

ВЕРХНИЕ И НИЖНИЕ ОЦЕНКИ КОЛИЧЕСТВА НЕКОТОРЫХ k -МЕРНЫХ ПОДПРОСТРАНСТВ ЗАДАННОГО ВЕСА НАД КОНЕЧНЫМ ПОЛЕМ

Ключевые слова: векторное пространство, поле Галуа, вес подпространства, ускоренное моделирование, многопроцессорный комплекс СКИТ-3.

Данная статья является продолжением работы [1]. Напомним постановку задачи, некоторые определения и обозначения.

Рассматривается n -мерное векторное пространство V_n над конечным полем $GF(q)$ (поле Галуа), содержащим q элементов, где q — степень простого числа. Известно [2, с. 219], что общее количество различных k -мерных подпространств $V_{k,n}$ пространства V_n равно

$$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} = \prod_{i=0}^{k-1} \frac{q^{n-i} - 1}{q^{k-i} - 1}, \quad 1 \leq k \leq n. \quad (1)$$

Весом вектора $v \in V_n$ называется число отличных от нуля компонент этого вектора. Весом k -мерного подпространства $V_{k,n}$ пространства V_n называется число, равное минимальному весу вектора $v \in V_{k,n}$, отличного от нулевого. Число k -мерных подпространств $V_{k,n}$ пространства V_n , каждое из которых имеет вес ω , обозначим $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$. Из алгоритма [3] построения множества базисных векторов k -мерного подпространства $V_{k,n}$ следует, что его вес не может превышать $n - k + 1$, поэтому

$$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} = \sum_{\omega=1}^{n-k+1} \begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega, \quad 1 \leq k \leq n. \quad (2)$$

Оценки количества подпространств $V_{k,n}$ заданного веса ω представляют интерес как для задач кодирования [4, 5], так и для решения проблемы защиты информации от несанкционированного доступа.

Следует отметить полное отсутствие каких-либо результатов, позволяющих вычислять или оценивать $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$ для произвольных значений n, k и ω . Имеются лишь частные результаты. Так, в [6, 7] приведены рекуррентные формулы вычисления $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$ при $\omega = 1$ и $\omega = 2$. В [1] предложен принципиально новый подход, основанный на ускоренном моделировании малых вероятностей. В его основе лежит идея И.Н. Коваленко [8–10] о разложении искомой характеристики по степеням некоторого параметра. В теории надежности такой подход был многократно успешно использован для повышения точности вычислений. Оцениваемая характеристика раскладывалась в ряд по степеням малого параметра (аналитическая часть), а коэффициенты этого ряда оценивались методом Монте-Карло (статистическая часть). Выделение малого параметра позволяло существенно повысить точность оценок, а быстрая сходимость ряда способствовала повышению эффективности вычислений. В отличие от задач теории надежности в [1] предложено разложить $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$ по степеням большого параметра q (типичные значения $q = 2^8$, $q = 2^{16}$ и выше). Метод

ускоренного моделирования позволил строить несмещенные оценки для $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$ при $\omega = 1$ и $\omega = 2$, а также верхние и нижние оценки при $\omega = 3$. При этом доказана ограниченность относительной среднеквадратической погрешности оценок при $q \rightarrow \infty$.

В настоящей статье результаты работы [1] обобщаются для произвольного значения ω , а именно, при $k = 1$ и $k = 2$ для $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$ приведены аналитические формулы в явном виде, а для $k > 2$ сформулирован алгоритм ускоренного моделирования, позволяющий строить верхние и нижние оценки. Точность оценок исследуется на численных примерах. Использование ускоренного моделирования на многопроцессорном комплексе СКИТ-3 позволило получить оценки высокой точности для больших значений n , k и ω .

ОБЩАЯ СХЕМА УСКОРЕННОГО МОДЕЛИРОВАНИЯ

Для перечисления всех k -мерных подпространств $V_{k,n}$ векторного пространства V_n ключевую роль играет алгоритм [3] построения множества базисных векторов этого подпространства. Данный алгоритм сводится к построению матрицы A размера $k \times n$. Пусть $\bar{r} = (r_1, \dots, r_k)$ — k -мерный вектор, компонентами которого являются упорядоченные натуральные числа, $U = \{\bar{r} : 1 \leq r_1 < r_2 < \dots < r_k \leq n\}$.

1. Выбираем произвольный вектор $\bar{r} \in U$.
2. В матрице A с k строками и n столбцами образуем единичную матрицу размера $k \times k$, столбцы которой имеют номера, задаваемые вектором \bar{r} .
3. В i -й строке матрицы A ($1 \leq i \leq k$) записываем нуль во все позиции $j > r_i$.
4. Оставшиеся места в матрице A заполняем элементами поля независимым образом.

Строки построенной матрицы A являются базисными векторами некоторого подпространства $V_{k,n} \subset V_n$. Поэтому задача нахождения количества k -мерных подпространств веса ω сводится к определению количества матриц A с базисными векторами, линейная комбинация которых дает возможность построить вектор, содержащий ровно ω ненулевых компонент, и в то же время не существует линейной комбинации базисных векторов с меньшим числом ненулевых компонент.

Обозначим:

$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega; \bar{r}$ — количество k -мерных подпространств веса ω при фиксированном векторе $\bar{r} \in U$;

$$U_\omega(L) = \{\bar{r} \in U : r_1 \geq \omega, (r_2 - 2) + (r_3 - 3) + \dots + (r_k - k) = L\},$$

$$(k-1)(\omega-1) \leq L \leq (k-1)(n-k);$$

$|U_\omega(L)|$ — число элементов во множестве $U_\omega(L)$.

В работе [1] доказано соотношение

$$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega = Z_\omega \mathbf{M}_\nu \mathbf{M}\{c_\omega(\bar{y}_\nu) | \nu\}, \quad (3)$$

где

$$Z_\omega = \sum_{L=(k-1)(\omega-1)}^{(k-1)(n-k)} |U_\omega(L)| q^{L+\omega-1}, \quad c_\omega(\bar{r}) = \frac{1}{q^{L+\omega-1}} \begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega; \bar{r}, \quad (4)$$

математическое ожидание \mathbf{M}_ν берется по распределению случайной величины ν , принимающей значение $L \in \{(k-1)(\omega-1), \dots, (k-1)(n-k)\}$ с вероятностью $\frac{1}{Z_\omega} |U_\omega(L)| q^{L+\omega-1}$; при фиксированном $\nu = L$ случайный вектор \bar{y}_L имеет равномерное распределение на множестве $U_\omega(L)$.

Формула (3) — типичный пример использования метода существенной выборки. Разложение по степеням q (см. алгоритм моделирования случайной величины ν) позволяет ранжировать слагаемые в соответствии с их «весом». При этом коэффициент $c_\omega(\bar{r})$ равномерно ограничен для любых значений \bar{r} , ω и q . Рекуррентные формулы для вычисления $|U_\omega(L)|$ приведены в [1]. Проблема оценки $c_\omega(\bar{r})$ для произвольных значений n, k, \bar{r} и ω существенно более сложная. Именно этому вопросу уделяется основное внимание в данной статье.

Если предположить, что известен какой-либо способ вычисления коэффициента $c_\omega(\bar{r})$ при любых значениях параметров n, k, \bar{r}, ω и L , то из соотношений (3), (4) следует простой алгоритм построения несмещенных оценок для $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$.

