

Ф.Ю. Воробьев

О СТРУКТУРЕ МНОЖЕСТВА ВЫПОЛНЯЮЩИХ  
НАБОРОВ СЛУЧАЙНОЙ  $k$ -КНФ<sup>1</sup>

1 Введение

Пусть  $x_1, \dots, x_n$  – множество из  $n$  булевых переменных. Назовем  $k$ -буквенной скобкой дизъюнкцию вида  $(x_{i_1}^{\sigma_1} \vee x_{i_2}^{\sigma_2} \vee \dots \vee x_{i_k}^{\sigma_k})$ . Построим случайную  $k$ -КНФ  $F_k(n, m)$  путем случайного, равновероятного и независимого выбора  $m$  скобок из числа  $2^k C_n^k$  всех скобок. Многие исследования посвящены изучению структуры  $N_{F_k(n, rn)}$  – множества выполняющих наборов  $F_k(n, rn)$ , где  $r$  – константа, а  $n$  стремится к бесконечности. Пусть  $S_k(n, r)$  – вероятность того, что  $F_k(n, rn)$  выполнима. Определим

$$r_k \equiv \sup\{r : \lim_{n \rightarrow \infty} S_k(n, r) = 1\},$$

$$r_k^* \equiv \inf\{r : \lim_{n \rightarrow \infty} S_k(n, r) = 0\},$$

то есть  $r_k$  – точная верхняя грань таких  $r$ , что вероятность выполнимости формулы все еще стремится к единице,  $r_k^*$  – точная нижняя грань таких  $r$ , что вероятность выполнимости формулы стремится к нулю. Ясно, что  $r_k \leq r_k^*$ . Существует предположение, что  $r_k = r_k^*$ , то есть при увеличении  $r$  в определенный момент происходит скачок предела вероятности выполнимости от единицы к нулю. Такое число  $r_k$  называется *порогом выполнимости*.

Существование порога не доказано, но известно следующее утверждение:

**Теорема 1.** (Friedgut [4]) Для любого  $k \geq 2$  существует такая последовательность  $r_k(n)$ , что для любого  $\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} S_k(n, (1 - \varepsilon)r_k(n)) = 1,$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} S_k(n, (1 + \varepsilon)r_k(n)) = 0.$$

<sup>1</sup>Работа выполнена при поддержке Российского фонда фундаментальных исследований, грант 07-01-00444А

**Следствие 1.** Зафиксируем  $k \geq 2$ . Если  $F_k(n, rn)$  выполнима с вероятностью  $P_n > C > 0$ , то  $r_k > r$ .

В работах [1], [2], [3] были получены нижние оценки порога выполнимости для различных  $k$  с помощью метода вторых моментов в следующем виде.

**Лемма 1.** (Метод вторых моментов) Пусть  $X$  – неотрицательная случайная величина. Тогда

$$P(X > 0) \geq \frac{M^2(X)}{M(X^2)}.$$

В 2005 году в работе [7] было доказано, что при определенных значениях  $r$  с высокой вероятностью ( $P \rightarrow 1$ ) множество выполняющих наборов разбивается на „кластеры“ – подмножества, расстояния между которыми существенно больше, чем диаметры самих подмножеств.

В настоящей работе исследуется вероятность присутствия в множестве выполняющих наборов  $F_k(n, rn)$  граней различных размерностей.

## 2 Общие соображения

Из элементарных соображений получается следующий результат.

**Теорема 2.** Пусть  $r < r_k$ ,  $t(n) = o(n)$ . Тогда с высокой вероятностью ( $P \rightarrow 1$  при  $n \rightarrow \infty$ ) множество  $N_{F_k(n, rn)}$  состоит из граней размерности не меньше  $t(n)$ .

Чтобы доказать это, заметим, что с высокой вероятностью не менее  $t(n)$  из переменных  $x_1, \dots, x_n$  не попадут в формулу.

**Лемма 2.** Если  $t(n) = o(n)$ , то с высокой вероятностью не менее  $t(n)$  из переменных  $x_1, \dots, x_n$  не входят в формулу  $F_k(n, rn)$ .

Доказательство. Построим случайную формулу  $F_k(n, rn)$  с помощью выбора  $rn$  скобок из числа  $2^k C_n^k$  всех  $k$ -буквенных скобок. Пусть  $X$  – случайная величина, равная числу переменных, не вошедших в формулу, а  $V$  – множество переменных, вошедших в формулу. Тогда

$$X = \sum_i 1_{x_i \notin V}.$$

Пусть  $V_j$  – множество переменных из  $j$ -й скобки формулы.

$$M(X) = \sum_{i=1}^n P(x_i \notin V) = nP(x_i \notin V) = n \prod_{j=1}^{rn} P(x_i \notin V_j) = nP(x_i \notin V_j)^{rn}.$$

Заметим, что переменная входит в скобку с вероятностью  $k/n$ , а значит,

$$M(X) = n \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} \sim ne^{-kr}. \quad (1)$$

Для того, чтобы применить неравенство Пэли-Зигмунда в виде

$$P(X \geq t) \geq \frac{(M(X) - t)^2}{M(X^2)}$$

при  $t \leq M(X)$ , нам потребуется найти  $M(X^2)$ .

$$\begin{aligned} M(X^2) &= M\left(\left(\sum_i 1_{x_i \notin V}\right)^2\right) = M\left(\sum_{i_1, i_2=1}^n 1_{x_{i_1}, x_{i_2} \notin V}\right) = \\ &= \sum_{i_1, i_2=1}^n P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V) = \sum_{i=1}^n P(x_i \notin V) + \sum_{i_1 \neq i_2} P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V) = \\ &= nP(x_i \notin V) + (n^2 - n)P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V). \end{aligned} \quad (2)$$

Вероятность  $P(x_i \notin V)$  уже посчитана и равна  $(1 - \frac{k}{n})^{rn} \rightarrow e^{-kr}$ .  
Вероятность  $P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V)$  равна  $P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V_j)^{rn}$ . В то же время

$$\begin{aligned} P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V_j) &= 1 - P(x_{i_1} \in V_j \cup x_{i_2} \in V_j) = \\ &= 1 - (P(x_{i_1} \in V_j) + P(x_{i_2} \in V_j) - P(x_{i_1} \in V_j \cap x_{i_2} \in V_j)). \end{aligned}$$

Вероятность того, что две заданные переменные входят в случайную скобку, равна  $\frac{k}{n} \frac{k-1}{n-1}$ , так как всего есть  $C_n^2$  способов выбрать две переменные из  $\{x_1, \dots, x_n\}$  и  $C_k^2$  способов выбрать две переменные из  $V_j$ . Следовательно,

$$1 - (P(x_{i_1} \in V_j) + P(x_{i_2} \in V_j) - P(x_{i_1} \in V_j \cap x_{i_2} \in V_j)) = 1 - \frac{2k}{n} + \frac{k}{n} \frac{k-1}{n-1},$$

а значит,

$$P(x_{i_1}, x_{i_2} \notin V) = \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k}{n} \frac{k-1}{n-1}\right)^{rn} \rightarrow e^{-2kr}.$$

Подставляя это в (2), получим

$$M(X^2) = n \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} + (n^2 - n) \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k k - 1}{n n - 1}\right)^{rn}. \quad (3)$$

Пусть  $t(n) = o(n)$ . По неравенству Пэли-Зигмунда,

$$P(X > t(n)) \geq \frac{(M(X) - t(n))^2}{M(X^2)}.$$

Подставляя (1) и (3), получим

$$\begin{aligned} \frac{(M(X) - t(n))^2}{M(X^2)} &= \frac{(n \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} - t(n))^2}{n \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} + (n^2 - n) \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k k - 1}{n n - 1}\right)^{rn}} = \\ &= \frac{\left(\left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} - \frac{t(n)}{n}\right)^2}{\frac{1}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k k - 1}{n n - 1}\right)^{rn}}. \end{aligned} \quad (4)$$

Так как  $\left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} \rightarrow e^{-kr}$ ,  $\left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k k - 1}{n n - 1}\right)^{rn} \rightarrow e^{-2kr}$ , а  $t(n) = o(n)$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(M(X) - t(n))^2}{M(X^2)} = \frac{(e^{-kr})^2}{e^{-2kr}} = 1.$$

Следовательно,  $P(X > t(n)) \rightarrow 1$ , что и требовалось доказать. ■

Таким образом, с высокой вероятностью в  $F_k(n, rn)$  не войдут  $t(n)$  переменных. Если  $r < r_k$ , то формула  $F_k(n, rn)$  выполнима с высокой вероятностью. Пусть  $\sigma$  – ее выполняющий набор. Ясно, что изменяя координаты, соответствующие переменным, не вошедшим в формулу, мы получим грань размерности  $t(n)$ , состоящую из выполняющих наборов. ■

Из доказательства леммы 2 понятно, что даже при  $t(n)/n = \text{const} < e^{-kr}$  можно оценить снизу предел вероятности  $P(X > t(n))$ .

**Теорема 3.** Пусть  $r < r_k$ ,  $t(n) = cn$ , где  $c$  – константа,  $c < e^{-kr}$ . Тогда вероятность того, что множество  $N_{F_k(n, rn)}$  состоит из граней размерности не меньше  $t(n)$ , ограничена снизу величиной, стремящейся к  $(1 - ce^{kr})^2$ .

Доказательство. Подставляя  $t(n) = c/n$  в (4), получим

$$P(X > t(n)) \geq \frac{\left(\left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} - c\right)^2}{\frac{1}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k k - 1}{n n - 1}\right)^{rn}}.$$

Но

$$\frac{\left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} - c^2}{\frac{1}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{rn} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2k}{n} + \frac{k}{n} \frac{k-1}{n-1}\right)^{rn}} \rightarrow \frac{(e^{-kr} - c)^2}{e^{-2kr}} = (1 - ce^{kr})^2.$$

■

Исследуем поведение вероятности присутствия грани размерности  $ns$  в множестве выполняющих наборов случайной формулы. Напомним, что были сделаны следующие предположения о множестве выполняющих наборов случайной формулы.

**Предположение 1.** (О пороге выполнимости, Chvatal, Reed, [6]) Для любого  $k \geq 2$  существует такое  $r_k$ , что

если  $r < r_k$ , то  $F_k(n, rn)$  выполнима с высокой вероятностью,

если  $r > r_k$ , то  $F_k(n, rn)$  не выполнима с высокой вероятностью.

**Предположение 2.** (О пороге  $x$ -выполнимости, Mezard, Mora, Zecchina, [7]) Будем называть формулу  $x$ -выполнимой, если у нее есть два выполняющих набора с расстоянием  $nx$ . Тогда для любого  $k \geq 2$  и для любого  $x$ ,  $0 < x < 1$ , существует такое  $r_k(x)$ , что

если  $r < r_k(x)$ , то  $F_k(n, rn)$   $x$ -выполнима с высокой вероятностью,

если  $r > r_k(x)$ , то  $F_k(n, rn)$  не  $x$ -выполнима с высокой вероятностью.

(Заметим, что  $x$ -выполнимость эквивалентна выполнимости при  $x = 0$ .)

Более слабые результаты были позднее экспериментально проверены и доказаны.

Сделаем аналогичное предположение о присутствии грани размерности  $ns$  в множестве  $N_{F_k(n, rn)}$ .

**Предположение 3.** (О пороге присутствия граней) Для любого  $k \geq 2$  и для любого  $s$ ,  $0 < s < 1$ , существует такое  $r_k(s)$ , что

если  $r < r_k(s)$ , то с высокой вероятностью в  $N_{F_k(n, rn)}$  найдется грань размерности  $ns$ ,

если  $r > r_k(s)$ , то с высокой вероятностью в  $N_{F_k(n, rn)}$  отсутствуют грани размерности  $ns$ .

