

# МЕТОДИ СИНТЕЗА И АНАЛИЗА СИММЕТРИЧНЫХ ШИФРОВ

УДК 621.391:519.2

## ШВИДКИЙ ІМОВІРНІСНИЙ АЛГОРИТМ ОЦІНЮВАННЯ ВІДСТАНІ МІЖ ЗРІВНОВАЖЕНОЮ БУЛЕВОЮ ФУНКЦІЄЮ ТА МНОЖИНОЮ $k$ -ВИМІРНИХ ФУНКЦІЙ

С.М. КОНЮШОК, А.М. ОЛЕКСІЙЧУК, А.Ю. СТОРОЖУК

Запропоновано поліноміальний імовірнісний алгоритм обчислення значень нижніх меж відносної відстані між зрівноваженою булевою функцією від  $n$  змінних, що задається за допомогою оракула, та множиною  $k$ -вимірних функцій. Показано, що при малих значеннях  $k$  цей алгоритм може бути ефективно використано на практиці для аналізу кореляційних властивостей функцій ускладнення потокових шифрів.

*Ключові слова:* нелінійний криптоаналіз, кореляційна атака,  $k$ -вимірні функції, імовірнісний алгоритм, обґрунтування стійкості потокових шифрів.

### ВСТУП

Як відомо, необхідною умовою стійкості синхронних потокових шифрів відносно кореляційних атак є неможливість наближення функцій ускладнення, що використовуються в їхніх конструкціях, більш просто збудованими функціями. Найвідомішими прикладами булевих функцій, які мають просту аналітичну будову, є афінні функції, а також функції, що залежать від малої кількості змінних. Більш широкий клас утворюють так звані  $k$ -вимірні функції, тобто булеві функції від довільної кількості  $n$  змінних, що є лінійно еквівалентними функціями від фіксованого числа  $k < n$  змінних. Дослідженню властивостей таких функцій, зокрема, як можливих наближень довільних булевих функцій, присвячено роботи [1–7]. Відомі також різноманітні атаки на генератори гама потокових шифрів, функції ускладнення яких є  $k$ -вимірними або близькими до таких [8–11].

Для обґрунтування стійкості потокових шифрів відносно зазначених атак треба обчислювати або оцінювати знизу відстань між заданою булевою функцією та множиною всіх  $k$ -вимірних функцій від  $n$  змінних. Зауважимо, що ця задача є нетривіальною навіть при  $k = 2$ , якщо  $n$  є достатньо великим числом (наприклад,  $n \geq 64$ ). Головна причина труднощів полягає в надвеликій кількості  $k$ -вимірних функцій від  $n$  змінних, перелічення яких у реальному часі (при зазначених  $n$ ) є практично неможливим. Зменшити перебір дозволяють теореми 4 і 5 в [2] (або теорема 1 в [7]), проте і в цьому випадку алгоритм обчислення значення відстані між довільною булевою функцією та множиною  $k$ -вимірних функцій від  $n$  змінних вимагає, щонайменше,  $2^{k(n-k)}$  операцій.

У даній статті пропонується імовірнісний алгоритм обчислення значень нижніх меж шуканої відстані, складність якого залежить лінійно від  $n$  (та поліноміально від величин,

обернених до точності та імовірності помилки алгоритму). Зазначений алгоритм базується на розвитку ідей робіт [12–15], остання з яких присвячена розв'язанню задачі оцінювання відстані в окремому випадку  $k = 1$ . Наведено результати моделювання запропонованого алгоритму, які дозволяють стверджувати про можливість його застосування на практиці під час дослідження кореляційних властивостей функцій ускладнення потокових шифрів.

### ПОСТАНОВКА ЗАДАЧІ ТА ОСНОВНІ ТЕОРЕТИЧНІ РЕЗУЛЬТАТИ

Нижче використовуються такі позначення:

$V_n$  – векторний простір двійкових векторів довжини  $n$ ;

$$V_n^* = V_n \setminus \{0\};$$

$F_{n \times k}$  – множина матриць розміру  $n \times k$  над полем  $F = \mathbf{GF}(2)$ ;

$B_n$  – множина булевих функцій від  $n$  змінних;

$$d(f, g) = 2^{-n} |\{x \in V_n : f(x) \neq g(x)\}|$$
 – відносна відстань між функціями  $f, g \in B_n$ ;

$d(f, U) = \min_{g \in U} d(f, g)$  – відносна відстань між функцією  $f \in B_n$  та множиною  $U \subseteq B_n$ ;

$$\hat{f}(\alpha) = 2^{-n} \sum_{x \in V_n} (-1)^{f(x) \oplus \alpha x}, \quad \alpha \in V_n$$
 – нормовані коефіцієнти Уолша-Адамара функції  $f \in B_n$ .

