## さくつと線形代数

森 浩太

2016年5月25日

数のリストを「ベクトル」といい、次のように書きます。

$$x=(x_1,x_2,\ldots,x_N)$$

この場合N個のリストなので「N次ベクトル」や「N-ベクトル」と呼びます。

x がN次の実数ベクトルであることを  $x\in\mathbb{R}^N$  と書きます。 整数や複素数の場合には  $\mathbb{Z}$  や  $\mathbb{C}$  を用いて同様に表記します。

#### 足し算・引き算

ベクトル同士の加減は各要素ごとの演算です。 ただしサイズが同じでなければいけません。

$$x+y=(x_1+y_1,x_2+y_2,\ldots) \ x-y=(x_1-y_1,x_2-y_2,\ldots)$$

#### スカラー倍

複数要素のない普通の実数のことを、ベクトルと区別して「スカラー」と呼びます。 ベクトルの「スカラー倍」とは、各要素にスカラーを掛ける演算です。

$$ax=(ax_1,ax_2,\ldots)$$

#### 内積

二つのベクトルの「内積」とは、要素ごとを掛け合わせてから すべてを足しあげる演算です。 内積は、通常・や < > などを用いて表記します。

$$x\cdot y=< x,y>=\sum_i x_i y_i$$

#### ノルム

同じベクトル同士の内積の平方根のことを「ノルム」または 「ユークリッドノルム」と呼び、 | | | で表記します。 ベクトルの原点からの距離と解釈できます。

$$||x||=\sqrt{x\cdot x}=\sqrt{\sum_i x_i^2}$$

定義より、ノルムは必ず非負で、全要素がゼロであるときのみゼロになります。

$$||x|| \ge 0 \quad ext{for any } x \ ||x|| = 0 \quad ext{if and only if } x = 0$$

### 線形独立・従属

ベクトルの集合において、あるベクトルがその他のベクトルの線形結合により 表現できるとき、その集合は「線形従属」であるといいます。

どのベクトルもその他のベクトルの線形結合では表せないとき、 その集合は「線形独立」 であるといいます。

正式には、 $v_1, v_2, \ldots, v_p$  をベクトル (添え字が要素でないことに注意) とするときに、

$$a_1v_1 + a_2v_2 + \cdots + a_pv_p = 0$$

が成立し、かつ少なくとも1つは非ゼロであるような スカラーの組み合わせ  $a_1,a_2,\ldots,a_p$  が存在するなら、  $v_1,v_2,\ldots,v_p$  は線形従属です。 上の数式が成立するのは  $a_1=a_2=\cdots=a_p=0$  の場合に限る場合、  $v_1,v_2,\ldots,v_p$  は線形独立です。

### 線形独立・従属

■ 例. 次の x, y, z は線形従属です。

$$x=egin{pmatrix}1\2\3\end{pmatrix},y=egin{pmatrix}3\2\1\end{pmatrix},z=egin{pmatrix}-1\0\1\end{pmatrix}$$

■ 例. 次の x, y, z は線形独立です。

$$x=egin{pmatrix}1\0\0\end{pmatrix},y=egin{pmatrix}0\1\0\end{pmatrix},z=egin{pmatrix}0\0\1\end{pmatrix}$$

数が一列ではなく縦横に格子状に並んでいるものを「行列」といいます。

$$\left(egin{array}{ccccc} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1M} \ dots & \ddots & dots \ dots & \ddots & dots \ x_{N1} & x_{N2} & \dots & x_{NM} \end{array}
ight)$$

この場合、N imes M 行列です。実数であれば  $X\in\mathbb{R}^{N imes M}$  と表現します。

ベクトルは、行列の特殊ケースとみなすことができます(NまたはMが1)。 縦の要素数が1の場合を「行ベクトル」、 横の要素数が1の場合を「列ベクトル」と呼び区別します。