1. С помощью рекуррентного алгоритма [1] вычисляем $|U_\omega(L)|$ для всех $L = (k-1), (\omega-1), \dots, (k-1), (n-k)$.

2. Согласно (4) вычисляем Z_ω .

3. Строим реализацию случайной величины ν , которая равна $L \in \{(k-1) \times (\omega-1), \dots, (k-1)(n-k)\}$ с вероятностью $\frac{|U_\omega(L)|q^{L+\omega-1}}{Z_\omega}$. Пусть $\nu = L$.

4. Строим реализацию случайного вектора $\bar{\nu}_L$, имеющего равномерное распределение на множестве $U_\omega(L)$. Пусть $\bar{\nu}_L = \bar{r}$.

5. Вычисляем $c_\omega(\bar{r})$.

6. В качестве оценки для $\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega$, построенной в одной реализации алгоритма, выбираем $\hat{\beta}_\omega(n, k) = Z_\omega c_\omega(\bar{r})$.

Замечания. 1. При фиксированном ω вычисление Z_ω (первые два шага алгоритма) проводится один раз.

2. Несмещенность оценки $\hat{\beta}_\omega(n, k)$ вытекает непосредственно из формул (3), (4).

Пусть $\bar{r} = (r_1, \dots, r_k)$ — вектор, определяющий номера столбцов, образующих единичную матрицу в матрице A . Дальнейшие рассуждения проводятся при фиксированном \bar{r} . Количество позиций в i -й строке ($i = 1, \dots, k$), доступных для заполнения элементами поля, равно $r_i - 1 - (i-1) = r_i - i$. Очевидно, что $r_i - i \leq r_j - j$ при $i < j$. В дальнейшем исключим из рассмотрения столбцы матрицы A с номерами, задаваемыми вектором \bar{r} , а также столбцы с номерами $j > r_k$. В результате получим прямоугольную матрицу $B = (b_{ij})$ размера $k \times (r_k - k)$ такую, что $b_{ij} = 0$ при $j > r_i - i$; на всех остальных позициях (i, j) может размещаться один из q элементов поля. Если $N(\bar{r})$ — общее количество вариантов размещения элементов поля в матрице B , то

$$N(\bar{r}) = \prod_{i=1}^k q^{r_i - i} = q^{\sum_{i=1}^k (r_i - i)}. \quad (5)$$

Обозначим $Y_\omega(\bar{r})$ событие, состоящее в том, что при случайном равновероятном выборе b_{ij} , $j \leq r_i - i$, соответствующие строки матрицы A образуют базис k -мерного векторного подпространства веса ω . Тогда

$$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega; \bar{r} = N(\bar{r}) \mathbf{P} \{Y_\omega(\bar{r})\}. \quad (6)$$

Поскольку $L = \sum_{i=2}^k (r_i - i)$, из формул (4)–(6) следует

$$c_\omega(\bar{r}) = \frac{1}{q^{L+\omega-1}} \begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} \omega; \bar{r} = \frac{N(\bar{r})}{q^{L+\omega-1}} \mathbf{P} \{Y_\omega(\bar{r})\} = q^{r_1 - \omega} \mathbf{P} \{Y_\omega(\bar{r})\}. \quad (7)$$

В дальнейшем сосредоточим внимание на оценках вероятности $\mathbf{P} \{Y_\omega(\bar{r})\}$.

ВСПОМОГАТЕЛЬНЫЙ АЛГОРИТМ

В настоящем разделе изложен вспомогательный алгоритм, лежащий в основе построения верхних и нижних оценок вероятности $\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{x})\}$.

Рассмотрим поле Галуа с s ненулевыми элементами. Пусть \bar{x} — фиксированный m -мерный вектор, компонентами которого являются ненулевые элементы этого поля. Обозначим $\varphi_m^{(1)}(\sigma, s)$ число векторов \bar{y} , обладающих двумя свойствами: существует элемент поля Галуа $\beta \neq 0$ такой, что вектор $\bar{x} + \beta\bar{y}$ содержит ровно σ ненулевых компонент (вес линейной комбинации \bar{x} и \bar{y} равен σ); для всех $\gamma \neq \beta$ вектор $\bar{x} + \gamma\bar{y}$ содержит не менее σ ненулевых компонент. Иначе говоря, минимальный вес векторов $\bar{x} + \beta\bar{y}$ равен σ . Кроме того, обозначим

$$\varphi_m^{(0)}(\sigma, s) = \varphi_m^{(1)}(\sigma, s) + \varphi_m^{(1)}(\sigma + 1, s) + \dots + \varphi_m^{(1)}(m - 1, s), \quad 0 \leq \sigma \leq m - 1. \quad (8)$$

Лемма. При $\sigma < m - 1$ справедливы рекуррентные соотношения:

$$\varphi_m^{(0)}(\sigma, s) = \varphi_m^{(0)}(\sigma + 1, s) + \sum_{j=1}^{\left[\frac{m}{m-\sigma} \right]} \frac{m!}{[(m-\sigma)!]^j [m-j(m-\sigma)]!} C_s^j c_j(m, \sigma, s), \quad (9)$$

$$\varphi_m^{(1)}(\sigma, s) = \sum_{j=1}^{\left[\frac{m}{m-\sigma} \right]} \frac{m!}{[(m-\sigma)!]^j [m-j(m-\sigma)]!} C_s^j c_j(m, \sigma, s), \quad (10)$$

где

$$c_j(m, \sigma, s) = \begin{cases} 1, & \text{если } m'(j) = 0, \\ (s-j)^{m'(j)}, & \text{если } 0 < m'(j) < m-\sigma, \\ (s-j)^{(m-\sigma)} - (s-j), & \text{если } m'(j) = m-\sigma, \\ \varphi_{m'(j)}^{(0)}(m'(j) - (m-\sigma) + 1, s-j), & \text{если } m'(j) > m-\sigma, \end{cases}$$

$m'(j) = m - j(m - \sigma)$.

Начальные условия: $\varphi_m^{(0)}(\sigma, s) = 0$, если $\sigma \geq m$ или $s = 0$; $\varphi_m^{(0)}(m - 1, s) = 0$, если $s < m$;

$$\varphi_m^{(0)}(m - 1, s) = \varphi_m^{(1)}(m - 1, s) = \prod_{j=1}^m (s - j + 1), \quad s \geq m. \quad (11)$$

Доказательство. Случай $\sigma = m - 1$ (см. формулу (11)) является самым простым. Действительно, первая компонента вектора \bar{y} может принимать любое из s значений, вторая компонента по очевидным причинам может принимать на одно значение меньше (иначе вес линейной комбинации опустится ниже, чем $m - 1$). Аналогично, третья компонента может принимать на два значения меньше, и т.д.

Из (8) вытекает, что при $\sigma < m - 1$

$$\varphi_m^{(0)}(\sigma, s) = \varphi_m^{(0)}(\sigma + 1, s) + \varphi_m^{(1)}(\sigma, s). \quad (12)$$

Поэтому достаточно доказать равенство (10); соотношение (9) следует из (10) и (12).

