# ВЫЧИСЛИТЕЛЬНО ЭФФЕКТИВНАЯ РЕАЛИЗАЦИЯ ПРЯМОГО И ОБРАТНОГО ПРЕОБРАЗОВАНИЙ ВЕЙЛЯ-ГЕЙЗЕНБЕРГА

Асирян Валерий Мишевич студент группы Б3С1401 МТУСИ dmc5mod@yandex.ru Волчков Валерий Павлович д.т.н., профессор кафедры ОТС, МТУСИ volchkovvalery@mail.ru

**Ключевые слова:** преобразование Вейля-Гейзенберга, ортогональный базис, хорошая локализация, быстрое преобразование Фурье, полифазное разложение.

Рассматривается задача вычислительно эффективной реализации прямого и обратного дискретных преобразований Вейля-Гейзенберга. В работе показывается, что применение *M*/2-точечного обратного быстрого преобразования Фурье (ОБПФ) и полифазных КИХ-фильтров позволяет существенно снизить объем вычислительных затрат и делает возможным применение оптимальных базисов Вейля-Гейзенберга к сигналам больших размерностей.

История быстрых алгоритмов обработки сигналов берет свой отсчет с 1965 года, когда Джеймс Кули и Джон Тьюки опубликовали свою версию алгоритма вычисления дискретного преобразования Фурье (Fast Fourier Transform) [1]. С тех пор дискретный спектральный анализ играет ключевую роль в решении задач цифровой обработки и анализа сигналов. Тем не менее значительный технологический прогресс, достигнутый в разработке новых алгоритмов передачи и обработки информации, делает особенно актуальными исследования все более сложных методов получения частотных и частотно-временных характеристик сигналов.

Как было замечено в современных работах [2], для получения информации о спектре, локализованного во времени, наиболее целесообразно применение обобщенных базисов Вейля-Гейзенберга (Generalized Weyl-Heisenberg Bases), получаемых путем равномерных сдвигов по времени и частоте. В статьях также показано, что базис Вейля-Гейзенберга, построенный на основе произвольного импульса, не будет оптимальным, поскольку частотно-временная локализация формируемых базисных функций может оказаться неприемлемой. Именно поэтому, особый интерес в изучении представляет оптимальный базис Вейля-Гейзенберга, в основу которого положены частотно-временные свойства гауссиана (базис Габора). Однако, как известно, такой WH-базис не является ортогональным, а, следовательно, не может применяться для обработки сигналов. Между тем, в статье [3] описывается вычислительно эффективный алгоритм ортогонализации формирующей функции оптимального базиса Вейля-Гейзенберга использованием дискретных Zak-преобразований, что также делает возможным построение ортогональных WH-базисов больших размеров. В свою очередь, применение оптимальных базисов Вейля-Гейзенберга к многомерным сигналам (например, изображениям) по-прежнему остается сложной задачей, так как сформулированные в работе [4] прямое и обратное дискретные (Weyl-Heisenberg Вейля-Гейзенберга *Transform*) требуют вычислительных затрат. Таким образом, целью данного исследования является построение и анализ методов вычислительно эффективной реализации дискретных преобразований Вейля-Гейзенберга (Fast Weyl-Heisenberg Transform).

#### 1. Постановка задачи и метод ее решения

Прямое дискретное преобразование Вейля-Гейзенберга сигнала  $s[n], n \in J_N$  (в общем случае комплексного), заданного на конечном дискретном интервале  $J_N = \{0,1,\ldots,N-1\}$ , базируется на его обобщенном спектральном представлении в следующем виде:

$$c_{k,l} = c_{k,l}^{R} + jc_{k,l}^{I}, (1)$$

$$c_{k,l}^{R} = \left\langle s[n], \psi_{k,l}^{R}[n] \right\rangle_{R}, \ c_{k,l}^{I} = \left\langle s[n], \psi_{k,l}^{I}[n] \right\rangle_{R},$$