#### 足し算・引き算

行列同士の加減は各要素ごとの演算です。 ただしサイズが同じでなければいけません。

$$X + Y = egin{pmatrix} x_{11} + y_{11} & \dots & x_{1M} + y_{1M} \ dots & \ddots & dots \ x_{N1} + y_{N1} & \dots & x_{NM} + y_{NM} \end{pmatrix} \ X - Y = egin{pmatrix} x_{11} - y_{11} & \dots & x_{1M} - y_{1M} \ dots & \ddots & dots \ x_{N1} - y_{N1} & \dots & x_{NM} - y_{NM} \end{pmatrix}$$

#### スカラー倍

行列のスカラー倍も、各要素にスカラーを掛けます。

$$aX = \left(egin{array}{cccc} ax_{11} & \dots & ax_{1M} \ dots & \ddots & dots \ ax_{N1} & \dots & ax_{NM} \end{array}
ight)$$

### 転置

行列の行と列を入れ替える操作を「転置」といい、X' や  $X^T$  で表します。

$$X' = X^T = egin{pmatrix} x_{11} & x_{21} & \dots & x_{N1} \ dots & \ddots & dots \ dots & \ddots & dots \ dots & \ddots & dots \ dots & dots & \ddots & dots \ dots & dots & dots & dots & dots \ dots & dots & dots & dots \ dots & dots & dots & dots & dots \ dots & dots & dots & dots & dots \ dots & dots & dots & dots & dots & dots & dots \ dots & do$$

### 掛け算

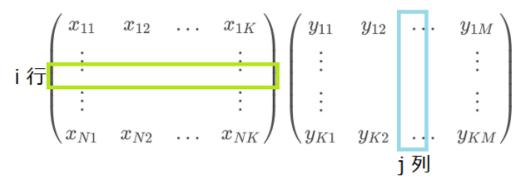
行列の掛け算は複雑です。前提として、XYを計算するには Xの横のサイズとYの縦のサイズが一致している必要があります。 行列の積 XY の (i,j) 要素は次のように定義されます。

$$(XY)_{i,j} = \sum_k x_{i,k} y_{k,j}$$

### 掛け算

$$(XY)_{i,j} = \sum_k x_{i,k} y_{k,j}$$

つまり、XYの(i,j)要素は、Xのi行とYのj列の内積です。



結果として、XY のサイズは、 行数はX の行数に一致し、列数は Y の列数に一致します。

### 掛け算

■ 例.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 7 & 8 \\ 9 & 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \cdot 7 + 2 \cdot 9 & 1 \cdot 8 + 2 \cdot 10 \\ 3 \cdot 7 + 4 \cdot 9 & 3 \cdot 8 + 4 \cdot 10 \\ 5 \cdot 7 + 6 \cdot 9 & 5 \cdot 8 + 6 \cdot 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 25 & 28 \\ 57 & 64 \\ 89 & 100 \end{pmatrix}$$

大変なので計算はコンピュータに任せましょう。

```
matrix(1:6, ncol = 2, byrow = TRUE) %*% matrix(7:10, nrow = 2, byrow = TRUE)

## [,1] [,2]
## [1,] 25 28
## [2,] 57 64
## [3,] 89 100
```

### 掛け算の順序

行列の掛け算は計算の順序に依存しません。

$$XYZ = (XY)Z = X(YZ)$$

ただし、左右を入れ替えるのはだめです。 そもそもサイズが適合する保証もありません。

$$XY \neq YX$$

### 掛け算と転置行列

行列の積と転置には以下の関係があります。

$$(XY)' = Y'X'$$

### ベクトルの内積

ベクトルの内積は、行列の掛け算で表すことができます。 x,y を同じサイズの列ベクトルとして、

$$x\cdot y=\sum_i x_iy_i=x'y_i$$

#### 正方行列

行と列のサイズが同じ行列のことを「正方行列」といいます。

$$X = \left(egin{array}{cccc} x_{11} & \dots & x_{1N} \ dots & \ddots & dots \ x_{N1} & \dots & x_{NN} \end{array}
ight)$$

