



# 見えに基づく姿勢推定のための 複素部分空間と四元数部分空間の 構築について

玉木徹, 天野敏之, 金田和文, 市原由美子

 広島大学

NAIST

 広島大学

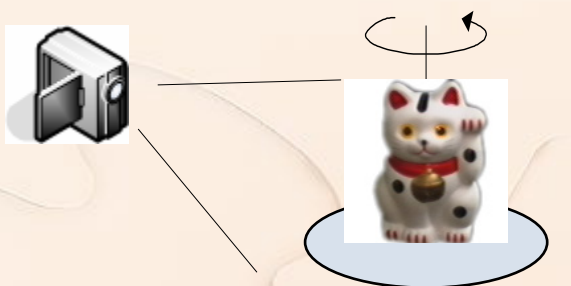
 広島大学

# 物体の姿勢推定

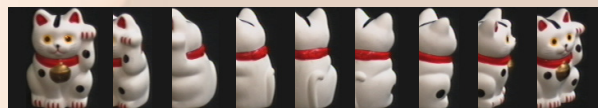
- コンピュータビジョンの基礎的な問題
- モデルに基づくアプローチ
  - 物体の幾何モデルと画像とのマッチング
  - ◎ 精度の良い姿勢推定
  - ✖ シーンや物体毎にモデルが必要
- 見えに基づくアプローチ
  - 画像のみを学習する
  - ◎ モデルを準備する必要がない
    - パラメトリック固有空間法、線形重回帰、非線形重回帰、正準相関分析(CCA)

# 見えに基づく姿勢推定

学習



学習画像



パラメータ  $\theta_1$   $\theta_2$  ...  $\theta_n$

推定



$\hat{\theta}$

- 画像(入力)とパラメータ(出力)の関係を学習する

# 巡回群による学習

✓ 画像系列に巡回群が働くと考える

[玉木ら, MIRU2007]