Равенство (10) вытекает из следующих соображений. Вектор $\bar{x} + \beta\bar{y}$ содержит ровно σ ненулевых компонент лишь в случае, когда для некоторого $\beta \neq 0$ существует группа из $m - \sigma$ компонент вектора \bar{y} , удовлетворяющих соотношениям $x_{i_l} + \beta y_{i_l} = 0$, $l = 1, \dots, m - \sigma$. Таких групп может быть не более чем $\left[\frac{m}{m-\sigma} \right]$. Рас-

смотрим случай, когда вектор \bar{y} содержит ровно j групп компонент, удовлетворяющих указанному свойству. Из правил комбинаторики следует, что число способов, которыми вектор из m элементов можно разбить на j групп из $m - \sigma$ элементов и

одну группу из $m' = m - j(m - \sigma)$ элементов, равно

$$C_m(m - \sigma, \dots, m - \sigma, m') = \frac{m!}{[(m - \sigma)!]^j m'!}.$$

При этом j группам в качестве соответствующих коэффициентов $\{\beta_j\}$ должны быть выделены j попарно различных элементов поля Галуа (что можно сделать C_s^j способами). Коэффициент $c_j(m, \sigma, s)$ определяет число m' -мерных векторов \bar{y}' таких, что для любого ненулевого элемента β поля Галуа, принимающего $s - j$ значений, вес линейной комбинации $\bar{x}' + \beta \bar{y}'$ будет больше, чем $m' - (m - \sigma)$. Здесь \bar{x}' — m' -мерный вектор, получаемый из \bar{x} исключением компонент из j указанных групп. Если $m' = 0$, то $c_j(m, \sigma, s) = 1$. Если $0 < m' < m - \sigma$, то компоненты вектора \bar{y}' могут принимать любые значения, за исключением j фиксированных значений, т.е. $c_j(m, \sigma, s) = (s - j)^{m'}$. Если $m' = m - \sigma$, то из всех возможных комбинаций надо исключить те случаи, когда все компоненты вектора \bar{y}' отличаются от соответствующих компонент вектора \bar{x}' на один и тот же множитель ($s - j$ возможных значений). Поэтому $c_j(m, \sigma, s) = (s - j)^{m'} - (s - j)$. Пусть $m' > m - \sigma$. В этом случае задача сводится к определению количества векторов \bar{y}' таких, что вес любой линейной комбинации $\bar{x}' + \beta \bar{y}'$ будет не меньше, чем $\sigma' = m' - (m - \sigma) + 1$. Поэтому $c_j(m, \sigma, s) = \varphi_m^{(0)}(\sigma', s')$, где $s' = s - j$. Просуммировав по всем возможным значениям j (соответствующие множества векторов \bar{y} не пересекаются), получим формулу (10). Лемма доказана.

НАХОЖДЕНИЕ $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$ **ПРИ** $k = 1, 2$

Для простейших случаев $k = 1$ и $k = 2$ значение $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$ может быть найдено в явном виде.

Теорема 1. Справедливы следующие равенства:

$$\left[\begin{matrix} n \\ 1 \end{matrix} \middle| \omega \right] = (q - 1)^{\omega - 1} \sum_{r=\omega}^n C_{r-1}^{\omega-1}, \quad (13)$$

$$\begin{aligned} \left[\begin{matrix} n \\ 2 \end{matrix} \middle| \omega \right] = & \sum_{r_1=\omega}^{n-1} \sum_{r_2=r_1+1}^n \left\{ \sum_{l=\omega-1}^{r_1-1} C_{r_1-1}^l (q-1)^l \sum_{(s_1, s_2) \in S(l)} C_l^{s_1} C_{r_2-2-l}^{s_2} (q-1)^{s_2} \psi(l, s_1, s_2) + \right. \\ & \left. + \sum_{l=\omega}^{r_1-1} C_{r_1-1}^l (q-1)^l \sum_{(s_1, s_2) \in U(l)} C_l^{s_1} C_{r_2-2-l}^{s_2} (q-1)^{s_2} \pi(l, s_1, s_2) \right\}. \quad (14) \end{aligned}$$

Здесь

$$S(\omega - 1) = \{(s_1, s_2) : 0 \leq s_1 \leq \omega - 1, 0 \leq s_2 \leq r_2 - \omega - 1, s_1 + s_2 \geq \omega - 1\}, \quad (15)$$

$$S(l) = \{(s_1, s_2) : s_1 + s_2 = \omega - 1, 0 \leq s_2 \leq \min\{\omega - 1, r_2 - 2 - l\}\}, \quad l = \omega, \dots, r_1 - 1, \quad (16)$$

$$U(l) = \{(s_1, s_2) : s_1 + s_2 \geq \omega, 0 \leq s_1 \leq l, 0 \leq s_2 \leq r_2 - 2 - l\}, \quad l = \omega, \dots, r_1 - 1, \quad (17)$$

$$\psi(l, s_1, s_2) = \sum_{\sigma=s_1-s_2-l+\omega-2}^{s_1-1} \varphi_{s_1}^{(1)}(\sigma, q-1), \quad \text{если } s_1 - s_2 - l + \omega - 2 > 0, \quad (18)$$

$$\psi(l, s_1, s_2) = (q-1)^{s_1}, \text{ если } s_1 - s_2 - l + \omega - 2 \leq 0, \quad (19)$$

$$\pi(l, s_1, s_2) = \varphi_{s_1}^{(1)}(s_1 - s_2 - l + \omega - 2, q-1), \text{ если } 0 \leq s_1 - s_2 - l + \omega - 2 < s_1, \quad (20)$$

$$\pi(l, s_1, s_2) = 0 \text{ в противном случае,} \quad (21)$$

$\{\varphi_{s_1}^{(1)}(\sigma, q-1)\}$ определяются согласно рекуррентным формулам (9)–(11).

Доказательство. Пусть $k = 1$. Событие $Y_\omega(\bar{r})$ наступает тогда и только тогда, когда единственная строка матрицы B содержит ровно $\omega - 1$ ненулевых элементов. Поэтому

$$\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\} = C_{r_1-1}^{\omega-1} \left(\frac{q-1}{q}\right)^{\omega-1} \left(\frac{1}{q}\right)^{r_1-\omega}. \quad (22)$$

Воспользовавшись соотношениями (5), (6) и (22), получим формулу (13):

$$\left[\begin{matrix} n \\ 1 \end{matrix} \middle| \omega \right] = \sum_{r_1=\omega}^n \left[\begin{matrix} n \\ 1 \end{matrix} \middle| \omega; r_1 \right] = (q-1)^{\omega-1} \sum_{r_1=\omega}^n C_{r_1-1}^{\omega-1}.$$

Случай $k = 2$ существенно более сложен. Имеет место

$$\left[\begin{matrix} n \\ 2 \end{matrix} \middle| \omega \right] = \sum_{r_1=\omega}^{n-1} \sum_{r_2=r_1+1}^n \left[\begin{matrix} n \\ 2 \end{matrix} \middle| \omega; r_1, r_2 \right]. \quad (23)$$

Вычислим вероятность события $Y_\omega(\bar{r})$, а далее воспользуемся формулами (5) и (6). Введем события:

- $Z_1 = \{\text{первая строка матрицы } B \text{ содержит } \omega - 1 \text{ ненулевых элементов, вторая — не менее } \omega - 1 \text{ ненулевых элементов; любая линейная комбинация первых двух строк матрицы } B \text{ имеет по крайней мере } \omega - 2 \text{ ненулевых элементов}\};$
- $Z_2 = \{\text{первая строка матрицы } B \text{ содержит более } \omega - 1 \text{ ненулевых элементов, вторая — } \omega - 1 \text{ ненулевых элементов; любая линейная комбинация первых двух строк матрицы } B \text{ имеет по крайней мере } \omega - 2 \text{ ненулевых элементов}\};$
- $Z_{1,2} = \{\text{первые две строки матрицы } B \text{ содержат более } \omega - 1 \text{ ненулевых элементов; существует линейная комбинация первых двух строк этой матрицы, содержащая } \omega - 2 \text{ ненулевых элементов, а любые другие линейные комбинации содержат не менее } \omega - 2 \text{ ненулевых элементов}\}.$

Данные события несовместны, поэтому

$$\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\} = \mathbf{P}\{Z_1\} + \mathbf{P}\{Z_2\} + \mathbf{P}\{Z_{1,2}\}. \quad (24)$$

Вероятность события Z_1 вычисляется следующим образом. Среди $r_1 - 1$ позиций первой строки выбираем $\omega - 1$ позиций, на которых расположены ненулевые элементы (вероятность чего равна $C_{r_1-1}^{\omega-1} \left(\frac{q-1}{q}\right)^{\omega-1} \left(\frac{1}{q}\right)^{r_1-\omega}$). Множество этих позиций обозначим E . Рассмотрим расположение символов во второй строке. Введем событие $H(s_1, s_2) = \{\text{во второй строке на позициях из множества } E \text{ расположено } s_1 \text{ ненулевых символов, а на остальных доступных для заполнения позициях расположено } s_2 \text{ ненулевых символов}\}$. Очевидно, что $(s_1, s_2) \in S(\omega - 1)$ (см. (15)). Вероятность данного события равна

$$p(l, s_1, s_2) = C_l^{s_1} \left(\frac{q-1}{q}\right)^{s_1} \left(\frac{1}{q}\right)^{l-s_1} C_{r_2-2-l}^{s_2} \left(\frac{q-1}{q}\right)^{s_2} \left(\frac{1}{q}\right)^{r_2-2-l-s_2} \quad (25)$$

при $l = \omega - 1$. В силу расположения нулевых и ненулевых символов в каждой из

строк линейная комбинация этих строк содержит не менее $(\omega - 1 - s_1) + s_2$ ненулевых символов. Если $s_2 \geq s_1 - 1$, то третье условие события Z_1 выполнено. В этом случае положим $\theta(\omega - 1, s_1, s_2) = 1$. Если $s_2 < s_1 - 1$, то, воспользовавшись леммой предыдущего раздела, для вероятности выполнения третьего условия события Z_1 получим равенство

$$\theta(\omega - 1, s_1, s_2) = \frac{\psi(\omega - 1, s_1, s_2)}{(q - 1)^{s_1}},$$

где $\psi(\omega - 1, s_1, s_2)$ вычисляется согласно формулам (18), (19). Окончательно имеем

$$\mathbf{P}\{Z_1\} = C_{r_1-1}^{\omega-1} \left(\frac{q-1}{q}\right)^{\omega-1} \left(\frac{1}{q}\right)^{r_1-\omega} \sum_{(s_1, s_2) \in S(\omega-1)} p(\omega - 1, s_1, s_2) \theta(\omega - 1, s_1, s_2). \quad (26)$$

Аналогичными рассуждениями получаем формулы для вероятностей событий Z_2 и $Z_{1,2}$:

$$\mathbf{P}\{Z_2\} = \sum_{l=\omega}^{r_1-1} C_{r_1-1}^l \left(\frac{q-1}{q}\right)^l \left(\frac{1}{q}\right)^{r_1-1-l} \sum_{(s_1, s_2) \in S(l)} p(l, s_1, s_2) \frac{\psi(l, s_1, s_2)}{(q-1)^{s_1}}, \quad (27)$$

$$\mathbf{P}\{Z_{1,2}\} = \sum_{l=\omega}^{r_1-1} C_{r_1-1}^l \left(\frac{q-1}{q}\right)^l \left(\frac{1}{q}\right)^{r_1-1-l} \sum_{(s_1, s_2) \in U(l)} p(l, s_1, s_2) \frac{\pi(l, s_1, s_2)}{(q-1)^{s_1}}, \quad (28)$$

где $S(l)$, $U(l)$, $\{\psi(l, s_1, s_2)\}$ и $\{\pi(l, s_1, s_2)\}$ вычисляются согласно формулам (16)–(21). Объединяя (5), (6), (23)–(28), получаем формулу (14).

Теорема доказана.

ВЕРХНИЕ И НИЖНИЕ ОЦЕНКИ ВЕРОЯТНОСТИ $\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\}$

Пусть, как и ранее, вектор \bar{r} фиксирован (он генерируется с помощью описанного выше алгоритма построения несмещенных оценок для $\begin{bmatrix} n \\ \omega \\ k \end{bmatrix}$). Предположим,

что в каждой доступной для заполнения позиции матрицы $B = (b_{ij})$ с вероятностью $1/q$ может быть расположен один из элементов поля Галуа. Событие $Y_\omega(\bar{r}) = \{\text{строки матрицы } A \text{ являются базисом } k\text{-мерного векторного подпространства веса } \omega\}$ наступит тогда и только тогда, когда произойдет одно из k несовместных событий $D_\omega^{(i)}(\bar{r})$, $i = 1, \dots, k$. Выполнение события $D_\omega^{(i)}(\bar{r})$ обусловлено тремя условиями:

а) первые $i - 1$ строки матрицы A — базис $(i - 1)$ -мерного векторного пространства веса не менее $\omega + 1$;

б) i -я строка матрицы A содержит ровно ω ненулевых элементов либо для некоторых $m \in \{1, \dots, i - 1\}$, $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq i - 1$ существует линейная комбинация i -й строки со строками j_1, \dots, j_m , в которой будет ω ненулевых элементов; в то же время не существует линейных комбинаций i -й строки с предыдущими, определяющих вектор с меньшим числом ненулевых элементов;

в) для всех $j = i + 1, \dots, k$ первые j строк матрицы A — базис j -мерного векторного пространства веса ω .

Очевидно, что

$$\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\} = \sum_{i=1}^k \mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r})\}. \quad (29)$$

Вычислить точное значение вероятности события $D_\omega^{(i)}(\bar{r})$ не представляется возможным. Как будет видно из дальнейшего, это связано с проблемой нахождения вероятности наступления одного из s зависимых событий. Ничего более эффективного, чем формула включений–исключений, до сих пор не найдено. Если s — число со многими

нулями, то задача нахождения вероятностей всех попарных пересечений указанных событий становится нереальной. Поэтому в качестве верхней оценки используем сумму вероятностей соответствующих событий; нижняя оценка тривиальна.