#### 単位行列

対角要素のみが1でそれ以外が0の正方行列を「単位行列」といいます。 通常 I と書くか  $I_N$  のようにサイズを明らかにして表記します。

$$I=egin{pmatrix}1&0&\dots&0\0&\ddots&&dots\ dots&\ddots&&dots\ dots&\ddots&0\0&\dots&0&1\end{pmatrix}$$

単位行列は、どんな行列にかけても値を変えないという性質があります。 ただし積の定義できるサイズであることが前提です。

$$XI = IX = X$$

### 逆行列

ある正方行列について、掛けると単位行列になるような行列のことを「逆行列」 といい、 $X^{-1}$  と書きます。

逆行列が存在する場合、左から掛けても右から掛けても結果は単位行列になります。

$$XX^{-1} = X^{-1}X = I$$

ただし、すべての正方行列に対して逆行列が存在するわけではありません。

### 逆行列の性質

存在する場合、逆行列は一意です。

$$XA = I$$
 かつ  $XB = I \Rightarrow A = B$ 

X が逆行列をもつなら、転置行列との間には次の関係があります。

$$(X')^{-1} = (X^{-1})'$$

X,Y がともに逆行列をもつなら、逆行列と積の間には次の関係があります。

$$(XY)^{-1} = Y^{-1}X^{-1}$$

#### 逆行列の存在条件

正方行列 X について、次の各命題は同値です。

- 1. X の逆行列が存在する
- 2. X の各列は線形独立である
- 3. 任意の  $v \neq 0$  について、 $Xv \neq 0$ 。 ただしv はX の列数と同じサイズの列ベクトルとする。

- 1. *X* の逆行列が存在する。
- 2. X の各列は線形独立である。
- 3. 任意の  $v \neq 0$  について、 $Xv \neq 0$ 。 ただしv はX の列数と同じサイズの列ベクトルとする。

#### 2 ⇔ 3 の証明

 $X=(X_1,X_2,\ldots,X_N)$  と列ベクトルに分解して書く。 すると

$$Xv=(X_1,\ldots,X_N)(v_1,\ldots,v_N)'=\sum_j v_j X_j$$

したがって、任意の $v \neq 0$ について、

$$2\Leftrightarrow \sum_{j}v_{j}X_{j}
eq 0\Leftrightarrow Xv
eq 0\Leftrightarrow 3$$

- 1. *X* の逆行列が存在する。
- 2. *X* の各列は線形独立である。
- 3. 任意の  $v \neq 0$  について、 $Xv \neq 0$ 。 ただしv はX の列数と同じサイズの列ベクトルとする。

#### 1 ⇒ 3 の証明

命題1を仮定する。 もし Xv=0 であるなら、両辺に  $X^{-1}$  を左からかけて v=0 を得る。したがって命題3が成立する。

#### 2 ⇒ 1 の証明

補遺に逆行列を実際に計算するアルゴリズムを紹介します。 このアルゴリズムは、X の各列が線形独立なら正しく動くので、 結果的に逆行列の存在を証明したことになります。

#### 正規方程式の解

$$(X'X)\beta = X'y$$

もし X'X の逆行列が存在するなら、 $\beta=(X'X)^{-1}(X'y)$  により一意に 解が定まります。

### X'X の逆行列の存在条件

以下の2命題は同値です。

- 1. X の各列が線形独立である。
- 2. X'X は逆行列を持つ。

### 補題

$$X'Xv = 0 \Leftrightarrow Xv = 0$$

#### 証明

 $Xv=0 \Rightarrow X'Xv=0$  は自明。

v'X'Xv を考える。

$$v'X'Xv = (Xv)'(Xv)$$

もし X'Xv=0 であれば、(Xv)'(Xv)=0 となり、したがってXv=0。

### X'X の逆行列の存在条件

- 1. X の各列が線形独立である。
- 2. X'X は逆行列を持つ。

#### 証明

任意の $v \neq 0$  について、

$$2 \Leftrightarrow (X'X)v \neq 0 \Leftrightarrow Xv \neq 0 \Leftrightarrow 1$$

#### 線形従属なXの例

定数項に加えて、男性ダミー・女性ダミーを用いるとします。

```
## const male female
## [1,] 1 1 0
## [2,] 1 0 1
## [3,] 1 0 1
## [4,] 1 1 0
```