$n$ 位の巡回群

$$G_n = \{G, G^2, \dots, G^{n-1}, G^n\}$$

$G$ : 巡回群  $G_n$  の生成元

各画像は行列  $G$  によって遷移する

$$x_1 = Gx_0$$

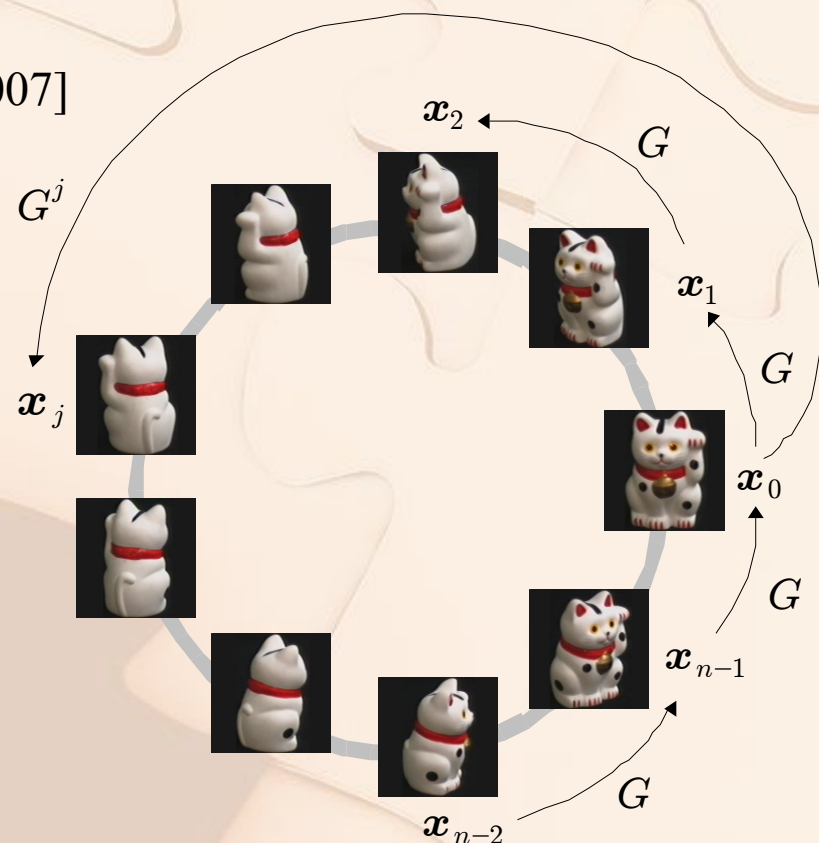
$$x_2 = Gx_1$$

⋮

$$x_0 = Gx_{n-1}$$

$x_0$  から  $x_j$  へ  $G^j$  によって遷移する

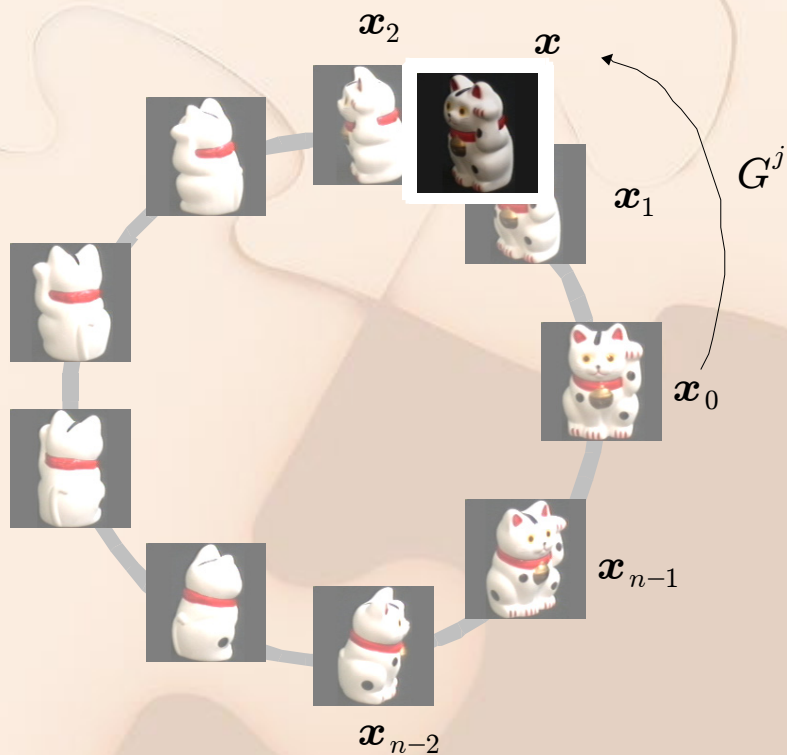
$$x_j = G^j x_0$$



$$x_{j+1 \bmod n} = Gx_j$$

# 巡回群による推定

✓巡回群の元を推定する



与えられた画像  $x$  に対して

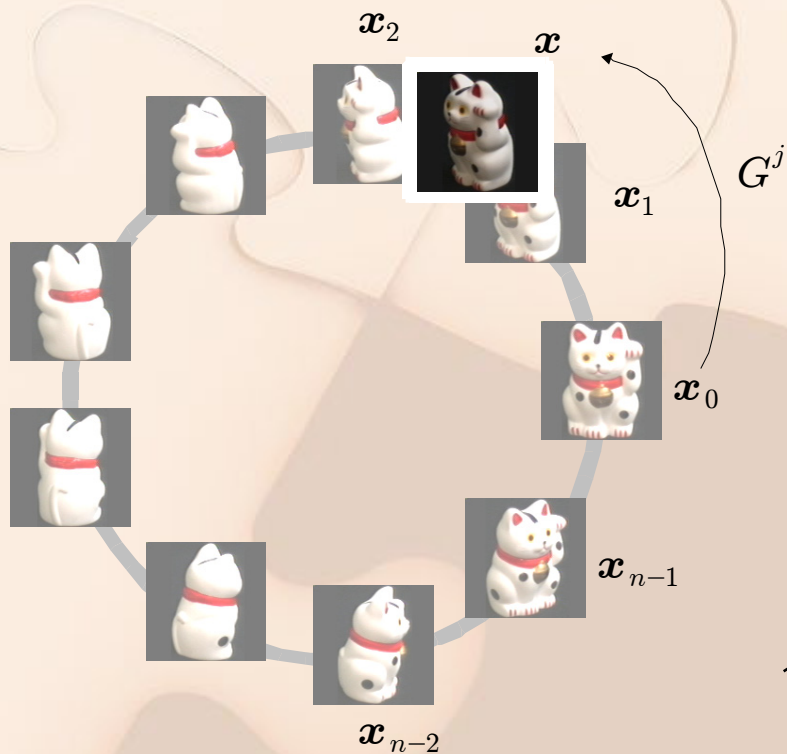
$$x = G^j x_0$$

を最も満たす  $j$  を求める

1軸回転

# 目的: 3軸回転への拡張

✓巡回群の元を推定する



与えられた画像  $x$  に対して

$$x = G^j x_0$$

を最も満たす  $j$  を求める

1軸回転

3軸回転





# 1軸回転：巡回群行列 $G$ の分解

✓巡回群行列 $G$ の分解

$$G = \overline{X_1}X_0^+ = \overline{X_0}MX_0^+ = \overline{X_0}W^H \overline{DWX_0^+} = \overline{U_2}D\overline{U_1}$$

