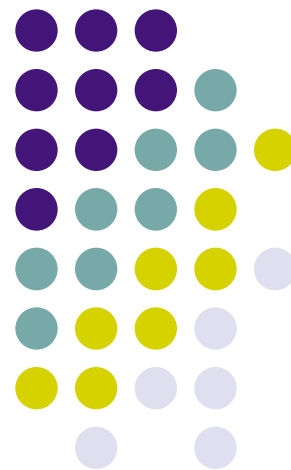
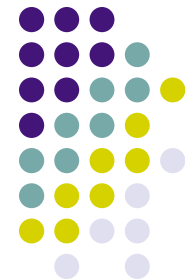


数字图像处理

第十讲 离散图像变换



主要内容



- 基本思想和基本概念
- 余弦型变换
- 正弦型变换和哈特利变换
- 方波型变换
- 要点总结

问题



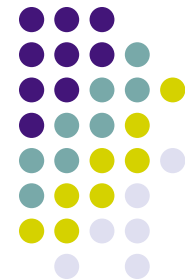
傅里叶变换提供了一个通用的数学变换。但它有一个假定：作用在连续图像上，而且结果可以取复数。

现实图像通常是离散的，另外复数计算对于计算机不好表示。

因此，需要专门了解离散图像上的变换。

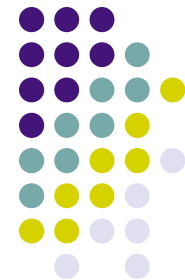
之前我们学习过离散傅里叶变换。它只是其中一种离散图像变换

背景知识



- 最简单的做法：线性变换
- 两类
 - 一维离散线性变换
 - 二维离散线性变换

一维离散线性变换



假定图像表示为一个向量 x

线性变换定义：

$$y = Tx$$

$N \times 1$ 的输出向量 $N \times 1$ 的输入向量

核矩阵: 大小 $N \times N$

一维离散线性变换

- 例子



平面坐标系中的向量旋转变换

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ y_1 \end{bmatrix}$$

2x1的输出向量

核矩阵: 大小2x2

2x1的输入向量

问题



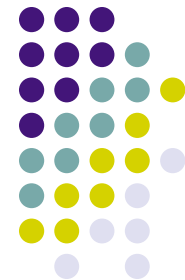
在图像处理中，核矩阵要求满足**非奇异性**。
(为什么?)

逆线性变换:

$$x = T^{-1}y$$

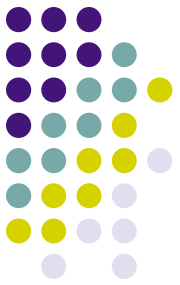
如果T奇异，那么T不可逆，则线性变换后，
图像无法复原

问题



- 可逆矩阵太多。什么样的可逆矩阵更实用？
- 两大类
 - 正交矩阵=》正交变换
 - 酉矩阵=》酉变换

正交矩阵

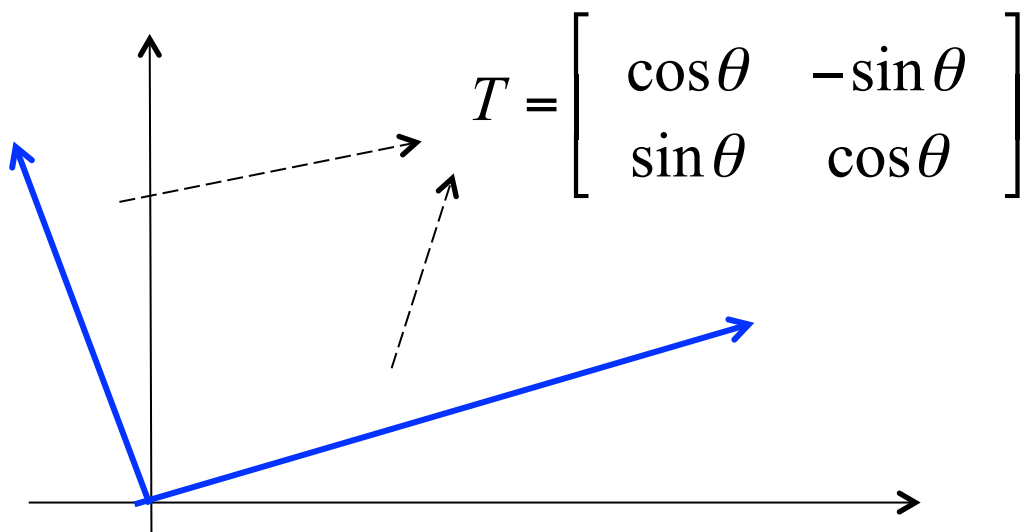


正交矩阵定义

$$T^{-1} = T', TT' = I \longrightarrow \text{单位阵}$$

T'表示T矩阵的转置

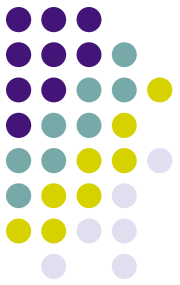
正交矩阵的例子



相当于将输入图像投影到一个N维正交空间。T的每一行对应于N维空间的正交基

请课后证明T为正交矩阵

正交矩阵的好处



- 线性变换

$$y = Tx$$

- 逆变换

$$x = T^{-1}y = T'y$$

- 不涉及求逆计算，减少了计算开销

酉矩阵



酉矩阵

$$T^{-1} = (T^*)', T(T^*)' = I \longrightarrow \text{单位阵}$$

T^* 表示矩阵 T 的共轭矩阵（如果 T 为实数矩阵， $T^*=T$ ；如果 T 为复数矩阵，则 T^* 将 T 矩阵的虚数部分取相反数）

**相当于将输入图像投影到一个N维复数正交空间。
 T 的每一行对应于N维复数空间的正交基**

傅里叶变换与酉变换



- 离散傅里叶变换矩阵是一个酉矩阵

$$F_k = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{i=0}^{N-1} f_i \exp(-j2\pi k \frac{i}{N})$$