Функція  $g \in B_n$  називається  $k$ -вимірною, якщо вона може бути подана у вигляді  $g(x) = \varphi(xA)$ ,  $x \in V_n$ , де  $\varphi \in B_k$ ,  $A \in F_{n \times k}$ ,  $k \in \{0, n-1\}$  [3, 4].

Позначимо  $B_{n,k}$  множину всіх  $k$ -вимірних функцій від  $n$  змінних. На підставі теореми 1 в [7] відносна відстань між функцією  $f \in B_n$  та множиною  $B_{n,k}$  визначається за формулою

$$d(f, B_{n,k}) = 1/2 \cdot \left( 1 - \max_{H \in L_{n,k}} I_f(H) \right), \quad (1)$$

де максимум береться за всіма  $k$ -вимірними підпросторами  $H$  векторного простору  $V_n$ ,

$$l_f(H) = 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left| \sum_{x \in H} \hat{f}(x)(-1)^{\alpha_s x} \right|, \quad (2)$$

а  $\{\alpha_s : s \in V_k\}$  є системою представників усіх суміжних класів простору  $V_n$  по підпростору  $H^\perp$ , дуальному до  $H$ .

Припустимо, що  $f$  є зрівноваженою функцією, тобто задовольняє умову  $\hat{f}(0) = 0$ . Позначимо  $H^*$  довільний підпростір, на якому досягається максимум значень (2) у правій частині рівності (1) та зафіксуємо  $n \times k$ -матрицю  $A$ , стовпці якої утворюють базис підпростору  $H^*$ . Тоді рівність (1) можна записати у вигляді

$$d(f, B_{n,k}) = 1/2 \cdot (1 - l_{f,A}), \quad (3)$$

де

$$l_{f,A} = 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left| \sum_{y \in V_k^*} \hat{f}(Ay)(-1)^{sy} \right|. \quad (4)$$

Припустимо зараз, що зрівноважена функція  $f$  задається за допомогою оракула, тобто певного алгоритму, що дозволяє обчислювати значення  $f(x)$  для довільного вхідного набору  $x \in V_n$ . Треба розробити алгоритм, який обчислює для будь-яких  $k \in \overline{1, n-1}$ ,  $\varepsilon, \delta \in (0, 1)$  статистичну верхню оцінку параметра (4) з точністю  $\varepsilon$  та надійністю не менше  $1 - \delta$ , тобто таке випадкове значення  $\theta \in (0, 1)$ , що задовольняє умову

$$\mathbf{P}\{l_{f,A} \leq \theta + \varepsilon\} \geq 1 - \delta. \quad (5)$$

При цьому вимагається, щоб для будь-якого фіксованого  $k$  обчислювальна складність алгоритму поліноміально залежала від  $n$ ,  $\varepsilon^{-1}$  та  $\delta^{-1}$ .

Для викладення алгоритму, що пропонується, введемо низку позначень та доведемо одну теорему.

Зафіксуємо натуральне число  $t > k$  та позначимо  $X$  випадкову матрицю з рівномірним розподілом ймовірностей на множині  $F_{t \times n}$ . Розглянемо випадкові величини

$$\xi_a(X) = \frac{1}{2^t - 1} \sum_{u \in V_t^*} (-1)^{f(uX) \oplus ua}, \quad a \in V_t, \quad (6)$$

$$\eta_B(X) = 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left| \sum_{y \in V_k^*} \xi_{By}(X)(-1)^{sy} \right|, \quad B \in F_{t \times k}. \quad (7)$$

Назвемо матрицю  $B \in F_{t \times k}$  спеціальною ступеневою, якщо транспонована до неї матриця має вигляд

$$B^T = \begin{pmatrix} 0 \dots 0 & 1^* & \dots & 0^* & \dots & 0^* & \dots & 0^* & \dots & \dots \\ 0 \dots 0 & 00 \dots 0 & 1^* & \dots & 0^* & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 \dots 0 & 00 \dots 0 & 00 \dots 0 & 1^* & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 \dots 0 & 00 \dots 0 & 00 \dots 0 & 00 \dots 0 & 00 \dots 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{pmatrix},$$

де  $*$  означає довільний елемент поля  $F$ ,  $1 \leq i_1 < \dots < i_r \leq t$ . Добре відомо (див., наприклад, [16], с. 149), що будь-яка матриця  $B \in F_{t \times k}$  є стовпцево еквівалентною єдиній спеціальній ступеневій матриці, тобто існує точно одна зазначена матриця  $\tilde{B}$ , яка пов'язана з  $B$  співвідношенням  $\tilde{B} = BU$ , де  $U$  – оборотна матриця порядку  $k$  над полем  $F$ .

