

ПОВЫШЕНИЕ БЫСТРОДЕЙСТВИЯ ПРЕОБРАЗОВАНИЯ РАДОНА ПУТЁМ ПРИМЕНЕНИЯ SLICE-ОПЕРАТОРА В НЕЕВКЛИДОВОЙ МЕТРИКЕ

Аннотация. Предложен алгоритм вычисления быстрого преобразования Радона, основанный на использовании slice-оператора в L_p -метрике.

Замена метрики при преобразовании координат в slice-операторе позволяет уменьшить размер обрабатываемой матрицы, и за счёт этого увеличить быстродействие алгоритма. Проведено сравнение быстродействия алгоритма преобразования Радона с использованием slice-оператора в евклидовой метрике и в метрике L_p .

Ключевые слова: преобразование Радона, slice-оператор, временная сложность, L_p -метрика, обнаружение прямых линий.

Введение

Одним из наиболее распространённых методов поиска прямых на изображениях является метод преобразования Радона [1]. Преобразование Радона отображает исходное изображение, заданное двумерной функцией $f(x, y)$ декартовых координат $\xi = (x, y)^T$ в пространство параметров прямой (ρ, φ) . Выделив локальные максимумы в полученном отображении $g(\rho, \varphi)$, локализуют прямые, содержащиеся в исходном изображении. Можно отметить, что в случае поиска прямых, преобразование Радона эквивалентно преобразованию Хафа [2].

Основным недостатком прямого преобразования Радона (как и преобразования Хафа) является низкое быстродействие. По этой причине преобразование Радона $\hat{R}^{(2)}(f)$ обычно вычисляют, основываясь на теореме о центральном сечении [2]:

$$\hat{R}^{(2)}(f) = \left(\hat{F}^{(1)} \right)^{-1} \hat{P}^{(2)} \hat{F}^{(2)}(f), \quad (1)$$

где $\hat{F}^{(1)}, \hat{F}^{(2)}$ – операторы интегральных преобразований (типа Фурье), $\hat{P}^{(2)}$ – оператор «вырезания» центрального слоя (slice-оператор).

При этом основное внимание уделяется выбору вида преобразований и их реализации [2-3]. Например, в работе [3] предлагается заменить преобразование Фурье преобразованием Хартли. Оно имеет ядро $H^{(n)}(x, k_x) = \text{cas}(2\pi x k_x)$, где $\text{cas}(t) = \cos(t) + \sin(t)$, следовательно, оперирует с действительными числами. За счёт этого ёмкостная сложность алгоритма снижается вдвое, а также повышается его быстродействие.

Вместе с тем, можно показать, что значительное влияние на быстродействие алгоритмов преобразования Радона оказывает выбор slice-оператора. Причём этот выбор не зависит от выбора интегрального преобразования. Анализ slice-оператора составляет предмет исследования данной работы.

При этом ставится цель – подобрать такой вид этого оператора, которой обеспечивал бы повышение быстродействия преобразования Радона при сохранении разрешающей способности.

Преобразование Радона.

Нормированное уравнение прямой на плоскости имеет вид:

$$\rho = x \cos \varphi + y \sin \varphi = \bar{\xi}^T \bar{n}, \quad (2)$$

где $\bar{\xi} = (x, y)^T$, $\bar{n} = (\cos \varphi, \sin \varphi)^T$.

Его параметры имеют простой геометрический смысл: φ – это угол между нормалью \bar{n} и осью абсцисс, а ρ – расстояние от прямой до начала координат.

Преобразованием Радона [2] называется интеграл от функции $f(x, y)$ вдоль прямой (2):

$$R(\rho, \varphi) = \iint f(x, y) \delta(\rho - x \cos \varphi - y \sin \varphi) dx dy, \quad \int \delta(x) dx = 1 \quad (3)$$

Будем обозначать через $\hat{X}^{(n)}(f)(\bar{\eta}) = \langle f, X^{(n)} \rangle(\bar{\eta})$ линейные операторы, действующие на функцию $f(\bar{\xi})$. Верхний индекс указывает размерность оператора, $\bar{\eta}$ представляет собой координатное пространство отображения, $X^{(n)}(\bar{\xi}, \bar{\eta})$ – ядро оператора, угловые скобки обозначают скалярное произведение в гильбертовом пространстве:

$$\langle f, X^{(n)} \rangle \equiv \int_{\mathbb{R}^n} f(\bar{\xi}) X^{(n)}(\bar{\xi}, \bar{\eta}) d^n \bar{\xi}, \quad \bar{\xi}, \bar{\eta} \in \mathbb{R}^n \quad (4)$$

