

# 数値計算：射影

平井 慎一

立命館大学 ロボティクス学科

## 講義の流れ

- ① 正規方程式と射影行列
- ② 正規直交系への射影
- ③ グラム・シュミットの直交化
- ④ QR 分解とその応用
- ⑤ まとめ

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式

変数の個数が 2, 式の数が多い連立一次方程式

$$\begin{cases} 1x + 0y = 1 \\ 2x - 1y = 6 \\ -1x + 1y = -2 \end{cases}$$

↓

解を持たない

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式

行列表現

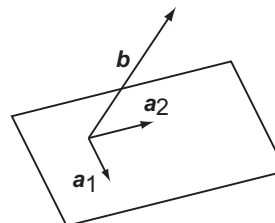
$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 6 \\ -2 \end{bmatrix}$$

↓

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} y = \begin{bmatrix} 1 \\ 6 \\ -2 \end{bmatrix}$$

を満たす  $x, y$  が存在しない

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式

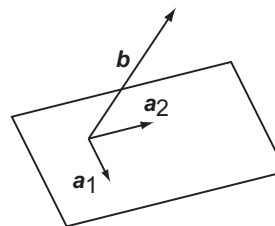


係数行列の第 1 列と第 2 列のベクトル

$$a_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad a_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

⇒ 三次元空間内のベクトル

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式

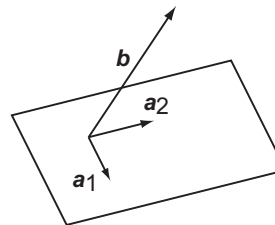


一次結合

$$a_1x + a_2y = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} y$$

⇒ 二つのベクトル  $a_1$  と  $a_2$  を含む平面内

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式



定数ベクトル

$$b = \begin{bmatrix} 1 \\ 6 \\ -2 \end{bmatrix}$$

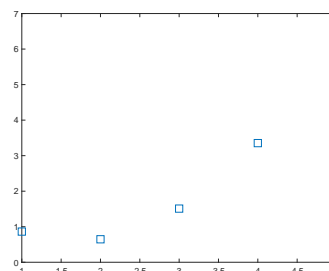
⇒ 平面上にない

⇒ 左辺と右辺が等しくなる  $x, y$  は存在しない ⇒ 解が無い

## 変数の個数より式の数が多い連立一次方程式

## 曲線のフィッティング

$t$	1	2	3	4	5
$x$	1.1333	0.4667	1.6000	3.5333	5.6667



## 曲線のフィッティング

2次式  $x = a + bt + ct^2$  で近似

$$\begin{aligned} a + b \cdot 1 + c \cdot 1^2 &= 1.1333 \\ a + b \cdot 2 + c \cdot 2^2 &= 0.4667 \\ a + b \cdot 3 + c \cdot 3^2 &= 1.6000 \\ a + b \cdot 4 + c \cdot 4^2 &= 3.5333 \\ a + b \cdot 5 + c \cdot 5^2 &= 5.6667 \end{aligned}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1^2 \\ 1 & 2 & 2^2 \\ 1 & 3 & 3^2 \\ 1 & 4 & 4^2 \\ 1 & 5 & 5^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.1333 \\ 0.4667 \\ 1.6000 \\ 3.5333 \\ 5.6667 \end{bmatrix}$$

## 曲線のフィッティング

$x = A \sin((2\pi/10)t - \delta)$  で近似

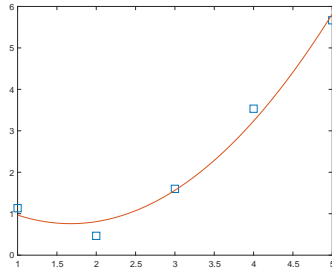
$$\begin{aligned} x &= A \sin((2\pi/10)t - \delta) \\ &= A \{ \sin(2\pi/10)t \cos \delta - \cos(2\pi/10)t \sin \delta \} \\ &= A \cos \delta \sin(2\pi/10)t - A \sin \delta \cos(2\pi/10)t \end{aligned}$$