Позначимо  $\tilde{F}_{t \times k}$  множини усіх спеціальних ступеневих матриць розміру  $t \times k$  над  $F$  та покладемо

$$\theta(X) = \max_{B \in \tilde{F}_{t \times k}} \{\eta_B(X)\}. \quad (8)$$

**Теорема 1.** Нехай  $k \in \overline{1, n-1}$ ,  $\varepsilon, \delta \in (0, 1)$  і  $2^t \geq 2^k \varepsilon^{-2} \delta^{-1}$ . Тоді для випадкової величини  $\theta = \theta(X)$  виконується нерівність (5).

**Д о в е д е н н я.** Перш за все, переконаємося у справедливості такої нерівності:

$$|l_{f,A} - \eta_{XA}(X)| \leq \left( \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))^2 \right)^{1/2}. \quad (9)$$

Дійсно, на підставі формул (4), (6) та нерівності між середнім арифметичним і середнім квадратичним

$$\begin{aligned} |l_{f,A} - \eta_{XA}(X)| &= \\ &= \left| 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left( \left| \sum_{y \in V_k^*} \hat{f}(Ay)(-1)^{sy} \right| - \left| \sum_{y \in V_k^*} \xi_{XAy}(X)(-1)^{sy} \right| \right) \right| \leq \\ &\leq 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left| \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))(-1)^{sy} \right| \leq \\ &\leq \left( 2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left( \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))(-1)^{sy} \right)^2 \right)^{1/2}. \quad (10) \end{aligned}$$

Далі,

$$\begin{aligned} &2^{-k} \sum_{s \in V_k} \left( \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))(-1)^{sy} \right)^2 = \\ &= 2^{-k} \sum_{y_1, y_2 \in V_k^*} (\hat{f}(Ay_1) - \xi_{XAy_1}(X)) (\hat{f}(Ay_2) - \xi_{XAy_2}(X)) \times \\ &\times \sum_{s \in V_k} (-1)^{s(y_1 \oplus y_2)} = \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))^2. \end{aligned}$$

Підставляючи зазначений вираз у формулу (10), отримуємо нерівність (9).

Покажемо зараз, що

$$\mathbf{P}_X \{ |l_{f,A} - \eta_{XA}(X)| > \varepsilon \} \leq 2^{k-t} \varepsilon^{-2}. \quad (11)$$

Дійсно, на підставі формули (9) та нерівності Маркова справедливі такі оцінки:

$$\begin{aligned} &\mathbf{P}_X \{ |l_{f,A} - \eta_{XA}(X)| > \varepsilon \} \leq \\ &\leq \mathbf{P}_X \left\{ \sum_{y \in V_k^*} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))^2 > \varepsilon^2 \right\} \leq \\ &\leq \varepsilon^{-2} \sum_{y \in V_k^*} \mathbf{E} (\hat{f}(Ay) - \xi_{XAy}(X))^2. \quad (12) \end{aligned}$$

Далі, безпосередньо з формули (6) випливає, що для будь-якого  $y \in V_k^*$  математичне сподівання випадкової величини  $\xi_{X_{Ay}}(X)$  дорівнює  $\hat{f}(Ay)$ . Отже,

$$\begin{aligned} & \sum_{y \in V_k^*} \mathbf{E}(\hat{f}(Ay) - \xi_{X_{Ay}}(X))^2 = \\ &= \sum_{y \in V_k^*} \mathbf{E}(\xi_{X_{Ay}}(X) - \mathbf{E}(\xi_{X_{Ay}}(X)))^2 = \sum_{y \in V_k^*} \mathbf{D}(\xi_{X_{Ay}}(X)) = \\ &= \frac{1}{(2^t - 1)^2} \sum_{y \in V_k^*} \mathbf{D} \left( \sum_{u \in V_t^*} (-1)^{f(uX) \oplus uX(Ay)} \right) = \\ &= \frac{1}{(2^t - 1)^2} \sum_{y \in V_k^*} \sum_{u \in V_t^*} \mathbf{D}((-1)^{f(uX) \oplus uX(Ay)}), \end{aligned}$$

де остання рівність випливає з того, що доданки в сумі під знаком дисперсії є попарно незалежними випадковими величинами. Нарешті, використовуючи тривіальну оцінку  $\mathbf{D}((-1)^{f(uX) \oplus uX(Ay)}) \leq 1$ ,  $u \in V_t^*$ ,  $y \in V_k^*$ , отримуємо, що

$$\sum_{y \in V_k^*} \mathbf{E}(\hat{f}(Ay) - \xi_{X_{Ay}}(X))^2 \leq \frac{2^k - 1}{2^t - 1} \leq 2^{k-t}.$$

Звідси на підставі формули (12) випливає нерівність (11).