Общая схема предлагаемого подхода состоит в следующем. Обозначим:

$$v_{jl} = \begin{cases} 0, & \text{если в } l\text{-й позиции } j\text{-й строки матрицы } B \\ & \text{расположен нулевой элемент,} \\ 1 & \text{в противном случае,} \end{cases}$$

$$l = 1, \dots, r_k - k, \quad j = 1, \dots, k, \quad \bar{v} = (v_{jl});$$

$$p_j(l; \bar{r}) = C_{r_j-j}^l \left(1 - \frac{1}{q}\right)^l \left(\frac{1}{q}\right)^{r_j-j-l} = C_{r_j-j}^l \frac{(q-1)^l}{q^{r_j-j}}, \quad j = 1, \dots, k, \quad l = 0, \dots, r_j - j, \quad (30)$$

— вероятность того, что j -я строка матрицы B содержит l ненулевых элементов (соответствующая строка матрицы A содержит $l+1$ ненулевых элементов). Выполнение условий а) – в) означает, что каждая из строк $1, \dots, i-1$ матрицы A содержит не менее $\omega+1$ ненулевых элементов, а строки i, \dots, k — не менее ω ненулевых элементов. Поэтому

$$\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r})\} = \prod_{j=1}^{i-1} \sum_{l=\omega}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \prod_{j=i+1}^k \sum_{l=\omega-1}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \sum_{s=\omega-1}^{r_i-i} p_i(s; \bar{r}) \mathbf{M}_{\bar{v}(s)} \mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r}) | \bar{v}(s)\}, \quad (31)$$

где соответствующие математические ожидания берутся по значениям случайных векторов $\bar{v}(s) = \{v_{jl}(s)\}$. Каждая из компонент $v_{jl}(s)$, $l = 1, \dots, r_j - j$, принимает значение 0 с вероятностью $\frac{1}{q}$ и 1 — с вероятностью $\frac{q-1}{q}$ при условии,

что $v_{j1}(s) + \dots + v_{jr_j-j}(s) \geq \omega$, $j = 1, \dots, i-1$, $v_{i1}(s) + \dots + v_{ir_i-i}(s) = s$, $v_{j1}(s) + \dots + v_{jr_j-j}(s) \geq \omega-1$, $j = i+1, \dots, k$.

Построим вначале верхнюю оценку для вероятности $\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r}) | \bar{v}(s)\}$, считая компоненты вектора $\bar{v}(s)$ известными. Отбросив условия а) и в), получим оценки

$$\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r}) | \bar{v}(s)\} \leq 1 \quad \text{при } s = \omega - 1, \quad (32)$$

$$\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r}) | \bar{v}(s)\} \leq \sum_{m=1}^{i-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq i-1} \mathbf{P}\{E_{\omega, s, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}) | \bar{v}(s)\} \quad \text{при } s = \omega, \dots, r_i - i, \quad (33)$$

где $E_{\omega, s, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}) = \{\text{существует линейная комбинация } i\text{-й строки матрицы } A, \text{ содержащей } s \text{ ненулевых элементов, и строк, определяемых вектором } \bar{j} = (j_1, \dots, j_m), \text{ в которой } \omega \text{ ненулевых элементов; в то же время не существует указанных линейных комбинаций, определяющих вектор с меньшим числом ненулевых элементов}\}.$

Построим верхнюю оценку вероятности $\mathbf{P}\{E_{\omega, s, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}) | \bar{v}(s)\}$. Для каждого $l = 1, \dots, r_i - i$ вычислим

$$\mu_l(s) = \begin{cases} 0, & \text{если } v_{j_z l}(s) = 0 \text{ для всех } z = 1, \dots, m, \\ 1 & \text{в противном случае.} \end{cases}$$

Обозначим w число индексов l таких, что $\mu_l(s) = 1$ и $v_{il}(s) = 1$, а δ — число индексов l таких, что $\mu_l(s) + v_{il}(s) = 1$. Очевидно, что любая линейная комбинация i -й строки со строками, задаваемыми вектором \bar{j} , содержит по крайней мере $m+1+\delta$ ненулевых элементов. Если $m+1+\delta > \omega$, то $\mathbf{P}\{E_{\omega, s, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}) | \bar{v}(s)\} = 0$. Пусть $\sigma = \omega - (m+1+\delta) \geq 0$. В этом случае

$$\mathbf{P}\{E_{\omega,s,m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}) | \bar{v}(s)\} \leq (q-1)^{m-1} \frac{\varphi_w^{(1)}(\sigma, q-1)}{(q-1)^w} = (q-1)^{m-w-1} \varphi_w^{(1)}(\sigma, q-1). \quad (34)$$

Действительно, $(q-1)^{m-1}$ — число способов, какими можно построить различные (с точностью до множителя) линейные комбинации строк, определяемых вектором \bar{j} . Пусть $\bar{\mu}$ — фиксированная линейная комбинация m строк. Тогда $(q-1)^w$ — число всех возможных способов заполнения ненулевыми символами w позиций в i -й строке, $\varphi_w^{(1)}(\sigma, q-1)$ — число способов заполнения ненулевыми символами w позиций в i -й строке, при которых существует линейная комбинация i -й строки и вектора $\bar{\mu}$, в которой ровно σ ненулевых элементов, и не существует линейных комбинаций i -й строки и вектора $\bar{\mu}$, определяющих вектор с меньшим числом ненулевых элементов.

Соотношения (29)–(34) позволяют сформулировать алгоритм построения верхних оценок вероятности $\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\}$.

Теорема 2. Имеет место соотношение

$$\mathbf{P}\{Y_\omega(\bar{r})\} \leq \mathbf{M}\alpha_\omega^{(\text{up})}(\bar{r}).$$

Алгоритм построения реализаций случайной величины $\alpha_\omega^{(\text{up})}(\bar{r})$ формулируется следующим образом.

1. По формуле (30) вычисляем вероятности $\{p_j(l; \bar{r})\}$.
2. Для каждого $i=1, \dots, k$ осуществляем следующие шаги:
 - вычисляем (см. (31) и (32))

$$d_\omega^{(i)}(\bar{r}) = p_i(\omega-1; \bar{r}) \prod_{j=1}^{i-1} \sum_{l=\omega}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \prod_{j=i+1}^k \sum_{l=\omega-1}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}); \quad (35)$$

- определяем моделированием, какие из компонент вектора $\bar{v} = \{v_{jl}\}$ нулевые, какие нет, а именно, компонента v_{jl} принимает значение 0 с вероятностью $\frac{1}{q}$ и 1 — с вероятностью $\frac{q-1}{q}$ при условии, что $v_{j1} + \dots + v_{jr_j-j} \geq \omega$, $j=1, \dots, i$, $v_{j1} + \dots + v_{jr_j-j} \geq \omega-1$, $j=i+1, \dots, k$.

3. Вычисляем оценку (см. (31), (33) и (34))

$$\alpha_\omega^{(\text{up})}(\bar{r}) = \sum_{i=1}^k \left[d_\omega^{(i)}(\bar{r}) + h_\omega^{(i)}(\bar{r}) \sum_{m=1}^{i-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq i-1} (q-1)^{m-w(\bar{j})-1} \varphi_w^{(1)}(\sigma(\bar{j}), q-1) \right], \quad (36)$$

где

$$h_\omega^{(i)}(\bar{r}) = \prod_{j=1}^i \sum_{l=\omega}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \prod_{j=i+1}^k \sum_{l=\omega-1}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}), \quad (37)$$

а значения $w(\bar{j})$, $\sigma(\bar{j})$ вычисляются по тем же правилам, что и w, σ в формуле (34); здесь, как и ранее, $\bar{j} = (j_1, \dots, j_m)$.

