УДК 519.652 DOI 10.33764/2618-981Х-2023-4-1-17-23

И. Г. Казанцев¹*

Детектор V-образных угловых точек на двумерных изображениях

¹ Институт вычислительной математики и математической геофизики СО РАН, г. Новосибирск, Российская Федерация * e-mail: kig@ooi.sscc.ru

Аннотация. Рассматриваются масштабируемые маски выделения V-образных углов на двумерных изображениях, применяемые при обработке скользящим по изображению окном. Матрицы масштабируемых масок больших размеров конструируются простым добавлением периферийных обрамляющих элементов к меньшим маскам, оставляя подматрицы неизменными. Вычислен коэффициент усиления шума для масок Кирша, масштабируемых масок, V-масок и традиционных усредняющих окон.

Ключевые слова: обработка изображений, скользящее окно, детектор V-углов

I. G. Kazantsev¹*

V-corner detector in 2d images

¹ Institute of Computational Mathematics and Mathematical Geophysics SB RAS, Novosibirsk, Russian Federation * e-mail: kig@ooi.sscc.ru

Abstract. We consider scalable masks of the detection of V-like corners in the two-dimensional images used for processing by a sliding window on the image. We construct the large-size matrices of masks by simply adding rows, columns and sides of smaller masks, leaving the submatrices unchanged. Noise amplification coefficient is calculated for Kirsch masks, scalable masks, V-masks, and traditional averaging windows.

Keywords: image processing, sliding window, V-corner detector

Введение

В работе рассматриваются новые маски выделения углов на двумерных массивах изображений для применения в традиционном методе скользящих фрагментов, или окон [1]. Вершины угловых структур, или угловые точки, являются важной локальной особенностью изображения и принадлежат к классу так называемых доминантных, или характерных, точек. Углы используются как опорные точки в работе со стереопарами, как признаки в распознавании лиц (например, уголки глаз), отпечатков пальцев и букв в текстах. Недавний обзор методов выделения угловых структур можно найти в статье [2]. Работы [3], [4], [5] следует упомянуть как одни из первых детекторов углов. Важные приложения включают также калибровку камер, отслеживание движущихся объектов в робототехнике и машинном зрении [6], поиск следов морских судов на аэрокосмических изображениях [7]. В настоящее время развивается методика восстановления изображений по данным, представленным интегралами по V-образным ломаным, подобно интегралам по прямым и параметрическим кривым в преобразованиях Радона и Хафа [8].

Разработанная ранее двумерная масштабируемая модель угла [9] обладает наглядным свойством порождения масок произвольных размеров. Данная работа распространяет свойство делимости масштабируемых масок на матрицы меньшего размера того же класса на случай углов в форме ломаной *V*. Для сравнительного анализа вычислены коэффициенты усиления шума [10] для масок Кирша, масштабируемых масок, новых *V*-масок и усредняющих масок.

Двумерные маски угловых структур

Известно множество дифференцирующих масок, или дискретных ядер двумерной свертки [1], [2]. Среди подобных схем конструирования масок выделяется маска Кирша [3], моделирующая ориентированные границы при анализе текстур и угловых структур в видеоданных (рис. 1).

$$K^{1} = \begin{bmatrix} 5 & 5 & 5 \\ -3 & 0 & -3 \\ -3 & -3 & -3 \end{bmatrix}, K^{2} = \begin{bmatrix} -3 & 5 & 5 \\ -3 & 0 & 5 \\ -3 & -3 & -3 \end{bmatrix}, K^{3} = \begin{bmatrix} -3 & -3 & 5 \\ -3 & 0 & 5 \\ -3 & -3 & 5 \end{bmatrix}, \dots, K^{8}$$

Рис. 1. Маски Кирша размера 3х3 для углов в 90 градусов

Обобщение масок Кирша на размерности, большие 3x3, в каждом случае нового размера требуют пересчета элементов матрицы. Для генерации угловых дифференцирующих масштабируемых масок W_n размеров (2n-1)x(2n-1), мы вводим единообразную дискретную модель угла с явно определяемыми границами (элементы *a*) между телом угла (элементы *c*) и фоном (элементы *d*) (рис. 2).