Для завершення доведення залишається зауважити, що  $\eta_B(X) = \eta_{BU}(X)$  для будь-яких матриці  $B \in F_{t \times k}$  та оберненої матриці  $U \in F_{k \times k}$ . Отже, згідно з формулою (8),  $\theta(X) \geq \eta_B(X)$  для довільної (а не тільки спеціальної ступеневої) матриці  $B \in F_{t \times k}$ . Зокрема, подія  $\{I_{f,A} > \theta(X) + \varepsilon\}$  тягне подію  $\{I_{f,A} > \eta_{XA}(X) + \varepsilon\}$ , звідки на підставі нерівності (11) випливає, що

$$\begin{aligned} & \mathbf{P}_X \{I_{f,A} > \theta(X) + \varepsilon\} \leq \mathbf{P}_X \{I_{f,A} > \eta_{XA}(X) + \varepsilon\} \leq \\ & \leq \mathbf{P}_X \{|I_{f,A} - \eta_{XA}(X)| > \varepsilon\} \leq 2^{k-t} \varepsilon^{-2}. \end{aligned}$$

Таким чином, за виконанням умови  $2^t \geq 2^k \varepsilon^{-2} \delta^{-1}$  справедлива нерівність (5).

Теорему доведено.

Наведемо зараз ймовірнісний алгоритм обчислення нижніх меж параметра (3).

**Вхід:** зрівноважена функція  $f \in B_n$ , задана за допомогою оракула; числа  $k \in \overline{1, n-1}$ ,  $\varepsilon, \delta \in (0, 1)$ .

1. Покласти

$$t = k + \lceil \log(\varepsilon^{-2} \delta^{-1}) \rceil, \quad (13)$$

згенерувати випадкову рівноймовірну булеву  $t \times n$ -матрицю  $X$  та обчислити значення функції  $f_X(u) = f(uX)$ ,  $u \in V_t$ .

2. Обчислити значення (6) за допомогою алгоритму швидкого перетворення Адамара.

3. Для кожної матриці  $B \in \tilde{F}_{t \times k}$ :

– за відомими значеннями (6) обчислити значення функції

$$h(y) = \begin{cases} \xi_{By}(X), & \text{якщо } y \in V_k^*; \\ 0, & \text{якщо } y = 0; \end{cases}$$

– обчислити значення

$$\hat{h}(s) = \sum_{y \in V_k^*} \xi_{By}(X) (-1)^{sy}, \quad s \in V_k$$

за допомогою алгоритму швидкого перетворення Адамара;

$$- \text{покласти } \eta_B(X) = 2^{-k} \sum_{s \in V_k} |\hat{h}(s)|.$$

4. Покласти  $\theta(X) = \max_{B \in \tilde{F}_{t \times k}} \{\eta_B(X)\}$ .

**Результат:** випадкове число

$$\Delta(f, B_{n,k}) = 1/2 \cdot (1 - (\theta(X) + \varepsilon)),$$

що задовольняє умову

$$\mathbf{P}_X \{d(f, B_{n,k}) \geq \Delta(f, B_{n,k})\} \geq 1 - \delta.$$

Коректність алгоритму випливає з наведеної вище теореми.

Для оцінювання трудомісткості алгоритму доведемо допоміжне твердження.

**Лема.** Для будь-яких натуральних  $k < t$  справедлива нерівність

$$|\tilde{F}_{t \times k}| \leq c(k+1) \max\{2^{k^2}, 2^{k(t-k)}\},$$

де  $c^{-1} = \prod_{i=1}^{\infty} (1 - 2^{-i})$ .

Доведення. З означення множини  $\tilde{F}_{t \times k}$  випливає, що  $|\tilde{F}_{t \times k}| = \sum_{i=0}^k \binom{t}{i}$ , де

$$\binom{t}{i} = \frac{(2^t - 1)(2^{t-1} - 1) \dots (2^{t-i+1} - 1)}{(2^i - 1)(2^{i-1} - 1) \dots (2 - 1)}$$

є число  $i$ -вимірних підпросторів простору  $V_t$ ,  $i \in \overline{0, t}$ . Використовуючи оцінку  $\binom{t}{i} \leq c \cdot 2^{i(t-i)}$ ,  $i \in \overline{0, t}$ , отримуємо, що

$$|\tilde{F}_{t \times k}| = \sum_{i=0}^k \binom{t}{i} \leq c \sum_{i=0}^k 2^{i(t-i)} \leq c(k+1) 2^{t^2/4}.$$

Нехай  $t \leq 2k$ . Тоді в силу наведеної нерівності  $|\tilde{F}_{t \times k}| \leq c(k+1) 2^{k^2}$ . Якщо ж  $t > 2k$ , то

$$\binom{t}{i} \leq \binom{t}{k} \leq c \cdot 2^{k(t-k)}$$

для кожного  $i \in \overline{0, k}$ , отже,  $|\tilde{F}_{t \times k}| \leq c(k+1) 2^{k(t-k)}$ . Таким чином, у будь-якому випадку виконується нерівність

$$|\tilde{F}_{t \times k}| \leq c(k+1) \max\{2^{k^2}, 2^{k(t-k)}\},$$

що й треба було довести.