### 3 Порог присутствия граней

Следующая теорема – аналог теоремы 1 для граней размерности  $ns$ .

**Теорема 4.** Для всех  $k \geq 2$  и  $s \in (0, 1)$  существует такая последовательность  $r_{k,s}(n)$ , что для любого  $\epsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(\exists \sigma \in G_{ns}^n : \sigma \subset N_{F_k(n, rn)}) = \begin{cases} 1, & \text{если } r = (1 - \epsilon)r_{k,s}(n) \\ 0, & \text{если } r = (1 + \epsilon)r_{k,s}(n). \end{cases} \quad (5)$$

Для доказательства этой теоремы мы применим подход, использованный в работе [4] для выполнимости и в работе [7] для  $x$ -выполнимости. Прежде всего, требуется ввести новую вероятностную меру для формул. Число скобок в случайной формуле  $F_k(n, rn)$  зафиксировано и равно  $rn$ . Пусть  $G_k(n, rn)$  – случайная формула, полученная следующим образом. Выберем независимо каждую из  $\mathcal{N} = 2^k C_n^k$  скобок с вероятностью  $p = rn/\mathcal{N}$ , и составим формулу из конъюнкции выбранных скобок. Число скобок формулы  $G_k(n, rn)$  распределено согласно биномиальному распределению  $\text{Bin}(\mathcal{N}, rn/\mathcal{N})$ , максимум функции вероятности достигается в точке математического ожидания,  $rn$ . Доказательство теоремы опирается на следующую лемму.

**Лемма 3.** Для всех  $k \geq 2$  и  $s \in (0, 1)$  существует такая последовательность  $r_{k,s}(n)$ , что для любого  $\epsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(\exists \sigma \in G_{ns}^n : \sigma \subset N_{G_k(n, rn)}) = \begin{cases} 1, & \text{если } r = (1 - \epsilon)r_{k,s}(n) \\ 0, & \text{если } r = (1 + \epsilon)r_{k,s}(n). \end{cases} \quad (6)$$

Перед тем, как доказывать лемму, убедимся, что из нее следует теорема 4, аналогично тому, как это было сделано в работах [4] и [7] для выполнимости и  $x$ -выполнимости. Пусть выполнено (6). Обозначим  $P(\exists \sigma \in G_{ns}^n : \sigma \subset N_{F_k(n, rn)})$  через  $f_k(n, rn)$ ,  $P(\exists \sigma \in G_{ns}^n : \sigma \subset N_{G_k(n, rn)})$  через  $g_k(n, rn)$ . Пусть  $\epsilon > 0$ ,  $0 < s < 1$  и  $k \geq 2$ . Заметим, что для любой  $k$ -КНФ  $F$  условная вероятность  $P(G_k(n, rn) = F \mid |G_k(n, rn)| = |F|)$  равна вероятности  $P(F_k(n, |F|) = F)$  (где  $|F|$  – число скобок в формуле  $F$ ). А значит, по формуле полной вероятности

$$g_k(n, (r - \epsilon/2)n) = \sum_m f_k(n, m) \text{Bin}(\mathcal{N}, (r - \epsilon/2)n/\mathcal{N})(m). \quad (7)$$

Здесь  $\text{Bin}(\mathcal{N}, (r - \epsilon/2)n/\mathcal{N})(m)$  – вероятность того, что случайная величина с распределением  $\text{Bin}(\mathcal{N}, (r - \epsilon/2)n/\mathcal{N})$  равна  $m$ .

Воспользуемся тем фактом, что основной вклад в сумму дают слагаемые в окрестности математического ожидания числа скобок,  $(r - \epsilon/2)n$ .

$$g_k(n, (r - \epsilon/2)n) = \sum_{(r-\epsilon)n < m < rn} f_k(n, m) \text{Bin}(\mathcal{N}, (r - \epsilon/2)n/\mathcal{N})(m) + o(1). \quad (8)$$

Функция  $f_k(n, rn)$  убывает по  $r$ . А значит,

$$g_k(n, (r - \epsilon/2)n) \leq f_k(n, (r - \epsilon)n) + o(1). \quad (9)$$

Подставляя  $r = r_{k,s}(n)$ , получим первую часть теоремы:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_k(n, (r_{k,s}(n) - \epsilon)n) = 1.$$

Вторая часть получается аналогично.

Докажем лемму 3, следуя рассуждениям, приведенным в [4] и [7]. В работе [4] Friedgut получил условия наличия „размытого порога“ для свойств случайных формул. В приложении к работе [4] Bourgain получил немного другое условие, которое было использовано в работе [7] и лучше подойдет для наших целей. Для того, чтобы применить это условие, нам потребуются следующие обозначения.

Подмножество („свойство“)  $A$  множества  $\{0, 1\}^{\mathcal{N}}$  ( $\mathcal{N} = 2^k C_n^k$ ) называется монотонным, если для любых  $F, F' \in \{0, 1\}^{\mathcal{N}}$  из  $F \leq F'$  и  $F \in A$  следует  $F' \in A$ . Пусть вероятностная мера на  $\{0, 1\}^{\mathcal{N}}$ ,  $\mu_p$ , задана как произведение мер: вероятность единицы равна  $p$ , вероятность нуля равна  $1 - p$ . Построим взаимно однозначное соответствие между множеством всех  $k$ -КНФ на  $n$  переменных и множеством  $\{0, 1\}^{\mathcal{N}}$  (1 соответствует вхождению скобки в формулу, 0 соответствует отсутствию скобки, всего есть  $\mathcal{N} = 2^k C_n^k$  возможных скобок). В нашем случае свойство  $A$  означает отсутствие в  $N_{G_k(n, rn)}$  граней размерности  $ns$ . Ясно, что это свойство монотонно. Кроме того,

$$\mu_p(A) = 1 - g_k(n, rn) \quad \text{при } p = rn/\mathcal{N}.$$

**Теорема 5.** [Bourgain] Пусть  $A \subset \{0, 1\}^{\mathcal{N}}$  – монотонное свойство, и пусть

$$\mu_p(A) = \frac{1}{2}, \quad (10)$$

$$p \frac{d\mu_p(A)}{dp} < C, \quad (11)$$

$$p = o(1). \quad (12)$$

Тогда существует такое  $\delta = \delta(C)$ , что либо

$$\mu_p(F \in \{0, 1\}^{\mathcal{N}} \text{ содержит } F' \in A \text{ размера } |F'| \leq 10C) > \delta, \quad (13)$$

либо существует такая формула  $F' \notin A$  размера  $|F'| \leq 10C$ , что условная вероятность

$$\mu_p(F \text{ принадлежит } A | F \text{ содержит } F') > \frac{1}{2} + \delta. \quad (14)$$

Кроме того, в (10) и (14) можно заменить  $1/2$  на любое  $\alpha \in (0, 1)$ .

Ясно, что  $\mu_0(A) = 0$ . С помощью неравенства Маркова нетрудно показать, что  $\mu_{p^*}(A) = 1 + o(1)$ , где  $p^* = 2^k n \ln 2 / \mathcal{N}$ . Значение  $\mu_p(A)$  непрерывно возрастает с ростом  $p$ . Следовательно, существует такое  $p \leq p^* = o(1)$ , что  $\mu_p(A) = 1/2$ . Таким образом, условия (10) и (12) выполнены. Условие (11) выполнено для всех достаточно больших  $n$  (при  $C$ , не зависящем от  $n$ ) тогда и только тогда, когда порог для свойства  $A$  „размыт“ и лемма 3 не верна. А значит, для доказательства леммы 3 надо доказать, что для любых  $C$  и  $\delta(C)$  при достаточно больших  $n$  утверждения (13) и (14) всегда ложны.

Докажем невозможность (13). Пусть свойство  $B \subset \{0, 1\}^{\mathcal{N}}$  соответствует множеству невыполнимых формул. Ясно, что  $\mu_p(B) \leq \mu_p(A)$  (так как если в множестве выполняющих наборов формулы есть грань размерности  $ns$ , то формула выполнима). В [4] было доказано, что при  $\mu_p(B) \leq 1/2$  в  $F$  с высокой вероятностью нет невыполнимых подформул размера не больше  $10C$ . Заметим, что в подформулу  $F'$ ,  $|F'| \leq 10C$ , не входят как минимум  $n - 10Ck$  из  $n$  переменных, а значит если  $F'$  выполнима, то выбрав выполняющий набор и присваивая переменным, не вошедшим в  $F'$ , произвольные значения, получим грань размерности не менее  $n - 10Ck$ , что больше  $ns$  при достаточно большом  $n$ . Следовательно, с высокой вероятностью в  $F$  не существует подформулы  $F'$ , принадлежащей  $A$ , размера не более  $10C$ , и неравенство (13) не выполняется.

Остается доказать невозможность (14), то есть доказать, что не существует „маленькой“ формулы (размера не более  $10C$ ), присутствие которой увеличивает вероятность того, что  $F$  принадлежит множеству  $A$ , на константу. Предположим, что такая формула  $F'$  существует. Пусть  $V'$  – множество переменных, входящих в  $F'$ ,  $|V'| \leq 10Ck$ . Нам понадобится множество переменных  $V$ , такое, что  $V' \subset V$  и  $|V| = v(n)$ ,



где  $v(n) = n^{\frac{1}{16(k+1)}}$  (такой выбор функции  $v(n)$  будет объяснен при доказательстве леммы б). Пусть каждая из  $\mathcal{N}$  скобок входит в  $F$  независимо с вероятностью  $p$  (а значит,  $\mu_p(F \in A) = 1/2$ ). Представим формулу  $F$  в виде конъюнкции формул  $F_1$  и  $F_2$ , где в  $F_1$  входят скобки из  $F$ , содержащие хотя бы одну переменную из  $V$ , а в  $F_2$  – остальные скобки из  $F$ .

Сначала оценим размер  $F_1$ .