✓巡回群行列 $G$ の冪 $\Rightarrow$ 対角行列 $D$ の冪

$$\mathbf{x}_{j+\alpha \bmod n} = G^\alpha \mathbf{x}_j = U_2 D^\alpha U_1 \mathbf{x}_j$$

ここで  $\mathbf{x}'_j = U_1 \mathbf{x}_j \in \mathbb{C}^n$  とすると

$$\mathbf{x}'_{j+\alpha \bmod n} = D^\alpha \mathbf{x}'_j$$

複素画像      実画像



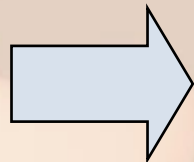
# 1軸回転：姿勢推定の定式化

✓ 学習画像  $x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$  に対して成り立つ式

$$x'_{j+\alpha \bmod n} = D^\alpha x'_j$$

✓ 未学習画像  $x$  に対しても成り立つと仮定する

$$x' = D^\alpha x'_0 \quad (j=0)$$



姿勢推定問題が  
冪数  $\alpha$  を求める問題になる

# 3軸回転への拡張

- ✓ 1軸回転の場合の巡回群の行列表現

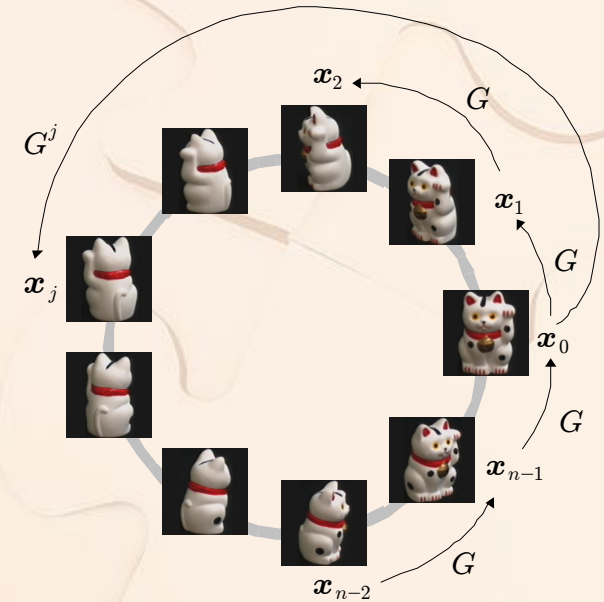
$$\underbrace{[x_1 \ x_2 \ \dots \ x_{n-1} \ x_0]}_{X_1} = G \underbrace{[x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-2} \ x_{n-1}]}_{X_0}$$

