УДК 621.396.96

Я.Н. Кожушко

Харьковский университет Воздушных Сил им. И. Кожедуба, Харьков

АЛГОРИТМЫ СОВМЕЩЕНИЯ ИЗОБРАЖЕНИЙ В КОРРЕЛЯЦИОННО-ЭКСТРЕМАЛЬНЫХ СИСТЕМАХ НАВИГАЦИИ ЛЕТАТЕЛЬНЫХ АППАРАТОВ

Приводятся результаты сравнительного анализа эффективности алгоритмов совмещения изображений в КЭСН двух типов: нормированного корреляционного и алгоритма обобщенной фазовой корреляции, обладающих достаточно высоким быстродействием. Показано, что наиболее устойчивым к воздействию различного рода искажений как геометрических, так и яркостных, оказывается нормированный корреляционный алгоритм.

корреляционно-экстремальные системы навигации, алгоритмы совмещения изображений, эффективность и быстродействие алгоритмов

Введение

Принцип действия корреляционно-экстремальных систем навигации (КЭСН) летательных аппаратов основан на сравнении текущего изображения (ТИ), полученного с помощью датчика геофизического поля Земли, с эталонным изображением (ЭИ), полученным заранее. Сравнение изображений осуществляется с помощью одного из алгоритмов совмещения изображений. Эффективность алгоритма характеризуется вероятностью верного совмещения изображений. Другим важнейшим показателем алгоритмов, использующихся в КЭСН, является быстродействие, которое должно быть не хуже 0,2...0,3 с. Сравнительные характеристики алгоритмов различных типов отсутствуют.

В литературе [1 – 4] описано большое количество алгоритмов, которые могут использоваться для совмещения изображений в КЭСН. Имеются некоторые оценки по быстродействию алгоритмов [1, 5], однако сравнительные оценки по эффективности алгоритмов отсутствуют. Другой метод повышения быстродействия корреляционного алгоритма состоит в использовании одного из быстрых алгоритмов [7] (например, быстрого преобразования Фурье (БПФ)) для вычисления взаимной корреляции ТИ и ЭИ с помощью спектрального представления изображений.

Целью статьи является проведение сравнительного анализа алгоритмов различных типов как с точки зрения эффективности, так и быстродействия, а также оценка их устойчивости к воздействию различного рода искажений ТИ.

Выбор алгоритмов

Пусть заданы матрица ТИ

$$\mathbf{t} = \left[\mathbf{t}_{ij} \right]_{(k,l)\in\overline{\mathbf{I},\mathbf{N}_1}\times\overline{\mathbf{I},\mathbf{N}_2}}$$

и матрица ЭИ

$$\mathbf{e} = \left[\mathbf{e}_{ij} \right]_{(k,l) \in \overline{\mathbf{I}, \mathbf{M}_1} \times \overline{\mathbf{I}, \mathbf{M}_2}}$$

Остановимся на двух алгоритмах, наиболее часто употребляемых на практике и удовлетворяющих требованиям по быстродействию:

алгоритм с РФ в виде коэффициента взаимной корреляции ТИ и ЭИ

 $h_{1,1} =$

$$= -\frac{\sum_{i=1}^{N_{1}}\sum_{j=1}^{N_{2}} (t_{ij} - \overline{t}) (e_{i+k-1,j+l-1} - \overline{e}^{kl})}{\left[\sum_{i=1}^{N_{1}}\sum_{j=1}^{N_{2}} (t_{ij} - \overline{t})^{2} \sum_{i=1}^{N_{1}}\sum_{j=1}^{N_{2}} (e_{i+k-1,j+l-1} - \overline{e}^{kl})^{2}\right]^{1/2}}, \quad (2)$$

где

$$\begin{split} (k,l) &\in \mathbf{1}, R_1 \times \mathbf{1}, R_2, \ R_i = M_i - N_i + \mathbf{1}, \ i \in \mathbf{1}, \mathbf{2} \ , \\ \overline{t} &= \frac{1}{N_1 N_2} \sum_{i=1}^{N_1} \sum_{j=1}^{N_2} t_{ij}; \ \overline{e}^{kl} = \frac{1}{N_1 N_2} \sum_{i=1}^{N_1} \sum_{j=1}^{N_2} e_{i+k-1, j+l-1} \ , \end{split}$$

который является оптимальным при искажениях яркости, описываемых группой линейных преобразований

$$\mathbf{t} = \alpha \mathbf{t}' + \beta, \ \alpha > 0, \tag{3}$$

и называется в дальнейшем корреляционным алгоритмом (КА);