В операторной форме преобразование Радона (3) будет иметь вид:

$$\hat{R}^{(2)}(f)(\rho, \varphi) = \langle f, R^{(2)} \rangle(\rho, \varphi), \quad R^{(2)}(\bar{\xi}, \rho, \varphi) = \delta(\rho - \bar{\xi}^T \bar{\eta}(\varphi)). \quad (5)$$

Обычно вычисление преобразования Радона основано на теореме о центральном сечении (projection-slice theorem), устанавливающей связь преобразования Радона с преобразованием Фурье [2,3]:

$$\hat{F}^{(1)} \left(\hat{R}^{(2)}(f)(\rho, \varphi) \right)(r) = \hat{P}^{(2)} \left(\hat{F}^{(2)}(f)(\omega_x, \omega_y) \right)(r, \varphi), \quad (6)$$

или в операторной форме

$$\hat{F}^{(1)} \hat{R}^{(2)}(f) = \hat{P}^{(2)} \hat{F}^{(2)}(f). \quad (7)$$

где $\hat{P}^{(2)}(f)(r, \varphi)$ и $\hat{F}^{(n)}(f)(\bar{\eta})$ – операторы перехода к полярным координатам и n -мерного преобразования Фурье соответственно. Их ядра имеют вид

$$P^{(2)}(\bar{\omega}, r, \varphi) = \delta(\bar{\omega} - r\bar{\eta}(\varphi)), \quad F^{(n)}(\bar{\xi}, \bar{\eta}) = \exp(-2\pi i \bar{\eta}^T \bar{\xi}). \quad (8)$$

Доказательство (6)-(7) несложно. В самом деле: ядро оператора, стоящего в левой части (7) имеет вид:

$$\begin{aligned} \ker \left(\hat{F}^{(1)} \hat{R}^{(2)} \right) &= \langle F^{(1)}(\rho, r), R^{(2)}(\rho, \bar{\xi}, \bar{\eta}) \rangle(r, \bar{\xi}, \bar{\eta}) = \\ &= \langle \exp(-2\pi i r\rho), \delta(\rho - \bar{\xi}^T \bar{\eta}) \rangle(r, \bar{\xi}, \bar{\eta}) = \exp(-2\pi i r \bar{\xi}^T \bar{\eta}). \end{aligned} \quad (9)$$

Аналогичным образом найдём ядро оператора правой части (7):

$$\begin{aligned} \ker \left(\hat{P}^{(2)} \hat{F}^{(2)} \right) &= \langle P^{(2)}(\bar{\omega}, r, \bar{\eta}), F^{(2)}(\bar{\omega}, \bar{\xi}) \rangle(\bar{\xi}, r, \bar{\eta}) = \\ &= \langle \delta(\bar{\omega} - r\bar{\eta}), \exp(-2\pi i \bar{\xi}^T \bar{\omega}) \rangle(\bar{\xi}, r, \bar{\eta}) = \exp(-2\pi i r \bar{\xi}^T \bar{\eta}). \end{aligned} \quad (10)$$

Из (9)-(10) непосредственно следует выражение (1) являющееся математическим описанием алгоритма вычисления преобразования Радона через преобразования Фурье.

Оценка быстродействия алгоритма преобразования Радона

Численный алгоритм преобразования Радона:

1. К матрице исходных данных X_{ij} (размерности $N \times N$) применяются двумерное преобразование Фурье;

2. В пространстве Фурье-образов выполняют переход к полярным координатам, т.е. из комплекснозначной $N \times N$ матрицы W_{ij} получают матрицу $P_{l,m}$ размерности $L \times M$ (где строки соответствуют координате φ , а столбцы – r). Формулы пересчёта координат имеют вид:

$$\varphi = -\pi + l \cdot \Delta\varphi, \quad r = m \cdot \Delta r, \quad j = \left\lfloor \frac{N}{2} + r \cos \varphi \right\rfloor, \quad y = \left\lfloor \frac{N}{2} - r \sin \varphi \right\rfloor, \quad (11)$$

$$l = 0, \dots, L-1, \quad m = 0, \dots, M-1;$$

3. К строкам матрицы $P_{l,m}$ применяют одномерное обратное преобразование Фурье, получая в итоге матрицу преобразования Радона размерности $L \times M$ в координатах (ρ, φ) .

Преимуществом алгоритма, основанного на (1), по сравнению с прямым вычислением (3) является более высокое быстродействие. Оно описывается формулой

$$T(N, M, L) = T_1(N) + T_2(L, M, N) + T_3(L, M), \quad (12)$$

где $T_1(N)$, $T_2(L, M, N)$, $T_3(L, M)$ – сложность реализации операторов $\hat{F}^{(2)}$, $\hat{P}^{(2)}$, $\left(\hat{F}^{(1)}\right)^{-1}$ соответственно.