**Лемма 4.** *Существует такая константа  $C_1$ , что с высокой вероятностью  $|F_1| \leq C_1 v(n)$ .*

*Доказательство.* Заметим, что случайная величина  $|F_1|$  распределена по биномиальному закону  $\text{Bin}(2^k C_n^k - 2^k C_{n-v(n)}^k, p)$ , так как число скобок, содержащих хотя бы одну переменную из  $V$ , равно  $2^k C_n^k - 2^k C_{n-v(n)}^k$ . А значит,

$$M(|F_1|) = p 2^k (C_n^k - C_{n-v(n)}^k).$$

Поскольку  $p \leq 2^k n \ln 2 / \mathcal{N} = n \ln 2 / C_n^k$ ,

$$\begin{aligned} M(|F_1|) &\leq 2^k n \ln 2 \left( 1 - \frac{C_{n-v(n)}^k}{C_n^k} \right) \leq \\ &\leq 2^k n \ln 2 \left( 1 - \left( \frac{n-k-v(n)+1}{n-k+1} \right)^k \right) = \\ &= 2^k n \ln 2 \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \right). \end{aligned} \quad (15)$$

Вычислим предел

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{v(n)} \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \right).$$

Обозначим  $-\frac{v(n)}{n-k+1}$  через  $x$ . Известно, что

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{(1+x)^k - 1}{x} = k,$$

а значит

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n-k+1}{v(n)} \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \right) = k,$$

и

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{v(n)} \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \right) = k.$$

Следовательно, существует такая константа  $c_2$ , что при достаточно большом  $n$

$$n \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \right) \leq c_2 k v(n).$$

Тогда из (15) следует, что

$$M(|F_1|) \leq 2^k \ln 2 c_2 k v(n) = c_3 v(n).$$

Кроме того, из свойств биномиального распределения следует, что

$$D(|F_1|) = (1-p)M(|F_1|) \leq M(|F_1|).$$

Тогда по неравенству Чебышева

$$P(|F_1| \geq 2M(|F_1|)) \leq \frac{D(|F_1|)}{M(|F_1|)^2} \leq \frac{1}{M(|F_1|)} \rightarrow 0 \text{ при } n \rightarrow \infty.$$

А значит, с высокой вероятностью  $|F_1| < 2M(|F_1|) \leq 2c_3 v(n) = C_1 v(n)$  (где  $C_1 = 2c_3$ ), что и требовалось доказать. ■

**Лемма 5.** *С высокой вероятностью, каждая из скобок  $F_1$  содержит ровно одну переменную из  $V$ .*

Доказательство. Обозначим множество скобок из  $F_1$ , содержащих хотя бы две переменные из  $V$ , через  $F_1''$ . Общее число возможных скобок, содержащих ровно одну переменную из  $V$ , равно  $2^k v(n) C_{n-v(n)}^{k-1}$ , а значит, случайная величина  $|F_1''|$  распределена по биномиальному закону  $\text{Bin}(2^k C_n^k - 2^k C_{n-v(n)}^k - 2^k v(n) C_{n-v(n)}^{k-1}, p)$ . Оценим вероятность  $|F_1''| > 0$  с помощью неравенства Маркова.

$$M(|F_1''|) = p 2^k (C_n^k - C_{n-v(n)}^k - v(n) C_{n-v(n)}^{k-1}).$$

Поскольку  $p \leq 2^k n \ln 2 / \mathcal{N} = n \ln 2 / C_n^k$ , а  $C_{n-v(n)}^{k-1} = C_{n-v(n)}^k \frac{k}{n-v(n)-k+1}$ ,

$$\begin{aligned} M(|F_1''|) &\leq 2^k n \ln 2 \left( 1 - \frac{C_{n-v(n)}^k}{C_n^k} \left( 1 + \frac{k v(n)}{n-v(n)-k+1} \right) \right) \leq \\ &\leq 2^k n \ln 2 \left( 1 - \left( \frac{n-k-v(n)+1}{n-k+1} \right)^k \left( 1 + \frac{k v(n)}{n-k+1} \right) \right) = \end{aligned}$$

$$= 2^k n \ln 2 \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \left( 1 + \frac{kv(n)}{n-k+1} \right) \right). \quad (16)$$

Обозначим  $\frac{v(n)}{n-k+1}$  через  $x$  и заметим, что

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{1 - (1-x)^k(1+kx)}{x^2} = \frac{1}{2}k(1-k).$$

(Это нетрудно показать например дважды применив правило Лопиталья).

Тогда

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(n-k+1)^2}{v(n)^2} \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \left( 1 + \frac{kv(n)}{n-k+1} \right) \right) = \frac{1}{2}k(1-k),$$

а значит ---

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2}{v(n)^2} \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \left( 1 + \frac{kv(n)}{n-k+1} \right) \right) = \frac{1}{2}k(1-k),$$

и существует такая константа  $c_4$ , что при достаточно большом  $n$

$$n \left( 1 - \left( 1 - \frac{v(n)}{n-k+1} \right)^k \left( 1 + \frac{kv(n)}{n-k+1} \right) \right) \leq c_4 \frac{v(n)^2}{n}.$$

Из (16) следует, что

$$M(|F_1''|) \leq 2^k \ln 2 c_4 \frac{v(n)^2}{n} \rightarrow 0 \text{ при } v(n) = o(\sqrt{n}).$$

По неравенству Маркова, с высокой вероятностью  $|F_1''| = 0$ , что и требовалось доказать. ■

Будем говорить, что в формуле присутствует грань размерности  $ns$ , если такая грань найдется в множестве выполняющих наборов формулы. Рассмотрим формулу  $G_1$ , полученную с помощью случайного, равновероятного и независимого выбора  $C_1 v(n)$  скобок размера  $k-1$ . Позднее мы заменим  $F_1$  на  $G_1$ . Пока что докажем, что добавление  $G_1$  в формулу не может увеличить вероятность отсутствия в формуле грани размерности  $ns$  более чем на  $\delta/2$ . Фактически мы докажем более сильное утверждение: даже если  $G_1$  состоит из  $C_1 v(n)$  однобуквенных скобок, добавление  $G_1$  в формулу не может увеличить вероятность отсутствия в формуле грани размерности  $ns$  более чем на  $\delta/2$ .

Пусть  $f(n)$  стремится к бесконечности при  $n$ , стремящемся к бесконечности, но  $f(n) = o(\sqrt{n})$ . Для определенности выберем  $f(n) = n^{1/4}$ . Согласно лемме 5.6 из [4], добавление  $f(n)$  скобок длины  $k$  в формулу не может увеличить вероятность выполнения какого-либо монотонного свойства более чем на  $\delta/2$ . Следовательно, добавление  $f(n)$  скобок длины  $k$  в формулу не может увеличить вероятность отсутствия в формуле грани размерности  $ns$  более чем на  $\delta/2$ . Докажем, что добавление  $C_1v(n)$  однобуквенных скобок не может увеличить эту вероятность больше, чем добавление  $f(n)$  скобок длины  $k$ . Аналогичные утверждения были доказаны для выполнимости (лемма 5.7 из [4]) и для  $x$ -выполнимости (лемма 4 из [7]).

**Лемма 6.** Пусть  $S \subset G_{ns}^n$ . Будем говорить, что формула  $F$  покрывает множество  $S$ , если все грани из  $S$  отсутствуют в  $N_F$ . Будем говорить, что  $S$  является  $(d, k, \epsilon)$ -покрываемым, если случайная  $k$ -КНФ с  $d$  скобками покрывает  $S$  с вероятностью по крайней мере  $\epsilon$ . Пусть  $f(n) = n^{1/4}$ . Тогда для любых фиксированных  $k$  и  $\epsilon$  при достаточно большом  $n$  любое множество  $S \subset G_{ns}^n$ , являющееся  $(C_1v(n), 1, \epsilon)$ -покрываемым, является также  $(f(n), k, \epsilon)$ -покрываемым.

Доказательство. Пусть  $S$  является  $(C_1v(n), 1, \epsilon)$ -покрываемым. Это значит, что случайная формула, полученная последовательным выбором  $C_1v(n)$  однобуквенных скобок, покрывает  $S$  с вероятностью по крайней мере  $\epsilon$ . Мы докажем, что если заменить последнюю однобуквенную скобку на  $\sqrt{f(n)}/C_1v(n)$  скобок длины  $k$ , то вероятность покрытия  $S$  не может уменьшиться более чем на  $\epsilon/2C_1v(n)$ . От порядка добавления скобок в формулу вероятность покрытия не меняется, а значит, можно сначала выбрать  $\sqrt{f(n)}/C_1v(n)$  скобок длины  $k$ , а затем  $-C_1v(n) - 1$  однобуквенных скобок. Повторив замену однобуквенной скобки на  $\sqrt{f(n)}/C_1v(n)$  скобок длины  $k$   $C_1v(n)$  раз, получим  $\sqrt{f(n)}$  скобок длины  $k$ , при этом вероятность покрытия  $S$  не может уменьшиться более чем на  $C_1v(n)\epsilon/2C_1v(n) = \epsilon/2$ . Таким образом, множество  $S$  является  $(\sqrt{f(n)}, k, \epsilon/2)$ -покрываемым. Тогда построим случайную формулу,  $\sqrt{f(n)}$  раз выбрав  $\sqrt{f(n)}$  скобок длины  $k$ . Вероятность того, что такая формула покрывает  $S$ , не меньше  $1 - (1 - \epsilon/2)^{\sqrt{f(n)}} \geq \epsilon$  (при достаточно большом  $n$ ). Следовательно,  $S$  является  $(f(n), k, \epsilon)$ -покрываемым.

Осталось доказать, что при замене последней однобуквенной скобки на  $\sqrt{f(n)}/C_1v(n)$  скобок длины  $k$  вероятность покрытия не может

уменьшиться более чем на  $\epsilon/2C_1v(n)$ . В случае, если до замены вероятность покрытия была не больше  $\epsilon/2C_1v(n)$ , доказывать нечего (даже если после замены вероятность покрытия станет равна нулю, она уменьшится не более чем на  $\epsilon/2C_1v(n)$ ). Рассмотрим случай, когда вероятность покрытия до замены равна  $\alpha(n) > \epsilon/2C_1v(n)$ . Достаточно доказать, что если множество  $S'$  является  $(1, 1, \alpha(n))$ -покрываемым, то оно является  $(\sqrt{f(n)}/C_1v(n), k, \alpha(n))$ -покрываемым (а значит, при замене вероятность покрытия вообще не уменьшится).

Заметим, что однобуквенная скобка  $x_i^\sigma$  покрывает множество  $S'$  тогда и только тогда, когда в коде каждой грани из  $S'$  координата с номером  $i$  не равна  $\sigma$ . Следовательно, для того, чтобы скобка  $x_i^\sigma$  могла покрыть множество  $S'$ , необходимо, чтобы в кодах граней из  $S'$  координаты с номером  $i$  принадлежали множеству  $\{\bar{\sigma}, -\}$  (т.е. или  $\{0, -\}$  или  $\{1, -\}$ ). Для того, чтобы  $S'$  было  $(1, 1, \alpha(n))$ -покрываемым, необходимо, чтобы число таких  $i$  было не меньше  $n\alpha(n)$ . Но тогда  $k$ -буквенная скобка покрывает  $S'$  с вероятностью не меньше  $2^{-k}C_{n\alpha(n)}^k/C_n^k \geq c \times \alpha(n)^k$ , где  $c$  – константа, не зависящая от  $n$ . Значит, вероятность того, что  $\sqrt{f(n)}/C_1v(n)$  скобок длины  $k$  покрывают  $S'$ , не меньше

$$1 - (1 - c\alpha(n)^k)^{\frac{\sqrt{f(n)}}{C_1v(n)}} > 1 - \left(1 - c \left(\frac{\epsilon}{2C_1v(n)}\right)^k\right)^{\frac{\sqrt{f(n)}}{C_1v(n)}},$$

а это выражение стремится к единице, если  $v(n)^k = o(\sqrt{f(n)}/v(n))$ , т.е. если  $v(n)^{k+1} = o(\sqrt{f(n)})$ , или, что то же самое,  $v(n) = o(f(n)^{\frac{1}{2(k+1)}})$ . Это условие выполнено при  $v(n) = n^{\frac{1}{16(k+1)}}$  и  $f(n) = n^{1/4}$ . ■

Напомним, что в формулу  $F$  каждая из  $\mathcal{N}$  скобок входит независимо с вероятностью  $p$ , а значит, согласно (10),  $\mu_p(F \text{ принадлежит } A) = 1/2$ . Из леммы 6 следует, что добавление в  $F$   $C_1v(n)$  случайных однобуквенных скобок не может увеличить вероятность отсутствия в формуле грани размерности  $ns$  сильнее, чем добавление  $f(n)$  скобок длины  $k$ . При этом добавление  $f(n)$  скобок длины  $k$  в формулу не может увеличить вероятность отсутствия в формуле грани размерности  $ns$  более чем на  $\delta/2$ . Следовательно, добавление в  $F$   $C_1v(n)$  однобуквенных скобок может увеличить эту вероятность не более чем на  $\delta/2$ . Ясно, что если заменить однобуквенные скобки на скобки длины  $k - 1$ , то вероятность не может увеличиться. Следовательно, вероятность присутствия в формуле  $F \wedge G_1$  грани размерности  $ns$  не меньше  $1/2 - \delta/2$ . Рассмотрим случай, когда

такие грани присутствуют в  $F \wedge G_1$ . Выберем одну такую грань случайно и равновероятно. Нетрудно видеть, что выбор грани не зависит от выбора множества  $V$ .