$$F = W f, W_{i,k} = \frac{1}{\sqrt{N}} \exp(-j2\pi k \frac{i}{N})$$

- 怎么证明?

举例证明

- 当N=4时



$$T_4 = 0.5 \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{bmatrix}$$

证明过程



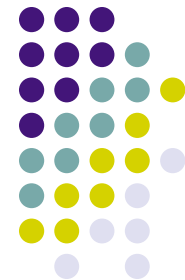
- 证明：一维离散傅立叶变换是酉变换。

举例 $N = 4$:

$$\begin{aligned} T_4 &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{bmatrix} & T_4^* &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & j & -1 & -j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -j & -1 & j \end{bmatrix} \\ T_4 T_4^{*'} &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & j & -1 & -j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -j & -1 & j \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

因此通常为了归一化，傅立叶变换时乘以系数 $\frac{1}{\sqrt{N}}$

二维离散线性变换



二维情况下，图像表示为矩阵

线性变换定义：

$$G(u, v) = \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} \mathfrak{F}(x, y, u, v) F(x, y) \quad 0 \leq u, v \leq N-1$$

$G(u, v)$
N×N的输出矩阵

$\mathfrak{F}(x, y, u, v)$
核矩阵: 大小 $N^2 \times N^2$

$F(x, y)$
N×N的输入矩阵

二维线性变换核矩阵的结构

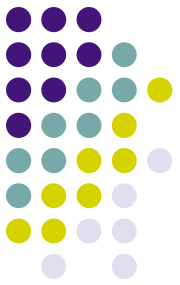


- 核矩阵满足如下结构

$$\begin{array}{c} m=1 \\ m=2 \\ \vdots \\ m=N \end{array} \left| \begin{array}{ccc} n=1 & n=2 & \dots & n=N \\ \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \dots & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] \\ \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \dots & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] & \dots & \left[\begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \end{array} \right] \end{array} \right|$$

核矩阵可看作是一个 $N^2 \times N^2$ 的块矩阵，每行有 N 个块，共有 N 行。

问题



- 直接考虑核矩阵太复杂。计算时，引入可分离假设

可分离假设：核函数能分解成行方向上的分量与列方向上的分量的乘积

$$\mathfrak{S}(x, y, u, v) = T_r(x, u) T_c(y, v)$$

$$G(u, v) = \sum_{x=0}^{N-1} \left[\sum_{y=0}^{N-1} T_c(y, v) f(x, y) \right] T_r(x, u)$$

可分离假设的好处



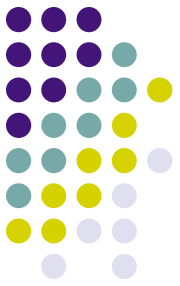
$$G(u, v) = \sum_{x=0}^{N-1} \left[\sum_{y=0}^{N-1} T_c(y, v) f(x, y) \right] T_r(x, u)$$

$$G(u, v) = \begin{matrix} \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} \end{matrix} \times \begin{matrix} \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} \\ \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} \\ \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} \\ \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} & \boxed{} \end{matrix} \times \begin{matrix} \boxed{} \\ \boxed{} \\ \boxed{} \\ \boxed{} \end{matrix}$$

$T_c(v) = [T_c(v, 1), \dots, T_c(v, 1)]$ $T_r(u) = [T_r(1, u); T_r(2, u); \dots; T_r(N, u)]$

$$G = T_c \times F \times T_r$$

进一步简化



假定 $T_c = T_r'$:

$$T_c = T, T_r = T'$$

则G可进一步简化:

$$G = T F T'$$

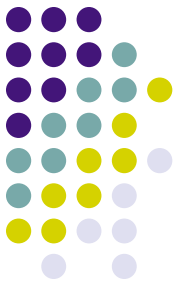
问题

- 如果

$$G = T F T'$$

且T为正交矩阵。如果从G中复原原图像F?

$$\begin{aligned} & F = T^{-1} G (T')^{-1} \\ \hookrightarrow & F = T' G T \end{aligned}$$



问题

- 如果

$$G = T F T'$$

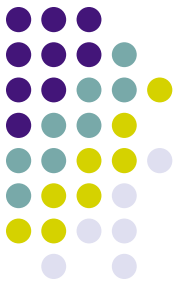
且T为酉矩阵。如果从G中复原原图像F？

$$F = (T^*)' G T^*$$

特别的，二维离散傅里叶变换矩阵是一个可分离，对称的酉矩阵。因此，傅里叶变换可以复原原图像

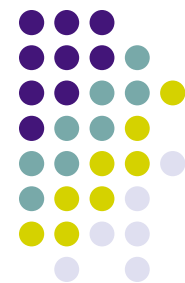


小结



- 一维线性变换中，核矩阵为什么需要满足非奇异性？核矩阵为什么选用正交矩阵或酉矩阵？
- 说明傅里叶变换是酉矩阵。
- 二维离散线性变换中，核矩阵直接计算太复杂，怎么办？（可分离假设）
- 可分离假设的好处是什么？
- 以二维离散傅里叶变换为例，线性变换后如何复原？

