

第 1 章

R で行列を勉強する

1.1 Matrix オブジェクトの作成

1.1.1 行列を作る

```
# 行数と列数を指定する
n <- 2
m <- 3
# 行列の要素数分の値を作る
v <- 1:(n*m)
# 行列を作る
M <- matrix(v, n, m)
M
# 値の詰め方を変える
M2 <- matrix(v, n, m, byrow=TRUE)
M2
```

```
> # 行数と列数を指定する
> n <- 2
> m <- 3
> # 行列の要素数分の値を作る
> v <- 1:(n*m)
> # 行列を作る
> M <- matrix(v, n, m)
> M
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1   3   5
[2,]  2   4   6
> # 値の詰め方を変える
> M2 <- matrix(v, n, m, byrow=TRUE)
```

```
> M2
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1   2   3
[2,]  4   5   6
```

1.1.2 行列の四則演算～数値を納めた箱として扱う

同じ形の行列は数値を納めた箱として扱える。

```
n <- 2
m <- 3
M1 <- matrix(1:(n*m), n, m)
M2 <- matrix(rep(1:2, (n*m)/2), n, m)
M1
M2
M1 + M2
M1 - M2
M1 * M2
M1 / M2
M1 ^ M2
```

```
> n <- 2
> m <- 3
> M1 <- matrix(1:(n*m), n, m)
> M2 <- matrix(rep(1:2, (n*m)/2), n, m)
> M1
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1   3   5
[2,]  2   4   6
> M2
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1   1   1
[2,]  2   2   2
> M1 + M2
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  2   4   6
[2,]  4   6   8
> M1 - M2
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  0   2   4
[2,]  0   2   4
```

```

      [,1] [,2] [,3]
[1,]  0  2  4
[2,]  0  2  4

> M1 * M2

      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1  3  5
[2,]  4  8 12

> M1 / M2

      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1  3  5
[2,]  1  2  3

> M1 ^ M2

      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1  3  5
[2,]  4 16 36

```

1.2 行列の『積』

1.2.1 行列の『いわゆる積』

$n \times m$ 行列 M_1 を $m \times n$ の行列 M_2 に左からかけることができる。行列の積 $M_1 M_2$ は R では

```
M1 %% M2
```

と書かれこれは、 M_1 の第 i 行ベクトルと M_2 の第 j 列ベクトルの内積が $M_1 M_2$ の (i, j) 成分となるような計算のこと。

```

n <- 2
m <- 3
M1 <- matrix(1:(n*m), n, m)
M2 <- matrix(rep(1:2, (n*m)/2), m, n)
M1
M2
# 行列の積は次のように書く
M1 %% M2

```

```

> n <- 2
> m <- 3
> M1 <- matrix(1:(n*m), n, m)
> M2 <- matrix(rep(1:2, (n*m)/2), m, n)

```

```

> M1
      [,1] [,2] [,3]
[1,]  1   3   5
[2,]  2   4   6

> M2
      [,1] [,2]
[1,]  1   2
[2,]  2   1
[3,]  1   2

> # 行列の積は次のように書く
> M1 %% M2
      [,1] [,2]
[1,] 12  15
[2,] 16  20

```

1.2.2 行列の『いろいろな積』

行列の『積』を理解するために2つの道を取る。

- 行列をベクトルの束と見て、ベクトルの『積』を考える
- 行列の『積』を『行列の要素の総当たりの積』から考える

ベクトルとベクトルの『積』

長さ n_v のベクトル V と長さ n_u のベクトル U とを考える。これらの要素の総当たりペアをとると、 $n_v \times n_u$ 個の値が得られる。これを $n_v \times n_u$ 行列として表現することはごく自然である。(V を列ベクトル、 U を行ベクトルとみなしたときの行列の『いわゆる積』ともみなせる)。

$$VU^T = \begin{pmatrix} v_1u_1 & v_1u_2 & \dots & v_1u_{n_u} \\ v_2u_1 & v_2u_2 & \dots & v_2u_{n_u} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ v_{n_v}u_1 & v_{n_v}u_2 & \dots & v_{n_v}u_{n_u} \end{pmatrix}$$

```

nv <- 3
nu <- 4
V <- 1:nv
U <- 1:nu
V %% t(U)