Построим нижнюю оценку для вероятности $\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r})\}$. Из формулы (31) следует оценка

$$\mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r})\} \geq p_i(\omega-1; \bar{r}) \prod_{j=1}^{i-1} \sum_{l=\omega}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \prod_{j=i+1}^k \sum_{l=\omega-1}^{r_j-j} p_j(l; \bar{r}) \mathbf{M}_{\bar{v}^{(i)}} \mathbf{P}\{D_\omega^{(i)}(\bar{r}) | \bar{v}^{(i)}\}, \quad (38)$$

где соответствующие математические ожидания берутся по значениям случайных векторов $\bar{v}^{(i)} = \{v_{jl}^{(i)}\}$. Каждая из компонент $v_{jl}^{(i)}$, $l=1, \dots, r_j-j$, принимает

значение 0 с вероятностью $\frac{1}{q}$ и 1 — с вероятностью $\frac{q-1}{q}$ при условии, что $v_{j1}^{(i)} + \dots + v_{jr-j}^{(i)} \geq \omega$, $j=1, \dots, i-1$, $v_{i1}^{(i)} + \dots + v_{ir-i}^{(i)} = \omega - 1$, $v_{j1}^{(i)} + \dots + v_{jr-j}^{(i)} \geq \omega - 1$, $j=i+1, \dots, k$.

Построим нижнюю оценку для вероятности $\mathbf{P}\{D_{\omega}^{(i)}(\bar{r})|\bar{v}^{(i)}\}$, считая компоненты вектора $\bar{v}^{(i)}$ известными. Введем события: $V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) = \{\text{первые } \gamma \text{ строк матрицы } A \text{ — базис } \gamma\text{-мерного векторного пространства веса не менее } \omega + 1\}$, $\gamma=1, \dots, k$. Очевидно, что $V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma+1) \subset V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)$, $\gamma=1, \dots, k-1$, причем событие $V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, 1)$ достоверно. Тогда

$$D_{\omega}^{(i)}(\bar{r}) = \bigcap_{\gamma=2}^{i-1} V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) \cap \bigcap_{\gamma=i+1}^k V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma).$$

Поэтому

$$\begin{aligned} \mathbf{P}\{D_{\omega}^{(i)}(\bar{r})|\bar{v}^{(i)}\} &= \prod_{\gamma=2}^{i-1} \mathbf{P}\{V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} \times \\ &\times \prod_{\gamma=i+1}^k \mathbf{P}\{V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} \end{aligned} \quad (39)$$

(в силу определения вектора $\bar{v}^{(i)}$ вес γ -мерного векторного пространства при $\gamma \geq i+1$ не может быть больше ω). В то же время

$$\mathbf{P}\{V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} = 1 - \mathbf{P}\{\bar{V}_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\}, \quad (40)$$

где $\bar{V}_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)$ обозначает событие, дополнительное к $V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)$. Наступление события $\bar{V}_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)$ при условии, что произошло событие $V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)$, означает, что элементы в строке γ расположены таким образом, что линейная комбинация этой строки с предыдущими позволит получить вектор с числом ненулевых компонент, меньшим, чем $\omega + 1$. Для построения верхней оценки вероятности события $\bar{V}_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)$ воспользуемся тем же приемом, что и ранее. Действительно, при $\gamma \geq 2$

$$\begin{aligned} &\mathbf{P}\{\bar{V}_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} \leq \\ &\leq \sum_{m=1}^{\gamma-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq \gamma-1} \mathbf{P}\{W_{\omega, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\}, \end{aligned} \quad (41)$$

где $W_{\omega, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}, \gamma) = \{\text{существует линейная комбинация строки } \gamma \text{ матрицы } A \text{ и строк, определяемых вектором } \bar{j} = (j_1, \dots, j_m), \text{ в которой не более } \omega \text{ ненулевых элементов}\}$. Далее для каждого $l=1, \dots, r_{\gamma} - \gamma$ вычисляем

$$\mu_l = \begin{cases} 0, & \text{если } v_{j_z l}^{(i)} = 0 \text{ для всех } z=1, \dots, m, \\ 1 & \text{в противном случае.} \end{cases}$$

Обозначим w число индексов l таких, что $\mu_l = 1$ и $v_{\gamma l}^{(i)} = 1$, а δ — число индексов l таких, что $\mu_l + v_{\gamma l}^{(i)} = 1$. Очевидно, что любая линейная комбинация строки γ со строками, задаваемыми вектором \bar{j} , содержит по крайней мере $m+1+\delta$ ненулевых элементов. Если $m+1+\delta > \omega$, то $\mathbf{P}\{W_{\omega, m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}, \gamma)|\bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} = 0$. Пусть $\sigma = \omega - (m+1+\delta) \geq 0$. В этом случае

$$\begin{aligned} \mathbf{P}\{W_{\omega,m}^{(i)}(\bar{r}, \bar{j}, \gamma) | \bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\} &\leq (q-1)^{m-1} \frac{\sum_{\tau=0}^{\sigma} \varphi_w^{(1)}(\tau, q-1)}{(q-1)^w} = \\ &= (q-1)^{m-w-1} \sum_{\tau=0}^{\sigma} \varphi_w^{(1)}(\tau, q-1). \end{aligned} \quad (42)$$

Действительно, $(q-1)^{m-1}$ — число способов, какими можно построить различные (с точностью до множителя) линейные комбинации строк, определяемых вектором \bar{j} . Пусть $\bar{\mu}$ — фиксированная линейная комбинация m строк. Тогда $(q-1)^w$ — число всех возможных способов заполнения ненулевыми символами w позиций в строке γ , а $\sum_{\tau=0}^{\sigma} \varphi_w^{(1)}(\tau, q-1)$ — число способов заполнения ненулевыми символами w позиций в строке γ , при которых существует линейная комбинация строки γ и вектора $\bar{\mu}$, в которой не более σ ненулевых элементов.

Аналогично оцениваются и вероятности $\mathbf{P}\{V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) | \bar{v}^{(i)}; V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\}$ при $\gamma = i+1, \dots, k$.

Соотношения (29), (30), (38)–(42) позволяют сформулировать алгоритм построения нижних оценок вероятности $\mathbf{P}\{Y_{\omega}(\bar{r})\}$.

Теорема 3. Имеет место соотношение

$$\mathbf{P}\{Y_{\omega}(\bar{r})\} \geq \mathbf{M}\alpha_{\omega}^{(\text{low})}(\bar{r}).$$

Алгоритм построения реализаций случайной величины $\alpha_{\omega}^{(\text{low})}(\bar{r})$ формулируется следующим образом.

1. По формуле (30) вычисляем вероятности $\{p_j(l; \bar{r})\}$.
2. Для каждого $i=1, \dots, k$ осуществляем следующие шаги:
 - по формуле (35) вычисляем $d_{\omega}^{(i)}(\bar{r})$;
 - определяем моделированием, какие из компонент вектора $\bar{v}^{(i)} = \{v_{jl}^{(i)}\}$ нулевые, какие нет, а именно, компонента $v_{jl}^{(i)}$ принимает значение 0 с вероятностью $\frac{1}{q}$ и 1 — с вероятностью $\frac{q-1}{q}$ при условии, что $v_{j1}^{(i)} + \dots + v_{jr_j-j}^{(i)} \geq \omega$, $j=1, \dots, i-1$, $v_{i1}^{(i)} + \dots + v_{ir_i-i}^{(i)} = \omega-1$, $v_{j1}^{(i)} + \dots + v_{jr_j-j}^{(i)} \geq \omega-1$, $j=i+1, \dots, k$;
 - по формулам (38)–(40) строим нижние оценки $\{g_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)\}$ для вероятностей $\mathbf{P}\{V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) | \bar{v}^{(i)}; V_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\}$, $\gamma=2, \dots, i-1$, и нижние оценки $\{g_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma)\}$ для вероятностей $\mathbf{P}\{V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) | \bar{v}^{(i)}; V_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma-1)\}$, $\gamma=i+1, \dots, k$.