基函数和基图像

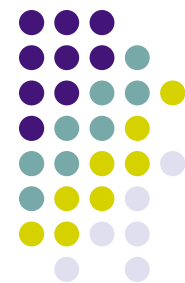


- 基函数

每一个酉变换或正交变换的核矩阵对应于N维向量空间的一组基，产生这一组基的函数称为基函数：

例如对于傅里叶变换采用了相同形式的基函数，但频率不同：

基函数和基图像



- 基图像

如果将核矩阵作用在只有一个非零元素的输入图像上，所得到的图像为基图像；

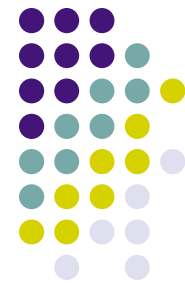
主要用于显示，有时会被用于反映离散变换的物理直观意义。

常用离散变换



- 余弦型变换
- 正弦型变换和哈特利变换
- 方波型变换

问题



- 回顾一维离散傅里叶变换公式

$$\hat{x}[n] = \sum_{m=0}^{N-1} x[m] e^{-j \frac{2\pi}{N} mn}$$

$$x[m] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \hat{x}[n] e^{-j \frac{2\pi}{N} mn}$$

它涉及到复数运算，不适合计算机处理。
如何避免复数运算？

余弦型变换 (DCT)

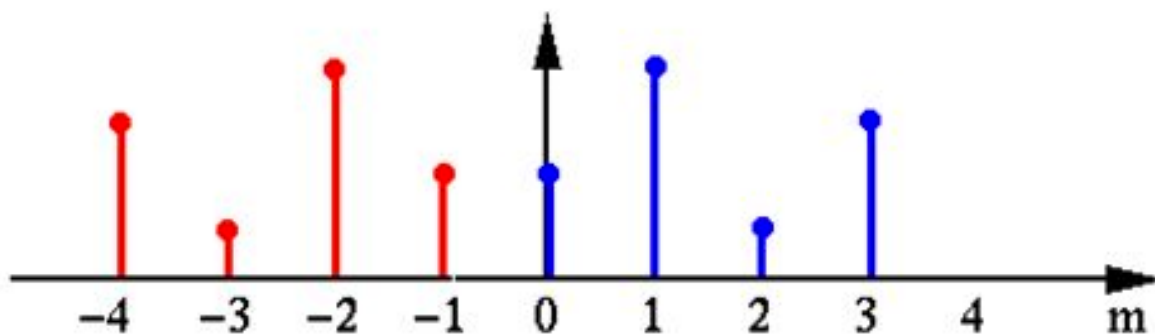


- 一个基本想法：能不能只用其中的余弦来计算。
- 观察：当 $x[m]$ 为偶函数时，傅立叶变换只需要进行余弦实变换。
- 问题：如何处理任意的函数 $x[m]$?
 - 答案：把 $x[m]$ 处理成偶函数然后进行计算

一维余弦型变换



第一步：向坐标轴反方向复制一份序列



一维余弦型变换



第二步：左移0.5的位置得到偶函数

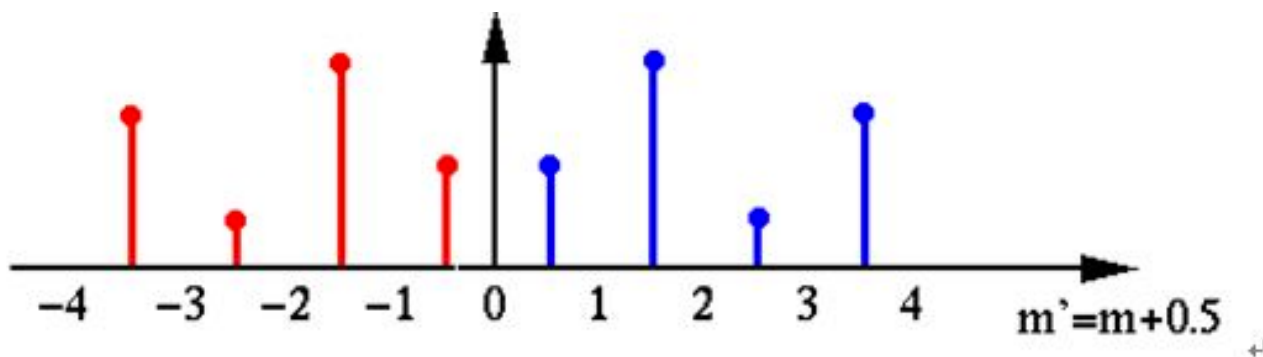


图 1-1

具体推导



$$\hat{x}[n] = \frac{1}{\sqrt{2N}} \sum_{m'=-N+\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] e^{-j\left(2+\frac{\pi}{2N}\right)m'n} \downarrow$$

$$\hat{x}[n] = \frac{1}{\sqrt{2N}} \sum_{m'=-N+\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] \cos\left(\frac{2\pi m'n}{2N}\right) - \frac{j}{\sqrt{2N}} \sum_{m'=-N+\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] \sin\left(\frac{2\pi m'n}{2N}\right) \downarrow$$

$$\hat{x}[n] = \frac{1}{\sqrt{2N}} \sum_{m'=-N+\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] \cos\left(\frac{2\pi m'n}{2N}\right) \downarrow$$

$$\hat{x}[n] = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{m'=\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] \cos\left(\frac{2\pi m'n}{2N}\right) \downarrow$$

