порядка

$$H_2(\delta) = H_2(0) + 2\delta\varepsilon \log \frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon} + O(\delta^2). \quad (21)$$

Доказательство. $H_2(\delta) = -(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\} \log(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\}) + P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\} \log(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\}) + P\{y_{t-1} = 1, y_t = 0\} \log(P\{y_{t-1} = 1, y_t = 0\}) + P\{y_{t-1} = 1, y_t = 1\} \log(P\{y_{t-1} = 1, y_t = 1\})) = -2(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\} \log(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 0\}) + P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\} \log(P\{y_{t-1} = 0, y_t = 1\})) = -2((\delta^2 \frac{\varepsilon}{4} - \delta \frac{\varepsilon}{2} + \frac{1+\varepsilon}{4})(-\log(\frac{1+\varepsilon}{4}) + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon}{1+\varepsilon} + o(\delta^2)) + (-\delta^2 \frac{\varepsilon}{4} + \delta \frac{\varepsilon}{2} + \frac{1-\varepsilon}{4})(-\log(\frac{1-\varepsilon}{4}) - \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon}{1-\varepsilon} + o(\delta^2))) = \frac{1}{2}(-(1+\varepsilon) \log(\frac{1+\varepsilon}{4}) - (1-\varepsilon) \log(\frac{1-\varepsilon}{4}) + 2\delta \varepsilon \log(\frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon})) + O(\delta^2) = H_2(0) + 2\delta \varepsilon \log(\frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon})) + O(\delta^2). \quad \square$

Определение 2.5. [1] Величина $\lim_{k \rightarrow \infty} H^{(k)} = \lim_{k \rightarrow \infty} H_k = H_\infty \geq 0$ называется энтропий марковского источника, где H_k - энтропия на знак.

Рассмотрим условные вероятности появления трехграммы $(0, 0, 0)$ при условии всевозможных стегоключей.

$$\begin{aligned} P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} &= (1 - \delta)^3 P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0\} + \\ &+ \delta(1 - \delta)^2 (P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0\} + P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0\} + \\ &+ P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1\}) + \\ &+ \delta^2(1 - \delta) (P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0\} + P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1\} + \\ &+ P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1\}) + \\ &+ \delta^3 (P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1\}). \end{aligned}$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 0, \gamma_2 = 0, \gamma_3 = 0\} = P\{x_{i-1} = 0, x_i = 0, x_{i+1} = 0\} = P\{x_{i-1} = 0\} P\{x_i = 0, x_{i+1} = 0 | x_{i-1} = 0\} = P\{x_{i-1} = 0\} P\{x_i = 0\} P\{x_{i+1} = 0 | x_i = 0\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon) \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon) = \frac{1}{8}(1 + \varepsilon)^2;$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 1, \gamma_2 = 0, \gamma_3 = 0\} = P\{\xi = 0, x_i = 0, x_{i+1} = 0\} = P\{\xi = 0\} P\{x_i = 0, x_{i+1} = 0\} = P\{\xi = 0\} P\{x_i = 0\} P\{x_{i+1} = 0 | x_i = 0\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon) \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{8}(1 + \varepsilon);$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 0, \gamma_2 = 1, \gamma_3 = 0\} = P\{x_{i-1} = 0, \xi = 0, x_{i+1} = 0\} = P\{\xi = 0\} P\{x_{i-1} = 0, x_{i+1} = 0\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon^2) = \frac{1}{8}(1 + \varepsilon^2);$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 0, \gamma_2 = 0, \gamma_3 = 1\} = P\{x_{i-1} = 0, x_i = 0, \xi = 0\} = P\{\xi = 0\} P\{x_{i-1} = 0, x_i = 0\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}(1 + \varepsilon) = \frac{1}{8}(1 + \varepsilon);$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 0, \gamma_2 = 1, \gamma_3 = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 1, \gamma_2 = 0, \gamma_3 = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 1, \gamma_2 = 1, \gamma_3 = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0 | \gamma_1 = 1, \gamma_2 = 1, \gamma_3 = 1\} = P\{\xi = 0, \xi = 0, \xi = 0\} = P\{\xi = 1\} P\{x_{i-1} = 1\} P\{x_i = 0\} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{8};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} = \frac{1}{8}(\varepsilon(\varepsilon + 2)\delta^2 - 2\varepsilon(\varepsilon + 1)\delta + (1 + \varepsilon)^2).$$