Рис. 2. Модели иерархических масок $W^{\pi/2}$, $W^{\pi/4}$ и $W^{3\pi/4}$ размера 5x5 для углов в 90, 45 и 135 градусов, соответственно

Обозначим $|A_n|$, $|C_n|$, $|D_n|$, и $|O_n| = 1$ количество элементов маски угла W_n со значениями $a, c, d, u \ 0$, соответственно. Число всех элементов матрицы W_n равно $|W_n| = (2n-1)^2$. Вычисление значений $|A_n|$, $|C_n|$, $|D_n|$ дает нам:

$$|A_n| = 2(n-1), |C_n| = (n-1)^2, |D_n| = (n-1)(3n-1).$$
 (1)

Дифференцирующее свойство маски записывается в виде

$$|A_n| a + |C_n| c + |D_n| d = 0.$$
(2)

С учетом (1) условие (2) принимает вид

$$2a + (n-1)c + (3n-1)d = 0.$$
 (3)

Масштабируемость матриц выполняется для произвольных *m*:

$$2a + (m-1) c + (3m-1) d = 0.$$
 (4)

Решение системы уравнений (3) и (4) приводит к соотношению в терминах d

$$(a, c, d) = (-d, -3d, d) = -d (1, 3, -1).$$
(5)

Минимальные взаимно простые числа (a, c, d) = (1, 3, -1) выбраны в качестве элементов масштабируемой маски в 90 градусов. Выкладки, подобные уравнениям (1) - (5), дают маски для углов в 45 и 135 градусов [8], соответственно:

$$(a, c, d) = (3, 7, -1); (a, c, d) = (1, 5, -3).$$
(6)





Рис. 3. Масштабируемые маски углов в 90 (Q, S) и 45 (T, U) градусов.

В литературе неизвестно обобщение масок Кирша на матрицы размеров больших чем 3x3. Попытка получить такие матрицы с сохранением оригинальной маски 3x3 в центре представлена в данной работе (рис. 4). Заметим, что возможны и другие варианты обобщенной маски Кирша.

	17	17	17	17	17	17	17
10	-7	11	11	11	11	11	-7
	-7	-5	5	5	5	-5	-7
$K_{n=4}^{\pi/2} =$	-7	-5	-3	0	-3	-5	-7
	-7	-5	-3	-3	-3	-5	-7
	-7	-5	-5	-5	-5	-5	-7
	-7	-7	-7	-7	-7	-7	-7

Рис. 4. Масштабируемые маски Кирша размером 3x3, 5x5 и 7x7.

V-образные маски угловых структур

Масштабируемые маски W получаются в предположении, что тело угла является площадным двумерным объектом и заполняет область треугольника, состоящую из собственно угла и границы. На изображениях, однако, встречаются и углы в виде двух лучей (полос) с общей вершиной, на некотором фоне, обозначим их V. Угол в этом случае представляет собой ломаную V-линию. Возникает вопрос — можно ли построить масштабируемые маски V так же, как мы это сделали для W. Определим модель V-маски следующим образом (рис. 5).



Рис. 5. Модель *V*-образной маски в 90 градусов.

Обозначим $|S_n|$, $|B_n|$ и $|O_n| = 1$ количество элементов маски со значениями *s*, *b* и 0, соответственно. Количество всех элементов маски V_n равно $|V_n| = (2n-1)^2$. Вычислим значения $|S_n|$, $|B_n|$ в общем виде

$$|S_n| = 2(n-1), |B_n| = (2n-1)^2 - 2(n-1) - 1,$$
 (7)

и запишем условие дифференциальной маски:

$$|S_n|s + |B_n|b = 0. (8)$$

Тогда имеем

$$2(n-1) s + 2(n-1)(2n-1) b = 0, (9)$$

и получаем

$$s = -(2n-1)b.$$
 (10)

Предполагая, что фоновые значения b = -1, получаем s = (2n-1), см. пример для n = 2 ниже (рис. 6):

$$V_2^1 = \begin{bmatrix} -1 & \mathbf{3} & -1 \\ -1 & \mathbf{0} & \mathbf{3} \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}, V_2^2 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & \mathbf{3} \\ -1 & \mathbf{0} & -1 \\ -1 & -1 & \mathbf{3} \end{bmatrix}, V_2^3 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & \mathbf{0} & -1 \\ \mathbf{3} & -1 & \mathbf{3} \end{bmatrix}, \dots, V_2^8,$$

Рис. 6. Пример *V*-образной маски размером *3х3*.

и для *n* = 3 (рис. 7):

				-1	5
			-1	5	-1
$V_3 =$	$^{-1}$	-1	0	-1	$^{-1}$
			$^{-1}$	5	$^{-1}$
				-1	5

Рис. 7. Пример *V*-образной маски размером 5x5.

Очевидно, что полученные V-маски не являются масштабируемыми, так как явно зависят от параметра n, как это видно из соотношения (10). Однако их можно модифицировать и сделать масштабируемыми, чтобы при увеличении размера матрицы её подматрицы меньшего размера оставались без изменений. Для этого нужно немного увеличить значения периметра s, чтобы сумма периметра стала равной нулю, как это имеет место в случае масштабируемых угловых масок W (рис. 8).