令 $m' = m + 1/2$ 代入上式做变量代换： \downarrow

$$\hat{x}[n] = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{m'=\frac{1}{2}}^{N-\frac{1}{2}} x\left[m' - \frac{1}{2}\right] \cos\left(\frac{2\pi m'n}{2N}\right) = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{m=0}^{N-1} x[m] \cos\left(\frac{2\pi\left(m+\frac{1}{2}\right)n}{2N}\right) \downarrow$$

$$\hat{x}[n] = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{m=0}^{N-1} x[m] \cos\left(\frac{(2m+1)\pi n}{2N}\right) \downarrow$$

$$\hat{x}[n] = \sqrt{\frac{2}{N}} \sum_{m=0}^{N-1} x[m] \cos\left(\frac{\pi}{N}\left(m+\frac{1}{2}\right)n\right) \downarrow$$

一维余弦变换的归一化处理



因此余弦正变换：
$$F(u) = \sum_{x=0}^{N-1} f(x) \cos \left[\frac{\pi}{2N} (2x+1)u \right]$$

为保证每行正交向量模=1，对上式进行归一化处理，

$$F(u) = a(u) \sum_{x=0}^{N-1} f(x) \cos \left[\frac{\pi}{2N} (2x+1)u \right]$$

$$a(u) = \begin{cases} \sqrt{\frac{1}{N}} & \text{当 } u = 0 \text{ 时} \\ \sqrt{\frac{2}{N}} & \text{当 } u \neq 0 \text{ 时} \end{cases}$$

余弦变换采用矩阵表示为 $F_C = Cf$

其中核矩阵 C 中元素为
$$C_{x,u} = a(u) \cos \left[\frac{\pi}{2N} (2x+1)u \right]$$

问题



- 请写出N=4时余弦变换核矩阵C

$$C = \begin{bmatrix} \sqrt{\frac{1}{N}} & \sqrt{\frac{1}{N}} & \sqrt{\frac{1}{N}} & \sqrt{\frac{1}{N}} \\ \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{3\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{5\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{7\pi}{2N} \\ \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{2\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{6\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{10\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{14\pi}{2N} \\ \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{3\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{9\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{15\pi}{2N} & \sqrt{\frac{2}{N}} \cos \frac{21\pi}{2N} \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 0.653 & 0.271 & -0.271 & -0.653 \\ 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0.5 \\ 0.271 & -0.653 & 0.653 & -0.271 \end{bmatrix}$$

问题



- 计算 $f=[1 \ 3 \ 3 \ 1]$ 的余弦变换。

$$F = Cf = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 0.653 & 0.271 & -0.271 & -0.653 \\ 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0.5 \\ 0.271 & -0.653 & 0.653 & -0.271 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \\ -2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

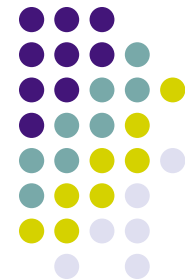
余弦反变换



- 余弦变换是一种特殊函数的傅立叶变换，因此一定存在反变换
- 傅立叶反变换的核矩阵即是W阵的共轭矩阵，所以余弦变换共轭矩阵即等于本身

$$f = C^T F_C$$

二维余弦型变换



- 基本想法：把 $f[x,y]$ 处理成二维偶函数
- 做法：先水平做对折镜象，然后再垂直做对折镜象。

二维余弦型变换



- 公式

$$f(x, y) = \begin{cases} f(x, y) & \text{当 } x, y \geq 0 \text{ 时} \\ f(-1-x, y) & \text{当 } x < 0, y \geq 0 \\ f(x, -1-y) & \text{当 } x \geq 0, y < 0 \\ f(-1-x, -1-y) & \text{当 } x < 0, y < 0 \end{cases}$$

$$F_C(u, v) = a(u)a(v) \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \cos \left[\frac{\pi(2x+1)u}{2N} \right] \cos \left[\frac{\pi(2y+1)v}{2N} \right]$$

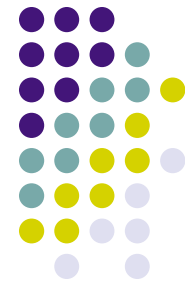
用矩阵表示为 $F_C = C f C^T$

余弦变换的性质



- (1) 余弦变换为实正交变换 $C = C^*$, $C^{-1} = C^T$
- (2) 离散序列的余弦变换是DFT的对称扩展形式;
- (3) 和傅立叶变换相同, 余弦变换也存在快速变换;
- (4) 和傅立叶变换类似, 余弦变换具有将高度相关数据能量集中的优势;

问题



- 求下列图像的余弦变换

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 0.653 & 0.271 & -0.271 & -0.653 \\ 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0.5 \\ 0.271 & -0.653 & 0.653 & -0.271 \end{bmatrix}$$