**Теорема 2.** Трудомісткість наведеного алгоритму в найгіршому випадку дорівнює

$$\begin{aligned} & T_{n,k}(\varepsilon, \delta) = \\ &= O\left(2^k (k + \varepsilon^{-2} \delta^{-1}) (n \varepsilon^{-2} \delta^{-1} + k^2 \max\{2^{k^2}, \varepsilon^{-2k} \delta^{-k}\})\right). \quad (14) \end{aligned}$$

Доведення. На кроці 1 потрібно виконати  $O(2^t n)$  операцій (булевого додавання та звернення до функції  $f$ ), а на кроці 2 –  $O(2^t t)$  операцій (додавання та віднімання цілих чисел). Далі, для кожної фіксованої матриці  $B \in \tilde{F}_{t \times k}$  на кроці 3 потрібно виконати  $O(2^k t k)$  таких самих операцій. Отже, на підставі леми трудомісткість кроку 3 складає

$$O(2^k tk | \tilde{F}_{t \times k} |) = O(2^k tk^2 \max\{2^{k^2}, 2^{k(t-k)}\}).$$

Нарешті, трудомісткість четвертого кроку є  $O(|\tilde{F}_{t \times k}|) = O(\max\{2^{k^2}, 2^{k(t-k)}\})$ . Підсумовуючи отримані оцінки, з урахуванням рівності (13) отримуємо формулу (14).

Теорему доведено.

### РЕЗУЛЬТАТИ МОДЕЛЮВАННЯ ЗАПРОПОНОВАНОГО АЛГОРИТМУ

У табл. 1 показано чисельні значення двійкового логарифму виразу під знаком  $O$  у правій частині рівності (14). Як видно з таблиці, із збільшенням параметра  $k$  чи зменшенням параметра  $\epsilon$  трудомісткість алгоритму досить швидко зростає. Навпаки, помітне збільшення параметра  $n$  практично не впливає на зростання трудомісткості алгоритму.

Таблиця 1

Чисельні оцінки трудомісткості алгоритму ( $\delta = 0,0625$ )

$\epsilon \backslash k$	2	3	4
1/2	20,3663	21,2143	22,7665
1/4	25,0112	25,5962	30,2263
1/8	30,3247	30,5878	38,1766
$n$	64	128	64

У табл. 2, 3 показано результати застосування запропонованого алгоритму при  $k = 2$  до функцій від 64 та 11 змінних відповідно. Обчислення проводилися на ЕОМ з процесором Intel Core i7 (1,6 ГГц) та обсягом оперативної пам'яті 4 Гб RAM (DDR3) на базі Windows 7 (використовувався пакет прикладних програм Maple 13.0). Середній час роботи комп'ютерної програми складає 804,5 секунди при  $n = 64$  та 652,1 секунди при  $n = 11$ .

У табл. 2 наведено значення

$$\Delta(f, B_{n,2}) = 1/2 \cdot (1 - (\theta(X) + \epsilon))$$

статистичних нижніх оцінок параметра  $d(f, B_{n,2})$ , отримані за допомогою запропонованого алгоритму для двох функцій вигляду

$$f(x) = f(x_1, x_2) = g(x_1, x_2)h_1(x_2) \oplus$$

$$\oplus (g(x_1, x_2) \oplus 1)h_2(x_2), \quad x = (x_1, x_2) \in V_{n_1} \times V_{n_2},$$

де  $g(x_1, x_2) = (\alpha_1 x_1)(\alpha_2 x_1)$  – двовимірна функція, що не залежить суттєво від останніх  $n_2$  змінних ( $\alpha_1$  та  $\alpha_2$  є різними ненульовими булевими векторами довжини  $n_1$ , а  $\alpha_i x_i$  означає булевий скалярний добуток векторів  $\alpha_i$  та  $x_i \in V_{n_i}$ ,  $i = 1, 2$ );  $h_1$  та  $h_2$  – довільні булеві функції від  $n_2$  змінних, що задовольняють умову  $wt(h_1) = 2^{-n_2}(2^{n_2+1} - 3m)$ ,  $wt(h_2) = 2^{-n_2}m$ , де  $m$  – ціле число таке, що  $2^{n_2} < 3m < 2^{n_2+1}$ . Як показує прямий підрахунок, у цьому випадку

$$wt(f) = 1/4 \cdot wt(h_1) + 3/4 \cdot wt(h_2) = 1/2, \\ d(f, g) = 1/4 \cdot (1 - wt(h_1)) + 3/4 \cdot wt(h_2) = \\ = 1/4 + 1/2 \cdot (1 - wt(h_1)).$$