```

```

> nv <- 3
> nu <- 4
> V <- 1:nv

```

```
> U <- 1:nu
> V %*% t(U)

  [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1  2  3  4
[2,]  2  4  6  8
[3,]  3  6  9 12
```

これを一番「基本的なベクトルとベクトルの積」としよう。

長さが等しい2つのベクトルの場合には、「基本的なベクトルとベクトルの積」は正方行列になる。その対角成分だけを取り出して和を取ったものが、ベクトルの内積

```
> nv <- 3
> nu <- nv
> V <- 1:nv
> U <- 1:nu
> W <- V %*% t(U)
> diag(W)

[1] 1 4 9

> sum(diag(W))

[1] 14

> # 次のように計算してももちろんよい
> sum(V*U)

[1] 14
```

3次元ベクトルの外積

3次元ベクトルの間には「ベクトル積」という『積』があって、これは

$$VU^T = \begin{pmatrix} v_1u_1 & v_1u_2 & v_1u_3 \\ v_2u_1 & v_2u_2 & v_2u_3 \\ v_3u_1 & v_3u_2 & v_3u_3 \end{pmatrix}$$

というベクトルの積の9成分のうち、内積に使われた対角の3成分を使わず、残りの6成分を、対称な2成分のトリオに分け、結果として、3つの数字のベクトルにしたものである。元のベクトルが3次元ベクトルであったが、2つの3次元ベクトルの『積』が3次元ベクトルになっているので、「うまく閉じた関係」になっていることがわかる。この『積』である3次元ベクトルには、有用な性質があることから、名前を「ベクトル積・クロス積」と呼んでいる。

```
my.cross.prod.3d <- function(v,u){
  c(v[2]*u[3]-v[3]*u[2], v[3]*u[1]-v[1]*u[3], v[1]*u[2]-v[2]*u[1])
}
```

行列の要素の総当たりの積

$n_1 \times m_1$ 行列 M_1 と $n_2 \times m_2$ 行列 M_2 との積の計算の仕方は一つではない。 M_1 行列には $n_1 \times m_1$ 個の要素があり、 M_2 行列には $n_2 \times m_2$ 個の要素があるので、それらの総当たりの積が $(n_1 \times m_1) \times (n_2 \times m_2)$ 個ある。これを使って、複数の『行列の積』が定義できる。この $(n_1 \times m_1) \times (n_2 \times m_2)$ 個の要素を $(n_1 \times m_1)$ 行 \times $(n_2 \times m_2)$ 列の行列にするのはクロネッカー積。

```
n1 <- 2
m1 <- 2
n2 <- 3
m2 <- 2
M1 <- matrix(1:(n1*m1), n1, m1)
M2 <- matrix(1:(n2*m2), n2, m2)
M1
M2
Kr <- M1 %x% M2
Kr
```

```
> n1 <- 2
> m1 <- 2
> n2 <- 3
> m2 <- 2
> M1 <- matrix(1:(n1*m1), n1, m1)
> M2 <- matrix(1:(n2*m2), n2, m2)
> M1
  [,1] [,2]
[1,]  1  3
[2,]  2  4
> M2
  [,1] [,2]
[1,]  1  4
[2,]  2  5
[3,]  3  6
> Kr <- M1 %x% M2
> Kr
  [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1  4  3 12
[2,]  2  5  6 15
```

```
[3,]  3  6  9 18
[4,]  2  8  4 16
[5,]  4 10  8 20
[6,]  6 12 12 24
```

