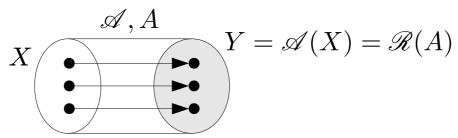
#### 線形全単射

 $\mathscr{A}$ :線形全単射,  $A:\mathscr{A}$  の行列表現

A は正方行列



 $\forall x \in X$  に対して、y=Ax満たす $y \in Y$  がただ一つ存在する  $\forall y \in Y$  に対して、y=Ax を満たす $x \in X$  がただ一つ存在する



y を x に戻す逆写像  $\mathscr{A}^{-1}$  が存在する

$$X \xrightarrow{\bullet} Y = \mathscr{A}(X) = \mathscr{R}(A)$$

∞ 1:線形全単射 ∞ の逆写像とする

$$\mathscr{A}^{-1}$$
の行列表現 $A^{-1}$  ?  $orall x \in X$  に対して以下が成り立つ  $y = Ax$   $x = A^{-1}y$  (まだ $A^{-1}$  がどんなものであるか不明であることに注意)  $\square$ 

 $A^{-1}A = I$  ( $A^{-1}$  は A の逆行列)

∅ が全単射のとき、その逆写像 ∅-1 が存在する



A が最大階数のとき、その逆行列  $A^{-1}$  が存在する  $\det A \neq 0$ 

#### 行列対 スカラー

x, y: スカラー, a: スカラー

y の値が与えられたとき,y=ax を満たす x は次で与えられる  $x=\frac{1}{a}y=a^{-1}y,$ 

ただし $a \neq 0$  でなければならない

x,y:ベクトル, A:行列

 $m{y}$  の値が与えられたとき、 $m{y}{=}Am{x}$  を満たす  $m{x}$  は次で与えられる  $m{x}=A^{-1}m{y}$ 

ただし  $\det A \neq 0$  でなければならない

#### 行列対 スカラー

スカラー a は  $1 \times 1$  行列とみなすことができ、その階数は次のように 定められる

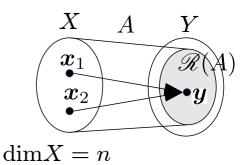
 $n \times n$  行列 A の階数

$$\operatorname{rank} A(\leq n) = egin{cases} n & \det A \neq 0, A \text{ の逆行列が存在する.} \\ & \operatorname{与えられた} y \text{ に対して } y = Ax \text{ を満たす } x \text{ を 定めることができる} \\ \vdots & \\ 1 & \\ 0 & \operatorname{与えられた} y \text{ に対して } y = Ax \text{ を満たす } x \text{ を 定めることができない} \end{cases}$$

 $\operatorname{rank} A$  が 0, 1, ..., n-1のとき, どのような違いがあるか?

 $\operatorname{rank} A = r \le n - 1$  のときはどうなっている?

この場合、写像 🛭 は単射ではない



与えられた  $y \in \mathcal{R}(A)$  に対して y=Ax を満たす複数の x が存在する. x を一意に定めることはできない.

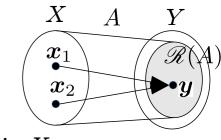
もう少し詳しく言うと、xの一部は一意に定めることができるが、残りについては自由度がある

では、x のうちのどの程度までを一意に定めることができるだろうか?

では、x のうちのどの程度までを一意に定めることができるだろうか?

唯一に定めることができない部分は、右図では、 $x_1-x_2$ であり、これは $\mathcal{N}(A)$ に属している

つまり、x のうち A の零空間に属している部分は一意に定めることができない



 $\dim X = n$ 

y=Ax を満たす x を一つ見つけたとし、それを $\bar{x}$  と表すことにする、 すなわち  $y=A\bar{x}$  がなりたつとする.

 $orall x_0 \in \mathscr{N}(A)$  に対して  $x' = \bar{x} + x_0$  と定義すると, y = Ax' も成り立つ  $\therefore Ax' = A(\bar{x} + x_0) = A\bar{x} + Ax_0 = y + 0 = y$ 

$$\dim \mathcal{N}(A) + \dim \mathcal{R}(A) = n = \dim X$$

y からは一意y から一意にに定めることが定めることがでできない部分きる部分

例:線形微分方程式

$$\frac{dx}{dt} + x = y$$

x(t) から y(t) への写像を $\mathscr A$  とすると、これは線形写像.  $\mathscr A=\left(rac{d}{dt}+1
ight),\,\mathscr A x=y$ 

$$\frac{dx}{dt} + x = y$$
 の一般解

$$\frac{dx}{dt}+x=y$$
 を満たすある解 と  $\frac{dx}{dt}+x=0$  の一般解 の和 (特殊解, 特解)

$$y=\mathscr{A}x$$
を満たすある  $x$   $\mathscr{A}x=0$  を満たすある  $x$  (  $\bar{x}$ に相当する) (  $\mathscr{N}(\mathscr{A})$ に属する)

例

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} \qquad n = 2, \ r = \operatorname{rank} A = 1 < 2, \ n - r = 1$$

$$A \qquad \boldsymbol{x} \qquad \boldsymbol{y} \qquad \begin{bmatrix} -2 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix} = \boldsymbol{0}, \ 0 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \boldsymbol{0}, \ \det \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} = 1 \cdot 4 - 2 \cdot 2 = 0, \ \det [1] = 1 \end{bmatrix}$$

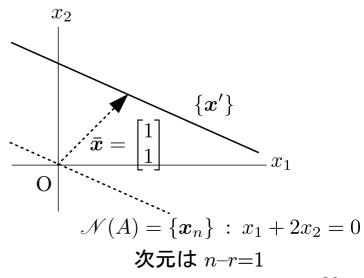
$$ar{oldsymbol{x}} = egin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$
 は $Aar{oldsymbol{x}} = oldsymbol{y}$  を満たす

$$x_1+2x_2=0$$
 が満たされるとき $Am{x}=m{0}$  がなりたつしたがって $\forall m{x}_0\in \mathscr{N}(A)$  は $m{x}_0=egin{bmatrix} -2lpha \\ \alpha \end{bmatrix}$  と表される

ここで  $\alpha$  は任意の実数である

$$m{x}' = ar{m{x}} + m{x}_0 = egin{bmatrix} 1 - 2lpha \\ 1 + lpha \end{bmatrix}$$
と定義すると、

$$Ax' = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 - 2\alpha \\ 1 + \alpha \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} (1 - 2\alpha) + 2(1 + \alpha) \\ 2(1 - 2\alpha) + 4(1 + \alpha) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} = y.$$



 $n \times n$  行列 A が最大階数を持たない $(rank\ A < n)$ とき,与えられた y に対して y = Ax を満たす x を一意に定めることはできない (無限個の x が存在する)

どうすれば一意に定めることができるだろうか?

線形微分方程式  $\frac{dx}{dt}+x=y$  では、解を一意に定めるために初期条件を与える.

y の値以外の条件を与えることにしてみよう

例

y=Ax に加えて、別の条件として、 $\|x\|=\sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$  を最小にする、という条件を付加してみよう.

90ページの例では

$$\|\mathbf{x}'\| = \left\| \begin{bmatrix} 1 - 2\alpha \\ 1 + \alpha \end{bmatrix} \right\| = \sqrt{(1 - 2\alpha)^2 + (1 + \alpha)^2} = \sqrt{5\alpha^2 - 2\alpha + 2} = \sqrt{5\left(\alpha - \frac{1}{5}\right)^2 + \frac{9}{5}}$$

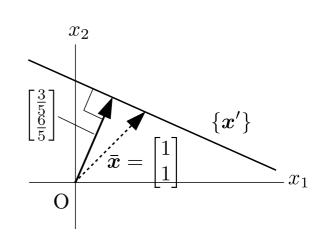
であった. これは

$$\alpha = \frac{1}{5}$$

のとき最小値をとり、x' の値を

$$oldsymbol{x}' = \left[ egin{array}{c} rac{3}{5} \ rac{6}{5} \end{array} 
ight]$$

と一意に定めることができる.

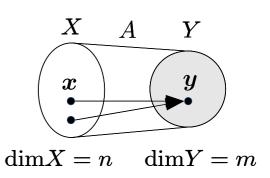


行列 A が正方行列ではないとき、逆行列に近いものを定義することができるであろうか?

非正方行列  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $m \neq n$  を考えてみよう.

A が最大行階数をもつと仮定しよう. すなわち  $\operatorname{rank} A = m < n$ .

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{mn} & \cdots & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$



この行列で表現される写像は全射ではあるが単射ではない.

与えられた任意の $y \in Y$  に対して, y = Ax となる x は無限個存在する.

x を一意に定めるには、91、92ページの議論と全く同様に、付加的な条件が必要である。

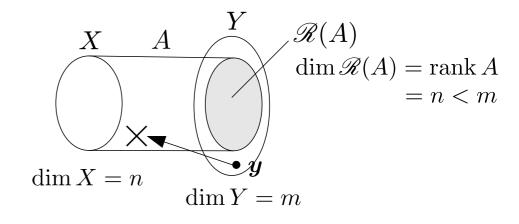
• A が最大列階数をもつと仮定しよう. すなわち  $\operatorname{rank} A = n < m$ .

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ \vdots & & \vdots \\ a_{mn} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

A は行最大階数をもたないので、A で表現される写像は全射ではない

したがって、Yには属しているが  $\mathscr{R}(A)$  には属していない y に対し x に対し y に対し y に対し y に対し y に対し y に対し y に

では、どのようなものならば存在するだろうか?



- A が列最大階数を持つとして、y = Ax)関係からスタートしよう

$$y = Ax$$

両辺に左から  $A^T$  を掛けると次が得られる

$$A^T \boldsymbol{y} = A^T A \boldsymbol{x}$$

A が最大列階数を持つとき、 $A^TA$  の逆行列が存在するので、 (一般に  $\operatorname{rank} A = \operatorname{rank} A^TA = \operatorname{rank} AA^T$ )

$$(A^T A)^{-1} A^T y = (A^T A)^{-1} A^T A x = x$$

行列  $A^{\dagger} = (A^T A)^{-1} A^T$  は逆行列と似た性質を持っている:

$$A^{\dagger}A = (A^T A)^{-1} A^T A = I,$$

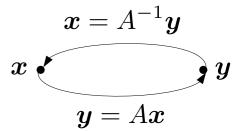
しかし

$$AA^{\dagger} = A(A^T A)^{-1} A^T \neq I.$$

 $A^{\dagger}$ はAの疑似逆行列と呼ばれる

#### • 疑似逆行列

A は逆行列 $A^{-1}$  を持つとしよう x を  $x=A^{-1}y$  によって定義すると、次がなりたつ x く  $Ax=A(A^{-1}y)=y$ .



A は逆行列 $A^{-1}$  は持たないが疑似逆行列 $A^{\dagger}$  は持つとしよう

$$\hat{x}$$
を $\hat{x}=A^{\dagger}y=(A^TA)^{-1}A^Ty$  によって定義する. このとき  $\hat{y}=A\hat{x}=A(A^TA)^{-1}A^Ty$ 

は y と等しいだろうか? もし等しくないとすると,  $\hat{y}$ と y の違いは何だろうか

#### 答え:

$$\hat{m{y}} 
eq m{y},$$

であり、 $y-\hat{y}$ は $\hat{y}$ と直交している

#### $y-\hat{y}$ と $\hat{y}$ の内積

$$(y - \hat{y})^T \hat{y} = [y - \{A(A^T A)^{-1} A^T y\}]^T \{A(A^T A)^{-1} A^T y\}$$

$$= [\{I - A(A^T A)^{-1} A^T \} y]^T A(A^T A)^{-1} A^T y$$

$$= y^T \{I - A(A^T A)^{-1} A^T \}^T A(A^T A)^{-1} A^T y$$

$$= y^T \{I - A(A^T A)^{-1} A^T \} A(A^T A)^{-1} A^T y$$

$$= y^T \{A(A^T A)^{-1} A^T - A(A^T A)^{-1} A^T A(A^T A)^{-1} A^T \} y$$

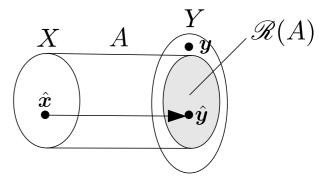
$$= y^T \{A(A^T A)^{-1} A^T - A(A^T A)^{-1} A^T \} y$$

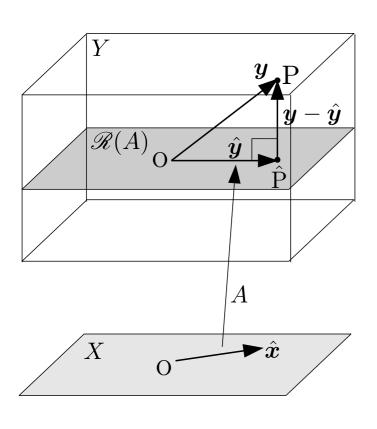
$$= y^T \{A(A^T A)^{-1} A^T - A(A^T A)^{-1} A^T \} y$$

$$= y^T \{0 y$$

$$= 0$$

$$\hat{m{y}} = A\hat{m{x}} \in \mathcal{R}(A)$$
 ではあるが、 $m{y} \in \mathcal{R}(A)$  とは限らない





 $oldsymbol{y} - \hat{oldsymbol{y}}$  is orthogonal to  $\hat{oldsymbol{y}}$ .

左の図で、点 $\hat{P}$ は点Pから $\mathscr{R}(A)$  に下した垂線の足

点 $\hat{P}$ は $\mathcal{R}(A)$ 上でPに最も近い点

ベクトル $\hat{y}$ は $\mathcal{R}(A)$ 上でベクトルyに最も近いベクトル(yの最良近似)

 $\hat{x}$  は次式を最小にする x である

$$(\boldsymbol{y} - A\boldsymbol{x})^T (\boldsymbol{y} - A\boldsymbol{x}).$$

… 最小2乗法