Отже,  $f$  є зрівноваженою функцією від  $n = n_1 + n_2$  змінних, що знаходиться від множини  $B_{n,2}$  на відносній відстані не більше, ніж

$$\Delta^*(f, B_{n,2}) =$$

$$= \min\{1/4 + 1/2 \cdot (1 - wt(h_1)), 3/4 - 1/2 \cdot (1 - wt(h_1))\}. \quad (15)$$

Параметр  $m$  у таблиці задає функції  $h_1$  та  $h_2$  за правилом:

$$h_1(x_2) = 1 \Leftrightarrow |x_2| < 2^{n_2+1} - 3m,$$

$$h_2(x_2) = 0 \Leftrightarrow |x_2| < 2^{n_2} - m,$$

де  $|x_2|$  – двійкове ціле число, що відповідає вектору  $x_2 \in V_{n_2}$ . Значення  $t$  і  $\theta(X)$  обчислені, відповідно, на кроках 1 і 4 алгоритму, а в останній колонці таблиці показано значення параметра (15).

Таблиця 2

Статистичні нижні оцінки параметра  $d(f, B_{n,2})$  ( $n_1 = 20$ ,  $n_2 = 44$ ,  $\epsilon = 1/4$ ,  $\delta = 0,0625$ ,  $t = 10$ )

Номер експерименту	$m$	$\theta(X)$	$\Delta(f, B_{n,2})$	$\Delta^*(f, B_{n,2})$
1	$(2^{44} + 5)/3$	0,5010	0,1245	0,25
2		0,5010	0,1245	
3		0,5191	0,1155	
4		0,5308	0,1096	
5		0,5020	0,1240	
6	$(2^{45} - 5)/3$	0,5020	0,1240	0,25
7		0,5059	0,1221	
8		0,5010	0,1245	
9		0,5020	0,1240	
10		0,5073	0,1213	

Табл. 3 демонструє результати застосування алгоритму до функції від 11 змінних, яка використовується в алгоритмі шифрування Achterbahn-128/80 [17]:

$$G(x_1, \dots, x_{11}) = x_1 \oplus x_2 \oplus x_3 \oplus x_4 \oplus x_5 \oplus x_7 \oplus x_9 \oplus x_{11} \oplus \\ \oplus x_2 x_{10} \oplus x_2 x_{11} \oplus x_4 x_8 \oplus x_5 x_6 \oplus x_6 x_8 \oplus x_6 x_{10} \oplus x_6 x_{11} \oplus \\ \oplus x_7 x_8 \oplus x_8 x_9 \oplus x_8 x_{10} \oplus x_9 x_{10} \oplus x_9 x_{11} \oplus x_1 x_2 x_8 \oplus \\ \oplus x_1 x_4 x_{10} \oplus x_1 x_4 x_{11} \oplus x_1 x_8 x_9 \oplus x_1 x_9 x_{10} \oplus x_1 x_9 x_{11} \oplus \\ \oplus x_2 x_3 x_8 \oplus x_2 x_4 x_8 \oplus x_2 x_4 x_{10} \oplus x_2 x_4 x_{11} \oplus x_2 x_7 x_8 \oplus \\ \oplus x_2 x_8 x_{10} \oplus x_2 x_8 x_{11} \oplus x_2 x_9 x_{10} \oplus x_2 x_9 x_{11} \oplus x_3 x_4 x_8 \oplus \\ \oplus x_3 x_8 x_9 \oplus x_4 x_7 x_8 \oplus x_4 x_8 x_9 \oplus x_5 x_6 x_8 \oplus x_5 x_6 x_{10} \oplus \\ \oplus x_5 x_6 x_{11} \oplus x_6 x_8 x_{10} \oplus x_6 x_8 x_{11} \oplus x_7 x_8 x_9 \oplus x_8 x_9 x_{10} \oplus \\ \oplus x_8 x_9 x_{11} \oplus x_1 x_2 x_3 x_8 \oplus x_1 x_2 x_7 x_8 \oplus x_1 x_3 x_5 x_8 \oplus x_1 x_3 x_8 x_9 \oplus \\ \oplus x_1 x_4 x_8 x_{10} \oplus x_1 x_4 x_8 x_{11} \oplus x_1 x_5 x_7 x_8 \oplus x_1 x_7 x_8 x_9 \oplus x_1 x_8 x_9 x_{10} \oplus \\ \oplus x_1 x_8 x_9 x_{11} \oplus x_2 x_3 x_4 x_8 \oplus x_2 x_3 x_5 x_8 \oplus x_2 x_4 x_7 x_8 \oplus x_2 x_4 x_8 x_{10} \oplus \\ \oplus x_2 x_4 x_8 x_{11} \oplus x_2 x_5 x_7 x_8 \oplus x_2 x_8 x_9 x_{10} \oplus x_2 x_8 x_9 x_{11} \oplus x_3 x_4 x_8 x_9 \oplus \\ \oplus x_4 x_7 x_8 x_9 \oplus x_5 x_6 x_8 x_{10} \oplus x_5 x_6 x_8 x_{11}, \quad (x_1, \dots, x_{11}) \in V_{11}.$$