 алгоритм обобщенной фазовой корреляции (АОФК) [1,8] с РФ

$$b_{kl} =$$

$$=\frac{1}{\sqrt{P_{1}P_{2}}}\sum_{m=0}^{P_{1}-1}\sum_{n=0}^{P_{2}-1}\frac{S_{t}(m,n)S_{e}^{*}(m,n)}{\left|S_{t}(m,n)S_{e}^{*}(m,n)\right|^{l-L}}e^{i2\pi\left(\frac{km}{P_{1}}+\frac{ln}{P_{2}}\right)},$$
 (4)

где

$$\begin{split} \mathbf{S}_{t}(\mathbf{m},\mathbf{n}) &= \frac{1}{\sqrt{P_{1}P_{2}}} \sum_{k=0}^{P_{1}-1} \sum_{l=1}^{P_{2}-1} \tilde{\mathbf{t}}_{k+1,l+1} e^{i2\pi \left(\frac{km}{P_{1}} + \frac{ln}{P_{2}}\right)};\\ \mathbf{S}_{e}(\mathbf{m},\mathbf{n}) &= \frac{1}{\sqrt{P_{1}P_{2}}} \sum_{k=0}^{P_{1}-1} \sum_{l=1}^{P_{2}-1} \tilde{\mathbf{e}}_{k+1,l+1} e^{i2\pi \left(\frac{km}{P_{1}} + \frac{ln}{P_{2}}\right)}; \end{split}$$

$$\begin{split} \tilde{t}_{ij} = &\begin{cases} t_{ij}, \, (i,j) \in \overline{l,N_1} \times \overline{l,N_2}; \\ 0, \, (i,j) \notin \overline{l,N_1} \times \overline{l,N_2}; \\ \tilde{e}_{ij} = &\begin{cases} e_{ij}, \, (i,j) \in \overline{l,M_1} \times \overline{l,M_2}; \\ 0, \, (i,j) \notin \overline{l,M_1} \times \overline{l,M_2}. \end{cases} \end{split}$$

Размеры P_1 , P_2 выбираются из соотношений $P_1 \ge R_1$, $P_2 \ge R_2$, чтобы избежать наложения спектров изображений.

При L = 1 рассматриваемый алгоритм соответствует корреляционному, представленному в частотной области.

В случае L = 0, когда утрачивается вся информация об амплитудах спектра изображений, он называется алгоритмом фазовой корреляции.

Предполагается, что на выходе каждого алгоритма включен блок уточнения координат, использующий один из методов приближения решающей функции в окрестности ее экстремума [9].

Под эффективностью такого алгоритма будем понимать вероятность наступления события, называемого верным совмещением изображений и состоящего в том, что оценка сдвига текущего и эталонного изображений (\tilde{x}, \tilde{y}) , формируемая алгоритмом, попадает в окрестность

$$I_{x_{0}y_{0}}^{d_{1}d_{2}} = \left\{ (x, y) \left\| x - x_{0} \right\| < d_{1}, \left\| y - y_{0} \right\| < d_{2} \right\}$$
(5)

точки истинного сдвига (x₀, y₀).

Моделирование процесса совмещения изображений

Моделирование процесса совмещения изображений включает ряд этапов:

1) считывание ЭИ из файла;

2) случайным образом в соответствии с равномерным законом распределения по каждой из координат разыгрываются координаты центра (x_0, y_0) ТИ на ЭИ;

 моделирование незашумленного текущего изображения по заданному ЭИ;

 моделирование ТИ путем наложения на незашумленное ТИ нормально распределенного шума с нулевым средним значением и среднеквадратическим отклонением σ, имитирующего собственные шумы датчика;

5) моделирование собственно алгоритмов совмещения ЭИ и ТИ всех трех типов;

6) статистические испытания алгоритмов путем многократного их запуска с целью оценки эффективности как отношения числа верных привязок к общему количеству запусков алгоритмов.

Формирование ТИ по ЭИ осуществлялось следующим образом.

Задавались его размеры $N_1 < M_1$, $N_2 < M_2$, ко-

эффициент масштаба μ и угол поворота ТИ ϕ относительно ЭИ вокруг точки (x_0, y_0) . В предположении, что ось у направлена вниз, вычислялись координаты (x_{ij}, y_{ij}) элементов ТИ по формулам

$$\begin{split} x_{ij} &= x_0 + (x' - x_0) \cos \varphi - (y' - y_0) \sin \varphi; \\ y_{ij} &= y_0 + (x' - x_0) \sin \varphi + (y' - y_0) \cos \varphi; \\ &\quad (i, j) \in \overline{1, N_1} \times \overline{1, N_2} , \end{split}$$

где $x'_{ij} &= x_0 + \mu(j + \kappa_x), \ i \in \overline{1, N_1}, \ j \in \overline{-[N_2/2], N_x} ,$
 $y'_{ij} &= y_0 + \mu(i + \kappa_y), \ i \in -\overline{[N_1/2], N_y}, \ j \in \overline{1, N_2} ,$
 $N_x = \begin{cases} [N_2/2] - 1; \ N_2 = 2p; \\ [N_2/2]; \ N_2 = 2p - 1; \end{cases}$
 $N_y = \begin{cases} [N_1/2] - 1; \ N_1 = 2p; \\ [N_1/2]; \ N_1 = 2p - 1; \end{cases}$
 $\kappa_x = \begin{cases} 1/2; \ N_2 = 2p; \\ 0; \ N_2 = 2p - 1; \end{cases}$
 $\kappa_y = \begin{cases} 1/2; \ N_1 = 2p; \\ 0; \ N_2 = 2p - 1; \end{cases}$

[x] – операция определения целой части числа х.