Найдем вероятности появления всевозможных трехграмм в стегоконтейнере $\{y_t\}$:

$$\begin{aligned} P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 1\} &= P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} = \\ &= \frac{1}{8}(\varepsilon(\varepsilon + 2)\delta^2 - 2\varepsilon(\varepsilon + 2)\delta + (1 + \varepsilon)^2), \\ P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 0\} &= P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 1\} = \\ &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} = \frac{1}{8}(-\varepsilon^2\delta^2 + 2\varepsilon^2\delta - \varepsilon^2 + 1), \\ P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 1\} &= P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0\} = \\ &= \frac{1}{8}(\varepsilon(\varepsilon - 2)\delta^2 - 2\varepsilon(\varepsilon - 2)\delta + (1 - \varepsilon)^2). \end{aligned}$$

Теорема 2.1. Если имеет место монобитная модель вкраплений (1)-(4), то для энтропии при $l = 3$ справедливо асимптотическое разложение 1-го порядка:

$$H_3(\delta) = H_3(0) + 2\varepsilon\delta \log \frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon} + O(\delta^2); \quad (22)$$

собственная информация имеет вид:

$$\begin{aligned} I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} &= -\log \frac{(1+\varepsilon)^2}{8} + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon^2 + 4\varepsilon}{(1+\varepsilon)^2} + O(\delta^2), \\ I\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0\} &= I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1\} = \\ &= -\log \frac{1-\varepsilon^2}{8} - \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon^2}{1-\varepsilon^2} + O(\delta^2), \\ I\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0\} &= -\log \frac{(1-\varepsilon)^2}{8} + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon^2 - 4\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2} + O(\delta^2); \end{aligned}$$

$$I\{y_{i-1} = j_1, y_i = j_2, y_{i+1} = j_3\} = I\{y_{i-1} = 1 - j_1, y_i = 1 - j_2, y_{i+1} = 1 - j_3\}, \quad j_1, j_2, j_3 \in \{0, 1\}.$$

Доказательство. Подставляя в (20) найденные выражения для вероятностей трехграмм, получим асимптотические выражения для собственной информации.

Используя выражения для собственной информации, получим:

$$\begin{aligned} H_3(\delta) &= -2\left(\frac{1}{8}(\varepsilon(\varepsilon+2)\delta^2 - 2\varepsilon(\varepsilon+2)\delta + (1+\varepsilon)^2)\left(\log\left(\frac{(1+\varepsilon)^2}{8}\right) + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{-2\varepsilon^2-4\varepsilon}{(1+\varepsilon)^2}\right) + 2\frac{1}{8}(-\varepsilon^2\delta^2 + \right. \\ &2\varepsilon^2\delta - \varepsilon^2 + 1)\left(\log\left(\frac{(1-\varepsilon)^2}{8}\right) + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \frac{2\varepsilon^2}{1-\varepsilon^2}\right) + \frac{1}{8}(\varepsilon(\varepsilon-2)\delta^2 - 2\varepsilon(2+\varepsilon)\delta + (1-\varepsilon)^2)\left(\log\left(\frac{(1-\varepsilon)^2}{8}\right) + \delta \frac{1}{\ln b} \cdot \right. \\ &\left.\frac{-2\varepsilon^2+4\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2}\right)) + O(\delta^2) = -((1-\varepsilon)\log(1-\varepsilon) + (1+\varepsilon)\log(1+\varepsilon) + \log(\frac{1}{8}) + 2\varepsilon\delta \log \frac{1-\varepsilon}{1+\varepsilon}) + O(\delta^2) = \\ &H_3(0) - 2\varepsilon\delta \log \frac{1-\varepsilon}{1+\varepsilon} + O(\delta^2). \quad \square \end{aligned}$$