$$k \in J_{M} = \left\{ k = 0, 1, \dots, M - 1 \right\}, \ l \in J_{L} = \left\{ l = 0, 1, \dots, L - 1 \right\},$$

$$(2)$$

где  $\mathcal{B} = \{\psi_{k,l}^R[n], \psi_{k,l}^I[n]\}$  – WH-система, состоящая из дискретных комплексных базисных функций, сдвинутых относительно друг друга по времени и частоте, нормированная и ортогональная в смысле вещественного скалярного произведения:

$$\left\langle x[n], y[n] \right\rangle_{R} = \operatorname{Re} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \overline{y[n]}, \tag{3}$$

$$\left\langle \psi_{k,l}^{R}[n], \psi_{k',l'}^{R}[n] \right\rangle_{R} = \delta_{k,k'} \delta_{l,l'}, \quad \left\langle \psi_{k,l}^{I}[n], \psi_{k',l'}^{I}[n] \right\rangle_{R} = \delta_{k,k'} \delta_{l,l'}, \quad \left\langle \psi_{k,l}^{R}[n], \psi_{k',l'}^{I}[n] \right\rangle_{R} = 0, \tag{4}$$

 $(\delta_{k,l}$  – символ Кронекера), а элементы базисных функций описываются выражениями:

$$\psi_{k,l}^{R}[n] = g[(n-lM)_{\text{mod }N}] e^{j\frac{2\pi}{M}k\left(n+\frac{\alpha}{2}\right)},$$
(5)

$$\psi_{k,l}^{I}[n] = jg[(n+M/2-lM)_{\text{mod }N}] e^{j\frac{2\pi}{M}k(n+\frac{\alpha}{2})},$$
 (6)

где  $(\cdot)_{\mathrm{mod}\,N}$  — операция взятия модуля в аргументах функций на дискретном интервале  $J_N$  (в дальнейшем будет опускаться),  $\alpha$  — фазовый параметр, обеспечивающий физическую реализуемость ортонормированного WH-базиса  $\mathcal{B} = \left\{ \psi_{k,l}^R[n], \ \psi_{k,l}^I[n] \right\}$  в виде соответствующего банка фильтров, а g[n] — формирующая WH-функция. При этом количество используемых частотных сдвигов M задает разрешающую способность по частоте, а количество временных сдвигов L — разрешающую способность по времени. Их произведение  $N = M \cdot L$  определяет общее число элементов дискретного сигнала s[n].

В работе [3] показано, что если формирующая *WH*-функция удовлетворяет условию сопряженной *N*-симметрии:  $g[n] = g^*[-n]_{mod\,N}$  [3], то значение фазового параметра следует выбирать равным  $\alpha = \alpha_{\tiny onm} = M/2$ . Тогда вещественные коэффициенты прямого преобразования (2) будут вычисляться по формулам:

$$c_{k,l}^{R} = \left\langle s[n], \psi_{k,l}^{R}[n] \right\rangle_{R} = \operatorname{Re} \sum_{n=0}^{N-1} s[n] g[n - lM] e^{-j\left(\frac{2\pi}{M}n + \frac{\pi}{2}\right)k} =$$

$$i\left(\frac{2\pi}{M}n - \frac{\pi}{2}\right)k =$$
(7)

$$=\operatorname{Re}\sum_{n=0}^{N-1}g[n]s[lM-n]e^{j\left(\frac{2\pi}{M}n-\frac{\pi}{2}\right)k},$$

$$c_{k,l}^{I} = \left\langle s[n], \psi_{k,l}^{I}[n] \right\rangle_{R} = \operatorname{Re} \sum_{n=0}^{N-1} -j s[n] g[n+M/2-lM] e^{-j\left(\frac{2\pi}{M}n + \frac{\pi}{2}\right)k} =$$

$$= \operatorname{Im} \sum_{n=0}^{N-1} g[n-M/2] s[lM-n] e^{j\left(\frac{2\pi}{M}n - \frac{\pi}{2}\right)k},$$
(8)

$$k \in J_M, m \in J_L$$
.

Обратное дискретное преобразование Вейля-Гейзенберга позволяет восстановить исходный сигнал s[n],  $n \in J_N$  по спектральным коэффициентам (1) и базисным WH-функциям (5), (6) с использованием следующего конечного ряда:

$$s[n] = \sum_{k=0}^{M-1} \left( \sum_{l=0}^{L-1} c_{k,l}^{R} \psi_{k,l}^{R}[n] + \sum_{l=0}^{L-1} c_{k,l}^{I} \psi_{k,l}^{I}[n] \right) =$$

$$= \sum_{k=0}^{M-1} \left( \sum_{l=0}^{L-1} c_{k,l}^{R} g[n-lM] e^{j\left(\frac{2\pi}{M}n - \frac{\pi}{2}\right)k} + j \sum_{l=0}^{L-1} c_{k,l}^{I} g[n+M/2 - lM] e^{j\left(\frac{2\pi}{M}n - \frac{\pi}{2}\right)k} \right)$$

$$(9)$$

Несложно заметить, что вычисление (7-8) при прямом преобразовании Вейля-Гейзенберга требует  $O(2N^2)$  комплексных операций. Аналогичный объем вычислительных затрат требуется для восстановления сигнала при обратном преобразовании, согласно формуле (9).

#### 2. Вычислительно эффективная реализация прямого WH-преобразования

Для упрощения вычислений вещественных коэффициентов преобразования (7-8) воспользуемся тождествами:

$$\operatorname{Re}(a) = (a + a^*) / 2, \operatorname{Im}(a) = (a - a^*) / 2j,$$
 (10)

а также известным фактом, что любую конечную последовательность  $x[n], n \in J_N$  можно разложить в сумму сопряженно-симметрической и сопряженно-антисимметрической последовательностей:

$$x[n] = x_{on}[n] + x_{on}[n], (11)$$

$$x_{ep}[n] = \frac{1}{2} \left( x[(n)_{\text{mod } N}] + x^*[(-n)_{\text{mod } N}] \right), \tag{12}$$

$$x_{op}[n] = \frac{1}{2} \left( x[(n)_{\text{mod } N}] - x^*[(-n)_{\text{mod } N}] \right).$$
(13)

Тогда формулу (7) можно разбить на две части, которые соответствуют фильтрам с четными и нечетными номерами [1]:

$$c_{2k,l}^{R} = \frac{1}{2} \sum_{m=0}^{M/2-1} \left( A_{l}(m) + A_{l}(m+M/2) + A_{l}^{*}(M/2-m) + A_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M/2}mk}, \tag{14}$$

$$c_{2k+1,l}^{R} = \frac{1}{2} \sum_{m=0}^{M/2-1} \left( A_{l}(m) - A_{l}(m+M/2) - A_{l}^{*}(M/2-m) + A_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m} e^{j\frac{2\pi}{M/2}mk}.$$
(15)

Аналогичные преобразования можно выполнить и для формулы (8):

$$c_{2k,l}^{I} = \frac{1}{2i} \sum_{m=0}^{M/2-1} \left( B_{l}(m) + B_{l}(m+M/2) - B_{l}^{*}(M/2-m) - B_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M/2}mk}, \tag{16}$$

$$c_{2k+1,l}^{I} = \frac{1}{2i} \sum_{m=0}^{M/2-1} \left( B_{l}(m) - B_{l}(m+M/2) + B_{l}^{*}(M/2-m) - B_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m} e^{j\frac{2\pi}{M/2}mk}, \tag{17}$$

где  $k \in J_{M/2}, \ l \in J_L$ , а  $A_l(m)$  и  $B_l(m)$  определяются на интервале  $J_M$  следующим образом:

$$A_{l}(m) = \sum_{l'=0}^{L-1} g[m + M / 4 + l'M] s[lM - m - M / 4 - l'M],$$
(18)

$$B_{l}(m) = \sum_{l=0}^{L-1} g[m - M / 4 + l'M] s[lM - m - M / 4 - l'M].$$
(19)