3. Вычисляем оценку (см. (29), (36) и (37))

$$\alpha_{\omega}^{(\text{low})}(\bar{r}) = \sum_{i=1}^k \left[d_{\omega}^{(i)}(\bar{r}) \prod_{\gamma=2}^{i-1} g_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) \prod_{\gamma=i+1}^k g_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) \right]. \quad (43)$$

Сформулированные алгоритмы (теоремы 2 и 3) в сочетании с формулами (3), (4) и (7) позволяют строить верхние и нижние оценки для $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$. В то же время, как показывают многочисленные примеры, наиболее точной является аппроксимация, основанная на комбинации верхних и нижних оценок (см. (37) и (45)), а именно

$$\alpha_{\omega}^{(\text{appr})}(\bar{r}) = \sum_{i=1}^k \left[d_{\omega}^{(i)}(\bar{r}) \prod_{\gamma=2}^{i-1} g_{\omega}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) \prod_{\gamma=i+1}^k g_{\omega-1}^{(i)}(\bar{r}, \gamma) + h_{\omega}^{(i)}(\bar{r}) \sum_{m=1}^{i-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq i-1} (q-1)^{m-w(\bar{j})-1} \varphi_{\omega}^{(1)}(\sigma(\bar{j}), q-1) \right], \quad (44)$$

где $\{d_{\omega}^{(i)}(\bar{r})\}$ и $\{h_{\omega}^{(i)}(\bar{r})\}$ вычисляются согласно (35) и (37); остальные обозначения — см. формулировки алгоритмов построения верхних и нижних оценок (теоремы 2 и 3).

ЧИСЛЕННЫЕ РЕЗУЛЬТАТЫ

Проиллюстрируем точность оценок на численных примерах. В первом примере приведен случай, когда известно точное значение $\left[\begin{smallmatrix} n \\ k \end{smallmatrix} \middle| \omega \right]$, во втором рассмотрены те

значения k и ω , для которых отсутствуют какие-либо оценки. Все приведенные ниже оценки построены с относительной погрешностью $\varepsilon = 1\%$ и достоверностью 0,99. Использование ускоренного моделирования на многопроцессорном комплексе СКИТ-3 позволило получить оценки высокой точности для достаточно больших значений n, k и ω . Выбор числа задействованных процессоров проводился исходя из условия, чтобы время вычислений для каждого варианта не превышало 30 минут. Положим $n = 50$, $q = 2^5 = 32$. Введем следующие обозначения:

$\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{low})}(n, k)$ и $\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{up})}(n, k)$ — верхние и нижние оценки для $\left[\begin{smallmatrix} n \\ k \end{smallmatrix} \middle| \omega \right]$, построенные

с указанными выше достоверностью и относительной погрешностью;

$\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{appr})}(n, k)$ — аппроксимация для $\left[\begin{smallmatrix} n \\ k \end{smallmatrix} \middle| \omega \right]$, основанная на оценках вида (44).

Пример 1. Рассматриваются два случая, когда удается найти точное значение $\left[\begin{smallmatrix} n \\ k \end{smallmatrix} \middle| \omega \right]$: $k = 2$, ω — произвольное (см. (14)); $\omega = 2$, k — произвольное (рекуррентные формулы см. [6]). Соответствующие оценки представлены в табл. 1 ($n = 50$, $k = 2$, $q = 2^5$, $\varepsilon = 1,0\%$) и табл. 2 ($n = 50$, $\omega = 2$, $q = 2^5$, $\varepsilon = 1,0\%$).

Таблица 1

ω	$\left[\begin{smallmatrix} n \\ k \end{smallmatrix} \middle \omega \right]$	$\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{low})}(n, k)$	$\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{appr})}(n, k)$	$\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{up})}(n, k)$
6	$8,30 \cdot 10^{86}$	$8,24 \cdot 10^{86}$	$8,32 \cdot 10^{86}$	$8,32 \cdot 10^{86}$
12	$5,63 \cdot 10^{99}$	$5,33 \cdot 10^{99}$	$5,61 \cdot 10^{99}$	$5,61 \cdot 10^{99}$
18	$7,42 \cdot 10^{110}$	$6,48 \cdot 10^{110}$	$7,33 \cdot 10^{110}$	$7,33 \cdot 10^{110}$
24	$4,44 \cdot 10^{120}$	$3,41 \cdot 10^{120}$	$4,41 \cdot 10^{120}$	$4,41 \cdot 10^{120}$
30	$1,53 \cdot 10^{129}$	$0,97 \cdot 10^{129}$	$1,52 \cdot 10^{129}$	$1,52 \cdot 10^{129}$
36	$2,70 \cdot 10^{136}$	$1,31 \cdot 10^{136}$	$2,70 \cdot 10^{136}$	$2,70 \cdot 10^{136}$
42	$1,37 \cdot 10^{142}$	$0,40 \cdot 10^{142}$	$1,36 \cdot 10^{142}$	$1,36 \cdot 10^{142}$
45	$1,14 \cdot 10^{144}$	$0,26 \cdot 10^{144}$	$1,14 \cdot 10^{144}$	$1,17 \cdot 10^{144}$
48	$5,26 \cdot 10^{138}$	$5,00 \cdot 10^{138}$	$5,26 \cdot 10^{138}$	$8,27 \cdot 10^{143}$
49	0	0	0	$1,48 \cdot 10^{143}$

В обоих случаях высокую точность демонстрирует аппроксимация $\hat{\theta}_{\omega}^{(\text{appr})}(n, k)$ при самых разных значениях ω ($k = 2$) и k ($\omega = 2$). В широком диапазоне изменения k и ω высокой точностью обладают также их верхняя и нижняя оценки

$\hat{\theta}_\omega^{(\text{up})}(n, k)$ и $\hat{\theta}_\omega^{(\text{low})}(n, k)$. Только при $\omega = 48, \omega = 49$ (табл. 1) и $k = 47, k = 48$ (табл. 2) оценка $\hat{\theta}_\omega^{(\text{up})}(n, k)$ дает несколько завышенные значения. С возрастанием ω (табл. 1) точность оценки $\hat{\theta}_\omega^{(\text{low})}(n, k)$ вначале падает, а затем незначительно возрастает. Аналогично изменяется оценка $\hat{\theta}_\omega^{(\text{low})}(n, k)$ и с возрастанием k (табл. 2).