$$X_1 = GX_0$$

- ✓ 3軸回転の場合の巡回群の行列表現

$X_1$ と $X_0$ は何？

対角化可能か？





# $X_0$ の構成案: 2軸の場合

2軸目の値  
が固定した  
列ブロック

2軸目の変化

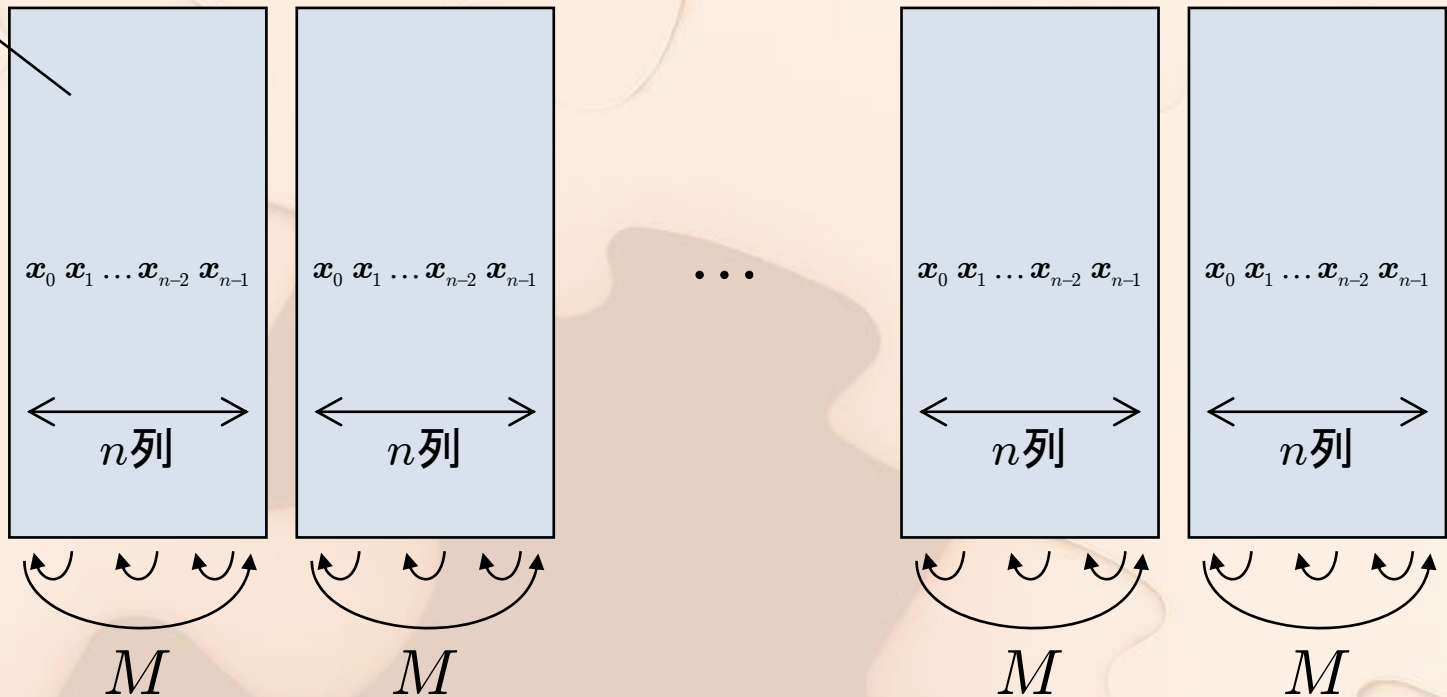
1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

$X_0 =$

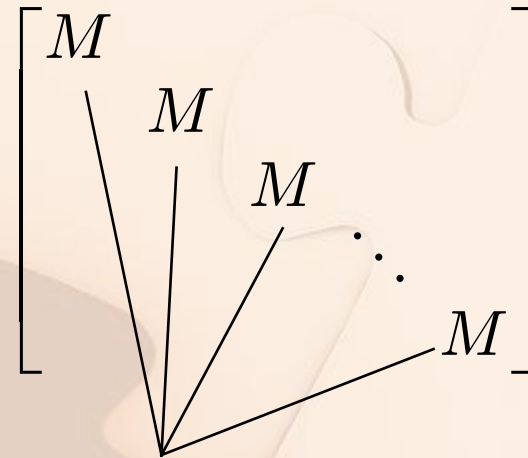


# 1軸目の列置換行列

✓ 1軸目の変化に対応する列の置換

$$X_1 = X_0 M_1$$

$$M_1 =$$

$$\begin{bmatrix} M & & & & \\ & M & & & \\ & & M & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & M \end{bmatrix}$$