Сформируем новые последовательности на половинном интервале  $J_{\scriptscriptstyle M/2}$  :

$$\tilde{A}_{l}(m) = \frac{1}{2} \left\{ A_{l}(m) + A_{l}(m+M/2) + A_{l}^{*}(M/2-m) + A_{l}^{*}(M-m) + j \left( A_{l}(m) - A_{l}(m+M/2) - A_{l}^{*}(M/2-m) + A_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m} \right\},$$
(20)

$$\tilde{B}_{l}(m) = \frac{1}{2j} \left\{ B_{l}(m) + B_{l}(m+M/2) - B_{l}^{*}(M/2-m) - B_{l}^{*}(M-m) + j \left( B_{l}(m) - B_{l}(m+M/2) + B_{l}^{*}(M/2-m) - B_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m} \right\}.$$
(21)

Тогда с учетом (14-17), коэффициенты  $c_{k,l}^R$  и  $c_{k,l}^I$  можно вычислить с помощью M/2 - точечного обратного БПФ (по частоте):

$$c_{2k,l}^{R} = \operatorname{Re}\left\{IFFT\left(\tilde{A}_{l}(m)\right)\right\}, \ c_{2k+1,l}^{R} = \operatorname{Im}\left\{IFFT\left(\tilde{A}_{l}(m)\right)\right\}, \tag{22}$$

$$c_{2k,l}^{I} = \operatorname{Re}\left\{IFFT\left(\tilde{B}_{l}(m)\right)\right\}, \ c_{2k+1,l}^{I} = \operatorname{Im}\left\{IFFT\left(\tilde{B}_{l}(m)\right)\right\}. \tag{23}$$

### 3. Вычислительно эффективная реализация обратного WH-преобразования

Для упрощения вычисления выражения (9) сформируем последовательности на половинном интервале  $J_{M/2}$  с помощью M / 2 - точечного обратного БПФ (по частоте):

$$\tilde{A}_{l}(m) = IFFT\left(c_{2k,l}^{R} + jc_{2k+l,l}^{R}\right),\tag{24}$$

$$\tilde{B}_{l}(m) = IFFT \left( c_{2k,l}^{l} + j c_{2k+1,l}^{l} \right).$$
 (25)

Используя тожества (10), сформируем новые последовательности на интервале  $J_{\scriptscriptstyle M/2}$  :

$$A_{l}(m) = \frac{1}{2} \left( \tilde{A}_{l}(m) + \tilde{A}_{l}^{*}(M - m) \right) + \frac{1}{2i} \left( \tilde{A}_{l}(m) - \tilde{A}_{l}^{*}(M - m) \right) e^{i\frac{2\pi}{M}m}, \tag{26}$$

$$A_{l}(m+M/2) = \frac{1}{2} \left( \tilde{A}_{l}(m) + \tilde{A}_{l}^{*}(M-m) \right) - \frac{1}{2j} \left( \tilde{A}_{l}(m) - \tilde{A}_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m}, \tag{27}$$

$$B_{l}(m) = \frac{1}{2} \left( \tilde{B}_{l}(m) + \tilde{B}_{l}^{*}(M - m) \right) + \frac{1}{2i} \left( \tilde{B}_{l}(m) - \tilde{B}_{l}^{*}(M - m) \right) e^{i\frac{2\pi}{M}m}, \tag{28}$$

$$B_{l}(m+M/2) = \frac{1}{2} \left( \tilde{B}_{l}(m) + \tilde{B}_{l}^{*}(M-m) \right) - \frac{1}{2i} \left( \tilde{B}_{l}(m) - \tilde{B}_{l}^{*}(M-m) \right) e^{j\frac{2\pi}{M}m}.$$
 (29)