Затем для каждой точки (x_{ij}, y_{ij}) выбиралась ближайшая целочисленная точка

$$\left(\mathbf{k} = \left[\mathbf{y}_{ij}\right], l = \left[\mathbf{x}_{ij}\right]\right)$$

и находился сдвиг

$$\left(\Delta \mathbf{x}_{ij} = \mathbf{x}_{ij} - l, \Delta \mathbf{y}_{ij} = \mathbf{y}_{ij} - \mathbf{k}\right),\,$$

для которого путем двумерной интерполяции по шести соседним отсчетам ЭИ с номерами (k, l), (k-1, l), (k+1, l), (k, l+1), (k, l-1), (k+1, l+1)находилась яркость t_{ii} элемента ТИ по формуле

$$t_{ij} = e_{k-l,1} \Delta y_{ij} (\Delta y_{ij} - 1)/2 + e_{k,l-1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 1)/2 + e_{kl} [1 + \Delta x_{ij} \Delta y_{ij} - (\Delta x_{ij})^2 - (\Delta y_{ij})^2] + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} (\Delta x_{ij} - 2\Delta y_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij} + 1)/2 + e_{k,l+1} \Delta x_{ij}$$

 $+\mathbf{e}_{k+1,I}\,\Delta y_{ij}(\Delta y_{ij}-2\Delta x_{ij}+1)/2+\mathbf{e}_{k+1,I+1}\Delta x_{ij}\Delta y_{ij}.$

Зависимости эффективности АОФК от параметра L для различных значений σ представлена на рис. 1. Зависимости сняты для ЭИ, представленного на рис. 2, при следующих значениях параметров $M_1 = M_2 = 50, N_1 = N_2 = 21, d_1 = d_2 = 1, P_1 = P_2 = 64$. Видно, что чисто корреляционный алгоритм, соответствующий L = 1, на практике применять нецелесообразно. В дальнейшем выбирается близкое к оптимальному значение L = 0, 4.

Сравнительная характеристика алгоритмов

Представляет интерес провести сравнительный анализ рассматриваемых алгоритмов двух типов как с точки зрения быстродействия, так и с точки зрения эффективности.



Рис. 1. Зависимость эффективности АОФК от параметра L



Рис. 2. Эталонное изображение

На рис. 3 представлены зависимости эффективности алгоритмов от среднеквадратического отклонения зашумляющего процесса σ . АОФК существенно уступает КА по устойчивости к шумовой компоненте ТИ.



Рис. 3. Зависимость эффективности от σ

От КА следует ожидать устойчивости при линейных искажениях яркости $\mathbf{t}'_{ik} = \mathbf{m}\mathbf{t}_{ik} + \mathbf{1}\delta T$ $(\mathbf{1} - N_1 \times N_2 - Mатрица с единичными элементами).$ Зависимости на рис. 4 от сдвига по яркости δT и рис. 5 от контрастности m подтверждают этот факт.

АОФК существенно уступает КА при изменении контраста изображений, так и сдвига по яркости.

На рис. 6, 7 приведены зависимости эффективности алгоритмов от угла поворота ТИ относительно ЭИ и различия в масштабах в пространственном положении элементов ЭИ и ТИ.



Рис. 5. Зависимость эффективности от т



Рис. 6. Зависимость эффективности коэффициента масштаба µ



Рис. 7. Зависимость эффективности от угла взаимного поворота ТИ и ЭИ ф

Быстродействие алгоритмов при обработке изображений указанных размеров для КА, РА и АОФК соответственно составило 57 мс и 45 мс в случае использования компьютера Celeron-630.

В КА использовался обычный одноуровневый алгоритм, а при реализации АОФК использовался алгоритм Radix4, требующий, чтобы размеры сравниваемых изображений были кратны четырем, и обладающий удвоенным быстродействием по сравнению с обычным алгоритмом БПФ.

Чтобы проиллюстрировать возможности повышения быстродействия при использовании БПФ и многоуровневых иерархических алгоритмов, рассмотрим случай обработки ЭИ относительно больших размеров $M_1 = M_2 = 200$. При этом размеры обрабатываемых изображений в АОФК выбирались $P_1 = P_2 = 256$, а быстродействие алгоритмов для различных размеров ТИ представлено в табл. 1.