それぞれの2軸の値において  
1軸目のみを遷移させる

# $X_0$ の構成案: 2軸の場合

2軸目の値  
が固定した  
列ブロック

2軸目の変化

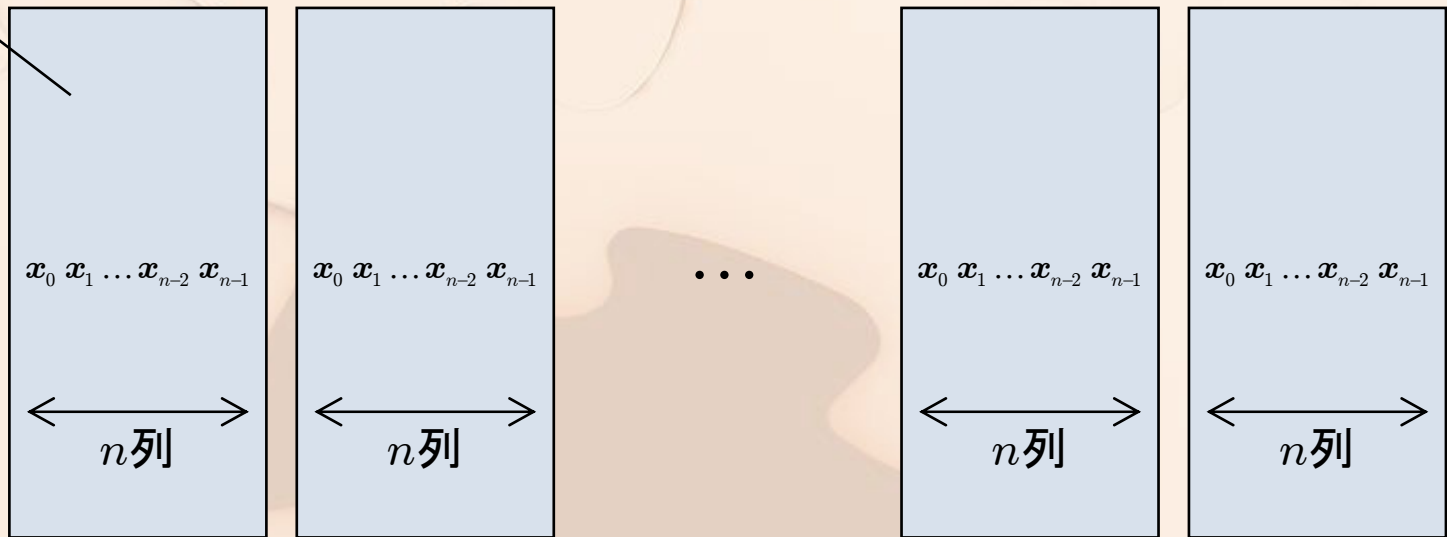
1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

1軸目  
の変化

$X_0 =$



$M_2$

# 2軸目の列置換行列

✓ 1軸目の変化に対応する列の置換

$$X_1 = X_0 M_1 \quad M_1 = \begin{bmatrix} M & & & & \\ & M & & & \\ & & M & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & M \end{bmatrix}$$

それぞれの  
2軸の値において  
1軸目のみを  
遷移させる

✓ 2軸目の変化に対応する列の置換

$$X_1 = X_0 M_2 \quad M_2 = \begin{bmatrix} 0 & & & & I_n \\ I_n & 0 & & & \\ & I_n & 0 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & I_n & 0 \end{bmatrix}$$