问题



- 求下列图像的余弦变换

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{解: } F_1 = C f_1 C^T = \begin{bmatrix} 8 & 0 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$F_2 = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

效果图



原图



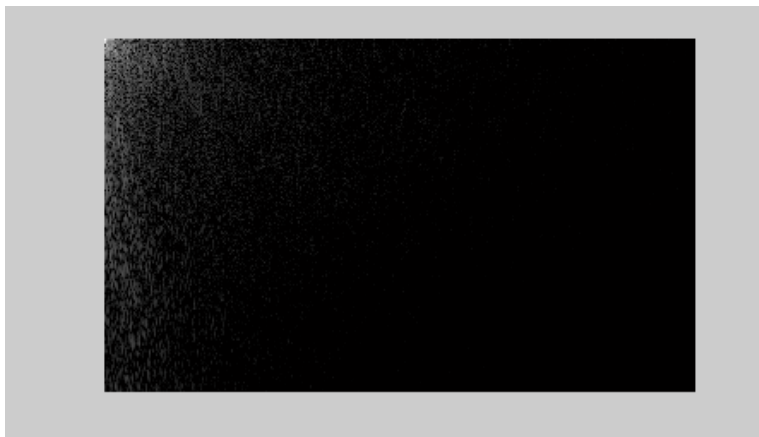
余弦变换



效果图



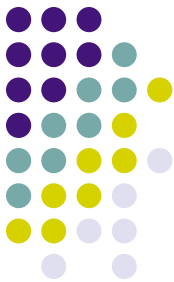
将大部分信息滤掉



重构图像

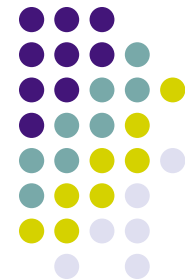


点评



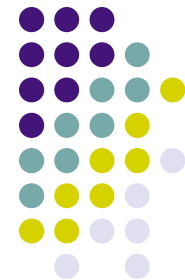
- 熟悉余弦变换的原理
- 熟悉一维、二维余弦变换公式
- 掌握基本余弦变换公式的计算

常用离散变换



- 余弦型变换
- 正弦型变换和哈特利变换
- 方波型变换

正弦型变换



- 启发：当 $x[m]$ 为奇函数时，傅立叶变换只需要进行正弦实变换。
- 做法：添加一个等于0的点，形成 $n+1$ 点。水平右移1个单位。然后再做奇对称，形成 $2n+2$ 个点

一维正弦型变换



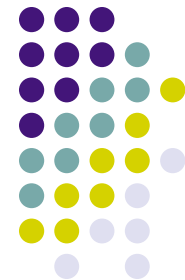
- 公式

$$F(u) = \sqrt{\frac{2}{N+1}} \sum_{x=0}^{N-1} f(x) \sin \frac{\pi(x+1)(u+1)}{N+1} \quad 0 \leq u \leq N-1$$

一维正弦反变换为：

$$f(x) = \sqrt{\frac{2}{N+1}} \sum_{u=0}^{N-1} F(u) \sin \frac{\pi(x+1)(u+1)}{N+1} \quad 0 \leq x \leq N-1$$

二维正弦型变换



- 公式

$$F(u, v) = \frac{2}{N+1} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \sin \frac{\pi(x+1)(u+1)}{N+1} \sin \frac{\pi(y+1)(v+1)}{N+1}$$

二维正弦反变换为:

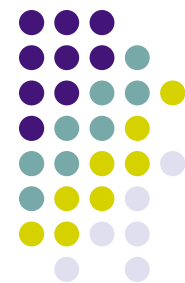
$$f(x, y) = \frac{2}{N+1} \sum_{u=0}^{N-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) \sin \frac{\pi(x+1)(u+1)}{N+1} \sin \frac{\pi(y+1)(v+1)}{N+1}$$

正弦型变换的性质



- (1) 正弦变换为实对称正交变换 $S = S^* = S^{-1} = S^T$;
- (2) 和傅立叶变换相同，正弦变换也存在快速变换，但要求 $N = 2^p - 1$;
- (3) 和傅立叶变换类似，正弦变换具有将高度相关数据能量集中在低频的优势；

哈特利变换 (Hartley)



- 基本想法：用Cas函数近似DFT复数计算。

$$F_H(u, v) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \text{cas} \left[\frac{2\pi}{N} (xu + yv) \right]$$

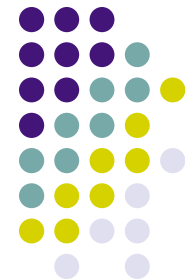
$$f(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{u=0}^{N-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) \text{cas} \left[\frac{2\pi}{N} (xu + yv) \right]$$

$$\text{其中 } \text{cas}(\theta) = \cos(\theta) + \sin(\theta) = \sqrt{2} \cos\left(\theta - \frac{\pi}{4}\right)$$

将二维分离为一维，DHT的核矩阵元素为

$$H_{x,u} = \frac{1}{\sqrt{N}} \left[\text{cas} \left(2\pi \frac{xu}{N} \right) \right]$$

常用离散变换



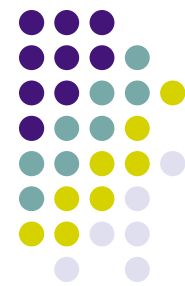
- 余弦型变换
- 正弦型变换和哈特利变换
- 方波型变换

问题



- 之前离散余弦变换、离散正弦变换、以及离散哈特利变换都采用实数运算来避免复数计算。
- 但是对于计算机而言，整数（最好是采用1，0，-1这样类型的整数）更方便计算。
- 能不能设计这样的变换？
 - 方波型变换