Для T_2 имеет место оценка: $T_2(L, M, N) \sim \max(M, N) \cdot \max(L, N)$. При этом $T_2 \ll \min(T_1, T_3)$. Значения N и M обычно выбирают равными степеням двойки и используют быстрые алгоритмы преобразования Фурье (БПФ) с быстродействием $t_F(N) = \theta(N \log(N))$. В этом случае

$$T_1(N) = 2N \cdot t_F(N) \sim 2N^2 \log(N), \quad T_3(L, M) = L \cdot t_F(M) \sim LM \log(M). \quad (13)$$

Значения L и M в принципе можно выбирать произвольно. Однако, чем они меньше, тем ниже точность преобразования.

С другой стороны, их увеличение приводит к росту вычислительных затрат. Целесообразно выбирать значения L и M таким образом, чтобы сетка координат $P_{l,m}$ покрывала диапазон исходных данных не менее плотно, чем исходная декартова W_{ij} . Например, можно потребовать [3], чтобы изменение декартовых координат $\Delta x, \Delta y$, вызванное шагом вдоль любой из координат полярной сетки (r, φ) , не превышало единицы:

$$\Delta x_{\max} = \sup_{r, \varphi} \left| \frac{\delta x(r, \varphi)}{\delta r} \Delta r \right| \leq 1, \quad \Delta y_{\max} = \sup_{r, \varphi} \left| \frac{\delta y(r, \varphi)}{\delta \varphi} \Delta \varphi \right| \leq 1. \quad (14)$$

При этом, очевидно, $\Delta r = \frac{r_{\max}}{M} = \frac{N}{M\sqrt{2}}$ и $\Delta \varphi = \frac{2\pi}{L}$. Из (14) следу-

ет, что $\Delta r \leq 1$, $x_{\max} \Delta \varphi \leq 1$. Таким образом, $M \geq N / \sqrt{2}$, $L \geq \pi N$, $LM \geq \frac{\pi}{\sqrt{2}} N^2$. Если учесть, что M должна быть степенью двойки, то получим, что

$$M \geq N, \quad L \geq \pi N, \quad LM \log(M) \geq \pi N^2 \log(N). \quad (15)$$

Можно заметить, что выбранный способ параметризации соответствует $r \in [0, \frac{N}{\sqrt{2}})$, $\varphi \in [-\pi, \pi)$. При альтернативном способе $r \in [-\frac{N}{\sqrt{2}}, \frac{N}{\sqrt{2}})$, $\varphi \in [0, \pi)$ значение L должно быть вдвое меньше, чем (15), а M – вдвое больше. Поскольку уменьшение M важнее, чем уменьшение L , то выбранный способ – предпочтительнее.

Для временной сложности описанного алгоритма справедлива оценка

$$T(N) \sim (\pi + 2)N \cdot t_F(N) = \theta(N^2 \log(N)). \quad (16)$$

В это же время сложность исходного алгоритма (3) составляет $\theta(N^3)$. Однако, требования к памяти алгоритма (1) как минимум вчетверо выше. Это связано с тем, что преобразование Фурье оперирует с комплексными числами.

В выражении (16) специально были сохранены числовые коэффициенты. Они показывают, что именно третий этап алгоритма (обратное БПФ по координате r) является наиболее трудоёмким: не менее, чем в π раз, чем первый. Причиной тому является увеличение размеров матрицы $P_{1,m}$ по сравнению с W_{ij} .

Из вышеизложенного можно сделать вывод, что преобразование координат оказывает существенное влияние на быстродействие алгоритма.

Модификация slice-оператора

На самом деле, теорема о центральном слое (7) гораздо более обща. Так, легко заметить, что тождественность выражений (9)-(10) не зависит от вида вектора \vec{n} и скаляра r .

В настоящей работе предлагается обратить внимание на тот факт, что оператор «вырезания» центрального слоя $\hat{P}^{(2)}$ (slice-оператор) вовсе не обязательно должен быть полярным преобразованием координат. Достаточно, чтобы он удовлетворял условию (8), т.е. осуществлял $(x, y) \rightarrow (r, \varphi)$ преобразование вида

$$x = r \cdot n_1(\varphi), \quad y = r \cdot n_2(\varphi). \tag{17}$$

В настоящей работе предлагается использовать преобразование координат, основанное на обобщённой L_p -метрике ($p > 2$):

$$r = \left(|x|^p + |y|^p \right)^{\frac{1}{p}}. \tag{18}$$

Параметр φ является длиной дуги единичной окружности в метрике L_p и варьируется в пределах $0 \leq \varphi \leq C_p$. Полная её длина (C_p) в метрике L_p , и функции n_1, n_2 определяются из уравнений

$$\int_0^{C_p} \left(|n_1'|^p + |n_2'|^p \right)^{\frac{1}{p}} d\varphi = 1, \quad |n_1|^p + |n_2|^p = 1. \tag{19}$$