Таблица 1

Анализ быстродействия алгоритма

	Быстродействие алгоритма, с				
ТИ		PA		КА	
	АОФК	1 yp.	2 yp.	1 yp.	2 yp.
20×20	0,811	0,95	0,036	1,75	0,054
40×40	0,811	3,21	0,086	5,98	0,144
60×60	0,811	5,71	0,155	13,34	0,272
80×80	0,811	16,74	0,311	25,71	0,488
100×100	0,811	27,75	0,572	31,74	0,726

Для КА и РА приведены результаты как одноуровневого, так и двухуровневого вариантов. Во втором случае на первом уровне находится оценка (\tilde{x}, \tilde{y}) сдвига изображений, на втором поиск экстремума РФ осуществляется не по всему ЭИ, а на множестве

$$\mathbf{J} = \overline{\left[\mathbf{s}(\tilde{\mathbf{x}} - \mathbf{c})\right], \left[\mathbf{s}(\tilde{\mathbf{x}} + \mathbf{c})\right]} \times \overline{\left[\mathbf{s}(\tilde{\mathbf{y}} - \mathbf{c})\right], \left[\mathbf{s}(\tilde{\mathbf{y}} + \mathbf{c})\right]}$$

где коэффициент с задает размеры подматрицы J; число s задает размер окна усредняющего фильтра.

В рассматриваемом случае были взяты следующие значения параметров: s = 2; c = 2.

Результаты испытаний алгоритмов по показателю быстродействия показали, что при $P_1 = P_2 = 64$ все они сравнимы по этому параметру, а при $P_1 = P_2 = 256$ АОФК существенно превосходит корреляционные одноуровневые алгоритмы, но не удовлетворяет предъявляемым требованиям. Но двухуровневый КА в случае $N_1 = N_2 \le 60$ удовлетворяет требованиям по быстродействию.

Выводы

При воздействии геометрических искажений КА и РА оказываются эквивалентными, а АОФК существенно уступает им в эффективности.

При воздействии линейных искажений по яркости наиболее устойчивым оказывается нормированный корреляционный алгоритм.

С точки зрения быстродействия многоуровневый КА превосходит АОФК.

Таким образом, нормированный корреляционный алгоритм оказывается наиболее устойчивым ко всем видам искажений ТИ.

Список литературы

1. Методы фильтрации сигналов в корреляционноэкстремальных системах навигации / В.К. Баклицкий, А.М. Бочкарев, М.П. Мусьяков; Под ред. В.К. Баклицкого. – М.: Радио и связь, 1986. – 216 с.

2. Андросов В.А., Бойко Ю.В., Бочкарев А.М., Однорог А.П. Совмещение изображений в условиях неопределенности // Зарубежная радиоэлектроника. – 1985. – № 4. – С. 54-70.

3. Андреев Г.А., Потапов А.А. Алгоритмы обработки навигационной пространственно-временной информации. Ч. 1 // Зарубежная радиоэлектроника. – 1989. – №3. – С. 3-19.

4. Андреев Г.А., Потапов А.А. Алгоритмы обработки навигационной пространственно-временной информации. Ч. 2 // Зарубежная радиоэлектроника. – 1989. – №4. – С. 3-21.

5. Wong R.Y., Hall E.L. Perfomance comparison of scene matching techniques // IEEE Trans. on PAMI. – 1979. – V. PAMI-1, № 3. – P. 325-330.

6. Антюфеев В.И., Быков В.Н., Чмиль В.В. Теоретическая оценка эффективности иерархического корреляционного алгоритма совмещения изображений в корреляционно-экстремальных системах навигации // Радиотехника: Всеукр. межвед. науч-техн. сб. – Х.: ХНУРЭ, 2005. – Вып. 143. – С. 65-71.

7. Блейхут Р. Быстрые алгоритмы цифровой обработки сигналов. – М.: Мир, 1989. – 256 с.

8. Киричук В.С., Перетягин Г.И. Об установлении сходства фрагментов с эталоном // Автометрия. — 1986. – № 4. – С. 83-89.

9. Антюфеев В.И., Бакулин И.Е., Быков В.Н., Гричанюк А.М., Мирошник-Быкова Т.В. Повышение точности местоопределения радиометрических корреляционноэкстремальных систем навигации путем использования методов приближения решающей функции (сообщение 1) // Радиотехника: Всеукр. межвед. науч-техн. сб., 2002. – Вып. 124. – С. 84-89.

Поступила в редколлегию17.12.2007

Рецензент: д-р техн. наук, проф. Е.Л. Казаков, Харьковский университет Воздушных Сил им. И. Кожедуба, Харьков.