$M_1[i_1, j_2] \times M_2[i_2, j_2]$ がクロネッカー積の何行目・何列目になっているかを目視で確認してみるとよい。

$(n_1 \times m_1) \times (n_2 \times m_2)$ 個の要素を $n_1 \times m_1 \times n_2 \times m_2$ と4次元の整理箱にしまう (R なら array オブジェクト) のが行列の外積。これは、 M_1 の行ベクトルと M_2 の列ベクトルの間のベクトル積を $n_1 \times m_2$ 個求め、それを $n_1 \times m_2$ の行列状に並べたもの。ただし、 M_1 の行ベクトルと M_2 の列ベクトルの間のベクトル積自体が $m_1 \times n_2$ 行列なので、出来上がったものは $n_1 \times m_1 \times n_2 \times m_2$ と4次元になっている。R であれば以下のようにする。その要素がクロネッカー積の要素と一致することも示しておく (証明ではなく、適当に作ってもいつも要素の値の集合が一致することを示す)。

```
Vpr<- M1 %o% M2
```

```
Vpr
```

```
range(sort(Kr) - sort(Vpr))
```

```
k <- 100
```

```
diffs <- rep(0,k)
```

```
for(i in 1:k){
```

```
  n1 <- sample(2:6,1)
```

```
  m1 <- sample(2:6,1)
```

```
  n2 <- sample(2:6,1)
```

```
  m2 <- sample(2:6,1)
```

```
  M1 <- matrix(runif(n1*m1), n1, m1)
```

```
  M2 <- matrix(runif(n2*m2), n2, m2)
```

```
  tmp1 <- M1 %o% M2
```

```
  tmp2 <- M1 %x% M2
```

```
  diffs[i] <- max(abs(sort(c(tmp1)) - sort(c(tmp2))))
```

```
}
```

```
range(diffs)
```

```
> Vpr<- M1 %o% M2
```

```
> Vpr
```

```
, , 1, 1
```

```
  [,1] [,2]
```

```
[1,]  1  3
```

```
[2,]  2  4
```

```
, , 2, 1

      [,1] [,2]
[1,]  2   6
[2,]  4   8

, , 3, 1

      [,1] [,2]
[1,]  3   9
[2,]  6  12

, , 1, 2

      [,1] [,2]
[1,]  4  12
[2,]  8  16

, , 2, 2

      [,1] [,2]
[1,]  5  15
[2,] 10  20

, , 3, 2

      [,1] [,2]
[1,]  6  18
[2,] 12  24

> range(sort(Kr) - sort(Vpr))

[1] 0 0
```

```
> k <- 100
> diffs <- rep(0,k)
> for(i in 1:k){
+   n1 <- sample(2:6,1)
+   m1 <- sample(2:6,1)
+   n2 <- sample(2:6,1)
+   m2 <- sample(2:6,1)
+   M1 <- matrix(runif(n1*m1),n1,m1)
```



```

+   M2 <- matrix(runif(n2*m2),n2,m2)
+   tmp1 <- M1 %o% M2
+   tmp2 <- M1 %x% M2
+   diffs[i] <- max(abs(sort(c(tmp1))-sort(c(tmp2))))
+ }
> range(diffs)

[1] 0 0

```

- $m_1 = n_2$ のとき

1.3 特徴的な行列

1.4 行列の色々

```

# 転置
A <- matrix(1:6,2,3)
t(A)
# 対角成分を取り出す
B <- matrix(1:16,4,4)
B
diag(B)
# 対角行列
D <- diag(1:4)
D
# 単位行列
D. <- diag(4)
D.
D.. <- diag(rep(1,4))
D..

```

連立方程式を解く。

$$Ax = b$$

```

# 連立一次方程式を解く
A <- matrix(sample(1:9),3,3)
b <- c(2,3,5)
result <- solve(A,b)
result
A %*% result
# 逆行列
F <- matrix(rnorm(9),3,3)

```

```

F.inv <- solve(F)
F %% F.inv
F.inv %% F
# 固有値分解
eigen.out <- eigen(F)
V <- eigen.out$vectors
S <- diag(eigen.out$values)
V %% S %% solve(V)
V%%t(V)
det(Re(V))
# 対称行列の固有値分解
F. <- F + t(F)
F.
eigen.out.2 <- eigen(F.)
V <- eigen.out.2$vectors
S <- diag(eigen.out.2$values)
V %% S %% t(V)
# Vは回転行列
V%%t(V)
det(Re(V))
# 特異値分解
G <- matrix(rnorm(12),3,4)
G
svd.out <- svd(G)
svd.out$v %% diag(svd.out$d) %% svd.out$u
# svd.out$u は回転行列
svd.out$u %% t(svd.out$u)

```

```

> # 転置
> A <- matrix(1:6,2,3)
> t(A)
      [,1] [,2]
[1,]  1   2
[2,]  3   4
[3,]  5   6
> # 対角成分を取り出す
> B <- matrix(1:16,4,4)
> B