Для метрики L_p $r_{\max} = 2^{\frac{1-p}{p}} N$, и условия (14) будут иметь вид

$$\Delta r = \frac{r_{\max}}{M} = \frac{N}{M} 2^{\frac{1-p}{p}} \leq 1, \quad \Delta\varphi = \frac{x_{\max} C_p}{L} \leq 1. \tag{20}$$

Из (20) следует, что

$$M \geq N \cdot 2^{\frac{1-p}{p}}, \quad L \geq \frac{N}{2} C_p, \quad LM \geq \lambda(p) N^2. \tag{21}$$

Известно [4], что $2\pi = C_2 \leq C_p \leq C_\infty = 8$. При этом $\lambda(p) = 2^{\frac{1-2p}{p}} C_p$ является строго убывающей функцией с пределом $2 < \pi / \sqrt{2}$. Её значения приведены в таблице 1.

Таблица 1

Значения функций $C_p, \lambda(p), \varepsilon(p), \tau(p)_k$

p	1	1,5	2	3	4	5	6	7	8	∞
$C_p / 4$	2	1,630	1,571	1,630	1,698	1,749	1,786	1,814	1,836	2
$\lambda(p)$	4	2,587	2,221	2,054	2,020	2,009	2,005	2,003	2,002	2
$\varepsilon(p)$	0,5	0,316	0,215	0,117	0,073	0,050	0,036	0,027	0,022	0
$\tau(p)$	1,285	1,416	1,440	1,416	1,390	1,371	1,358	1,348	1,340	1,285

Важным с практической точки зрения является тот факт, что r_{\max} с ростом p приближается к $N/2$. Если установить $r_{\max} = N/2$ (т.е. $\Delta r = 1$ и $M = N/2$), то доля теряемой частотной информации ($\varepsilon(p)$) быстро убывает. В этом случае по аналогии с (16) легко показать, что

$$T^{(p)}(N) \sim (C_p / 4 + 2)N \cdot t_F(N) = \theta(N^2 \log(N)). \quad (22)$$

Таким образом, замена обычного полярного преобразования обобщённым позволяет уменьшить число столбцов матрицы $P_{l,m}$. За счёт этого уменьшаются как затраты памяти, так и вычислительные затраты. Сравнение (16) и (22) позволяет получить примерную оценку повышения производительности (также приведённую в табл.1):

$$\tau(p) = \frac{T(N)}{T^{(p)}(N)} \geq \frac{\pi + 2}{C_p + 2} \geq 1.285. \quad (23)$$

Платой за увеличение быстродействия алгоритма является искажение пространства параметров преобразования Радона: точка (ρ, φ) по-прежнему будет соответствовать прямой $\rho = \bar{\xi}^T \bar{n} = x \cos \varphi + y \sin \varphi$, однако параметр ρ уже не будет евклидовым расстоянием (ρ) от прямой до начала координат, а φ – не будет углом наклона нормали.

При этом важно заметить, что для решения задачи локализации прямых достаточно определить точки сгущения в плоскости параметров (ρ, φ) . Соответственно преобразования (23) проводятся только для этих точек, а не для всего изображения.

Заключение

В настоящей статье предложен алгоритм вычисления быстрого преобразования Радона, основанный на использовании slice-оператора в L_p -метрике. Показано, что замена метрики при преобразовании координат позволяет уменьшить размер обрабатываемой матрицы на этапе одномерного обратного БПФ по координате r , а за счёт этого увеличить быстродействие алгоритма преобразования Радона не менее, чем на 28%.

Сравнительный анализ качества выполнения преобразования Радона $\varepsilon(p)$ и индекса роста быстродействия $\tau(p)$ (табл.1) показал,

что при значениях $p > 4$ эти показатели варьируются слабо, поэтому представляет собой научный и практический интерес исследование влияния метрики slice-оператора на быстродействие и разрешающую способность преобразования Радона при значениях $2 < p \leq 4$ и $p = \infty$.

ЛИТЕРАТУРА

1. Форсайт Д. Компьютерное зрение. Современный подход / Д. Форсайт, Ж. Понс – М., Издательский Дом "Вильямс", 2004.
2. A Fast Hough Transform for the Parametrisation of Straight Lines using Fourier Methods / [Cheyne Gaw Ho, Rupert C. D. Young, Chris D. Bradfield, Chris R. Chatwin] // Real-Time Imaging – 2000 – Vol.6, num.2, pp.113-127.
3. Волегов Д.Б. Обнаружение прямых линий на изображениях на основе преобразования Хартли. Быстрое преобразование Хафа / Д.Б. Волегов, В.В. Гусев, Д.В. Юрин// International Conference Graphicon 2006 – Новосибирск, 2006 – с.182-191.
4. Деза Е.И. Энциклопедический словарь расстояний / Е.И. Деза, М.-М. Деза – М.: Наука, 2008.