离散沃尔什变换 (Walsh)



基本想法：核矩阵中只有+1和-1元素，要求 $N=2^p$ ，是对称的可分离的正交矩阵。

在 $N = 2^p$ 时，定义一维离散沃尔什变换为

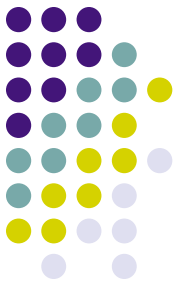
$$W(u) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} f(x) \prod_{i=0}^{p-1} (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(u)}$$

常数项也可取 $\sqrt{\frac{1}{N}}$

其中 $b_i(x)$ 是 x 的二进制表示的第 i 位值。

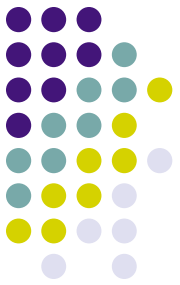
如 $p = 3$, $N = 2^p = 8$, $x = 6$ (二进制110)时,

$$b_0(6) = 0, \quad b_1(6) = 1, \quad b_2(6) = 1.$$



N=2,4,8时的b值

N值	N=2 p=1		N=4 p=2				N=8 p=3							
x值	0	1	0	1	2	3	0	1	2	3	4	5	6	7
x二进制	0	1	00	01	10	11	00 0	0 0 1	01 0	01 1	10 0	1 0 1	11 0	11 1
b ₀ (x)	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1
b ₁ (x)			0	0	1	1	0	0	1	1	0	0	1	1
b ₂ (x)							0	0	0	0	1	1	1	1



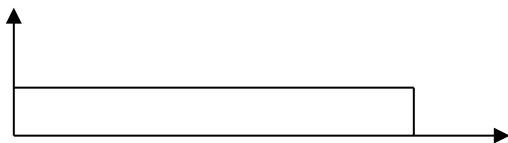
N=2,4,8时的沃尔什变换核

N	N=2 p=1		N=4 p=2				N=8 p=3							
x u	0	1	0	1	2	3	0	1	2	3	4	5	6	7
0	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+
1	+	-	+	+	-	-	+	+	+	+	-	-	-	-
2			+	-	+	-	+	+	-	-	+	+	-	-
3			+	-	-	+	+	+	-	-	-	-	+	+
4							+	-	+	-	+	-	+	-
5							+	-	+	-	-	+	-	+
6							+	-	-	+	+	-	-	+
7							+	-	-	+	-	+	+	-

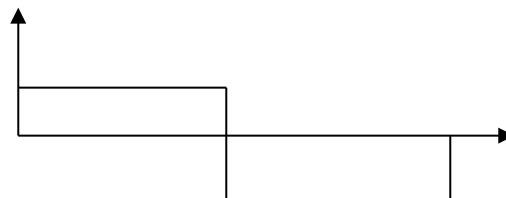
图例



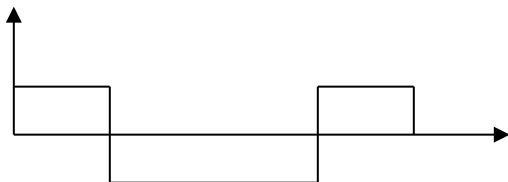
$u=0$



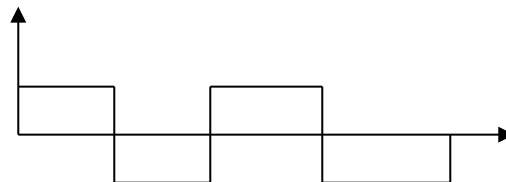
$u=1$



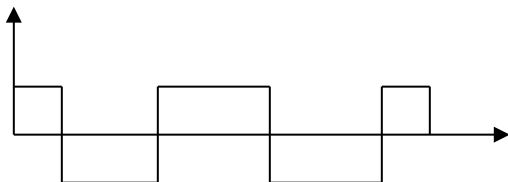
$u=3$



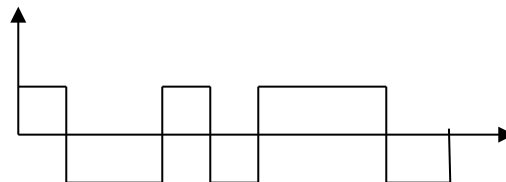
$u=2$



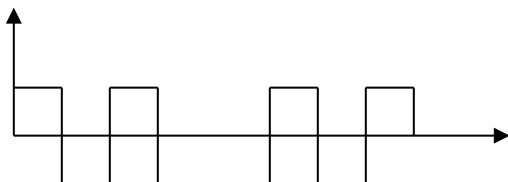
$u=6$



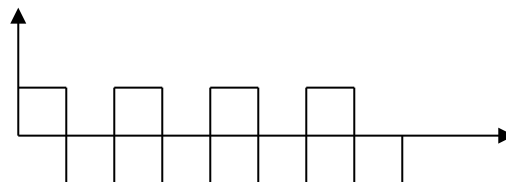
$u=7$



$u=5$



$u=4$



问题



● 计算N=4时沃尔什变换

解：通过定义得，

$$W(0) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^3 \left[f(x) \prod_{i=0}^1 (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(0)} \right] = \frac{1}{4} [f(0) + f(1) + f(2) + f(3)]$$

$$W(1) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^3 \left[f(x) \prod_{i=0}^1 (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(1)} \right] = \frac{1}{4} [f(0) + f(1) - f(2) - f(3)]$$

$$W(2) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^3 \left[f(x) \prod_{i=0}^1 (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(2)} \right] = \frac{1}{4} [f(0) - f(1) + f(2) - f(3)]$$

$$W(3) = \frac{1}{4} \sum_{x=0}^3 \left[f(x) \prod_{i=0}^1 (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(3)} \right] = \frac{1}{4} [f(0) - f(1) - f(2) + f(3)]$$

