

БЫСТРЫЙ АЛГОРИТМ АППРОКСИМАЦИИ ИЗОБРАЖЕНИЯ В СКОЛЬЗЯЩЕМ ОКНЕ

1. Введение.

Для вычисления локальных характеристик изображения при наличии шумов часто используются различные алгоритмы аппроксимации изображения. Аппроксимация функции яркости изображения в некотором окне в виде многочлена от двух переменных позволяет выполнить сглаживание изображения, вычислить значение производных, определить геометрические инварианты (первую и вторую квадратичную форму поверхности, среднюю и гауссовскую кривизну) и т.д. Аппроксимация функции яркости производится методом наименьших квадратов, в этом случае аппроксимирующий многочлен представляет собой проекцию на конечномерное подпространство многочленов степени меньше или равной заданной [1,2]. При вычислении коэффициентов многочлена используются рекуррентные формулы, позволяющие существенно сократить вычисления.

2.Локальная аппроксимация изображения

Пусть $x(m,n)$ - функция яркости изображения в точке $(m,n) \in G$, G - область определения изображения. Аппроксимация изображения $x(m,n)$ в симметричном прямоугольном окне $W = \{(k,l) \mid -M \leq k \leq M, -N \leq l \leq N\}$ размером $(2M+1) \times (2N+1)$ заключается в том, что для каждого положения центра окна ищется приближенное представление функции яркости в виде полинома степени P :

$$\hat{x}(m-k,n-l) = \sum_{(i,j) \in \Omega} a_{ij}(m,n) \cdot k^i l^j, \quad (1)$$

$(m,n) \in G, \quad (k,l) \in W$

где $\Omega = \{(i,j) \mid 0 \leq i \leq P, 0 \leq j \leq P, 0 \leq i+j \leq P\}$ - множество показателей степеней, соответствующих полиному степени P . Заметим, что коэффициенты полинома $a_{ij}(m,n)$ являются функциями от положения центра окна (m,n) .

Найдем коэффициенты $a_{ij}(m,n)$ в (1) из условия минимума среднеквадратичной ошибки аппроксимации:

$$\epsilon^2(m,n) = \sum_{(k,l) \in W} [x(m-k,n-l) - \hat{x}(m-k,n-l)]^2 - \min$$

Приравнивая нулю частные производные

по коэффициентам полинома, получаем систему линейных уравнений относительно неизвестных коэффициентов:

$$\sum_{(i,j) \in \Omega} \theta_{s+i,t+j} a_{ij}(m,n) = \mu_{st}(m,n), \quad (s,t) \in \Omega, \quad (2)$$

где $\mu_{st}(m,n) = \sum_{(k,l) \in W} k^s l^t x(m-k,n-l)$ - момент функции яркости изображения порядка (s,t) при положении центра окна в точке (m,n) , $\theta_{s,t} = \sum_{(k,l) \in W} k^s l^t$ - постоянные коэффициенты, определяемые размерами окна W .

Решая систему (2), находим значения коэффициентов аппроксимирующего полинома в виде линейной функции от моментных характеристик.

Рассмотрим случай аппроксимации квадратичным полиномом:

$$\begin{aligned} \hat{x}(m-k,n-l) = & A(m,n) \cdot k^2 + B(m,n) \cdot k \cdot l + \\ & + C(m,n) \cdot l^2 + D(m,n) \cdot k + E(m,n) \cdot l + F(m,n) \end{aligned} \quad (3)$$

Решение системы (2) в этом случае будет иметь следующий вид:

$$\begin{aligned} A(m,n) = & \frac{45 \left(\mu_{20}(m,n) - \frac{M(M+1)\mu_{00}(m,n)}{3} \right)}{M(M+1)(2N+1)(8M^3+12M^2-2M-3)}, \\ B(m,n) = & \frac{9 \cdot \mu_{11}(m,n)}{M(M+1)N(N+1)(2M+1)(2N+1)}, \\ C(m,n) = & \frac{45 \left(\mu_{02}(m,n) - \frac{N(N+1)\mu_{00}(m,n)}{3} \right)}{N(N+1)(2M+1)(8N^3+12N^2-2N-3)}, \\ D(m,n) = & \frac{3 \cdot \mu_{10}(m,n)}{M(M+1)(2M+1)(2N+1)}, \\ E(m,n) = & \frac{3 \cdot \mu_{01}(m,n)}{N(N+1)(2N+1)(2M+1)}, \\ F(m,n) = & \frac{\mu_{00}(m,n)}{(2N+1)(2M+1)} - \\ & - \frac{15 \left(\mu_{20}(m,n) - \frac{M(M+1)\mu_{00}(m,n)}{3} \right)}{(2N+1)(8M^3+12M^2-2M-3)} - \\ & - \frac{15 \left(\mu_{02}(m,n) - \frac{N(N+1)\mu_{00}(m,n)}{2} \right)}{(2M+1)(8N^3+12N^2-2N-3)}. \end{aligned}$$

Из выше приведенных формул видно, что вычислительная сложность алгоритма локаль-

ной аппроксимации определяется, в основном, затратами времени на вычисление моментных характеристик $\mu_{st}(m,n)$.

3. Рекурсивный алгоритм вычисления моментов.

