

АЛГОРИТМЫ ИДЕНТИФИКАЦИИ ИЗОБРАЖЕНИЙ, ПОСТРОЕННЫХ НА ОСНОВЕ ПОЛИНОМОВ ВЫСОКИХ ПОРЯДКОВ

Идентификация штриховых изображений относится к задачам анализа структурированных графических объектов, характеризующихся регулярной штриховой структурой, высокочастотной топологией и наличием малых геометрических искажений. Прямое сравнение пиксельных представлений чувствительно к повороту, масштабированию, изменению яркости и локальным дефектам, что снижает надёжность идентификации. В связи с этим формирование признакового описания целесообразно осуществлять на основе разложения изображения по ортогональному полиномиальному базису [1], обеспечивающему компактное и устойчивое представление структуры.

В общем виде изображение рассматривается как дискретная функция интенсивности $f(x, y)$, заданная на конечной области опре-

деления, и аппроксимируется конечным рядом:

$$f(x, y) \approx \sum_{p=0}^N \sum_{q=0}^{N-p} M_{pq} \phi_{pq}(x, y),$$

где $\phi_{pq}(x, y)$ – базисные функции выбранного полиномиального семейства; M_{pq} – коэффициенты разложения (моменты); N – максимальный порядок разложения.

Совокупность коэффициентов $\{M_{pq}\}$ формирует вектор признаков, используемый при идентификации. Свойства алгоритма определяются ортогональностью базиса, его инвариантными характеристиками и численной устойчивостью при увеличении порядка.

Классическим вариантом являются геометрические моменты

$$m_{pq} = \sum_x \sum_y x^p y^q f(x, y).$$

Они описывают распределение интенсивности относительно начала координат. Для устранения зависимости от переноса вычисляется центр масс:

$$\bar{x} = \frac{m_{10}}{m_{00}}, \quad \bar{y} = \frac{m_{01}}{m_{00}}$$

после чего вводятся центральные моменты:

$$\mu_{pq} = \sum_x \sum_y (x - \bar{x})^p (y - \bar{y})^q f(x, y).$$

Центрирование координат обеспечивает инвариантность к сдвигу [1]. Однако степенной базис не является ортогональным, что приводит к корреляции коэффициентов и росту вычислительных погрешностей при больших порядках. Это ограничивает применение геометрических моментов при анализе тонких штриховых структур и малых деформаций.

Устранение указанных недостатков достигается использованием ортогональных полиномиальных систем. Одним из наиболее распространенных непрерывных семейств являются моменты Цернике, определяемые на единичном $x^2 + y^2 \leq 1$ [1]:

$$Z_{nm} = \frac{n+1}{\pi} \iint_{x^2+y^2 \leq 1} f(x, y) V_{nm}^*(x, y),$$

где базисная функция в полярных координатах имеет вид:

$$V_{nm}(r, \theta) = R_{nm}(r) e^{jm\theta}.$$

Ортогональность функций V_{nm} обеспечивает взаимную независимость коэффициентов Z_{nm} . Абсолютные значения $|Z_{nm}|$ не зависят от угла поворота изображения, что позволяет использовать их в качестве вращательно-инвариантных признаков. Повышение порядка n увеличивает чувствительность к мелким элементам контура и штриховой структуры. Применение ускоренных алгоритмов вычисления, основанных на преобразованиях Фурье и параллельной обработке [2], делает возможным использование высоких порядков в практических системах.

Развитием данного подхода являются псевдо-Цернике моменты [3]:

$$PZ_{nm} = \frac{n+1}{\pi} \iint f(x, y) R_{nm}(r) e^{-jm\theta} dx dy.$$

Модификация радиального полинома позволяет получить больше независимых коэффициентов при фиксированном максимальном порядке. Это расширяет информативность признакового пространства и повышает устойчивость к шумовым искажениям и геометрическим отклонениям, обусловленным технологическими факторами формирования и цифровой регистрации защитных элементов.

