

Lecture 32

一、基的选取

1. JPEG 压缩

假设我们有一张图片，长和宽皆为 512 像素，用 x_i 表示第 i 个元素，如果是灰度图片， $0 \leq x_i \leq 255$ ，是 8 bits，对于承载图片的 x 来说，维度是 512×512 。而如果是彩色照片，通常需要三个量来表示一个像素，则向量长度也会变为现在的三倍。

这么大的数据需要压缩后才能传送，教学录像采用的压缩方法就是 JPEG，该方法采用的就是基变换的方式压缩图像。比如说一块黑板，其附近的像素值应该非常接近，此时如果一个像素一个像素的描述黑白灰度值就太浪费空间了，所以标准基在这种情况下并不能很好的利用图片的特性。

标准基是： $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \dots \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$ ，我们希望选取一组新的基。

其他的基：

- 基中含有的一个向量 $[1 \dots 1]^T$ ，分量全为 1 的向量，一个向量就可以给出像素一致的图片的信息。
- $[1 \ -1 \dots -1 \ 1]^T$ ，正负 1 交替的向量，比如描述国际象棋棋盘
- $[1 \ 1 \dots -1 \ -1]^T$ ，一半正一半负的向量，比如描述一半明亮，一半阴暗的图片。

2. 傅里叶基

以 8×8 大小来介绍傅里叶基，即将原图片分解为 8×8 这么大的块，分开处理。

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ \omega^1 \\ \omega^2 \\ \omega^3 \\ \omega^4 \\ \omega^5 \\ \omega^6 \\ \omega^7 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 1 \\ \omega^7 \\ \omega^{14} \\ \omega^{21} \\ \omega^{28} \\ \omega^{35} \\ \omega^{42} \\ \omega^{49} \end{bmatrix}$$

每次处理一块图像，就会得到 64 个像素，64 个基向量，64 个系数，在 64 维空间做基变换：

- 输入信号 x 为 64 维向量 基变换 输出信号 c 为 x 在傅里叶基下的 64 个系数。注意前面做的都是无损的步骤，我们只是选了 R_{64} 的一组基，接着把信号用这组基表达出来。
- 一种方法是扔掉较小的系数，这叫做阈值量化，我们设定一个阈值，任何小于阈值的系数和基变量都被丢弃，系数 c 边为 \bar{c} ，肉眼很难区别图像的区别。通常 $[1 \dots 1]^T$ 向量很难被丢弃，它通常具有较大的系数。但是 $[1 \ -1 \dots -1 \ 1]^T$ 向量在平滑信号中的可能性就很小了。前一个的向量称作低频信号，频率为 0，后一个向量称作高频信号，也是我们能够得到的最高频率的信号，如果是噪音或抖动输出的就是它。
- 用系数 \bar{c} 重构信号， $\bar{x} = \sum \bar{c}_i v_i$ ，求和项不是 64 项，因为有许多零存在。

3. 小波基

依旧以 8 维向量来介绍小波基 W。

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

可以看出傅里叶基中频率最高的向量为小波后四个基向量之和。

$$\text{一个像素 } P = \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \\ p_4 \\ p_5 \\ p_6 \\ p_7 \\ p_8 \end{bmatrix} = c_1 w_1 + \dots + c_8 w_8 = Wc, \text{ 所以 } c = W^{-1}P$$

可以发现，在求解系数的过程中，需要计算基的逆，如果基选取的好，会使得求解过程变得简单。

a) 计算快

需要大量计算 $P=Wc$ 计算图像在另一个基下的表示，傅里叶可以采用 FFT，小波基可以使用 FWT。

b) 少量向量可以重构图像

图形压缩时会丢弃较小的系数，重构仅使用系数较大的基，选取好的基会使重构使图像损失最小。

二、基变换

前面介绍小波基的时候我们就已经做了一次基变换。

将目标基的向量按列组成矩阵 W，则基变换就是 $x = Wc$

加入我们有线性变换 T, $R^8 \rightarrow R^8$ ，对于基 $v_1 \dots v_8$ ，有转换矩阵 A，对于基 $w_1 \dots w_8$ ，有转换矩阵 B，则矩阵 A 与 B 是相似矩阵。

对于第一组基 $v_1 \dots v_8$ ，要完全了解线性变换 T，只需要知道 T 在每个基向量的结果即可。

$T(v_1) = a_{11}v_1 + a_{81}v_8$ ，基向量前的系数，就构成了矩阵 A 的第一列。即矩阵 A：

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

设 $v_1 \dots v_m$ 是一组特征向量，也就是 $T(v_i) = \lambda_i v_i$ ，矩阵 A 是多少。

$$A = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_m \end{bmatrix}$$