```

```
      [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1   5   9  13
[2,]  2   6  10  14
[3,]  3   7  11  15
[4,]  4   8  12  16

> diag(B)

[1]  1  6 11 16

> # 対角行列
> D <- diag(1:4)
> D

      [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1   0   0   0
[2,]  0   2   0   0
[3,]  0   0   3   0
[4,]  0   0   0   4

> # 単位行列
> D. <- diag(4)
> D.

      [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1   0   0   0
[2,]  0   1   0   0
[3,]  0   0   1   0
[4,]  0   0   0   1

> D.. <- diag(rep(1,4))
> D..

      [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]  1   0   0   0
[2,]  0   1   0   0
[3,]  0   0   1   0
[4,]  0   0   0   1

> # 連立一次方程式を解く
> A <- matrix(sample(1:9),3,3)
> b <- c(2,3,5)
> result <- solve(A,b)
> result

[1] 2.59574468 0.08510638 -2.70212766
```

```
> A %*% result
      [,1]
[1,]  2
[2,]  3
[3,]  5

> # 逆行列
> F <- matrix(rnorm(9),3,3)
> F.inv <- solve(F)
> F %*% F.inv
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 1.000000e+00 0.000000e+00 -1.734723e-18
[2,] -4.440892e-16 1.000000e+00 -2.081668e-17
[3,] 0.000000e+00 3.469447e-18 1.000000e+00

> F.inv %*% F
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 1.000000e+00 0.000000e+00 -1.110223e-16
[2,] -2.775558e-17 1.000000e+00 -3.469447e-17
[3,] -1.734723e-18 -1.301043e-17 1.000000e+00

> # 固有値分解
> eigen.out <- eigen(F)
> V <- eigen.out$vectors
> S <- diag(eigen.out$values)
> V %*% S %*% solve(V)
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 0.00702074-0i 0.1172555+0i -1.0159939-0i
[2,] 0.23886725+0i 1.4772128+0i 2.8057729+0i
[3,] 1.27285651+0i -0.8744764-0i -0.5092061+0i

> V%*%t(V)
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 0.14833904+0i -0.05300655+0i 0.3469751+0i
[2,] -0.05300655+0i 1.85916034+0i -0.7018153+0i
[3,] 0.34697508+0i -0.70181526+0i -0.1361634+0i

> det(Re(V))
[1] 0
```

```
> # 対称行列の固有値分解
> F. <- F + t(F)
> F.
      [,1] [,2] [,3]
[1,] 0.01404148 0.3561228 0.2568626
[2,] 0.35612277 2.9544255 1.9312965
[3,] 0.25686264 1.9312965 -1.0184123

> eigen.out.2 <- eigen(F.)
> V <- eigen.out.2$vectors
> S <- diag(eigen.out.2$values)
> V %*% S %*% t(V)
      [,1] [,2] [,3]
[1,] 0.01404148 0.3561228 0.2568626
[2,] 0.35612277 2.9544255 1.9312965
[3,] 0.25686264 1.9312965 -1.0184123

> # V は回転行列
> V %*% t(V)
      [,1] [,2] [,3]
[1,] 1.000000e+00 3.469447e-18 2.081668e-17
[2,] 3.469447e-18 1.000000e+00 5.551115e-17
[3,] 2.081668e-17 5.551115e-17 1.000000e+00

> det(Re(V))
[1] 1

> # 特異値分解
> G <- matrix(rnorm(12),3,4)
> G
      [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,] -0.3712984 -0.7441499 -0.2607415 0.6956332
[2,] -0.3698086 0.6491854 -1.1257994 0.1723844
[3,] -0.1596025 -1.6055589 1.7383332 0.1028702

> svd.out <- svd(G)
> svd.out$v %*% diag(svd.out$d) %*% svd.out$u
      [,1] [,2] [,3]
[1,] 0.425782885 -0.1930063 0.2855720
[2,] 0.006907542 -1.8684267 -0.2489062
[3,] 0.457334849 1.6179802 1.2370116
```

```
[4,] -0.242712721 0.3801134 -0.5663997  
  
> # svd.out$u は回転行列  
> svd.out$u %*% t(svd.out$u)  
  
      [,1]      [,2]      [,3]  
[1,]  1 0.000000e+00 0.000000e+00  
[2,]  0 1.000000e+00 -1.665335e-16  
[3,]  0 -1.665335e-16 1.000000e+00
```