**Лемма 7.** *Рассмотрим случай, когда в  $F \wedge G_1$  присутствуют грани размерности  $ns$ . Выберем одну такую грань  $\tau$  случайно и равновероятно. Пусть  $T(\tau)$  – число прочерков в коде грани  $\tau$ , соответствующих переменным из  $V$  ( $T(\tau) = \sum_{i=1}^n 1_{\tau_i = -, x_i \in V}$ ). Тогда с высокой вероятностью  $T(\tau) \leq v(n) - 10Ck$ .*

Доказательство. Так как выбор грани не зависит от выбора множества  $V$ , каждая грань из множества  $G_{ns}^n$  может быть выбрана с равной вероятностью. Таким образом, грань  $\tau$  получена в результате случайного равновероятного выбора из множества  $G_{ns}^n$ .

Найдем число граней  $\sigma$  из  $G_{ns}^n$ , таких, что  $T(\sigma) = t$ . Есть  $C_{v(n)}^t C_{n-v(n)}^{ns-t}$  способов выбрать  $ns$  координат, равных  $-$ , и  $2^{(1-s)n}$  способов зафиксировать остальные координаты. Тогда число таких граней, что  $T(\sigma) = t$ , равно  $2^{(1-s)n} C_{v(n)}^t C_{n-v(n)}^{ns-t}$ , и

$$P(T(\tau) = t) = \frac{2^{(1-s)n} C_{v(n)}^t C_{n-v(n)}^{ns-t}}{2^{(1-s)n} C_n^{ns}} = \frac{C_{v(n)}^t C_{n-v(n)}^{ns-t}}{C_n^{ns}}.$$

Обозначим  $10Ck$  через  $K$ . Требуется доказать, что  $P(T(\tau) > v(n) - K) = o(n)$ . Ясно, что

$$P(T(\tau) > v(n) - K) = \sum_{t=v(n)-K+1}^{v(n)} P(T(\tau) = t).$$

Так как при достаточно большом  $n$  вероятность  $P(T(\tau) = t)$  убывает на  $[v(n) - K + 1, v(n)]$ ,

$$\begin{aligned} \sum_{t=v(n)-K+1}^{v(n)} P(T(\tau) = t) &\leq K P(T(\tau) = v(n) - K + 1) = \\ &= K \frac{C_{v(n)}^{v(n)-K+1} C_{n-v(n)}^{ns-v(n)+K-1}}{C_n^{ns}} \leq \\ &\leq K \frac{v(n)^K (n-v(n))!}{K! n!} \frac{(ns)!}{(ns-v(n)+K)!} \frac{(n-ns)!}{(n-ns-K)!} \leq \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\leq K \frac{v(n)^K}{K!} \frac{1}{(n-v(n))^{v(n)}} (ns)^{v(n)-K} (n-ns)^K = \\ &= \frac{v(n)^K}{(K-1)!} \left( \frac{n}{n-v(n)} \right)^{v(n)} s^{v(n)-K} (1-s)^K. \end{aligned}$$

При  $n$ , стремящемся к бесконечности,  $v(n)^K s^{v(n)-K}$  стремится к нулю, а  $\left( \frac{n}{n-v(n)} \right)^{v(n)}$  стремится к единице. Следовательно,

$$\frac{v(n)^K}{(K-1)!} \left( \frac{n}{n-v(n)} \right)^{v(n)} s^{v(n)-K} (1-s)^K = o(n),$$

и  $P(T(\tau) > v(n) - K) = o(n)$ , а значит, с высокой вероятностью  $T(\tau) \leq v(n) - 10Ck$ , что и требовалось доказать. ■

Итак, в  $F \wedge G_1$  присутствуют грани размерности  $ns$  с вероятностью по крайней мере  $1/2 - \delta/2$ . Если такие грани присутствуют, то с высокой вероятностью хотя бы в одной из граней менее  $v(n) - 10Ck$  прочерков попадают в множество  $V$  (то есть более  $ns - v(n) + 10Ck$  прочерков не попадут в это множество). Удалим из  $F \wedge G_1$  подформулу  $F_1$ , то есть все скобки  $F$ , содержащие переменные из  $V$ . Останется формула  $F_2 \wedge G_1$ , в которой с высокой вероятностью нет переменных из  $V$ . Тогда если грань  $\sigma$  содержится в  $F_2 \wedge G_1$ , то заменяя в коде  $\sigma$  все координаты, соответствующие множеству  $V$ , на прочерки, получим грань  $\sigma'$  размерности по крайней мере  $ns + 10Ck$ , содержащуюся в  $F_2 \wedge G_1$ . Добавим подформулу  $F'$ . Все ее переменные содержатся в  $V$ ,  $F'$  выполнима и содержит не более  $10Ck$  переменных. Заменяем в коде грани  $\sigma'$  прочерки, соответствующие переменным из  $F'$ , на нули и единицы таким образом, чтобы получившаяся грань  $\sigma''$  содержалась в  $F'$ . Это можно сделать, так как  $F'$  выполнима. Размерность грани при этом уменьшится не более чем на  $10Ck$ , а значит, размерность  $\sigma''$  не меньше  $ns$ . Грань  $\sigma''$  содержится в  $F'$  и в  $F_2 \wedge G_1$ , а значит,  $\sigma''$  содержится и в  $F' \wedge F_2 \wedge G_1$ . Итак, при достаточно больших  $n$  в  $F' \wedge F_2 \wedge G_1$  есть грань размерности  $ns$  с вероятностью не меньше  $1/2 - 3\delta/4$ . Заметим, что формула  $F' \wedge F_2 \wedge G_1$  получена из формулы  $F' \wedge F$  заменой подформулы  $F_1$  на  $G_1$ . Для того, чтобы применить теорему 5, осталось доказать, что при такой замене вероятность присутствия в формуле грани размерности  $ns$  не могла вырасти на  $\delta/4$ .

Пусть  $U$  — событие „каждая скобка из  $F_1$  содержит ровно одну переменную из  $V$ , все скобки из  $G_1$  не содержат переменных из  $V$  и

$|F_1| \leq C_1 v(n)$ . Согласно леммам 4 и 5,  $U$  выполнено с высокой вероятностью. Пусть  $A_F$  – событие „в  $F' \wedge F$  есть грань размерности  $ns$ “,  $A_G$  – событие „в  $F' \wedge F_2 \wedge G_1$  есть грань размерности  $ns$ “. По формуле полной вероятности

$$P(A_F) = P(A_F|U)P(U) + P(A_F|\bar{U})P(\bar{U}), \quad (17)$$

$$P(A_G) = P(A_G|U)P(U) + P(A_G|\bar{U})P(\bar{U}). \quad (18)$$

Пусть  $B_t$  – событие „ $|F_1| = t$ “. Тогда по формуле полной вероятности

$$P(A_F|U) = \sum_{t=0}^{C_1 v(n)} P(A_F|U \cap B_t)P(B_t|U).$$

Нетрудно видеть, что при увеличении числа скобок вероятность присутствия в формуле грани размерности  $ns$  уменьшается, а значит

$$P(A_F|U) \geq \sum_{t=0}^{C_1 v(n)} P(A_F|U \cap B_{C_1 v(n)})P(B_t|U) = P(A_F|U \cap B_{C_1 v(n)}). \quad (19)$$

Сравним вероятности  $P(A_F|U \cap B_{C_1 v(n)})$  и  $P(A_G|U)$ . Выбор  $G_1$  при условии  $U$  равнозначен равновероятному выбору формулы из  $C_1 v(n)$  скобок размера  $k - 1$ , не содержащих переменных из  $V$ . Выбор  $F_1$  при условии  $U \cap B_{C_1 v(n)}$  равнозначен равновероятному выбору формулы из  $C_1 v(n)$  скобок размера  $k - 1$ , не содержащих переменных из  $V$ , и добавлению в каждую скобку случайной буквы из  $V$ . Поскольку добавление букв в скобку может только увеличить вероятность отсутствия граней,  $P(A_F|U \cap B_{C_1 v(n)}) \geq P(A_G|U)$ , и из (19) следует, что  $P(A_F|U) \geq P(A_G|U)$ . Заметим, что поскольку вероятность события  $U$  стремится к единице,  $P(\bar{U}) < \delta/16$  при достаточно больших  $n$ . Но тогда из (17) и (18) следует, что  $P(A_F) > P(A_G) - \delta/8$ . Так как  $P(A_G) \geq 1/2 - 3\delta/4$ , это означает, что  $P(A_F) > 1/2 - 7\delta/8$ , и условие (14) не может быть выполнено. Из теоремы 5 следует, что условие (11) не выполнено ни при каких  $C$ . Согласно [4], это эквивалентно наличию у монотонного свойства  $A$  „четкого“ порога, а значит лемма 3 доказана. Как было показано выше, из леммы 3 следует теорема 4.

Теорема 4 в частности означает, что верен аналог следствия 1 для граней.



**Следствие 2.** Зафиксируем  $s \in (0, 1)$ ,  $r > 0$ ,  $k \geq 3$ . Если существует такая константа  $C$ , что вероятность присутствия в  $N_{F_k(n, rn)}$  грани размерности  $ns$  больше  $C$  при любом  $n$ , то эта вероятность стремится к единице при  $n$ , стремящемся к бесконечности.

Но по теореме 3 при  $s < e^{-kr}$  и  $r < r_k$  вероятность присутствия грани размерности  $ns$  ограничена снизу величиной, стремящейся к  $(1 - se^{kr})^2 > 0$ .

**Следствие 3.** При  $s < e^{-kr}$  и  $r < r_k$  в  $N_{F_k(n, rn)}$  с высокой вероятностью присутствует грань размерности  $ns$ .

Для того, чтобы оценить вероятность присутствия в  $N_{F_k(n, rn)}$  грани размерности  $s$  при  $s \geq e^{-kr}$ , воспользуемся методом вторых моментов. Это будет обобщением подхода, примененного в работе [3].

## 4 Метод вторых моментов напрямую неприменим

Естественно начать исследование применимости метода вторых моментов с рассмотрения случайной величины, равной числу граней размерности  $ns$  в  $N_{F_k(n, rn)}$ .

$$X = \sum_{\sigma \in G_{ns}^n} 1_{\sigma \subset N_{F_k(n, rn)}},$$

где  $G_{ns}^n$  – множество граней размерности  $ns$   $n$ -мерного куба. Мы будем использовать метод вторых моментов в виде леммы 1. Из леммы следует, что если для некоторого  $r$  существует такая положительная константа  $C$ , что для всех  $n$  выполняется неравенство  $M^2(X)/M(X^2) > C$ , то вероятность присутствия грани размерности  $ns$  в  $N_{F_k(n, rn)}$  не меньше  $C$ . В этом случае согласно следствию 2 в  $N_{F_k(n, rn)}$  с высокой вероятностью присутствует грань размерности  $ns$ . Аналогичный подход был рассмотрен, например, в работе [2] для случайной величины  $|N_{F_k(n, rn)}|$ .