Рассмотрим условные вероятности появления четырехграммы $(0, 0, 0, 0)$ при условии всевозможных стежоключей.

$$\begin{aligned} P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} &= (1-\delta)^4 P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &\delta(1-\delta)^3 \left(P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} + \right. \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &\left. P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} + \right. \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} + \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} + \\ &\left. P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} \right) + \\ &\delta^3(1-\delta) \left(P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} + \right. \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} + \\ &P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} + \\ &\left. P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} \right) + \\ &\delta^4(P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\}). \end{aligned}$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} = \frac{(1+\varepsilon)^3}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} = \frac{(1+\varepsilon)^2}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} = \frac{(1+\varepsilon)(1+\varepsilon^2)}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} = \frac{1+\varepsilon}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} = \frac{1+\varepsilon^2}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 0, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 0, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 0, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0 | \gamma_{i-1} = 1, \gamma_i = 1, \gamma_{i+1} = 1, \gamma_{i+2} = 1\} = \frac{1}{16};$$

$$P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(\varepsilon^3 + 8\varepsilon^2 + 3\varepsilon) + \delta(-2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 - 6\varepsilon) + \varepsilon^3 + 3\varepsilon^2 + 3\varepsilon + 1).$$

Найдем вероятности появления всевозможных четырехграмм в стежоконтейнере $\{y_t\}$:

$$\begin{aligned} P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} = \\ &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \\ &= \frac{1}{16}(\delta^4(-\varepsilon^2) + \delta^3 \cdot 4\varepsilon^2 + \delta^2(-\varepsilon^3 - 6\varepsilon^2 + \varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - 2\varepsilon) - \varepsilon^3 - \varepsilon^2 + \varepsilon + 1); \\ P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \\ &= P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} = P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\ &= \frac{1}{16}(\delta^4(-\varepsilon^2) + \delta^3 \cdot 4\varepsilon^2 + \delta^2(\varepsilon^3 - 6\varepsilon^2 - \varepsilon) + \delta(-2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + 2\varepsilon) + \varepsilon^3 - \varepsilon^2 - \varepsilon + 1); \\ P\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = \\ &= \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(-\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + \varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 - 2\varepsilon) - \varepsilon^3 - \varepsilon^2 + \varepsilon + 1); \\ P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} &= P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\ &= \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - \varepsilon) + \delta(-2\varepsilon^3 + 2\varepsilon) + \varepsilon^3 - \varepsilon^2 - \varepsilon + 1); \\ P\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} &= P\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\ &= \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(-\varepsilon^3 + 8\varepsilon^2 - 3\varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 + 6\varepsilon) - \varepsilon^3 + 3\varepsilon^2 - 3\varepsilon + 1). \end{aligned}$$

Теорема 2.2. Если имеет место монобитная модель вкраплений (1)-(4), то для энтропии при $l = 4$ справедливо асимптотическое разложение 1-го порядка:

$$H_4(\delta) = H_4(0) + \frac{24\varepsilon\delta}{16} \log \frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon} + O(\delta^2); \quad (23)$$