Обчислення відносної відстані  $d(G, B_{n,2})$  за формулою (1) показує, що її точне значення дорівнює 0,4375. При цьому час обчислення складає 3020 секунд, що приблизно в 5 разів переви-

щуче середній час оцінювання цього параметра з точністю  $\epsilon = 1/8$  та надійністю  $1 - \delta \geq 0,75$  (див. табл. 3).

Таблиця 3

Статистичні нижні оцінки параметра  $d(G, B_{n,2})$   
( $n = 11, \epsilon = 1/8, \delta = 0,25, t = 10$ )

Номер експерименту	$\theta(X)$	$\varrho(G, B_{n,2})$
1	0,2517	0,3316
2	0,1881	0,3434
3	0,1881	0,3434
4	0,1266	0,3742
5	0,1881	0,3434
6	0,2512	0,3119
7	0,2498	0,3126
8	0,1891	0,3429
9	0,1891	0,3429
10	0,2507	0,3121

Для підвищення точності оцінок, наведених у табл. 2 і табл. 3, слід зменшити значення  $\epsilon$ , що призведе до збільшення часу виконання алгоритму. Наприклад, при  $\epsilon = 1/8$  нижня оцінка параметра  $d(f, B_{n,2})$  становить приблизно 0,1871, при цьому середній час роботи комп'ютерної програми складає майже 4 години.

В цілому, отримані результати показують, що при малих значеннях  $k$  запропонований алгоритм може бути ефективно використано на практиці для аналізу кореляційних властивостей функцій ускладнення потокових шифрів.

**Література**

[1] Dawson E. Construction of correlation immune Boolean functions / E. Dawson, C.K. Wu // Information and Communication Security, Proceedings. Berlin. Springer-Verlag. 1997. – P. 170–180.

[2] Canteaut A. On the correlations between a combining function and function of fewer variables / A. Canteaut // The 2002 IEEE Information Theory Workshop, Proceedings. Berlin. Springer-Verlag. 2002. – P. 78–81.

[3] Gopalan P. A Fourier-analytic approach to Reed-Muller decoding / P. Gopalan // Annual IEEE Symp. on Foundation in Computer Science. – FOCS 2010, Proceedings. Berlin. Springer-Verlag. 2010. – P. 685–694.

[4] Gopalan P. Testing Fourier dimensionality and sparsity / P. Gopalan, R. O'Donnell, A. Servedio, A. Shpilka, K. Wimmer // SIAM J. on Computing. 2011. V. 40(4). – P. 1075–1100.

[5] Алексеев Е. К. О некоторых мерах нелинейности булевых функций / Е. К. Алексеев // Прикладная дискретная математика. 2011. № 2(12). – С. 5–16.

[6] Алексейчук А. Н. Усовершенствованный тест k-мерности для булевых функций / А. Н. Алексейчук, С. Н. Конюшок // Кибернетика и системный анализ. 2013. Т. 49. № 2. – С. 27–35.

[7] Алексейчук А. Н. Алгебраически вырожденные приближения булевых функций / А. Н. Алексейчук, С. Н. Конюшок // Кибернетика и системный анализ. 2014. Вып. 50. № 5 (в печати).

[8] Daemen J. Resynchronization weaknesses in synchronous stream ciphers / J. Daemen, R. Govaerts,

J. Vandewalle // Advances in Cryptology. – EURO-CRYPT'93, Proceedings. Berlin. Springer-Verlag, 1993. – P. 159–167.

[9] Golić J. On the resynchronization attack / J. Golić, G. Morgari // Fast Software Encryption. – FSE'03, Proceedings. Berlin. Springer-Verlag, 2003. – P. 100–110.