Сначала построим рекурсивный алгоритм для расчета моментных характеристик функции одной переменной. Момент порядка k в точке n определяется по формуле:

$$\mu_k(n) = \sum_{s=-N}^N s^k \cdot x(n-s) .$$

Установим связь между $\mu_k(n)$ и моментами $\mu_0(n-1), \mu_1(n-1), \dots, \mu_k(n-1)$ в предыдущей точке $(n-1)$:

$$\begin{aligned} \sum_{s=-N}^N s^k \cdot x(n-s) &= \sum_{s=-N+1}^{N+1} s^k \cdot x(n-s) + (-N)^k x(n+N) - \\ &\quad (N+1)^k x(n-N-1) \\ \sum_{s=-N+1}^{N+1} s^k \cdot x(n-s) &= \sum_{s=-N}^N (s+1)^k \cdot x(n-1-s) = \\ &= \sum_{s=-N}^N \sum_{l=0}^k C_k^l \cdot s^l \cdot x(n-1-s) = \sum_{l=0}^k C_k^l \cdot \mu_l(n-1) , \end{aligned}$$

где C_k^l – биноминальные коэффициенты.

Таким образом, рекуррентное соотношение для вычисления моментов функции одной переменной имеет вид:

$$\begin{aligned} \mu_k(n) &= \sum_{l=0}^k C_k^l \cdot \mu_l(n-1) + (-N)^k x(n+N) - \\ &\quad -(N+1)^k x(n-N-1) . \end{aligned} \quad (4)$$

По аналогии с (4) получим рекурсивный алгоритм расчета моментных характеристик функции двух переменных:

$$\begin{aligned} \mu_k(m,n) &= \sum_{l=0}^k C_k^l \cdot \mu_l(m-1,n) + (-M)^k x(m+N,n) - \\ &\quad -(M+1)^k x(m-N-1,n) \\ \mu_{kl}(m,n) &= \sum_{j=0}^l C_k^l \cdot \mu_{kj}(m,n-1) + (-N)^j \mu_k(m,n+N) - \\ &\quad -(N+1)^j \mu_k(m,n-N-1) . \end{aligned} \quad (5)$$

Данный алгоритм позволяет за один проход изображения скользящим окном вычислить все требуемые моментные характеристики за счет некоторого увеличения требуемого объема оперативной памяти для хране-

ния промежуточных одномерных моментов $\mu_k(n), k=0, \dots, P$. Другой особенностью алгоритма является независимость объема вычислений от размеров окна обработки $(2M+1)(2N+1)$.

Для случая аппроксимации квадратичным полиномом (3) требуется вычислить моменты до второго порядка включительно, и система (5) принимает следующий вид:

$$\begin{aligned} \mu_0(m,n) &= \mu_0(m-1,n) + x(m+M,n) - x(m-M-1,n) \\ \mu_1(m,n) &= \mu_0(m-1,n) + \mu_1(m-1,n) + \\ &\quad + M \cdot x(m+M,n) - (M+1) \cdot x(m-M-1,n) \\ \mu_2(m,n) &= \mu_0(m-1,n) + 2 \cdot \mu_1(m-1,n) + \\ &\quad + \mu_2(m-1,n) + M^2 \cdot x(m+M,n) - (M+1)^2 \cdot x(m-M-1,n) \\ \mu_{00}(m,n) &= \mu_{00}(m,n-1) + \mu_0(m,n+N) - \mu_0(m,n-N-1) \\ \mu_{01}(m,n) &= \mu_{00}(m,n-1) + \mu_{01}(m,n-1) - \\ &\quad - N \cdot \mu_0(m,n+N) - (N+1) \cdot \mu_0(m,n-N-1) \\ \mu_{02}(m,n) &= \mu_{00}(m,n-1) + 2 \cdot \mu_{01}(m,n-1) + \\ &\quad + \mu_{02}(m,n-1) + N^2 \cdot \mu_0(m,n+N) - \\ &\quad - (N+1)^2 \cdot \mu_0(m,n-N-1) \\ \mu_{10}(m,n) &= \mu_{10}(m,n-1) + \mu_1(m,n+N) - \mu_1(m,n-N-1) \\ \mu_{11}(m,n) &= \mu_{10}(m,n-1) + \mu_{11}(m,n-1) - \\ &\quad - N \cdot \mu_1(m,n+N) - (N+1) \cdot \mu_1(m,n-N-1) \\ \mu_{20}(m,n) &= \mu_{20}(m,n-1) + \mu_2(m,n+N) - \mu_2(m,n-N-1) . \end{aligned} \quad (6)$$

Для расчетов моментов по рекуррентным соотношениям (6) требуется лишь 10 операций умножения и 27 операций сложения для каждого положения окна (умножение на два считается сложением). Рассмотренный алгоритм существенно эффективнее метода непосредственного вычисления моментов, для которого в данном случае требуется приблизительно $6(2M+1)(2N+1)$ операций умножения и сложения. Как показывает анализ, рекурсивный алгоритм вычисления моментов также эффективнее вычислений на основе быстрых алгоритмов дискретного преобразования Фурье.

4. Заключение.

Предложенный быстрый алгоритм позволяет произвести локальную аппроксимацию изображения в скользящем окне в виде многочлена любой степени от двух переменных. Рекурсивное вычисление коэффициентов существенно сокращает вычисления в случае больших размеров.

5. Литература.

1. Треногин В.А. Функциональный анализ. М.: