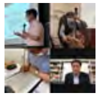
2022年度秋学期 画像情報処理　第8回

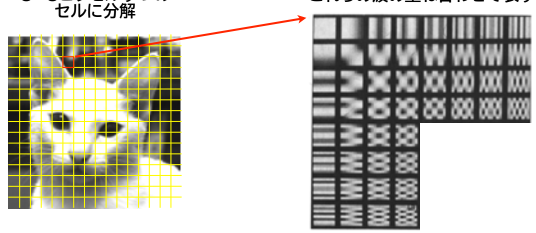
行列の直交変換と基底画像

浅野 晃
関西大学総合情報学部



JPEG方式による画像圧縮

画像を波の重ね合わせで表わし，一部を省略して，データ量を減らす



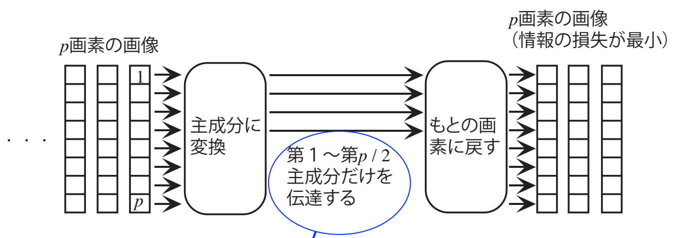
細かい部分は，どの画像でも大してかわらないから，省略しても気づかない

省略すると，データ量が減る

（図はA. K. Jain, Fundamentals of Digital Image Processingより転載）

Karhunen-Loève変換（KL変換）

画像を主成分に変換してから伝送する



データ量が半分でも
情報の損失は最小

KL変換の大問題

主成分を求めるには，分散共分散行列が必要

分散共分散行列を求めるには，
「いまから取り扱うすべての画像」が
事前にわかっていないといけない

そんなことは不可能😵
（一応）

じゃあ，主成分を求めるのはあきらめて，
どういう直交変換をするか「直観的」に🤔

画像をベクトルにしてしまったら，
直観がはたらかない…

行列の直交変換💡

画像を行列であらわす

平面のものを素直に表せばいいだけのことですが，
前回はベクトルで考えていたので。

$$\boldsymbol{z} = P'\boldsymbol{x}$$

変換後の画像を表すベクトル（m^2要素）

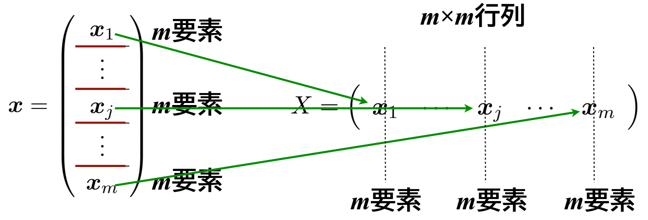
原画像を表すベクトル（m^2要素）

直交変換を表す行列（$m^2 \times m^2$）

ベクトルから行列に書き換える（戻す）ことを考える

ベクトルを行列に書き換える

m^2要素ベクトル



$\boldsymbol{z}$も同じ

直交変換行列P'は？

P' がこういう形になっているのなら

$$P' = \begin{pmatrix}
r_{11}c_{11} & \cdots & r_{11}c_{1m} & & r_{1m}c_{11} & \cdots & r_{1m}c_{1m} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
r_{11}c_{m1} & \cdots & r_{11}c_{mm} & & r_{1m}c_{m1} & \cdots & r_{1m}c_{mm} \\
 & \vdots & & \ddots & & \vdots & \\
r_{m1}c_{11} & \cdots & r_{m1}c_{1m} & & r_{mm}c_{11} & \cdots & r_{mm}c_{1m} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
r_{m1}c_{m1} & \cdots & r_{m1}c_{mm} & & r_{mm}c_{m1} & \cdots & r_{mm}c_{mm}
\end{pmatrix}$$

こういう形ってどういう形？

行列のKronecker積

$$P' = \begin{pmatrix}
\boxed{\begin{matrix} r_{11}c_{11} & \cdots & r_{11}c_{1m} \\ \vdots & r_{11}\times C & \vdots \\ r_{11}c_{m1} & \cdots & r_{11}c_{mm} \end{matrix}} & \cdots & \boxed{\begin{matrix} r_{1m}c_{11} & \cdots & r_{1m}c_{1m} \\ \vdots & r_{1m}\times C & \vdots \\ r_{1m}c_{m1} & \cdots & r_{1m}c_{mm} \end{matrix}} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\boxed{\begin{matrix} r_{m1}c_{11} & \cdots & r_{m1}c_{1m} \\ \vdots & r_{m1}\times C & \vdots \\ r_{m1}c_{m1} & \cdots & r_{m1}c_{mm} \end{matrix}} & \cdots & \boxed{\begin{matrix} r_{mm}c_{11} & \cdots & r_{mm}c_{1m} \\ \vdots & r_{mm}\times C & \vdots \\ r_{mm}c_{m1} & \cdots & r_{mm}c_{mm} \end{matrix}}
\end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mm} \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{m1} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}$$

こうなっているのなら

Rの各要素に
Cを貼付けたもの

$$P' = R \otimes C$$ Kronecker積

行列の変換に書き換える

$$\boldsymbol{z} = P'\boldsymbol{x}$$

ベクトル$\boldsymbol{x}$から
ベクトル$\boldsymbol{z}$への
行列P'による変換

証明は…ひたすら計算💦（付録1）

$$Z = CXR'$$

行列Xから
行列Zへの
行列CとR'による変換

P' が直交行列であるためには

直交行列… 異なる列の内積は0, 同じ列同士の内積は1

$$
P' = \begin{pmatrix}
r_{11}c_{11} & \cdots & r_{11}c_{1m} & \cdots & r_{1m}c_{11} & \cdots & r_{1m}c_{1m} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
r_{11}c_{m1} & \cdots & r_{11}c_{mm} & & r_{1m}c_{m1} & \cdots & r_{1m}c_{mm} \\
& \vdots & & \ddots & & \vdots & \\
r_{m1}c_{11} & \cdots & r_{m1}c_{1m} & & r_{mm}c_{11} & \cdots & r_{mm}c_{1m} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
r_{m1}c_{m1} & \cdots & r_{m1}c_{mm} & & r_{mm}c_{m1} & \cdots & r_{mm}c_{mm}
\end{pmatrix}
$$

$P' = R \otimes C$ なら

$$
C = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mm} \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{m1} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}
$$

***C*, *R*それぞれが直交行列なら,**
***P*′は直交行列**

分離可能性

$$
CXR' = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{11} & \cdots & x_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1} & \cdots & x_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{m1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{1m} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}
$$

***C*は*X*の列に作用**

***R*は*X*の行に作用**

縦方向と横方向の作用を分離できることを,
分離可能(separable)という

行列の直交変換とユニタリー変換

縦横の作用を区別する必要はない場合, ***C***=***R***とする

$$
Z = RXR' \qquad X = R'ZR
$$

ただし ***RR***′=***I*** 　　行列*X*の行列*R*による直交変換

*は複素共役(*i* を(–*i*)にかえる)

要素が複素数の場合は, ***R***′のかわりに ***R***′*を用いる

行列*X*の行列*R*によるユニタリー変換

ちょっと余談ですが☕

縦横の作用を区別する必要はないのか？

画像処理としてはその仮定はおかしくないが,

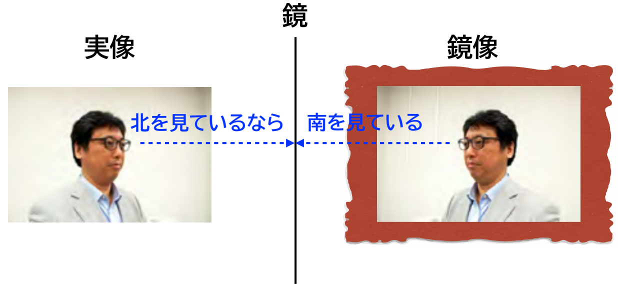
現実世界においては, 重力があるので, 左右と上下は異なる

上下反転のほうが違和感が大きい

だから

鏡ではなぜ左右だけ逆になるのか？

鏡で逆になっているのは, 左右でも上下でもなく 前後。



鏡ではなぜ左右だけ逆になるのか？

「鏡で逆になる」というなら, 「正解」はなにか？

🐻💭 正解はこれしかないでしょう？

左右が反転
上下はそのまま

鏡ではなぜ左右だけ逆になるのか？

👨‍🎓💬 いいえ, 正解はそれだけではありません

水平回転が正しいと思うのは
重力の都合でしかない

上下が反転
左右はそのまま

ここで参考動画を

基底画像🤔

基底画像

$$Z = RXR'$$

どういうRを用いれば，
最適に画像データを圧縮できるか？

それは，依然わからない

しかし，画像をベクトルでなく行列で表したことで，
直交変換の効果がヴィジュアルにわかる

基底画像

変換後の画像Zのm^2個の要素を，それぞれ行列に分ける

$$Z = \begin{pmatrix} z_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & z_{12} & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} + \cdots + \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & z_{mm} \end{pmatrix}$$

$X = R'ZR$ を，上の各行列で行う。たとえば

$$\begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{m1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{1m} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{m1} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}$$

基底画像

r11が残る　かけ算　かけ算　r11が残る

$$\begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{m1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{1m} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{m1} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}$$

この列が残る　この行が残る

$$\begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{m1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{1m} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{m1} & \cdots & r_{mm} \end{pmatrix}$$

ベクトルの直積
（付録3）

$$z_{11} \begin{pmatrix} r_{11} \\ \vdots \\ r_{1m} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} \cdots r_{1m} \end{pmatrix} = z_{11} \begin{pmatrix} r_{11}r_{11} & r_{11}r_{12} & \cdots & r_{11}r_{1m} \\ r_{12}r_{11} & r_{12}r_{12} & \cdots & r_{12}r_{1m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{1m}r_{11} & r_{1m}r_{12} & \cdots & r_{1m}r_{1m} \end{pmatrix}$$

行列すなわち画像

基底画像

つまり

$$X = z_{11}\underline{\boldsymbol{r}_1\boldsymbol{r}'_1} + z_{12}\underline{\boldsymbol{r}_1\boldsymbol{r}'_2} + \cdots + z_{mm}\underline{\boldsymbol{r}_m\boldsymbol{r}'_m}$$

基底画像

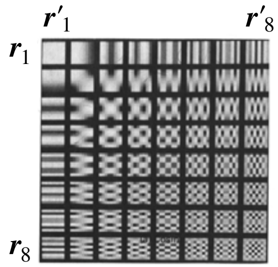
原画像Xは, m^2個の基底画像に

それぞれZの各要素をかけて足し合わせたものになっている

つまり基底画像とは

原画像Xは, m^2個の基底画像に
それぞれZの各要素をかけて足し合わせたものになっている

たとえば, 64個($m = 8$)の基底画像が,
右のような
$r_1 \ldots r_8$ と $r'_1 \ldots r'_8$ の直積になっていると
すると

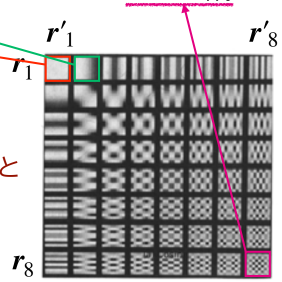


（図はA. K. Jain, Fundamentals of Digital Image Processingより転載）

つまり基底画像とは

原画像Xは, m^2個の基底画像に
それぞれZの各要素をかけて足し合わせたものになっている

$$X = z_{11}\boldsymbol{r}_1\boldsymbol{r}'_1 + z_{12}\boldsymbol{r}_1\boldsymbol{r}'_2 + \cdots + z_{mm}\boldsymbol{r}_m\boldsymbol{r}'_m$$



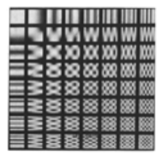
64個($m = 8$)の基底画像がこれだとすると

（図はA. K. Jain, Fundamentals of Digital Image Processingより転載）

つづきは

原画像Xは, m^2個の基底画像に
それぞれZの各要素をかけて足し合わせたものになっている

今日の最初にでてきた
これ(の8×8の1つ1つ)は
基底画像の例です👉



（図はA. K. Jain, Fundamentals of Digital Image Processingより転載）

元の関数は, いろいろな周波数の波に,
各々対応するフーリエ係数をかけて足し合わせたものになっている…

第1部の
👈これと同じ？

つづきは

原画像Xは, m^2個の基底画像に
それぞれZの各要素をかけて足し合わせたものになっている

↕

元の関数は, いろいろな周波数の波に,
各々対応するフーリエ係数をかけて足し合わせた
ものになっている…

つまり, 逆フーリエ変換？

フーリエ変換も, ユニタリー変換の一種

フーリエ変換を基本に,
画像圧縮に適した基底画像(一部を省略しても影響が少ない基底画像)を選ぶ