Рис. 8. Масштабируемые V-образные маски размером 5x5 и 7x7.

Коэффициент усиления шума

В разделе представлены результаты расчета коэффициента усиления шума при использовании свертки с масками Кирша (*K*), масштабируемыми масками (*W*) и традиционной усредняющей маски (*A*). Для сравнения масок, маска Кирша обобщена, используя методику наращивания периферийных областей матрицы, подобную использованной при конструкции масштабируемых масок *W*. Коэффициент усиления шума σ^2 получен в работе [9, раздел 1.7] и равен сумме квадратов значений матрицы ядра свертки, нормированных так, что сумма их абсолютных величин приведена к единице. Тогда получаем

$$\sigma^{2}(V) = n / (4(n-1)(2n-1)).$$
(11)

$$\sigma^{2}(W) = (3n-2)/((n-1)(3n-1)^{2}).$$
(12)

$$\sigma^{2}(K) = n (18n^{2} - 10n - 7)/(3(n-1)(4n^{2} - 1)^{2}).$$
(13)

$$\sigma^{2}(A) = 1/(2n-1)^{2}.$$
(14)

Из соотношений (11) - (14) следует, что усиление шума σ^2 асимптотически убывает обратно пропорционально квадрату размера матрицы масок W, K, A. Маска V обладает меньшей помехоустойчивостью, коэффициент $\sigma^2(V)$ убывает обратно пропорционально размеру маски. Это можно объяснить площадным (для W, K, A) и линейным (для V) характером структур, заложенных в модели соответствующих ядер свертки. Некоторое представление о свойствах масок дает график (рис. 9). Для значений n=2,3,4 и соответственно окон размерами 3x3, 5x5 и 7x7, маски Кирша K более помехоустойчивы, чем масштабируемые маски W. В случае использования больших масок, коэффициенты усиления шума становятся мало различимы. Для количественного сравнительного анализа необходимы вычислительные эксперименты с различными классами изображений.



Рис. 9. Коэффициент усиления шума масок W, V, K, A

Заключение

В статье представлены результаты обобщения двумерных масштабируемых масок, используемых для выделения угловых структур изображений методом свертки скользящим окном, на случай *V*-образных углов, где внутренние точки углов имеют яркости фона. Приведены значения элементов масок и изложены принципы их вычисления. Кратко рассмотрены количественные аспекты помехоустойчивости. Дальнейшие исследования планируются в области создания алгоритмов, использующих масштабируемые конусные маски в обработке трехмерных цифровых изображений. Использование масок *K*, *W* и *V* на практике требует обширных вычислительных экспериментов. Это предмет будущих исследований.

Благодарности

Работа выполнена в рамках государственного задания ИВМиМГ СО РАН (проект 0251-2021-0003).

БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ СПИСОК

Гонсалес Р., Вудс Р. Цифровая обработка изображений. – М.: Техносфера, 2006. – 1072 с.
 Zhang Y., Zhong B., Sun X. A Benchmark for the Evaluation of Corner Detector // Applied Sciences. – 2022. – Vol. 12. – Р. 11984.

3. Kirsch R. Computer determination of the constituent structure of biological images // Computers and Biomedical Research. – 1971. – Vol. 4. – P. 315–328.

4. Harris C., Stephens M. A combined corner and edge detector // In C. J. Taylor, editors, Proceedings of the Alvey Vision Conference, 1988. – P. 147–151.

5. Rosten E., Porte R., Drummond T. Faster and Better: A Machine Learning Approach to Corner Detection // IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence. – 2010. – Vol. 32 (1). – P. 105–119.

6. Kadyroldina A.T., Orazova A.Zh., Krasavin A.L., Kazantsev I.G., Dyomina I.A., Alontseva D.L. Development of new control algorithms for a robotic arm equipped with a 3D-scanning or machine vision system // Bulletin of D. Serikbayev EKTU. – 2022. – No. 1. – P. 39–59.

7. Del Prete R., Graziano M.D., Renga A. First Results on Wake Detection in SAR Images by Deep Learning // Remote Sensing. – 2021. – Vol. 13. – P. 4573.

8. Ambartsoumian G., Jebelli M. J. L. The V-line transform with some generalizations and cone differentiation // Inverse Problems. -2019. - Vol. 35. - P. 034003.

9. Kazantsev I. G, Mukhametzhanova B. O., Iskakov K. T., Mirgalikyzy T. Detection of the Corner Structures in Images by Scalable Masks // Journal of Applied and Industrial Mathematics. – 2020. – Vol. 14. – P. 73–84.

10. Хемминг Р. В. Цифровые фильтры. – М.: Советское радио, 1980. – 224 с.

© И. Г. Казанцев, 2023