собственная информация имеет вид:

$$\begin{aligned}
I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} &= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1+\varepsilon)^3}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 - 6\varepsilon}{(1+\varepsilon)^3 \ln b}\right) + O(\delta^2); \\
I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} &= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} = \\
&= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = I\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2}{16} + \delta \frac{2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2 \ln b}\right) + O(\delta^2); \\
I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} &= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\
&= I\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = I\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon)}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon) \ln b}\right) + O(\delta^2); \\
I\{y_{i-1} = 0, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 1\} &= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 0\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2}{16} + \delta \frac{2\varepsilon^3 - 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2 \ln b}\right) + O(\delta^2); \\
I\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} &= I\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon)}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 + 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon) \ln b}\right) + O(\delta^2); \\
I\{y_{i-1} = 1, y_i = 0, y_{i+1} = 1, y_{i+2} = 0\} &= I\{y_{i-1} = 0, y_i = 1, y_{i+1} = 0, y_{i+2} = 1\} = \\
&= -\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^3}{16} + \delta \frac{2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 + 6\varepsilon}{(1-\varepsilon)^3 \ln b}\right) + O(\delta^2).
\end{aligned}$$

Доказательство. Подставляя в (20) найденные выражения для вероятностей четырехграмм, получим асимптотические выражения для собственной информации.

Используя выражения для собственной информации, получим:

$$\begin{aligned}
H_4(\delta) &= -2\left(\frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(\varepsilon^3 + 8\varepsilon^2 + 3\varepsilon) + \delta(-2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 - 6\varepsilon) + \varepsilon^3 + 3\varepsilon^2 + 3\varepsilon + \right. \\
&1)\left(\log \frac{(1+\varepsilon)^3}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 - 6\varepsilon}{(1+\varepsilon)^3 \ln b} + O(\delta^2)\right) + 2\frac{1}{16}(\delta^4(-\varepsilon^2) + \delta^3 \cdot 4\varepsilon^2 + \delta^2(-\varepsilon^3 - 6\varepsilon^2 + \varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - 2\varepsilon) - \\
&\varepsilon^3 - \varepsilon^2 + \varepsilon + 1)\left(\log \frac{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2}{16} + \delta \frac{2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2 \ln b} + O(\delta^2)\right) + 2\frac{1}{16}(\delta^4(-\varepsilon^2) + \delta^3 \cdot 4\varepsilon^2 + \delta^2(\varepsilon^3 - 6\varepsilon^2 - \varepsilon) + \\
&\delta(-2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + 2\varepsilon) + \varepsilon^3 - \varepsilon^2 - \varepsilon + 1)\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon)}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon) \ln b} + O(\delta^2)\right) + \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \\
&\delta^2(-\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 + \varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 - 2\varepsilon) - \varepsilon^3 - \varepsilon^2 + \varepsilon + 1)\left(\log \frac{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2}{16} + \delta \frac{2\varepsilon^3 - 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)(1+\varepsilon)^2 \ln b} + O(\delta^2)\right) + \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \\
&\delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(\varepsilon^3 + 4\varepsilon^2 - \varepsilon) + \delta(-2\varepsilon^3 + 2\varepsilon) + \varepsilon^3 - \varepsilon^2 - \varepsilon + 1)\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon)}{16} + \delta \frac{-2\varepsilon^3 + 2\varepsilon}{(1-\varepsilon)^2(1+\varepsilon) \ln b} + \right. \\
&\left.O(\delta^2)\right) + \frac{1}{16}(\delta^4\varepsilon^2 + \delta^3(-4\varepsilon^2) + \delta^2(-\varepsilon^3 + 8\varepsilon^2 - 3\varepsilon) + \delta(2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 + 6\varepsilon) - \varepsilon^3 + 3\varepsilon^2 - 3\varepsilon + 1)\left(\log \frac{(1-\varepsilon)^3}{16} + \right. \\
&\left.\delta \frac{2\varepsilon^3 - 8\varepsilon^2 + 6\varepsilon}{(1-\varepsilon)^3 \ln b} + O(\delta^2)\right)\Bigg) = \frac{(1+\varepsilon)^3}{16} \log \frac{(1+\varepsilon)^3}{16} + 3\frac{(1+\varepsilon)^2(1-\varepsilon)}{16} \log \frac{(1+\varepsilon)^2(1-\varepsilon)}{16} + 3\frac{(1+\varepsilon)(1-\varepsilon)^2}{16} \log \frac{(1+\varepsilon)(1-\varepsilon)^2}{16} + \\
&\frac{(1-\varepsilon)^3}{16} \log \frac{(1-\varepsilon)^3}{16} + \frac{24\varepsilon\delta}{16} \log \frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon} + O(\delta^2) = H_4(0) + \frac{24\varepsilon\delta}{16} \log \frac{1+\varepsilon}{1-\varepsilon} + O(\delta^2). \quad \square
\end{aligned}$$