Определим исходный сигнал на интервале  $n \in J_N$  по формуле:

$$s[n] = \sum_{l=0}^{L-1} A_l[n+M/4] g[n-lM] - j \sum_{l=0}^{L-1} B_l[n+M/4] g[n+M/2-lM].$$
 (30)

#### 4. Результаты моделирования

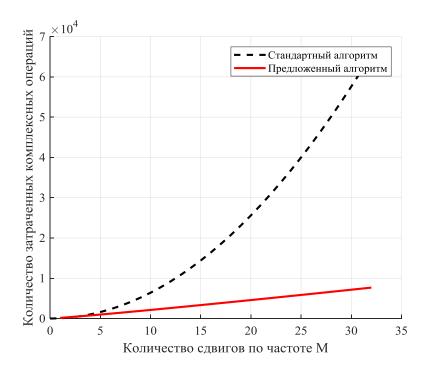
На рис. 1 представлены зависимости количества затраченных комплексных операций для стандартного и предложенного алгоритмов от M при фиксированном значении L=8. В таблицах 1-2 приведены более точные результаты для соответствующих пар значений сдвигов M и L.

Таблица 1. Стандартный алгоритм

L	4	8	16
M			
16	4096	16484	65536
32	16384	65536	262144
64	65536	262144	1048576

Таблица 2. Предложенный алгоритм

r				
L	4	8	16	
M				
16	1280	3584	11264	
32	2816	7680	23552	
64	6144	16384	49152	



**Рис 1.** Зависимость количества затраченных комплексных операций от M (при L=8)

#### Заключение

Общее количество полных комплексных операций при прямом преобразовании оказывается пропорциональным величине  $O(2ML^2 + 2N\log_2 M + 4N)$ , что значительно меньше полученной ранее оценки  $O(2N^2)$ . Аналогичный объем вычислений требуется и при обратном преобразовании. Кроме того, поскольку на практике значение  $L \in \{2; 4; 8\}$  — невелико, а M >> L, то алгоритмы преобразований оказываются быстрыми.

Известный факт, что дискретные ортогональные преобразования Вейля-Гейзенберга обладают свойством линейной сепарабельности [4], дает основание полагать, что вышеописанные быстрые алгоритмы могут быть применены для вычислительно эффективной реализации многомерных *WH*-преобразований.

## Литература

- 1. *Cooley J.W.*, *Tukey J.W.* An Algorithm for the Machine Computation of Complex Fourier Series // Math. Corp., 1965. №19. p. 297-301;
- 2. Волчков В.П. Сигнальные базисы с хорошей частотно-временной локализацией // Электросвязь, 2007, №2, с. 21-25;
- 3. *Волчков В.П., Асирян В.М.* Вычислительно эффективный алгоритм формирования базиса Вейля-Гейзенберга // Материалы Международной научно-технической конференции, INTERMATIC 2017, часть 4, М.: МИРЭА, с. 1151-1154;
- 4. *Асирян В.М., Волчков В.П.* Применение ортогонального преобразования Вейля-Гейзенберга для сжатия изображений. // Телекоммуникации и информационные технологии. Том 4, № 1, 2017, с. 50-56.

# A COMPUTATIONALLY EFFICIENT IMPLEMENTATION OF THE DIRECT AND INVERSE WEYL-HEISENBERG TRANSFORMS

Valery M. Asiryan
Student of group BZS1401, MTUCI
dmc5mod@yandex.ru
Valery P. Volchkov
Grand Ph.D., professor, TES department, MTUCI
volchkovvalery@mail.ru

**Keywords:** Weyl-Heisenberg transform, orthogonal basis, good localization, fast Fourier transform, polyphase components.

Here is considered the problem of computationally efficient implementation of the direct and inverse discrete Weyl-Heisenberg transforms. The paper shows that the application of M/2-point inverse fast Fourier transform (IFFT) and polyphase FIR-filters can significantly reduce computational costs and makes it possible to apply optimal Weil-Heisenberg bases to signals of large dimensions.