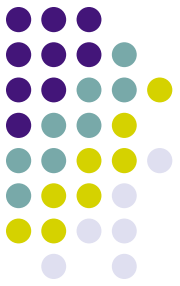
二维离散沃尔什变换



● 公式

$$\begin{aligned} W(u, v) &= \frac{1}{N^2} \sum_{x=0}^{N-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \prod_{i=0}^{p-1} (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(u) + b_i(y)b_{p-1-i}(v)} \\ &= \frac{1}{N} \left[\frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} f(x, y) \prod_{i=0}^{p-1} (-1)^{b_i(x)b_{p-1-i}(u)} \right] \prod_{i=0}^{p-1} (-1)^{b_i(y)b_{p-1-i}(v)} \\ &= \frac{1}{N^2} GfG \end{aligned}$$

问题

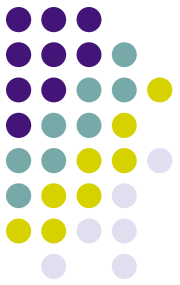


- 计算下列数字图像信号矩阵的DWT。

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

问题

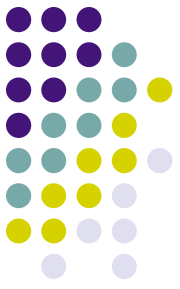


- 计算下列数字图像信号矩阵的DWT。

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{Solution: } F_1 = \frac{1}{N^2} W f_1 W = \frac{1}{4^2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

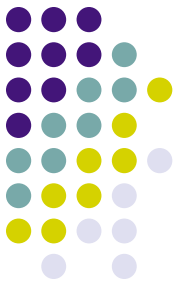


$$\text{解: } F_2 = \frac{1}{N^2} W f_2 W$$

$$= \frac{1}{4^2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

快速沃尔什变换



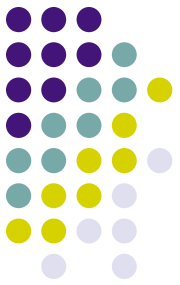
- 与快速傅里叶变换做法类似的，沃尔什变换也存在快速沃尔什变换

$$W(u) = \frac{1}{2} [W_e(u) + W_o(u)]$$

$$W\left(u + \frac{N}{2}\right) = \frac{1}{2} [W_e(u) - W_o(u)]$$

$$u = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

点评



- 沃尔什变换具有某种能量集中。
- 原始图像中灰度级越靠近均匀分布，经变换后的图像越集中于矩阵的边角上。对于这样的图像，沃尔什变换可以用于压缩图像信息，而且压缩比率比傅立叶变换大。
- 缺点：图像的规格要求是2的整数幂

小结



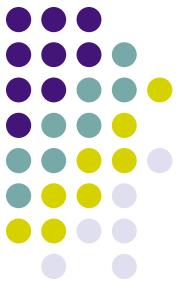
- 什么是沃尔什变换?
- 沃尔什变换的公式是什么?
- 掌握基本的沃尔什变换计算
- 沃尔什变换对于什么类型的图像压缩比高。为什么?

哈达玛 (Hadamard) 变换



- 哈达玛变换本质上是一种特殊排序的沃尔什变换；
- 其与沃尔什变换的最大区别是变换核矩阵行的次序不同；
- 这样得到的好处是：哈达玛变换的变换矩阵具有简单的递推关系，即高阶的变换矩阵可以用低阶变换矩阵构成。

哈达玛 (Hadamard) 变换



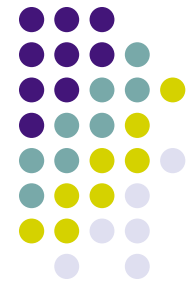
- 这样得到的好处是：哈达玛变换的变换矩阵具有简单的递推关系，即高阶的变换矩阵可以用低阶变换矩阵构成。

一维离散哈达玛变换定义为：

$$H(u) = \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} f(x) (-1)^{\sum_{i=0}^{p-1} b_i(x) b_i(u)}$$

其中 $N = 2^p$, $x, u = 0, 1, 2, \dots, N-1$ 。

递推公式



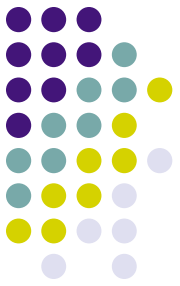
$$\text{当 } N = 2 \text{ 时, } H_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\text{当 } N > 2 \text{ 时, } H_N = \begin{bmatrix} H_{N/2} & H_{N/2} \\ H_{N/2} & -H_{N/2} \end{bmatrix}$$