$p = A \cos \delta$ ,  $q = A \sin \delta$  とおくと

$$x = p \sin(2\pi/10)t - q \cos(2\pi/10)t$$

## 曲線のフィッティング

$t$	1	2	3	4	5
$x$	1.1333	0.4667	1.6000	3.5333	5.6667



## 曲線のフィッティング

$$\begin{aligned} p \sin((2\pi/10)0) - q \cos((2\pi/10)0) &= -0.6000 \\ p \sin((2\pi/10)1) - q \cos((2\pi/10)1) &= 0.4091 \\ p \sin((2\pi/10)2) - q \cos((2\pi/10)2) &= 0.9383 \\ p \sin((2\pi/10)3) - q \cos((2\pi/10)3) &= 1.3563 \\ p \sin((2\pi/10)4) - q \cos((2\pi/10)4) &= 2.4271 \\ &\dots \end{aligned}$$

$$\begin{bmatrix} \sin((2\pi/10)0) & -\cos((2\pi/10)0) \\ \sin((2\pi/10)1) & -\cos((2\pi/10)1) \\ \sin((2\pi/10)2) & -\cos((2\pi/10)2) \\ \sin((2\pi/10)3) & -\cos((2\pi/10)3) \\ \sin((2\pi/10)4) & -\cos((2\pi/10)4) \\ \dots & \dots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p \\ q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.6000 \\ 0.4091 \\ 0.9383 \\ 1.3563 \\ 2.4271 \\ \dots \end{bmatrix}$$

## 曲線のフィッティング

$t$	0	1	2	3	4
$x$	-0.6000	0.4091	0.9383	1.3563	2.4271
	5	6	7	8	9
	0.6000	-0.0091	-1.5383	-2.3563	-1.2271
	10	11	12	13	14
	-0.4000	-0.1909	1.5383	1.7563	2.2271
	15	16	17	18	19
	0.6000	-0.8091	-0.7383	-2.3563	-1.6271
	20				
	-0.6000				

## 曲線のフィッティング

$p, q$  の値から  $A, \delta$  の値を計算

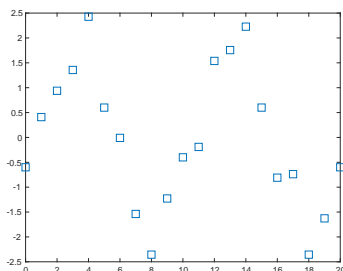
$$\begin{aligned} p &= A \cos \delta \\ q &= A \sin \delta \end{aligned}$$

↓

$$\begin{aligned} A &= \sqrt{p^2 + q^2} \\ \delta &= \text{atan2}(q, p) \end{aligned}$$

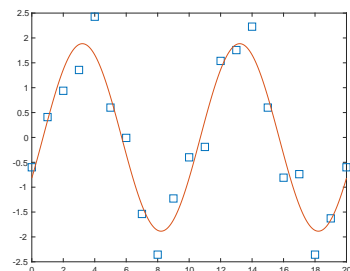
## 曲線のフィッティング

$t$	0	1	2	3	4	...
$x$	-0.6000	0.4091	0.9383	1.3563	2.4271	...



## 曲線のフィッティング

$t$	0	1	2	3	4	...
$x$	-0.6000	0.4091	0.9383	1.3563	2.4271	...



## 誤差最小解

係数行列

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

変数ベクトル

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

連立一次方程式

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

## 誤差最小解

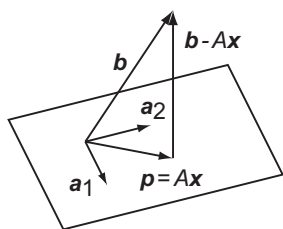
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b} - A\mathbf{x} \end{bmatrix} = 0$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b} - A\mathbf{x} \end{bmatrix} = 0$$

誤差が最小になるための条件

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b} - A\mathbf{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## 誤差最小解



誤差が最小となる解  $\implies$   
 定数ベクトル  $\mathbf{b}$  から列ベクトル  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$  が定める平面への垂線  
 垂線の足

$$\mathbf{p} = \mathbf{a}_1x + \mathbf{a}_2y = A\mathbf{x}$$

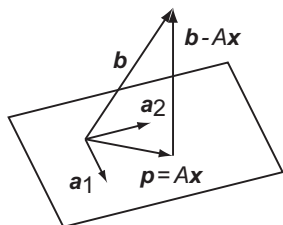
## 誤差最小解

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

誤差が最小になるための条件

$$A^T(\mathbf{b} - A\mathbf{x}) = 0$$

## 誤差最小解



垂線に沿うベクトル

$$\mathbf{b} - A\mathbf{x}$$

ベクトル  $\mathbf{b} - A\mathbf{x}$  が平面に直交

$$\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}, \quad \mathbf{a}_2 \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}$$

## 誤差最小解

正規方程式

$$A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & -3 \\ -3 & 2 \end{bmatrix}$$

$\implies$  正定対称行列

行列  $A$  がフルランク  $\implies A^T A$  は正定対称行列  
 $\implies$  正規方程式は必ず解くことができる

## 誤差最小解

$$\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}, \quad \mathbf{a}_2 \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}$$

$\downarrow$

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}, \quad \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \perp \mathbf{b} - A\mathbf{x}$$

$\downarrow$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b} - A\mathbf{x} \end{bmatrix} = 0, \quad \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b} - A\mathbf{x} \end{bmatrix} = 0$$

## 射影行列

正規方程式  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$  を解く

$$\mathbf{x} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}$$

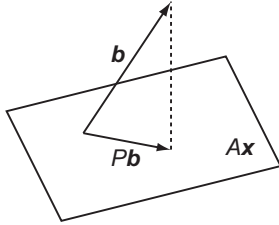
このとき

$$\mathbf{p} = A\mathbf{x} = A(A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}$$

射影行列

$$A(A^T A)^{-1} A^T$$

## 射影行列



射影行列  $P = A(A^T A)^{-1} A^T$  :

任意のベクトル  $b$  を係数行列  $A$  の列ベクトルから成る空間に写像

$$P \times b \implies Pb$$

## 射影行列

例 正則行列

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

の射影行列 (注意: 行列  $A$  は正則なので  $(A^T A)^{-1} = A^{-1}(A^T)^{-1}$ )

$$A(A^T A)^{-1} A^T = A A^{-1} (A^T)^{-1} A^T = I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

全空間への射影  $\equiv$  恒等変換

## 射影行列

例 行列

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

の射影行列

$$A(A^T A)^{-1} A^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$x$ - $y$  平面への射影

## 射影行列の性質

列の交換

$$A = [a_1 \ a_2 \ a_3], \quad B = [a_2 \ a_1 \ a_3]$$

$\Downarrow$

行列  $A$  の射影行列 = 行列  $B$  の射影行列

列の定数 (非零) 倍の加算

$$A = [a_1 \ a_2 \ a_3], \quad B = [a_1 + 5a_2 \ a_2 \ a_3]$$

$\Downarrow$

行列  $A$  の射影行列 = 行列  $B$  の射影行列

## 射影行列

例 行列

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

の射影行列

$$A(A^T A)^{-1} A^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$x$ - $y$  平面への射影

## 射影行列の性質

列の定数倍

$$A = [a_1 \ a_2 \ a_3], \quad B = [6a_1 \ a_2 \ a_3]$$

$\Downarrow$

行列  $A$  の射影行列 = 行列  $B$  の射影行列

射影行列は列の基本変換に関して不変

## 射影行列

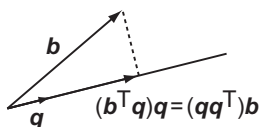
例 単位ベクトル  $q$  から成る行列

$$A = \begin{bmatrix} q \end{bmatrix}$$

の射影行列 (注意:  $A^T = q^T$  なので  $A^T A = q^T q = 1$ )

$$A(A^T A)^{-1} A^T = q q^T$$

方向ベクトル  $q$  で定められる直線への射影



## 射影行列の性質

$$\begin{aligned} B &= [a_2 \ a_1 \ a_3] \\ &= [a_1 \ a_2 \ a_3] \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\ &= AR \quad (\text{正方行列 } R \text{ は正則}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{行列 } B \text{ の射影行列} &= B(B^T B)^{-1} B^T \\ &= (AR)(R^T A^T AR)^{-1} (R^T A^T)^T \\ &= A R R^{-1} (A^T A)^{-1} (R^T)^{-1} R^T A^T \\ &= A(A^T A)^{-1} A^T \\ &= \text{行列 } A \text{ の射影行列} \end{aligned}$$

## 射影行列の性質

$$\begin{aligned}
 B &= [a_1 + 5a_2 \quad a_2 \quad a_3] \\
 &= [a_1 \quad a_2 \quad a_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 5 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= AR \quad (\text{正方行列 } R \text{ は正則}) \\
 B &= [6a_1 \quad a_2 \quad a_3] \\
 &= [a_1 \quad a_2 \quad a_3] \begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= AR \quad (\text{正方行列 } R \text{ は正則})
 \end{aligned}$$

## 射影行列の性質

$$\begin{aligned}
 &\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 2 & -4 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \text{ の射影行列} \\
 &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 0 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \text{ の射影行列} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} \text{ の射影行列} \\
 &= \begin{bmatrix} 1/\sqrt{6} \\ 2/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{6} \end{bmatrix} \text{ の射影行列} \\
 &= \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 4 & -2 \\ -1 & -2 & 1 \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

## 射影行列の性質

$$\begin{aligned}
 &\begin{bmatrix} 0 & 5 \\ 1 & -3 \\ -2 & 6 \end{bmatrix} \text{ の射影行列} \\
 &= \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ -3 & 1 \\ 6 & -2 \end{bmatrix} \text{ の射影行列 (1列と2列を交換)} \\
 &= \begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \text{ の射影行列 (1列に2列の3倍を加算)} \\
 &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \text{ の射影行列 (正規化: 1列を(1/5)倍)}
 \end{aligned}$$

## 射影行列の性質

以下の行列の射影行列を求めよ。

(a)

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -3 & 5 & -3 \\ -3 & -5 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

(b)

$$B = \begin{bmatrix} -6 & 4 & 0 \\ 3 & -2 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & -2 & -1 \\ -1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

## 射影行列の性質

$$\begin{aligned}
 &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{5} \\ 0 & -2/\sqrt{5} \end{bmatrix} \text{ の射影行列 (正規化: 2列を(1/\sqrt{5})倍)} \\
 &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1/\sqrt{5} \\ -2/\sqrt{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1/\sqrt{5} & -2/\sqrt{5} \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1/5 & -2/5 \\ 0 & -2/5 & 4/5 \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

## 正規直交系

### 正規直交系

ベクトルの組が正規直交系

↓

正規：各ベクトルの大きさが1である  
直交：ベクトルがたがいに直交している

## 射影行列の性質

例 行列

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

の射影行列

$$A^T A = \begin{bmatrix} 6 & -12 \\ -12 & 24 \end{bmatrix}$$

行列  $A^T A$  は正則でない  $\Rightarrow$  逆行列  $(A^T A)^{-1}$  が存在しない  
 $\Rightarrow$  定義式では計算できない

## 正規直交系

ベクトル

$$a = \begin{bmatrix} a_x \\ a_y \\ a_z \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_x \\ b_y \\ b_z \end{bmatrix}$$

の内積

$$a \cdot b = a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z = \begin{bmatrix} a_x & a_y & a_z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_x \\ b_y \\ b_z \end{bmatrix} = a^T b$$

ベクトル  $a$  と  $b$  が直交  $\Rightarrow a^T b = 0$

ベクトル  $a$  の大きさが1  $\Rightarrow \|a\| = 1$

$$\Rightarrow \|a\|^2 = a \cdot a = a^T a = 1$$

## 正規直交系

二つのベクトル  $q_1, q_2$  が正規直交系

$$\text{正規} \quad \|q_1\| = 1, \quad \|q_2\| = 1$$

$$\text{直交} \quad q_1 \perp q_2$$

↓

$$\text{正規} \quad q_1^T q_1 = 1, \quad q_2^T q_2 = 1$$

$$\text{直交} \quad q_1^T q_2 = q_2^T q_1 = 0$$

↓

$$q_1^T q_1 = 1, \quad q_1^T q_2 = 0,$$

$$q_2^T q_1 = 0, \quad q_2^T q_2 = 1$$

## 正規直交系

三つのベクトル  $q_1, q_2, q_3$  が正規直交系

$$\text{正規} \quad \|q_1\| = 1, \quad \|q_2\| = 1, \quad \|q_3\| = 1$$

$$\text{直交} \quad q_1 \perp q_2, \quad q_1 \perp q_3, \quad q_2 \perp q_3$$

↓

$$q_1^T q_1 = 1, \quad q_1^T q_2 = 0, \quad q_1^T q_3 = 0,$$

$$q_2^T q_1 = 0, \quad q_2^T q_2 = 1, \quad q_2^T q_3 = 0,$$

$$q_3^T q_1 = 0, \quad q_3^T q_2 = 0, \quad q_3^T q_3 = 1$$

## 正規直交系への射影

正規直交系を成す二つのベクトル  $q_1, q_2$  を列ベクトルとする行列  $A$

$$A = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \end{bmatrix}$$

正規方程式の係数行列  $A^T A$

$$A^T A = \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1^T q_1 & q_1^T q_2 \\ q_2^T q_1 & q_2^T q_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

⇒  $A$  は直交行列

## 正規直交系への射影

射影行列

$$A(A^T A)^{-1} A^T = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1^T \\ q_2^T \end{bmatrix} = q_1 q_1^T + q_2 q_2^T$$

ベクトル  $b$  の射影

$$\begin{aligned} A(A^T A)^{-1} A^T b &= (q_1 q_1^T) b + (q_2 q_2^T) b \\ &= (b^T q_1) q_1 + (b^T q_2) q_2 \end{aligned}$$

右辺の第1項：ベクトル  $b$  の単位ベクトル  $q_1$  への射影

右辺の第2項：ベクトル  $b$  の単位ベクトル  $q_2$  への射影

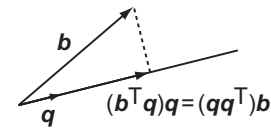
## 正規直交系への射影

### 正規直交系への射影

行列  $A$  が直交行列

行列  $A$  の各列ベクトルへの射影を独立に計算し加算

各列ベクトルへの射影



逆行列を計算する必要がない

## グラム・シュミットの直交化

### グラム・シュミットの直交化

ベクトルの組  $a_1, a_2, a_3$

↓

正規直交系  $q_1, q_2, q_3$

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  が定める空間  $\equiv$  ベクトル  $q_1, q_2, q_3$  が定める空間

## グラム・シュミットの直交化

$$A = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix}$$

ベクトル  $a_1 \Rightarrow$  正規直交系  $q_1$

$a_1$  が定める空間  $\equiv q_1$  が定める空間

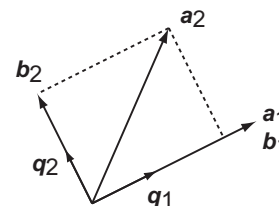
ベクトル  $a_1, a_2 \Rightarrow$  正規直交系  $q_1, q_2$

$a_1, a_2$  が定める空間  $\equiv q_1, q_2$  が定める空間

ベクトル  $a_1, a_2, a_3 \Rightarrow$  正規直交系  $q_1, q_2, q_3$

$a_1, a_2, a_3$  が定める空間  $\equiv q_1, q_2, q_3$  が定める空間

## グラム・シュミットの直交化

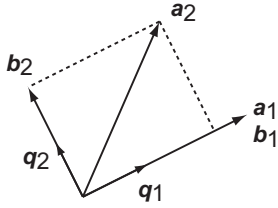


ベクトル  $a_1 \Rightarrow$  正規直交系  $q_1$

$$b_1 = a_1,$$

$$q_1 = \frac{b_1}{\|b_1\|}$$

## グラム・シュミットの直交化



ベクトル  $a_1, a_2 \implies$  正規直交系  $q_1, q_2$

$$b_2 = a_2 - (a_2^\top q_1)q_1,$$

$$q_2 = \frac{b_2}{\|b_2\|}$$

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$a_1 = \|b_1\| q_1$$

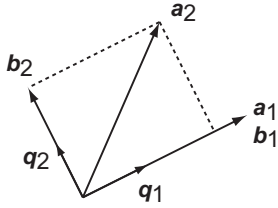
$$a_2 = \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1)q_1$$

$$a_3 = \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## グラム・シュミットの直交化



$$b_2 = a_2 - (a_2^\top q_1)q_1$$

右辺の第2項  $(a_2^\top q_1)q_1$  :  
ベクトル  $a_2$  を単位ベクトル  $q_1$  が定める直線へ射影

↓

$$b_2 \perp q_1$$

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$a_1 = \|b_1\| q_1$$

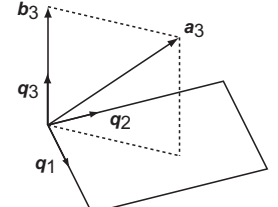
$$a_2 = \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1)q_1$$

$$a_3 = \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## グラム・シュミットの直交化



ベクトル  $a_1, a_2, a_3 \implies$  正規直交系  $q_1, q_2, q_3$

$$b_3 = a_3 - (a_3^\top q_1)q_1 - (a_3^\top q_2)q_2,$$

$$q_3 = \frac{b_3}{\|b_3\|}$$

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$a_1 = \|b_1\| q_1$$

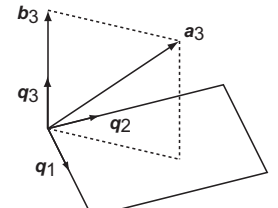
$$a_2 = \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1)q_1$$

$$a_3 = \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## グラム・シュミットの直交化



$$b_3 = a_3 - \{(a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2\}$$

右辺の第2項  $(a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2$  :  
ベクトル  $a_3$  をベクトル  $q_1, q_2$  が定める平面へ射影

↓

$$b_3 \perp q_1, q_2$$

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$a_1 = \|b_1\| q_1$$

$$a_2 = \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1)q_1$$

$$a_3 = \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1)q_1 + (a_3^\top q_2)q_2$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$\begin{aligned} a_1 &= \|b_1\| q_1 \\ a_2 &= \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1) q_1 \\ a_3 &= \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1) q_1 + (a_3^\top q_2) q_2 \end{aligned}$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## 射影

行列  $A = QR$  の射影行列

$$A(A^\top A)^{-1} A^\top = (QR)(R^\top R)^{-1} (QR)^\top$$

行列  $A$  がフルランク  $\implies$  上三角行列  $R$  は正則  
 $\implies (R^\top R)^{-1} = R^{-1} (R^\top)^{-1}$

射影行列

$$\begin{aligned} A(A^\top A)^{-1} A^\top &= QRR^{-1} (R^\top)^{-1} R^\top Q^\top \\ &= QQ^\top \\ &= q_1 q_1^\top + q_2 q_2^\top + q_3 q_3^\top \end{aligned}$$

行列  $A$  の射影行列  $\equiv$  直交行列  $Q$  の射影行列

## QR分解

ベクトル  $a_1, a_2, a_3$  を正規直交系  $q_1, q_2, q_3$  を用いて表す

$$\begin{aligned} a_1 &= \|b_1\| q_1 \\ a_2 &= \|b_2\| q_2 + (a_2^\top q_1) q_1 \\ a_3 &= \|b_3\| q_3 + (a_3^\top q_1) q_1 + (a_3^\top q_2) q_2 \end{aligned}$$

↓

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ 0 & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ 0 & 0 & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

$A = Q R$

## MATLAB

行列  $A$  がフルランクである場合

ファイル qr\_decompose.m

```
A = [ 2, 1; ...
      1, 2; ...
      0, 0 ];
[Q,R] = qr(A,0);
```

## QR分解

### QR分解

行列  $A$  を直交行列  $Q$  と上三角行列  $R$  の積で表す

$$A = QR$$

$$Q = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} \|b_1\| & a_2^\top q_1 & a_3^\top q_1 \\ & \|b_2\| & a_3^\top q_2 \\ & & \|b_3\| \end{bmatrix}$$

## MATLAB

```
>> qr_decompose
>> Q
Q =

   -0.8944   -0.4472
   -0.4472    0.8944
         0         0

>> R
R =

   -2.2361   -1.7889
         0    1.3416
```

## 正規方程式

$$A = QR, \quad A^\top = (QR)^\top = R^\top Q^\top$$

$$A^\top A = R^\top Q^\top QR = R^\top (Q^\top Q) R = R^\top R$$

正規方程式  $A^\top A x = A^\top b$

$$R^\top R x = R^\top Q^\top b$$

行列  $A$  がフルランク  $\implies$  上三角行列  $R$  は正則  
 $\implies$  下三角行列  $R^\top$  は正則  
 $\implies$  逆行列  $(R^\top)^{-1}$  が存在