Таблица 2

k	$\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle \omega \right]$	$\hat{\theta}_\omega^{(\text{low})}(n, k)$	$\hat{\theta}_\omega^{(\text{appr})}(n, k)$	$\hat{\theta}_\omega^{(\text{up})}(n, k)$
2	$6,93 \cdot 10^{76}$	$6,86 \cdot 10^{76}$	$6,96 \cdot 10^{76}$	$6,96 \cdot 10^{76}$
8	$1,28 \cdot 10^{447}$	$1,25 \cdot 10^{447}$	$1,28 \cdot 10^{447}$	$1,28 \cdot 10^{447}$
14	$1,01 \cdot 10^{709}$	$0,94 \cdot 10^{709}$	$1,01 \cdot 10^{709}$	$1,01 \cdot 10^{709}$
20	$3,38 \cdot 10^{862}$	$2,86 \cdot 10^{862}$	$3,37 \cdot 10^{862}$	$3,36 \cdot 10^{862}$
26	$4,83 \cdot 10^{907}$	$3,53 \cdot 10^{907}$	$4,82 \cdot 10^{907}$	$4,81 \cdot 10^{907}$
32	$2,93 \cdot 10^{844}$	$1,74 \cdot 10^{844}$	$2,93 \cdot 10^{844}$	$2,92 \cdot 10^{844}$
38	$7,59 \cdot 10^{672}$	$3,23 \cdot 10^{672}$	$7,60 \cdot 10^{672}$	$7,61 \cdot 10^{672}$
44	$8,36 \cdot 10^{392}$	$1,90 \cdot 10^{392}$	$8,36 \cdot 10^{392}$	$8,33 \cdot 10^{392}$
46	$3,26 \cdot 10^{275}$	$0,50 \cdot 10^{275}$	$3,25 \cdot 10^{275}$	$3,28 \cdot 10^{275}$
47	$1,20 \cdot 10^{212}$	$0,17 \cdot 10^{212}$	$1,20 \cdot 10^{212}$	$1,84 \cdot 10^{212}$
48	$3,07 \cdot 10^{144}$	$1,18 \cdot 10^{144}$	$3,04 \cdot 10^{144}$	$20,35 \cdot 10^{144}$
49	$1,19 \cdot 10^{73}$	$1,19 \cdot 10^{73}$	$1,19 \cdot 10^{73}$	$1,19 \cdot 10^{73}$

Пример 2. Рассмотрим случай $k = 10$. Если $\omega > 2$, то не существует каких-либо аналитических или приближенных формул для вычисления $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$. О точности оценок можно судить только по косвенным данным. Так, согласно формуле (2) сумма по ω значений $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$ равняется $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \right]$, которое вычисляется в явном виде по формуле (1). Проверим, так ли это для рассматриваемых n и k . Действительно, $\left[\begin{matrix} 50 \\ 10 \end{matrix} \right] = 1,19 \cdot 10^{602}$. Результаты вычислений при различных ω представлены в табл. 3 ($n = 50, k = 10, q = 2^5, \varepsilon = 1,0\%$). Согласно этим данным $\sum_{\omega=1}^{41} \hat{\theta}_\omega^{(\text{appr})}(50, 10) \approx 1,22 \cdot 10^{602}$, т.е. результаты достаточно близки. Расчет для многочисленных значений наборов n, k и q в широком диапазоне их изменения ($5 \leq n \leq 100, 3 \leq k \leq n, 2 \leq q \leq 2^{10}$) показал, что во всех ситуациях $\sum_{\omega=1}^{41} \hat{\theta}_\omega^{(\text{appr})}(n, k)$ является верхней оценкой для $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \right]$, причем превышение составляет не более 15%. Проанализируем данные, представленные в табл. 3. Как и в табл. 1, при большинстве значений ω оценки $\hat{\theta}_\omega^{(\text{appr})}(n, k)$ и $\hat{\theta}_\omega^{(\text{up})}(n, k)$ практически идентичны; только при ω , близким к максимально допустимым, верхние оценки начинают резко терять точность. К сожалению, точность нижних оценок падает как с возрастанием ω , так и с возрастанием k . Тем не менее верхние и нижние оценки позволяют устанавливать диапазон изменения $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$ при $\omega > 3$ и $k > 2$, чего ранее не удавалось достичь. При этом есть основания полагать, что оценка $\hat{\theta}_\omega^{(\text{appr})}(n, k)$ является достаточно точной аппроксимацией для $\left[\begin{matrix} n \\ k \end{matrix} \middle| \omega \right]$.

Таблица 3

ω	$\hat{\theta}_{\omega}^{(low)}(n, k)$	$\hat{\theta}_{\omega}^{(appr)}(n, k)$	$\hat{\theta}_{\omega}^{(up)}(n, k)$
5	$1,07 \cdot 10^{554}$	$1,46 \cdot 10^{554}$	$1,46 \cdot 10^{554}$
10	$7,02 \cdot 10^{564}$	$2,02 \cdot 10^{565}$	$2,02 \cdot 10^{565}$
15	$1,53 \cdot 10^{574}$	$1,29 \cdot 10^{575}$	$1,29 \cdot 10^{575}$
20	$2,32 \cdot 10^{582}$	$7,52 \cdot 10^{583}$	$7,56 \cdot 10^{583}$
25	$3,07 \cdot 10^{589}$	$5,79 \cdot 10^{591}$	$5,78 \cdot 10^{591}$
30	$3,14 \cdot 10^{595}$	$6,19 \cdot 10^{598}$	$6,16 \cdot 10^{598}$
31	$3,55 \cdot 10^{596}$	$1,23 \cdot 10^{600}$	$1,24 \cdot 10^{600}$
32	$3,45 \cdot 10^{597}$	$2,14 \cdot 10^{601}$	$2,27 \cdot 10^{601}$
33	$2,19 \cdot 10^{598}$	$9,92 \cdot 10^{601}$	$2,45 \cdot 10^{602}$
34	$3,79 \cdot 10^{596}$	$3,11 \cdot 10^{599}$	$5,07 \cdot 10^{602}$
35	0	0	$7,02 \cdot 10^{602}$

Автор благодарен доктору физ.-мат. наук, профессору В.И. Масолу за постановку задачи, а также О.А. Король за помощь при реализации алгоритмов на многопроцессорном комплексе СКИТ-3.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Масол В.И., Кузнецов И.Н. Применение ускоренного моделирования к оценке количества некоторых k -мерных подпространств над конечным полем // Кибернетика и системный анализ. — 2010. — № 3. — С. 69–83.
2. Эндрюс Г. Теория разбиений. — М.: Наука, 1982. — 256 с.
3. Calabi E., Wilf H. On the sequential and random selection of subspaces over a finite field // J. Combin. Theory. Ser. A. — 1977. — 22, N 1. — P. 107–109.
4. Мак-Вальрас Ф. Дж., Слоэн Н. Дж. Теория кодов, исправляющих ошибки. — М.: Связь, 1979. — 744 с.
5. Masol V.V. Investigation of linear codes possessing some extra properties // Cryptography and Coding. — 2001. — P. 301–306.
6. Масол В.И. Некоторые применения алгоритмов построения подпространств над конечным полем // Укр. мат. журн. — 1989. — 41, № 8. — С. 1146–1148.
7. Масол В.И. Асимптотика числа некоторых k -мерных подпространств над конечным полем // Мат. заметки. — 1996. — 59, вып. 5. — С. 729–736.
8. Коваленко И.Н. Исследования по анализу надежности сложных систем. — Киев: Наук. думка, 1975. — 210 с.
9. Коваленко И.Н. Анализ редких событий при оценке эффективности и надежности систем. — М.: Сов. радио, 1980. — 209 с.
10. Kovalenko I.N., Kuznetsov N.Yu., Pegg Ph. A. Mathematical theory of reliability of time dependent systems with practical applications. — Chichester: Wiley, 1997. — 303 p.

Поступила 16.03.2010