Оценим остаточный член для асимптотического выражения энтропии биграммы:

$$r_n(\delta) = \frac{f^{(n+1)}(\bar{\delta})}{(n+1)!}(\delta - \delta_0), \bar{\delta} \in [\delta_0, \delta]. \quad (24)$$

Для асимптотического разложения 1-го порядка при $\delta_0 = 0$ остаточный член имеет вид:

$$r_n(\delta) = \frac{f''(\bar{\delta})}{2}\delta, \bar{\delta} \in [0, \delta]. \quad (25)$$

$$(\log(P_{00}))'' = \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)^2},$$

$$(\log(P_{01}))'' = \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)^2},$$

Тогда остаточный член для $\log(P_{00}) = \log(P_{11})$ равен:

$$r_{n_{00}}(\delta) = \frac{\delta}{2} \cdot \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)^2} \Big|_{\delta=\bar{\delta}}$$

Остаточный член для $\log(P_{10}) = \log(P_{01})$ равен:

$$r_{n_{10}}(\delta) = \frac{\delta}{2} \cdot \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)^2} \Big|_{\delta=\bar{\delta}}$$

Тогда остаточный член для энтропии будет равен:

$$R_n(\delta) = -2(P_{00}r_{n_{00}}(\delta) + P_{10}r_{n_{01}}(\delta)) = -2\left((\delta^2\frac{\varepsilon}{4} - \delta\frac{\varepsilon}{2} + \frac{1+\varepsilon}{4})\left(\frac{\delta}{2} \cdot \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)^2} \Big|_{\delta=\bar{\delta}}\right) + \left(-\delta^2\frac{\varepsilon}{4} + \delta\frac{\varepsilon}{2} + \frac{1-\varepsilon}{4}\right)\left(\frac{\delta}{2} \cdot \frac{-2\varepsilon(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon+1)}{\ln b(\delta^2\varepsilon-2\delta\varepsilon+\varepsilon-1)^2} \Big|_{\delta=\bar{\delta}}\right)\right)$$

3 Компьютерные эксперименты

На рисунках 1.2, 1.3, 1.4 изображены зависимости остаточных членов $H_2(\delta) - H_2^{as}(\delta)$, $H_4(\delta) - H_4^{as}(\delta)$, $H_4(\delta) - H_4^{as}(\delta)$ соответственно от величины доли вкрапления δ . Из графика видно, что при меньшей доле вкрапления разница между асимптотическим выражением и точным значение энтропии стремится к нулю.

Список литературы

- [1] А. А. Духин: Теория информации - М.: "Гелиос АРВ 2007.
- [2] А.В. Аграновский, А. В. Балакин: Стеганография, цифровые водяные знаки о стего-анализ - М.: Вузовская книга, 2009.
- [3] В. Г. Грибунин, И. Н. Оков, И. В. Туринцев: Цифровая стеганография - М.: Солон-Прессб, 2002.
- [4] Н. П. Варновский, Е. А. Голубев, О. А. Логачев: Современные направления стеганографии. Математика и безопасность информационных технологий. Материалы конференции в МГУ 28-29 октября 2004 г., МЦМНО, М., 2005, с. 32-64.
- [5] Ю. С. Харин [и др.]: Криптология - Минск: БГУ, 2013.
- [6] Ю. С. Харин, Е. В. Вечерко "Статистическое оценивание параметров модели вкраплений в двоичную цепь Маркова Дискрет. матем., 25:2 (2013), 135-148.