すると、male + female = const であるので、X は線形従属になります。 したがって、X'X の逆行列が得られません。

```
solve(crossprod(X))
```

## Error in solve.default(crossprod(X)): Lapack routine dgesv: system is exactly singular: U[3,3] = 0

#### 線形従属なXの例

説明変数の1つに円表示の価格をとり、別変数としてそのドル表示を用いるとします。 この場合、一方は他方に為替レートを掛けたものであるので線形従属になります。

```
## price_JPY price_USD
## [1,]    100    11000
## [2,]    110    12100
## [3,]    105    11550
## [4,]    99    10890
```

したがって、X'X の逆行列を計算できません。

```
solve(crossprod(X))
```

## Error in solve.default(crossprod(X)): Lapack routine dgesv: system is exactly singular: U[2,2] = 0

#### 線形従属なXの例

為替レートが一定ではなければ厳密には線形従属ではなくなるものの、 変動が小さいならば数値的にエラーが生じます。

solve(crossprod(X))

## Error in solve.default(crossprod(X)): system is computationally singular: reciprocal condition number = 7.13963e-18

# 補填

X を正方行列で、その列が線形独立であるとするときに、 X の逆行列を求める。 準備として、3つの操作を定義する。

- Flip(i, j)
- Multiply(i, a)
- MultAndSubtract(i, j, a)

#### Flip(i, j)

X のi 列と j 列を入れ替える。 列を入れ替えるだけなので、列間の線形独立性は保たれる。

この操作は、次の行列の掛け算で表現できる。

$$X \leftarrow XA$$

where

$$A_{p,q} = egin{cases} 1 & ext{if } p = q ext{ and } p 
eq i, j \ 1 & ext{if } p = i ext{ and } q = j \ 1 & ext{if } p = j ext{ and } q = i \ 0 & ext{otherwise} \end{cases}$$

#### Multiply(i, a)

i 列目にスカラー a を掛ける。  $a \neq 0$  であれば、列間の線形独立性は保たれる。この操作は、次の行列の掛け算で表現できる。

$$X \leftarrow XA$$

where

$$A_{p,q} = \left\{ egin{array}{ll} a & ext{if } p = q = i \ 1 & ext{if } p = q ext{ and } p 
eq i \ 0 & ext{otherwise} \end{array} 
ight.$$

#### MultAndSubtract(i, j, a)

i 列目にスカラー a をかけたものを j 列目から差し引く。  $a \neq 0$  であれば、列間の線形独立性は保たれる。

この操作は、次の行列の掛け算で表現できる。

$$X \leftarrow XA$$

where

$$A = I - B \ B_{p,q} = egin{cases} a & ext{if } p = i ext{ and } q = j \ 0 & ext{otherwise} \end{cases}$$

以下のアルゴリズムは、行列Xを単位行列に変換します。

#### **Toldentity(X)**

```
N <- nrow(X)
for i from 1 to N:
    if X[i,i] = 0:
        Find j such that j > i and X[i,j] != 0 ... (*)
        Flip(i, j)

Multiply(i, 1/X[i,i])

for j from 1 to N except for i:
    MultAndSubtract(i, j, X[i,j])

return X
```

(\*) ... 線形独立性より必ず少なくともひとつは条件を満たすjが存在する。

ToIdentity(X) は、Flip, Multiply, MultAndSubtract の 3種類の操作を繰り返し適用することで、X を単位行列に変換しています。 また、構成上必ず有限回の操作で終了します。

各操作は何らかの行列の掛け算で表現できるので、アルゴリズム全体は 次のように書けます。

$$XA_1A_2\cdots A_M=I$$

ただし、 $A_m$  は m 個目の操作に対応する行列です。

したがって、Xの逆行列が次のように見つかります。

$$A_1 A_2 \cdots A_M = X^{-1}$$

実装したもの: FindInverse.R