正規方程式

$$R x = Q^\top b$$

最後の式から順次解くことにより解を求める

## MATLAB

```
>> A
A =

     2     1
     1     2
     0     0

>> Q*R
ans =

   2.0000    1.0000
   1.0000    2.0000
         0         0
```



## MATLAB

射影行列の計算

```
>> Q*Q'
ans =
    1.0000    -0.0000     0
   -0.0000     1.0000     0
         0         0         0
```

## MATLAB

行列  $A$  がフルランクでない可能性がある場合

ファイル qr\_decompose\_rank\_deficient.m

```
A = [ 0, 0, 0; ...
      1, 2, 2; ...
      2, 4, 1 ];
[Q,R,index] = qr(A,0);
```

## MATLAB

```
>> Q
Q =
     0         0    -1.0000
  -0.4472   -0.8944   -0.0000
  -0.8944    0.4472    0.0000

>> R
R =
  -4.4721   -1.7889   -2.2361
     0     -1.3416         0
     0         0    -0.0000
```

## MATLAB

```
>> Q*R
ans =
     0         0    0.0000
    2.0000    2.0000    1.0000
    4.0000    1.0000    2.0000

>> A(:,index)
ans =
     0     0     0
     2     2     1
     4     1     2
```

index の添え字に従って行列  $A$  の各列を並べ替えると  $QR$  に一致

## MATLAB

射影行列の計算

```
n = rank(R);
P = Q(:,1:n)*Q(:,1:n)';
>> P
P =
     0         0         0
     0    1.0000    0.0000
     0    0.0000    1.0000
```

## ノルム最小解

変数  $x, y, z, w$

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ 5 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \\ 1 & 4 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix}$$

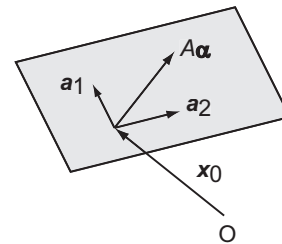
( $\alpha, \beta$  は任意のパラメータ)

最も原点に近い変数の組 (ノルム最小解) を求める

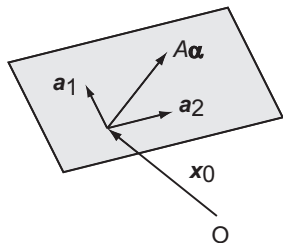
## ノルム最小解

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ 5 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \\ 1 & 4 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix}$$
$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + A \boldsymbol{\alpha}$$
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_0 = \begin{bmatrix} -3 \\ 5 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \\ 1 & 4 \\ 0 & -3 \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix}$$

## ノルム最小解



$x$  の集合：点  $x_0$  を通る二次元平面  
行列  $A$  の列ベクトル  $a_1, a_2$ ：平面の向きを定める  
点  $x_0$  からノルム最小解に至るベクトル  
⇒ ベクトル  $(-x_0)$  の行列  $A$  が定める平面への射影



行列  $A$  の射影行列:  $P = A^T(A^T A)^{-1}A$   
 点  $x_0$  からノルム最小解に至るベクトル:  $P(-x_0)$   
 ノルム最小解

$$x_0 + P(-x_0) = x_0 - Px_0$$

MATLAB grader 「射影」  
 締切: 2024 年 6 月 17 日 (月曜) 00:10 AM

## ノルム最小解

行列  $A$  を QR 分解 行列  $Q$  の列ベクトル

$$q_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad q_2 = \frac{1}{\sqrt{14}} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix}$$

射影

$$\begin{aligned} Px_0 &= (x_0^T q_1)q_1 + (x_0^T q_2)q_2 \\ &= (\sqrt{6})\frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + (-2\sqrt{14})\frac{1}{\sqrt{14}} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ -3 \\ 6 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

## ノルム最小解

ノルム最小解

$$x = x_0 - Px_0 = \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

最小ノルム

$$\|x\| = \sqrt{22}$$

## まとめ

## 正規方程式と射影行列

- 正規方程式

$$A^T A x = A^T b$$

- 射影行列

$$A(A^T A)^{-1}A^T$$

## QR 分解

- グラム・シュミットの直交化
- 行列  $A$  を直交行列  $Q$  と上三角行列  $R$  の積で表す

$$A = QR$$

- ノルム最小解への応用