当 $N = 4$ 时,

$$H_4 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

问题



- 计算下列图像的哈达玛变换。

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

问题



- 计算下列图像的哈达玛变换。

$$(1) f_1 = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad (2) f_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{解: } F_1 = \frac{1}{4} H f_1 H = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 8 & 0 & 0 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad F_2 = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

定序哈达玛变换



- 定义

- 列率：在哈达玛变换矩阵中，沿某一系列符号改变的次数称为这个列的列率；
- 实际使用中，通常交换哈达玛变换矩阵的列，使列率随 u 增加而递增。此时称定序哈达玛变换。

$$H'_4 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

公式定义



定序哈达玛变换核的定义为:

$$H(x, u) = \frac{1}{N} (-1)^{\sum_{i=0}^{p-1} b_i(x) p_i(u)}$$

其中

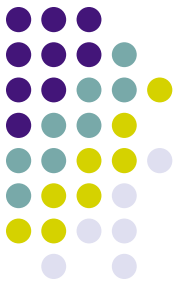
$$P_0(u) = b_{p-1}(u);$$

$$P_1(u) = b_{p-1}(u) + b_{p-2}(u);$$

M

$$P_{n-1}(u) = b_1(u) + b_2(u);$$

点评



- 什么是哈达玛变换?
- 哈达玛变换与沃尔什变换的关系
- 哈达玛变换的好处是什么?
- 掌握基本的哈达玛变换计算

斜变换 (Slant)

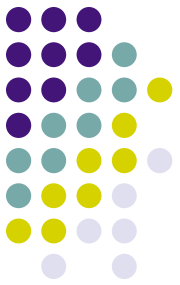


- 斜变换是针对灰度有渐变性质的图像所提出的一种变换。
- 斜变换的变换矩阵

$S(p)$ 表示 $N \times N$ 斜矩阵 $N = 2^p$, 则

$$S(1) = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}, \text{ 记作 } S_1$$

$$S_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ a_2 & b_2 & -a_2 & b_2 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ -b_2 & a_2 & b_2 & a_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_1 & 0 \\ 0 & S_1 \end{bmatrix}$$

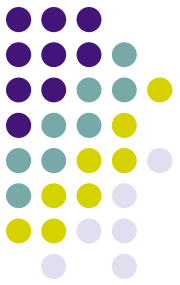


$$= \frac{1}{\sqrt{4}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ a_2 + b_2 & a_2 - b_2 & -a_2 + b_2 & -a_2 - b_2 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ a_2 - b_2 & -a_2 - b_2 & a_2 + b_2 & -a_2 + b_2 \end{bmatrix}$$

使斜函数的跳变均匀，可令 $a_2 = 2b_2$ ，根据正交条件

$$\frac{1}{\sqrt{4}} [3b \quad b \quad -b \quad -3b] \frac{1}{\sqrt{4}} [3b \quad b \quad -b \quad -3b]^T = 1$$

$$\therefore b = \frac{1}{\sqrt{5}}$$



$$\therefore S_2 = \frac{1}{\sqrt{4}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 3/\sqrt{5} & 1/\sqrt{5} & -1/\sqrt{5} & -3/\sqrt{5} \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1/\sqrt{5} & -3/\sqrt{5} & 3/\sqrt{5} & -1/\sqrt{5} \end{bmatrix}$$

递归定义:

$$S_p = \begin{bmatrix} 1 & 0 & & 1 & 0 \\ a_p & b_p & & -a_p & b_p \\ & & I & & \\ 0 & 1 & & 0 & -1 \\ -b_p & a_p & & b_p & a_p \\ & & I & & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_{p-1} \\ S_{p-1} \end{bmatrix}$$

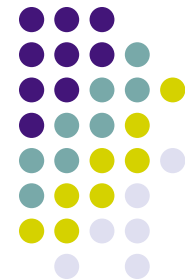
求解a, b的值



$$\begin{cases} b_p = \left(1 + 4a_{p-1}^2\right)^{-\frac{1}{2}} \\ a_p = 2b_p a_{p-1} \quad a_1 = 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{p+1} = \left(\frac{3p^2}{4p^2 - 1}\right)^{\frac{1}{2}} \\ b_{p+1} = \left(\frac{p^2 - 1}{4p^2 - 1}\right)^{\frac{1}{2}} \end{cases} \quad N = 2^p$$

斜变换性质



- 斜变换是实正交变换 $S = S^*, S^{-1} = S^T$
- 斜变换是一种快速变换，适合灰度渐变的信号；
- 对图像有较好的能量集中特性；
- S 阵的基向量即各行向量。

问题



- 计算下列数字图像信号矩阵的DCT和ST。

$$f = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \end{bmatrix}$$

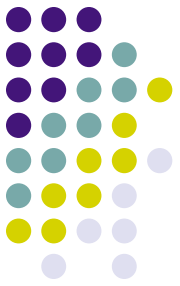
$$\text{解: } DCT(f) = \begin{bmatrix} 10 & -4.46 & 0 & -0.32 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$ST(f) = S_2 f S_2' = \begin{bmatrix} 10 & 4.47 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

要点总结



- 线性变换、酉变换、正交变换的原理和意义
- 余弦变换的原理，性质和意义
- 了解正弦变换、哈特利变换的基本原理；
- 方波型变换的原理，沃尔什变换、哈达玛变换的原理性质和意义，了解斜变换的定义



下一讲