[10] Алексеев Е. К. Об атаке на фильтрующий генератор с функцией усложнения, близкой к алгебраически вырожденной / Е. К. Алексеев // Сборник статей молодых ученых факультета МВК МГУ, 2011. – Вып. 8. – С. 114–123.

[11] Алексейчук А. Н. Статистическая атака на генератор гаммы с линейным законом реинициализации начального состояния и функцией усложнения, близкой к алгебраически вырожденной / А. Н. Алексейчук, С. Н. Конюшок, А. Ю. Сторожук // Прикладная радиоэлектроника. 2014. – Вып. 176. – С. 13–21.

[12] Levin L.A. Randomness and non-determinism / L.A. Levin // J. of Symbolic Logic. 1993. Vol. 58. № 3. – P. 1102–1103.

[13] Bshouty N. More efficient PAC-learning of DNF with membership queries under the uniform distribution / N. Bshouty, J. Jackson, C. Tamon // Proc. 12th Annual Conf. on Comput. Learning Theory, 1999. – P. 286–295.

[14] Алексейчук А. Н. Быстрый алгоритм статистического оценивания максимальной несбалансированности билинейных аппроксимаций булевых отображений / А. Н. Алексейчук, А. С. Шевцов // Прикладная дискретная математика. 2011. – № 3(13). – С. 5–11.

[15] Алексейчук А. Н. О статистических свойствах нелинейности сужений булевых функций на случайно выбранное подпространство / А. Н. Алексейчук, С. Н. Конюшок // Прикладная дискретная математика. 2012. – Вып. 1(15). – С. 5–10.

[16] Глухов М. М. Алгебра / М. М. Глухов, В. П. Елизаров, А. А. Нечаев. – Учеб. в 2-х т., Т. 1. – М.: Гелиос АРВ, 2003. – 336 с.

[17] Gammel B.M. Achterbahn-128/80 / B.M. Gammel, R. Gottfert, O. Kniffner // eSTREAM, ECRYPT Stream Cipher Project, Report 2006/001, 2006.

Надійшла до редколегії 4.06.2014



**Конюшок Сергій Миколайович**, кандидат технічних наук, доцент, заступник (з навчальної та наукової роботи) начальника Інституту спеціального зв'язку та захисту інформації Національного технічного університету України "КПІ". Галузь наукових інтересів: криптографічні властивості булевих функцій.



**Олексійчук Антон Миколайович**, доктор технічних наук, доцент, професор кафедри Інституту спеціального зв'язку та захисту інформації Національного технічного університету України "КПІ". Галузь наукових інтересів: теоретична криптографія.



**Сторожук Артем Юрійович**, аспірант Інституту спеціального зв'язку та захисту інформації Національного технічного університету України "КПІ". Галузь наукових інтересів: прикладна криптографія.

УДК 621.391:519.2

**Быстрый вероятностный алгоритм оценивания расстояния между уравновешенной булевой функцией и множеством  $k$ -мерных функций** / С.М. Конюшок, А.Н. Алексейчук, А.Ю. Сторожук // Прикладная радиоэлектроника: научн.-техн. журнал. — 2014. — Том 13. — № 3. — С. 186–191.

Предложен полиномиальный вероятностный алгоритм вычисления значений нижних границ относительного расстояния между уравновешенной булевой функцией от  $n$  переменных, заданной с помощью оракула, и множеством  $k$ -мерных функций. Показано, что при малых значениях  $k$  этот алгоритм может быть эффективно использован на практике для анализа корреляционных свойств функций усложнения поточных шифров.

*Ключевые слова:* нелинейный криптоанализ, корреляционная атака,  $k$ -мерная функция, вероятностный алгоритм, обоснование стойкости поточных шифров.

Табл.: 3. Библиогр.: 17 назв.

UDC 621.391:519.2

**Fast probabilistic algorithm for distance evaluation between balanced Boolean function and set of  $k$ -dimensional functions** / S.N. Konyushok, A.N. Alekseychuk, A.Yu. Storozhuk // Applied Radio Electronics: Sci. Journ. — 2014. — Vol. 13. — № 3. — P. 186–191.

A polynomial probabilistic algorithm for computing the values of lower bounds of the relative distance between a balanced Boolean function in  $n$ -variables (defined by an oracle) and a set of  $k$ -dimensional functions is proposed. It is shown that for small values of  $k$  this algorithm can be efficiently used in practice to analyze the correlation properties of Boolean functions used in stream ciphers.

*Keywords:* non-linear cryptanalysis, correlation attack,  $k$ -dimensional function, probabilistic algorithm, stream ciphers resistance proof.

Tab.: 3. Ref.: 17 items.