Из независимости скобок и линейности математического ожидания следует, что

$$\begin{aligned} M(X) &= \sum_{\sigma \in G_{ns}^n} P(\sigma \subset N_{F_k(n, rn)}) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} P(\sigma \subset N_{F_k(n, rn)}) = \\ &= 2^{(1-s)n} C_n^{ns} (P(\sigma \subset N_c))^{rn}, \end{aligned} \quad (20)$$

где  $N_c$  – множество выполняющих наборов некоторой  $k$ -буквенной скобки  $c$ .

Пусть  $A = \{0, 1, -\}^k$  – множество векторов,  $\sigma$  – некоторая грань размерности  $ns$ . Пусть  $c = x_{i_1}^{\delta_1} \vee x_{i_2}^{\delta_2} \vee \dots \vee x_{i_k}^{\delta_k}$  – случайная скобка. Определим вектор  $u \in A$  следующим образом: если  $\sigma_{i_j} = -$ , то  $u_j = -$ , если  $\sigma_{i_j} \neq -$ , то  $u_j = \sigma_{i_j}^{\delta_j}$ . Тогда вектор  $u$  описывает поведение скобки  $c$  на множестве наборов из грани  $\sigma$ . В частности,  $\sigma \subset N_c$  тогда и только тогда, когда в  $u$  есть хотя бы одна единица. Обозначим число единиц в  $u$  через  $|u|$ . Тогда

$$P(\sigma \subset N_c) = 1 - P(\sigma \not\subset N_c) = 1 - P(|u| = 0) = 1 - (P(u_j \neq 1))^k.$$

$u_j \neq 1$  тогда и только тогда, когда  $\sigma_{i_j} = -$  или  $\sigma_{i_j} \neq \delta_j$ . Вероятность такого события равна  $s + \frac{1-s}{2} = \frac{1+s}{2}$ . Следовательно,

$$P(\sigma \subset N_c) = 1 - \left(\frac{1+s}{2}\right)^k,$$

и из (20) получаем

$$M(X) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} \left(1 - \left(\frac{1+s}{2}\right)^k\right)^{rn}. \quad (21)$$

Для применения метода вторых моментов необходимо оценить  $M(X^2)$ .

$$\begin{aligned} M(X^2) &= M \left( \left( \sum_{\sigma \in G_{ns}^n} 1_{\sigma \subset N_{F_k(n, rn)}} \right)^2 \right) = M \left( \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} 1_{\sigma, \tau \subset N_{F_k(n, rn)}} \right) = \\ &= \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} P(\sigma, \tau \subset N_{F_k(n, rn)}) = \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} P(\sigma, \tau \subset N_c)^{rn}. \quad (22) \end{aligned}$$

Рассмотрим пару граней  $\sigma$  и  $\tau$  размерности  $ns$ . Исследуем вероятность того, что они обе принадлежат множеству  $N_c$  (или, что то же самое, они не пересекаются с гранью, соответствующей скобке  $c$ ). Без ограничения общности, пусть код грани  $\sigma$  имеет вид  $(00 \dots 0 - - \dots -)$ . Пусть  $z_1, z_2, z_3, z'_3, z''_3, z_4$  – количество пар  $(\sigma_i, \tau_i)$  различных типов, как указано в таблице:

$$\begin{array}{cccccc} & z_1 & z_2 & z_3 & z'_3 & z''_3 & z_4 \\ \hline \sigma & 0 & 0 & 0 & - & - & - \\ \tau & 0 & 1 & - & 0 & 1 & - \end{array}$$

(Соответственно, если  $\sigma$  имеет другой вид, то  $z_1$  — число таких пар  $(\sigma_i, \tau_i)$ , что  $\sigma_i = \tau_i \neq -$ , и так далее.) Заметим, что выполнены следующие условия:

$$\begin{cases} z_3 = z'_3 + z''_3 \\ z_3 + z_4 = ns \\ z_1 + z_2 + z_3 + z'_3 + z''_3 + z_4 = n. \end{cases}$$

Решив эту систему относительно  $z_2$  и  $z_4$ , получим

$$\begin{cases} z_4 = ns - z_3 \\ z_2 = n - ns - z_1 - z_3. \end{cases} \quad (23)$$

Построим вектор  $u$  для  $\sigma$  так, как это было сделано выше. Построим вектор  $v$  для  $\tau$  аналогичным образом. Заметим, что  $\sigma, \tau \subset N_c$  тогда и только тогда, когда  $|u| \geq 1$  и  $|v| \geq 1$ . Следовательно,

$$\begin{aligned} P(\sigma, \tau \subset N_c) &= P(|u| \geq 1 \cap |v| \geq 1) = 1 - P(|u| = 0 \cup |v| = 0) = \\ &= 1 - 2P(|u| = 0) + P(|u| = 0 \cap |v| = 0). \end{aligned} \quad (24)$$

Значение  $P(|u| = 0)$  получено выше и равно  $\left(\frac{1+s}{2}\right)^k$ .

Найдем значение  $P(|u| = 0 \cap |v| = 0)$ . Ясно, что

$$P(|u| = 0 \cap |v| = 0) = P(u_j \neq 1 \cap v_j \neq 1)^k. \quad (25)$$

Пусть  $\alpha_1 = z_1/n, \alpha_2 = z_2/n, \alpha_3 = z_3/n, \alpha_4 = z_4/n$ . Из (23) следует, что

$$\begin{cases} \alpha_2 = 1 - s - \alpha_1 - \alpha_3 \\ \alpha_4 = s - \alpha_3. \end{cases}$$

Обозначим событие  $(u_j \neq 1 \cap v_j \neq 1)$  через  $B$  и вычислим его вероятность.

Рассмотрим следующие события:

- $A_1 = (\sigma_{i_j} = 0, \tau_{i_j} = 0)$ .  $P(A_1) = \alpha_1$ .  $P(B|A_1) = 1/2$ .
- $A_2 = (\sigma_{i_j} = 0, \tau_{i_j} = 1)$ . Нетрудно видеть, что  $P(B|A_2) = 0$ .
- $A_3 = (\sigma_{i_j} = 0, \tau_{i_j} = -) \cap (\sigma_{i_j} = -, \tau_{i_j} \neq -)$ .  $P(A_3) = 2\alpha_3$ ,  $P(B|A_3) = 1/2$ .

- $A_4 = (\sigma_{ij} = -, \tau_{ij} = -)$ .  $P(A_4) = \alpha_4$ ,  $P(B|A_4) = 1$ .

По формуле полной вероятности,

$$\begin{aligned}
 P(B) &= \\
 &= P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2) + P(B|A_3)P(A_3) + P(B|A_4)P(A_4) = \\
 &= \frac{\alpha_1}{2} + \alpha_3 + \alpha_4 = \frac{\alpha_1}{2} + s. \tag{26}
 \end{aligned}$$

Сопоставляя (22), (24), (25) и (26), получим

$$M(X^2) = \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} \left( 1 - 2 \left( \frac{1+s}{2} \right)^k + \left( \frac{\alpha_1}{2} + s \right)^k \right)^{rn}.$$

Обозначим

$$P(\sigma, \tau \subset N_c) = 1 - 2 \left( \frac{1+s}{2} \right)^k + \left( \frac{\alpha_1}{2} + s \right)^k$$

через  $f(\alpha_1)$ . Тогда

$$M(X^2) = \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} f(z_1/n)^{rn}.$$

Пусть заданы параметры  $z_1$  и  $z_3$ , код грани  $\sigma$  имеет вид  $(00 \dots 0 - - \dots -)$ . Найдем число способов выбрать  $\tau \in G_{ns}^n$ . Сначала выберем, какие из пар  $(\sigma_i, \tau_i)$  равны  $(0, -)$ .  $n(1-s)$  координат кода  $\sigma$  равны 0, из их числа надо выбрать  $z_3$  координат, всего  $C_{n(1-s)}^{z_3}$  способов. Затем выберем, какие из пар  $(\sigma_i, \tau_i)$  равны  $(0, 0)$ . Для этого надо выбрать  $z_1$  из  $n(1-s) - z_3$  координат, всего  $C_{n(1-s)-z_3}^{z_1}$  способов. Далее выберем, какие из пар  $(\sigma_i, \tau_i)$  равны  $(-, -)$ .  $ns$  координат кода  $\sigma$  равны  $-$ , из их числа надо выбрать  $z_4 = ns - z_3$  координат, всего  $C_{ns-z_3}^{ns-z_3} = C_{ns}^{z_3}$  способов. Наконец для тех пар  $(\sigma_i, \tau_i)$ , в которых  $\sigma_i = -, \tau_i \neq -$ , надо выбрать значение  $\tau_i$ . Число таких координат равно  $z_3' + z_3'' = z_3$ , каждая может принимать два значения, всего  $2^{z_3}$  способов. Перемножая, получим  $2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1}$  способов выбора грани  $\tau$ .

Таким образом,

$$M(X^2) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} \sum_{z_3=0}^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} \sum_{z_1=0}^{n(1-s)-z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f(z_1/n)^{rn}. \tag{27}$$

Известно, что  $C_n^{\alpha n} = 2^{nH(\alpha)} \times \text{poly}(n)$ , где  $H(\alpha) = -\alpha \log_2(\alpha) - (1-\alpha) \log_2(1-\alpha)$ , а запись  $p(n) = \text{poly}(n)$  означает, что существуют такие константы  $c_1, c_2 > 0$  и действительные константы  $d_1, d_2$ , что при достаточно больших  $n$  выполняется  $c_1 n^{d_1} < p(n) < c_2 n^{d_2}$ . Тогда

$$\begin{aligned}
 & 2^{(1-s)n} C_n^{ms} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f(z_1/n)^{rn} = \\
 & = 2^{(1-s)n} 2^{nH(s)} 2^{n\alpha_3} 2^{n(1-s)H(\frac{\alpha_3}{1-s})} 2^{nsH(\frac{\alpha_3}{s})} 2^{n(1-s-\alpha_3)H(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3})} f(\alpha_1)^{rn} \times \\
 & \quad \times \text{poly}(n) = \\
 & = \left( 2^{(1-s)} 2^{H(s)} 2^{\alpha_3} 2^{(1-s)H(\frac{\alpha_3}{1-s})} 2^{sH(\frac{\alpha_3}{s})} 2^{(1-s-\alpha_3)H(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3})} f(\alpha_1)^r \right)^n \times \\
 & \quad \times \text{poly}(n) = \\
 & = (h(\alpha_1, \alpha_3) f(\alpha_1)^r)^n \times \text{poly}(n),
 \end{aligned}$$

где

$$h(\alpha_1, \alpha_3) \equiv 2^{(1-s)} 2^{H(s)} 2^{\alpha_3} 2^{(1-s)H(\frac{\alpha_3}{1-s})} 2^{sH(\frac{\alpha_3}{s})} 2^{(1-s-\alpha_3)H(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3})}.$$

Из (27) следует, что

$$M(X^2) \geq \left( \max_{z_3 \in [0, ns], z_1 \in [0, n(1-s)-z_3]} h(\alpha_1, \alpha_3) f(\alpha_1)^r \right)^n \times \text{poly}(n). \quad (28)$$

Заметим, что

$$\begin{aligned}
 f\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right) & = 1 - 2\left(\frac{1+s}{2}\right)^k + \left(\frac{(1-s)^2}{4} + s\right)^k = \\
 & = 1 - 2\left(\frac{1+s}{2}\right)^k + \left(\frac{(1+s)^2}{4}\right)^k = \left(1 - \left(\frac{1+s}{2}\right)^k\right)^2.
 \end{aligned}$$

Тогда из (21) следует, что

$$\begin{aligned}
 M(X) & = 2^{(1-s)n} C_n^{ms} f\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right)^{\frac{rn}{2}} = \\
 & = 2^{(1-s)n} 2^{nH(s)} f\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right)^{\frac{rn}{2}} \times \text{poly}(n),
 \end{aligned}$$

$$M(X)^2 = 2^{2(1-s)n} 2^{2nH(s)} f\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right)^{rn} \times \text{poly}(n).$$

Но

$$\begin{aligned} & h\left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right) = \\ & = 2^{(1-s)+H(s)+s(1-s)+(1-s)H(s)+sH(1-s)+(1-s-s(1-s))H(1/2)} = 2^{2(1-s)+2H(s)}, \end{aligned}$$

и

$$M(X)^2 = \left( h\left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right) f\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right)^r \right)^n \times \text{poly}(n).$$

С учетом (28), это означает, что для применения метода вторых моментов необходимо, чтобы функция  $h(\alpha_1, \alpha_3) f(\alpha_1)^r$  достигала максимума в точке  $((1-s)^2/2, s(1-s))$ . Для этого необходимо, чтобы производная функции  $h(\alpha_1, s(1-s)) f(\alpha_1)^r$  равнялась нулю при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ .

**Лемма 8.** *Производная функции  $h(\alpha_1, s(1-s))$  равна нулю при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ .*

*Доказательство.*

$$h(\alpha_1, s(1-s)) = 2^{(1-s-s(1-s))H\left(\frac{\alpha_1}{1-s-s(1-s)}\right)} \times C_h = 2^{(1-s)^2 H\left(\frac{\alpha_1}{(1-s)^2}\right)} \times C_h,$$

где  $C_h$  – константа, не зависящая от  $\alpha_1$ . Поскольку максимум  $H(\alpha)$  достигается при  $\alpha = 1/2$ , максимум функции  $h(\alpha_1, s(1-s))$  достигается при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ . Следовательно, производная функции  $h(\alpha_1, s(1-s))$  равна нулю при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ , что и требовалось доказать. ■

Следовательно, для применения метода вторых моментов необходимо, чтобы производная функции  $f(\alpha_1)^r$  равнялась нулю при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ . Но нетрудно видеть, что производная функции  $f(\alpha_1)^r$  строго положительна на  $[0, 1]$ , а значит, метод вторых моментов напрямую неприменим.

## 5 Сбалансированная случайная величина

Пусть  $W$  – множество действительных функций вида  $w(\sigma, c)$ , где  $\sigma \in G_{ns}^n$  – грань размерности  $ns$   $n$ -мерного куба, а  $c$  – некоторая скобка. Рассмотрим класс случайных величин

$$X = \sum_{\sigma} \prod_c w(\sigma, c),$$

где сумма берется по всем  $\sigma \in G_{ns}^n$ , а произведение --- по всем скобкам случайной формулы, и  $w(\sigma, c) \in W$ . Ясно, что при  $w(\sigma, c) = 1_{\sigma \subset N_c}$  случайная величина  $X$  равна  $\sum_{\sigma} 1_{\sigma \subset N_{F_k(n, rn)}}$ , этот случай был рассмотрен в предыдущем разделе. Выясним, какие условия следует наложить на  $w(\sigma, c)$  для применимости метода вторых моментов, а также для упрощения вычислений.

Из независимости скобок и линейности математического ожидания следует, что

$$\begin{aligned} M(X) &= \sum_{\sigma \in G_{ns}^n} M \left( \prod_c w(\sigma, c) \right) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} \prod_c M(w(\sigma, c)) = \\ &= 2^{(1-s)n} C_n^{ns} M(w(\sigma, c))^{rn}, \end{aligned} \quad (29)$$

$$\begin{aligned} M(X^2) &= M \left( \left( \sum_{\sigma \in G_{ns}^n} \prod_c w(\sigma, c) \right)^2 \right) = M \left( \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} \prod_c w(\sigma, c) w(\tau, c) \right) = \\ &= \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} M(w(\sigma, c), w(\tau, c))^{rn}. \end{aligned} \quad (30)$$

Как и в работе [3], будем рассматривать функции вида  $w(\sigma, c) = w(u) = w(|u|) = w_{|u|}$  ( $u$  и  $|u|$  были определены в предыдущем разделе). Зафиксируем  $\sigma$  и  $\tau$ . Без ограничения общности, пусть код  $\sigma$  имеет вид  $(00 \dots 0 - \dots -)$ . Как и в предыдущем разделе, выбор  $\tau$  определяет четыре параметра,  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  и  $\alpha_4$ , причем

$$\begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 1 - s \\ \alpha_3 + \alpha_4 = s. \end{cases}$$

Найдем  $M(w(\sigma, c), w(\tau, c))$ . Обозначим вероятность того, что  $|u| = i$ , а  $|v| = j$ , через  $P_{i,j}$ . Тогда

$$M(w(\sigma, c)w(\tau, c)) = \sum_{i,j} w_i w_j P_{i,j}.$$

Пусть  $\gamma(u, v)$  — число координат, в которых  $u$  и  $v$  совпадают и равны единице, т.е.  $\gamma(u, v) = |\{t : u_t = v_t = 1\}|$ . Обозначим вероятность

события „ $|u| = i, |v| = j, \gamma(u, v) = \gamma$ “ через  $P_{i,j,\gamma}$ . Тогда

$$M(w(\sigma, c)w(\tau, c)) = \sum_{i,j} w_i w_j \sum_{\gamma} P_{i,j,\gamma}.$$

Для того, чтобы найти  $P_{i,j,\gamma}$ , найдем число способов выбрать, какие из координат векторов  $u$  и  $v$  равны единице. Есть  $C_k^i$  способов выбрать единицы в  $u$ ,  $C_i^{\gamma}$  способов выбрать единицы в  $v$ , соответствующие единицам в  $u$ ,  $C_{k-i}^{j-\gamma}$  способов выбрать единицы в  $v$ , не соответствующие единицам в  $u$ . Всего  $C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma}$  способов. Пусть выбрано, какие из координат векторов  $u$  и  $v$  равны единице. Найдем вероятность такой конфигурации. Нетрудно видеть, что вероятность события „ $u_t = v_t = 1$ “ равна  $\alpha_1/2$  (число таких  $t$  равно  $\gamma$ ), вероятности событий „ $u_t = 1, v_t \neq 1$ “ и „ $u_t \neq 1, v_t = 1$ “ равны  $\alpha_2/2 + \alpha_3/2$  (число таких  $t$  равно  $(i-\gamma) + (j-\gamma)$ ), вероятность события „ $u_t \neq 1, v_t \neq 1$ “ равна  $\alpha_1/2 + \alpha_3 + \alpha_4 = \alpha_1/2 + s$  (число таких  $t$  равно  $k-i-j+\gamma$ ). Следовательно, вероятность конкретной конфигурации равна

$$\left(\frac{\alpha_1}{2}\right)^{\gamma} \left(\frac{\alpha_2 + \alpha_3}{2}\right)^{(i-\gamma)+(j-\gamma)} \left(\frac{\alpha_1}{2} + s\right)^{k-i-j+\gamma}.$$

Умножая эту вероятность на число конфигураций, получим

$$P_{i,j,\gamma} = C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \left(\frac{\alpha_1}{2}\right)^{\gamma} \left(\frac{\alpha_2 + \alpha_3}{2}\right)^{(i-\gamma)+(j-\gamma)} \left(\frac{\alpha_1}{2} + s\right)^{k-i-j+\gamma}.$$

При этом  $s$  – константа, а  $\alpha_2 + \alpha_3 = 1 - s - \alpha_1$ . Таким образом, значение  $M(w(\sigma, c)w(\tau, c))$  определяется выбором  $\alpha_1$ . Обозначим  $M(w(\sigma, c)w(\tau, c))$  через  $f_w(\alpha_1)$ .

Докажем, что как и в предыдущем разделе при  $\alpha_1 = (1 - s)^2/2$  достигается „независимость“ граней, т.е.  $M(w(\sigma, c)w(\tau, c)) = M(w(\sigma, c))M(w(\tau, c))$ . Построим векторы  $u$  и  $v \in A = \{0, 1, -\}^k$  так, как это было сделано в предыдущем разделе. Ясно, что

$$M(w(\sigma, c)) = \sum_{u \in A} w(u)P(u).$$

Тогда

$$M(w(\sigma, c))M(w(\tau, c)) = \sum_{u,v \in A} w(u)w(v)P(u)P(v).$$



Но

$$M(w(\sigma, c)w(\tau, c)) = \sum_{u, v \in A} w(u)w(v)P(u \cap v),$$

и нетрудно видеть, что для „независимости“ граней достаточно, чтобы для всех  $u, v \in A$  выполнялось равенство  $P(u \cap v) = P(u)P(v)$  (т.е. все события вида „граница  $\sigma$  соответствует вектор  $u' \in A'$ “ попарно независимы). При этом

$$P(u) = \prod_{j=1}^k s^{(1_{u_j=-})} \left( \frac{1-s}{2} \right)^{(1_{u_j \neq -})},$$

а значит, если  $1_{u_0 v_0}^j$  – индикатор события „ $u_j = u_0, v_j = v_0$ “, то

$$\begin{aligned} P(u)P(v) &= \prod_{j=1}^k (s^2)^{1_{-}^j} \left( \left( \frac{1-s}{2} \right)^2 \right)^{1_{00}^j + 1_{01}^j + 1_{10}^j + 1_{11}^j} \times \\ &\times \left( s \frac{1-s}{2} \right)^{1_{0-}^j + 1_{1-}^j + 1_{-0}^j + 1_{-1}^j}, \end{aligned} \quad (31)$$

$$\begin{aligned} P(u \cap v) &= \prod_{j=1}^k \left( \frac{\alpha_1}{2} \right)^{1_{00}^j + 1_{11}^j} \left( \frac{1-s-\alpha_1-\alpha_3}{2} \right)^{1_{01}^j + 1_{10}^j} \times \\ &\times \left( \frac{\alpha_3}{2} \right)^{1_{0-}^j + 1_{1-}^j + 1_{-0}^j + 1_{-1}^j} (s-\alpha_3)^{1_{-}^j}. \end{aligned} \quad (32)$$

При  $\alpha_1 = (1-s)^2/2, \alpha_3 = s(1-s)$

$$\frac{\alpha_1}{2} = \frac{1-s-\alpha_1-\alpha_3}{2} = \left( \frac{1-s}{2} \right)^2,$$

$$\frac{\alpha_3}{2} = s \frac{1-s}{2}, s-\alpha_3 = s^2,$$

и из (31) и (32) следует, что  $P(u)P(v) = P(u \cap v)$  для всех  $u$  и  $v$  из  $A$ . Тогда при  $\alpha_1 = \frac{(1-s)^2}{2}, \alpha_3 = s(1-s)$  выполняется равенство  $M(w(\sigma, c)w(\tau, c)) = M(w(\sigma, c))M(w(\tau, c))$ , но  $M(w(\sigma, c)w(\tau, c))$  однозначно определяется выбором  $\alpha_1$ , следовательно это равенство выполняется при любых  $\alpha_3$ .

$$M(X^2) = \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} M(w(\sigma, c), w(\tau, c))^{rn} = \sum_{\sigma, \tau \in G_{ns}^n} f_w(z_1/n)^{rn} =$$

$$\begin{aligned}
&= 2^{(1-s)n} C_n^{ms} \sum_{z_3=0}^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} \sum_{z_1=0}^{n(1-s)-z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} = \quad (33) \\
&= \sum_{z_3=0}^{ns} \sum_{z_1=0}^{n(1-s)-z_3} h(z_1/n, z_3/n)^n f_w(z_1/n)^{rn} \times \text{poly}(n),
\end{aligned}$$

где

$$h(\alpha_1, \alpha_3) = 2^{(1-s)} 2^{H(s)} 2^{\alpha_3} 2^{(1-s)H\left(\frac{\alpha_3}{1-s}\right)} 2^{sH\left(\frac{\alpha_3}{s}\right)} 2^{(1-s-\alpha_3)H\left(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3}\right)}.$$

В то же время, нетрудно показать (аналогично тому, как это было сделано в предыдущем разделе), что

$$M(X)^2 = \left( h \left( \frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s) \right) f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^r \right)^n \times \text{poly}(n).$$

Следовательно, для применения метода вторых моментов необходимо, чтобы функция  $h(\alpha_1, \alpha_3) f_w(\alpha_1)^r$  достигала максимума в точке  $((1-s)^2/2, s(1-s))$ . Для этого необходимо, чтобы производная функции  $h(\alpha_1, s(1-s)) f(\alpha_1)^r$  равнялась нулю при  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ . Согласно лемме 8, производная функции  $h(\alpha_1, s(1-s))$  равна нулю в  $(1-s)^2/2$ . Следовательно, для применения метода вторых моментов необходимо, чтобы производная функции  $f_w(\alpha_1)$  также равнялась нулю в  $(1-s)^2/2$ . Вычислим производную функции  $f_w(\alpha_1)$  в  $(1-s)^2/2$ .

**Лемма 9.** *Производная функции  $f_w(\alpha_1)$  в точке  $(1-s)^2/2$  равна*

$$c \left( \sum_i w_i p_i \right)^2,$$

где  $p_i = C_k^i \left(\frac{1-s}{1+s}\right)^i (k(1-s) - 2i)$ , а  $c$  зависит только от  $k$  и  $s$ ,  $c > 0$ .

**Доказательство.** Сначала найдем производную функции  $\Phi_{i,j,\gamma}(\alpha_1) \equiv$

$$\begin{aligned}
&\equiv \left( \frac{\alpha_1}{2} \right)^\gamma \left( \frac{\alpha_2 + \alpha_3}{2} \right)^{(i-\gamma)+(j-\gamma)} \left( \frac{\alpha_1}{2} + s \right)^{k-i-j+\gamma} = \\
&= \left( \frac{\alpha_1}{2} \right)^\gamma \left( \frac{1-s-\alpha_1}{2} \right)^{(i-\gamma)+(j-\gamma)} \left( \frac{\alpha_1}{2} + s \right)^{k-i-j+\gamma}.
\end{aligned}$$

Нетрудно видеть, что

$$\Phi'_{i,j,\gamma}(\alpha_1) = \Phi_{i,j,\gamma}(\alpha_1) \ln(\Phi_{i,j,\gamma}(\alpha_1))' =$$

$$= \Phi_{i,j,\gamma}(\alpha_1) \left( \frac{\gamma}{\alpha_1} - \frac{i+j-2\gamma}{1-s-\alpha_1} + \frac{k+\gamma-i-j}{2s+\alpha_1} \right).$$

Подставляя  $\alpha_1 = (1-s)^2/2$ , получим

$$\begin{aligned} & \Phi'_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = \\ & = 2\Phi_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) \left( \frac{\gamma}{(1-s)^2} - \frac{i+j-2\gamma}{(1-s)(1+s)} + \frac{k+\gamma-i-j}{(1+s)^2} \right) = \\ & = 2\Phi_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) \times \\ & \times \frac{\gamma(1+s)^2 - (i+j-2\gamma)(1-s)(1+s) + (k+\gamma-i-j)(1-s)^2}{(1-s)^2(1+s)^2} = \\ & = 2\Phi_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) \times \\ & \times \left( \frac{\gamma((1+s)^2 + 2(1-s)(1+s) + (1-s)^2) + k(1-s)^2}{(1-s)^2(1+s)^2} \right. \\ & \quad \left. - \frac{(i+j)(1-s)((1+s) + (1-s))}{(1-s)^2(1+s)^2} \right) = \\ & = 2\Phi_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) \frac{4\gamma + k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)}{(1-s)^2(1+s)^2}. \end{aligned} \quad (34)$$

Ясно, что

$$\begin{aligned} & \Phi_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = \\ & = \left( \frac{1-s}{2} \right)^{2\gamma} \left( \frac{(1-s)(1+s)}{2} \right)^{(i-\gamma)+(j-\gamma)} \left( \frac{1+s}{2} \right)^{2(k-i-j+\gamma)} = \\ & = \left( \frac{1-s}{2} \right)^{i+j} \left( \frac{1+s}{2} \right)^{2k-i-j}. \end{aligned} \quad (35)$$

Подставляя (35) в (34), получим

$$\begin{aligned} & \Phi'_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = \\ & = 2 \left( \frac{1-s}{2} \right)^{i+j} \left( \frac{1+s}{2} \right)^{2k-i-j} \frac{4\gamma + k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)}{(1-s)^2(1+s)^2} = \\ & = 2^{1-2k}(1-s)^{i+j-2}(1+s)^{2k-i-j} (4\gamma + k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)). \end{aligned}$$

Заметим, что

$$P_{i,j} = P_{i,j}(\alpha_1) = \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \Phi_{i,j,\gamma}(\alpha_1).$$

А значит,

$$\begin{aligned} P'_{i,j} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) &= \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \Phi'_{i,j,\gamma} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = \\ &= \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} 2^{1-2k} (1-s)^{i+j-2} (1+s)^{2k-i-j} \times \\ &\quad \times (4\gamma + k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)) = \\ &= 2^{1-2k} (1-s)^{i+j-2} (1+s)^{2k-i-j} \left( 4 \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \gamma \right) + \\ &\quad + (k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)) \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma}. \end{aligned} \quad (36)$$

Нетрудно видеть, что

$$\begin{aligned} \sum_{\gamma} C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} &= C_k^j, \\ \sum_{\gamma} C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \frac{\gamma}{i} &= \sum_{\gamma} C_{i-1}^{\gamma-1} C_{k-i}^{j-\gamma} = C_{k-1}^{j-1} = \frac{j}{k} C_k^j. \end{aligned}$$

Отсюда

$$\begin{aligned} \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} &= C_k^i C_k^j, \\ \sum_{\gamma} C_k^i C_i^{\gamma} C_{k-i}^{j-\gamma} \gamma &= \frac{ij}{k} C_k^i C_k^j. \end{aligned}$$

Тогда из (36) следует, что

$$\begin{aligned}
 P'_{i,j} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) &= 2^{1-2k} (1-s)^{i+j-2} (1+s)^{2k-i-j} \times \\
 &\times \left( 4 \frac{ij}{k} C_k^i C_k^j + (k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s)) C_k^i C_k^j \right) = \\
 &= 2^{1-2k} (1-s)^{i+j-2} (1+s)^{2k-i-j} C_k^i C_k^j \left( k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s) + 4 \frac{ij}{k} \right).
 \end{aligned}$$

Но

$$k(1-s)^2 - 2(i+j)(1-s) + 4 \frac{ij}{k} = \frac{1}{k} (k(1-s) - 2i)(k(1-s) - 2j).$$

А значит,

$$P'_{i,j} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = 2^{1-2k} (1-s)^{-2} (1+s)^{2k} \frac{1}{k} p_i p_j, \quad (37)$$

где  $p_i = C_k^i \left( \frac{1-s}{1+s} \right)^i (k(1-s) - 2i)$ . Поскольку

$$f_w(\alpha_1) = \sum_{i,j} w_i w_j P_{i,j}(\alpha_1),$$

выполняется равенство

$$f'_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) = \sum_{i,j} w_i w_j P'_{i,j} \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right),$$

и из (37) следует, что

$$\begin{aligned}
 f'_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) &= 2^{1-2k} (1-s)^{-2} (1+s)^{2k} \frac{1}{k} \sum_{i,j} w_i w_j p_i p_j = \\
 &= 2^{1-2k} (1-s)^{-2} (1+s)^{2k} \frac{1}{k} \left( \sum_i w_i p_i \right)^2. \blacksquare
 \end{aligned}$$

Таким образом,  $f'_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right) \geq 0$ , причем равенство достигается тогда и только тогда, когда выполняется равенство

$$\sum_{i=1}^k w_i C_k^i \left( \frac{1-s}{1+s} \right)^i (k(1-s) - 2i) = 0.$$

Ранее функция  $H(\alpha)$  была определена как  $H(\alpha) = -\alpha \log_2(\alpha) - (1 - \alpha) \log_2(1 - \alpha)$  при  $\alpha \in (0, 1)$ . Доопределим  $H(0) \equiv H(1) \equiv 0$ . При этом функция останется непрерывной. Обозначим  $h(\alpha_1, \alpha_3) f_w(\alpha_1)^r$  через  $g(\alpha_1, \alpha_3)$ . Следующая теорема представляет собой достаточное условие применимости метода вторых моментов.

**Теорема 6.** Если  $g\left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right) > g(\alpha_1, \alpha_3)$  при всех  $(\alpha_1, \alpha_3) \neq \left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right)$ , то в  $N_{F_k(n,r,n)}$  с высокой вероятностью найдется грань размерности  $ns$ .

Доказательство.

Согласно (33),

$$M(X^2) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} \sum_{z_3=0}^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_n^{z_3} \sum_{z_1=0}^{n(1-s)-z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn},$$

$$M(X) = 2^{(1-s)n} C_n^{ns} f_w\left(\frac{(1-s)^2}{2}\right)^{\frac{rn}{2}}.$$

Докажем, что для всех  $z_3 \in [0, ns]$  и  $z_1 \in [0, n(1-s) - z_3]$  выполняется неравенство

$$2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_n^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} \leq c_1 n^2 g(\alpha_1, \alpha_3), \quad (38)$$

где  $c_1$  – константа, не зависящая от  $n, z_1$  и  $z_3$ . Прежде всего, заметим, что

$$C_n^{\alpha n} = 2^{nH(\alpha)} = 1 \quad (39)$$

при  $\alpha = 0$  и  $\alpha = 1$ ,

$$C_n^{\alpha n} < \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \frac{1}{\sqrt{\alpha(1-\alpha)}} \left( \frac{1}{\alpha^\alpha(1-\alpha)^{1-\alpha}} \right)^n = \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \frac{1}{\sqrt{\alpha(1-\alpha)}} 2^{nH(\alpha)}$$

при  $\alpha \in (0, 1)$ . В этом случае  $\alpha n \geq 1$ , а значит,  $\alpha \geq 1/n$  и

$$\frac{1}{\sqrt{\alpha(1-\alpha)}} \leq \left( \frac{1}{\sqrt{1/n}} \right)^2 = n.$$

Следовательно,

$$C_n^{\alpha n} < \frac{\sqrt{n}}{2\pi} 2^{nH(\alpha)}. \quad (40)$$

Из (39) и (40) следует, что при всех возможных значениях  $\alpha$

$$C_n^{\alpha n} < c_2 \sqrt{n} 2^{nH(\alpha)},$$

где  $c_2$  – константа, не зависящая от  $n$  и  $\alpha$ . А значит,

$$\begin{aligned} & 2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} < \\ & < 2^{(1-s)n} c_2 \sqrt{n} 2^{nH(s)} 2^{z_3} c_2 \sqrt{n(1-s)} 2^{n(1-s)H\left(\frac{z_3}{1-s}\right)} c_2 \sqrt{ns} 2^{nsH\left(\frac{z_3}{s}\right)} \times \\ & \times c_2 \sqrt{n(1-s-\alpha_3)} 2^{n(1-s-\alpha_3)H\left(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3}\right)} f_w(z_1/n)^{rn} < \\ & < c_1 n^2 g(\alpha_1, \alpha_3)^n, \end{aligned}$$

где  $c_1 = c_2^4$ . Неравенство (38) доказано.