Для изображений, заданных в прямоугольной области, применяются моменты Лежандра:

$$L_{pq} = \frac{(2p+1)(2q+1)}{4} \sum_x \sum_y P_p(x) P_q(y) f(x, y),$$

где полиномы Лежандра удовлетворяют рекуррентному соотношению:

$$P_{n+1}(x) = \frac{2n+1}{n+1} x P_n(x) - \frac{n}{n+1} P_{n-1}(x).$$

Ортогональность на интервале $[-1, 1]$ уменьшает взаимную зависимость коэффициентов, а нормализация координат обеспечивает инвариантность к масштабу и переносу.

При анализе изображений, представленных в цифровой форме, целесообразно использование дискретных ортогональных моментов, поскольку они формулируются непосредственно на конечной сетке и не требуют аппроксимации интегралов [4]. Это обеспечивает согласованность математической модели с дискретной природой данных и уменьшает накопление вычислительных ошибок.

Моменты Чебышёва определяются выражением:

$$T_{pq} = \sum_x \sum_y t_p(x) t_q(y) f(x, y),$$

где $t_p(x)$ – дискретные ортогональные полиномы Чебышёва [1].

Выполнение вычислений полностью в дискретной области повышает численную устойчивость при больших порядках разложения.

К данному классу относятся также моменты Кравчука:

$$K_{pq} = \sum_x \sum_y K_p(x; p, N) K_q(y; p, N) f(x, y).$$

Параметр p задаёт форму весового распределения и определяет пространственную локализацию анализа. Возможность регулирования этого параметра позволяет акцентировать внимание на заданных участках изображения и эффективно выявлять локальные дефекты штриховой структуры.

Сравнительная таблица методов:

| Метод | Базис | Инвариантность | Численная устойчивость | Применение |
|--------------------------------------|--|--------------------|------------------------|----------------------------------|
| Геометрические и центральные моменты | Степенные функции | Перенос | Низкая | Базовое распознавание |
| Zernike Moments | Ортогональные полиномы на круге | Поворот | Средняя | Контурный анализ |
| Pseudo-Zernike Moments | Модифицированные ортогональные полиномы | Поворот | Повышенная | Защитные и графические структуры |
| Legendre Moments | Ортогональные полиномы прямоугольной области | После нормализации | Средняя | Общая форма |
| | | | | |

| Метод | Базис | Инвариантность | Численная устойчивость | Применение |
|--------------------|-----------------------------------|--------------------|------------------------|--------------------|
| Tchebichef Moments | Дискретные ортогональные полиномы | После нормализации | Высокая | Цифровая обработка |
| Krawtchouk Moments | Дискретные ортогональные полиномы | После нормализации | Средняя | Локальные признаки |

Сопоставление различных семейств моментов показывает, что переход от степенного базиса к ортогональным полиномиальным системам уменьшает корреляцию коэффициентов и повышает устойчивость вычислений.

Непрерывные семейства (Цернике, псевдо-Цернике) естественным образом обеспечивают вращательную инвариантность и эффективны при анализе глобальных контурных характеристик.

Дискретные семейства (Чебышёва, Кравчука) характеризуются высокой численной стабильностью при цифровой реализации и позволяют учитывать локальные особенности изображения без перехода к непрерывной аппроксимации.

Использование полиномов высоких порядков позволяет формировать информативные и устойчивые признаки штриховых защитных изображений. На этой основе реализуются эффективные методы и алгоритмы их распознавания и выявления дефектов.

ЛИТЕРАТУРА

1. Qi S., Zhang Y., Wang C., Zhou J., Cao X. A Survey of Orthogonal Moments for Image Representation: Theory, Implementation, and Evaluation // arXiv preprint arXiv:2103.14799. – 2021. – 43 p.
2. Al-Rawi M. Ultra-Fast Zernike Moments using FFT and GPU // arXiv preprint arXiv:2304.14492. – 2023. – 17 p.
3. Gishkori S., Mulgrew B. Pseudo-Zernike Moments Based Sparse Representations for SAR Image Classification // arXiv preprint arXiv:1710.09175. – 2017. – 8 p.
4. Di Ruberto C., Loddo A., Putzu L. Fast and Accurate Computation of Orthogonal Moments for Image Representation // arXiv preprint arXiv:1803.00638. – 2018. – 21 p.