Следовательно, если мы рассмотрим произвольное множество  $Z_* \subset \mathbb{Z}^2 \cap [0, n(1-s)] \times [0, ns]$ , то

$$\sum_{(z_1, z_3) \in Z_*} 2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} \leq c_1 n^4 g_*^n,$$

где  $g_*$  – максимальное значение функции  $g(z_1/n, z_3/n)$  на  $Z_*$ . Разделим сумму (33) на две части следующим образом. Ясно, что поскольку  $g\left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right) > g(\alpha_1, \alpha_3)$  при  $(\alpha_1, \alpha_3) \neq \left(\frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s)\right)$ , если мы рассмотрим прямоугольную область вокруг точки максимума  $U_{\max} = ((1-s)^2/2 - \epsilon, (1-s)^2/2 + \epsilon) \times (s(1-s) - \epsilon, s(1-s) + \epsilon)$ , то  $g_* = \max_{(\alpha_1, \alpha_3) \notin U_{\max}} g(\alpha_1, \alpha_3) < g_{\max}$ . Определим

$$Z = \{(z_1, z_3) \in \mathbb{Z}^2 | 0 \leq z_3 \leq ns, 0 \leq z_1 \leq n(1-s) - z_3\},$$

$$Z_{\max} = \{(z_1, z_3) \in Z | (z_1/n, z_3/n) \in U_{\max}\}, Z_* = Z \setminus Z_{\max}.$$

Тогда

$$\begin{aligned} M(X^2) &= \sum_{(z_1, z_3) \in Z} 2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} = \\ &= \sum_{(z_1, z_3) \in Z_*} 2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} + \\ &+ \sum_{(z_1, z_3) \in Z_{\max}} 2^{(1-s)n} C_n^{ns} 2^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} \leq \end{aligned}$$

$$\leq \sum_{(z_1, z_3) \in Z_{\max}} 2^{(1-s)n} C_n^{ms} 2^{z_3} C_n^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} + c_1 n^4 g_*^n. \quad (41)$$

Оценим сверху сумму

$$\begin{aligned} & \sum_{(z_1, z_3) \in Z_{\max}} 2^{(1-s)n} C_n^{ms} 2^{z_3} C_n^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} \leq \\ & \leq \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha'_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha'_3 n} 2^{(1-s)n} C_n^{ms} 2^{z_3} C_n^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn}, \end{aligned}$$

где  $(\alpha'_1, \alpha''_1) \times (\alpha'_3, \alpha''_3) = U_{\max}$ . Так как

$$C_n^{\alpha n} < \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \frac{1}{\sqrt{\alpha(1-\alpha)}} 2^{nH(\alpha)},$$

$$\begin{aligned} & \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha'_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha'_3 n} 2^{(1-s)n} C_n^{ms} 2^{z_3} C_n^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} < \\ & < \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha'_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha'_3 n} 2^{(1-s)n} \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \frac{1}{\sqrt{s(1-s)}} 2^{nH(s)} 2^{n\alpha_3} \times \\ & \times \frac{1}{\sqrt{2\pi n(1-s)}} \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_3}{1-s} \left(1 - \frac{\alpha_3}{1-s}\right)}} 2^{n(1-s)H\left(\frac{\alpha_3}{1-s}\right)} \times \\ & \times \frac{1}{\sqrt{2\pi ns}} \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_3}{s} \left(1 - \frac{\alpha_3}{s}\right)}} 2^{nsH\left(\frac{\alpha_3}{s}\right)} \frac{1}{\sqrt{2\pi n(1-s-\alpha_3)}} \times \\ & \times \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3} \left(1 - \frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3}\right)}} 2^{n(1-s-\alpha_3)H\left(\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3}\right)} f_w(z_1/n)^{rn} \leq \\ & \leq \frac{c_3}{n^2} \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha'_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha'_3 n} h(z_1/n, z_3/n)^n \times \\ & \times \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_3}{1-s} \left(1 - \frac{\alpha_3}{1-s}\right)}} \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_3}{s} \left(1 - \frac{\alpha_3}{s}\right)}} \frac{1}{\sqrt{\frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3} \left(1 - \frac{\alpha_1}{1-s-\alpha_3}\right)}} f_w(z_1/n)^{rn}. \quad (42) \end{aligned}$$



Воспользуемся тем, что значение выражения  $\frac{1}{\sqrt{x(1-x)}}$  ограничено сверху константой при  $x \in [x_0, x_1]$ , где  $x_0 > 0$  и  $x_1 < 1$ . Из (42) следует, что

$$\begin{aligned} & \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha''_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha''_3 n} 2^{(1-s)n} C_n^{ms} \gamma^{z_3} C_{n(1-s)}^{z_3} C_{ns}^{z_3} C_{n(1-s)-z_3}^{z_1} f_w(z_1/n)^{rn} < \\ & < \frac{C_4}{n^2} \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha''_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha''_3 n} h(z_1/n, z_3/n)^n f_w(z_1/n)^{rn} = \\ & = \frac{C_4}{n^2} \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha''_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha''_3 n} g(\alpha_1, \alpha_3)^n, \end{aligned} \quad (43)$$

где  $c_3$  и  $c_4$  – константы, не зависящие от  $n$ .

Но из свойств  $g(\alpha_1, \alpha_3)$  следует, что существуют такие константы  $c_5$  и  $c_6$ , что

$$\sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha''_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha''_3 n} g(\alpha_1, \alpha_3)^n \leq c_5 n^2 \int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} g(\alpha_1, \alpha_3)^n d\alpha_1 d\alpha_3 + c_6 n g_{\max}^n,$$

а значит,

$$\frac{C_4}{n^2} \sum_{z_1=\alpha'_1 n}^{\alpha''_1 n} \sum_{z_3=\alpha'_3 n}^{\alpha''_3 n} g(\alpha_1, \alpha_3)^n \leq c_4 c_5 \int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} g(\alpha_1, \alpha_3)^n d\alpha_1 d\alpha_3 + \frac{C_4 c_6}{n} g_{\max}^n. \quad (44)$$

Интеграл

$$\int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} g(\alpha_1, \alpha_3)^n d\alpha_1 d\alpha_3$$

может быть оценен с помощью метода Лапласа для кратных интегралов ([5], §4.6):

$$\int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} g(\alpha_1, \alpha_3)^n d\alpha_1 d\alpha_3 = \int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} e^{n \ln g(\alpha_1, \alpha_3)} d\alpha_1 d\alpha_3 \sim \frac{A}{n} g_{\max}^n,$$

где  $A$  – константа, не зависящая от  $n$ . Следовательно, при достаточно больших  $n$

$$\int_{\alpha'_1}^{\alpha''_1} \int_{\alpha'_3}^{\alpha''_3} g(\alpha_1, \alpha_3)^n d\alpha_1 d\alpha_3 \leq \frac{2A}{n} g_{\max}^n. \quad (45)$$

Совмещая (41), (43), (44) и (45), получим

$$M(X^2) \leq c_4 c_5 \frac{2A}{n} g_{\max}^n + \frac{c_4 c_6}{n} g_{\max}^n + c_1 n^4 g_*^n.$$

Поскольку  $g_* < g_{\max}$ , существует такая константа  $c_7$ , что для любого  $n$  выполняется  $c_1 n^4 g_*^n \leq c_7 g_{\max}^n / n$ . Следовательно,

$$M(X^2) \leq c_4 c_5 \frac{2A}{n} g_{\max}^n + \frac{c_4 c_6}{n} g_{\max}^n + \frac{c_7}{n} g_{\max}^n = \frac{B}{n} g_{\max}^n, \quad (46)$$

где  $B = 2Ac_4c_5 + c_4c_6 + c_7$  – константа, не зависящая от  $n$ . Остается сравнить  $Bg_{\max}^n/n$  и  $M(X)^2$ . Как было показано выше,

$$M(X) = 2^{(1-s)n} C_n^{ms} f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^{\frac{rn}{2}}. \quad (47)$$

Известно, что

$$C_n^{ms} > \frac{36}{49} \frac{1}{\sqrt{2\pi n}} \frac{1}{\sqrt{s(1-s)}} 2^{nH(s)}.$$

А значит, существует такая константа  $c_8 > 0$ , что

$$C_n^{ms} > \frac{c_8}{\sqrt{n}} 2^{nH(s)}.$$

Тогда из (47) следует, что

$$M(X)^2 > 2^{2(1-s)n} \frac{c_8^2}{n} 2^{2nH(s)} f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^{rn}. \quad (48)$$

Но  $g_{\max} = g \left( \frac{(1-s)^2}{2}, s(1-s) \right) =$

$$\begin{aligned} &= 2^{1-s} 2^{H(s)} 2^{s(1-s)} 2^{(1-s)H\left(\frac{s(1-s)}{1-s}\right)} 2^{sH\left(\frac{s(1-s)}{s}\right)} 2^{(1-s-s(1-s))H\left(\frac{(1-s)^2}{2(1-s-s(1-s))}\right)} \times \\ &\quad \times f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^r = \\ &= 2^{1-s} 2^{H(s)} 2^{s(1-s)} 2^{(1-s)H(s)} 2^{sH(s)} 2^{(1-s)^2 H(1/2)} f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^r = \\ &= 2^{2(1-s)} 2^{2H(s)} f_w \left( \frac{(1-s)^2}{2} \right)^r, \end{aligned}$$

и из (48) следует, что

$$M(X)^2 > \frac{c_8^2}{n} g_{\max}^n. \quad (49)$$

Сравнивая (46) и (49), получим, что при  $C = c_8^2/B$

$$M(X)^2/M(X^2) \geq C,$$

и из леммы 1 следует, что вероятность присутствия в  $N_{F_k(n, rn)}$  грани размерности  $ns$  ограничена снизу положительной константой. Но тогда по следствию 2 эта вероятность стремится к единице, что и требовалось доказать. ■

## Литература

1. D. Achlioptas and C. Moore, The asymptotic order of the random k-SAT threshold. *In Proc. 43th Annual Symposium on Foundations of Computer Science* (2002) 126 - 127.
2. D. Achlioptas and Y. Peres, The threshold for random k-SAT is  $2^k \ln 2 - O(k)$ . *J. Amer. Math. Soc.* (2004), 17: 947 - 973.
3. Ф. Ю. Воробьев, О нижней оценке порога 4-выполнимости. *Дискретная математика.* (2007), 19(2): 101 - 108.
4. E. Friedgut, Necessary and sufficient conditions for sharp thresholds of graph properties, and the k-SAT problem. *J. Amer. Math. Soc.* (1999), 12: 1017 - 1054.
5. N. G. de Bruijn, *Asymptotic methods in analysis.* Dover Publications Inc., New York, 3rd edition (1981).
6. V. Chvatal and B. Reed, Mick gets some (the odds are on his side). *In Proc. 33th Annual Symposium on Foundations of Computer Science* (1992) 620 - 627.
7. M. Mezard, T. Mora, and R. Zecchina, Pairs of SAT Assignments and Clustering in Random Boolean Formulae. [arxiv:cond-mat/0506053](https://arxiv.org/abs/cond-mat/0506053), 2005.