それぞれの  
1軸の値において  
2軸目のみを  
遷移させる

# $X_0$ の構成案: 3軸の場合

3軸目の値  
が固定した  
列ブロック

3軸目の変化

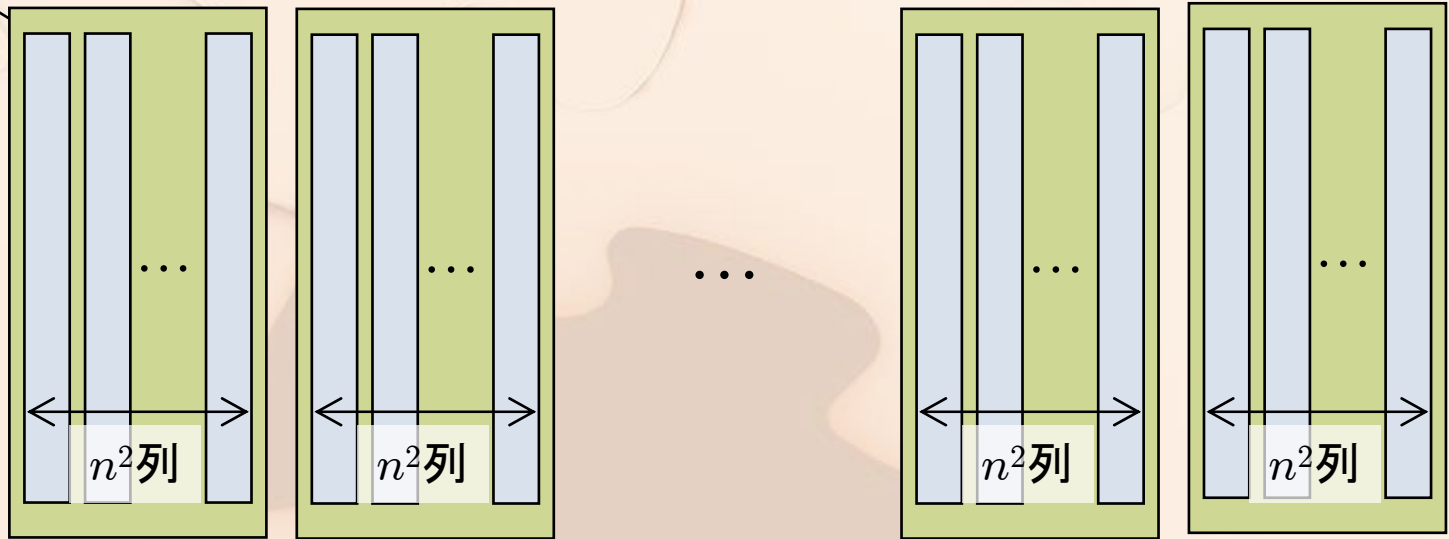
1・2軸目  
の変化

1・2軸目  
の変化

1・2軸目  
の変化

1・2軸目  
の変化

$X_0 =$



$M_3$



# 3軸目の列置換行列

✓2軸目の変化に対応する列の置換

$$X_1 = X_0 M_2 \quad M_2 = \begin{bmatrix} M_2' & & & & \\ & M_2' & & & \\ & & M_2' & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & M_2' \end{bmatrix} \quad M_2' = \begin{bmatrix} 0 & & & & I_n \\ I_n & 0 & & & \\ & I_n & 0 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & I_n & 0 \end{bmatrix}$$

✓3軸目の変化に対応する列の置換

$$X_1 = X_0 M_3 \quad M_3 = \begin{bmatrix} 0 & & & & I_{n^2} \\ I_{n^2} & 0 & & & \\ & I_{n^2} & 0 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & I_{n^2} & 0 \end{bmatrix}$$

# 列置換行列の問題点

✓3つの列置換行列の固有値は等しく、固有ベクトルは異なる

$$M_1 = P_1^H D P_1$$

$$M_2 = P_2^H D P_2$$

$$M_3 = P_3^H D P_3$$

✓3つの列置換行列の積はそれぞれの対角化で表せない

$$M_1 M_2 M_3 = P_1^H D P_1 P_2^H D P_2 P_3^H D P_3$$

もしできたとしても...

✓対角行列の冪は一意にパラメータを分解しない

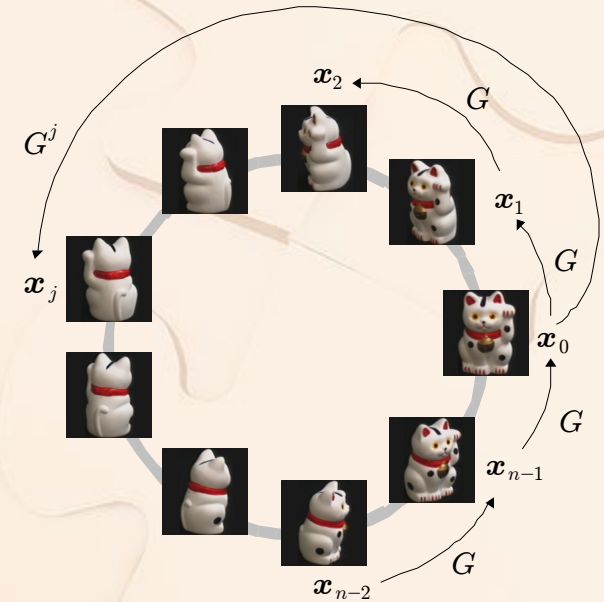
$$M_1^\alpha M_2^\beta M_3^\gamma \stackrel{?}{=} P^H D^\alpha D^\beta D^\gamma P = P^H D^{\alpha+\beta+\gamma} P$$

# 3軸回転への拡張

- ✓ 1軸回転の場合の  
巡回群の行列表現

$$\underline{[x_1 \ x_2 \ \dots \ x_{n-1} \ x_0]} = G \underline{[x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-2} \ x_{n-1}]}$$

$$X_1 = GX_0$$



- ✓ 3軸回転の場合の  
巡回群の行列表現

$X_1$ と $X_0$ は何？

巡回群からの導出は困難

対角化可能か？

可能だが推定に向かない




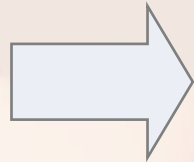
# 案2: 姿勢推定の再検討

✓ 学習画像  $x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$  に対して成り立つ式

$$x'_{j+\alpha \bmod n} = D^\alpha x'_j$$

✓ 未学習画像  $x$  に対しても成り立つと仮定する


$$x' = D^\alpha x'_0 \quad (j = 0)$$



姿勢推定問題が  
冪数  $\alpha$  を求める問題になる

# 1軸回転：複素数の偏角による推定

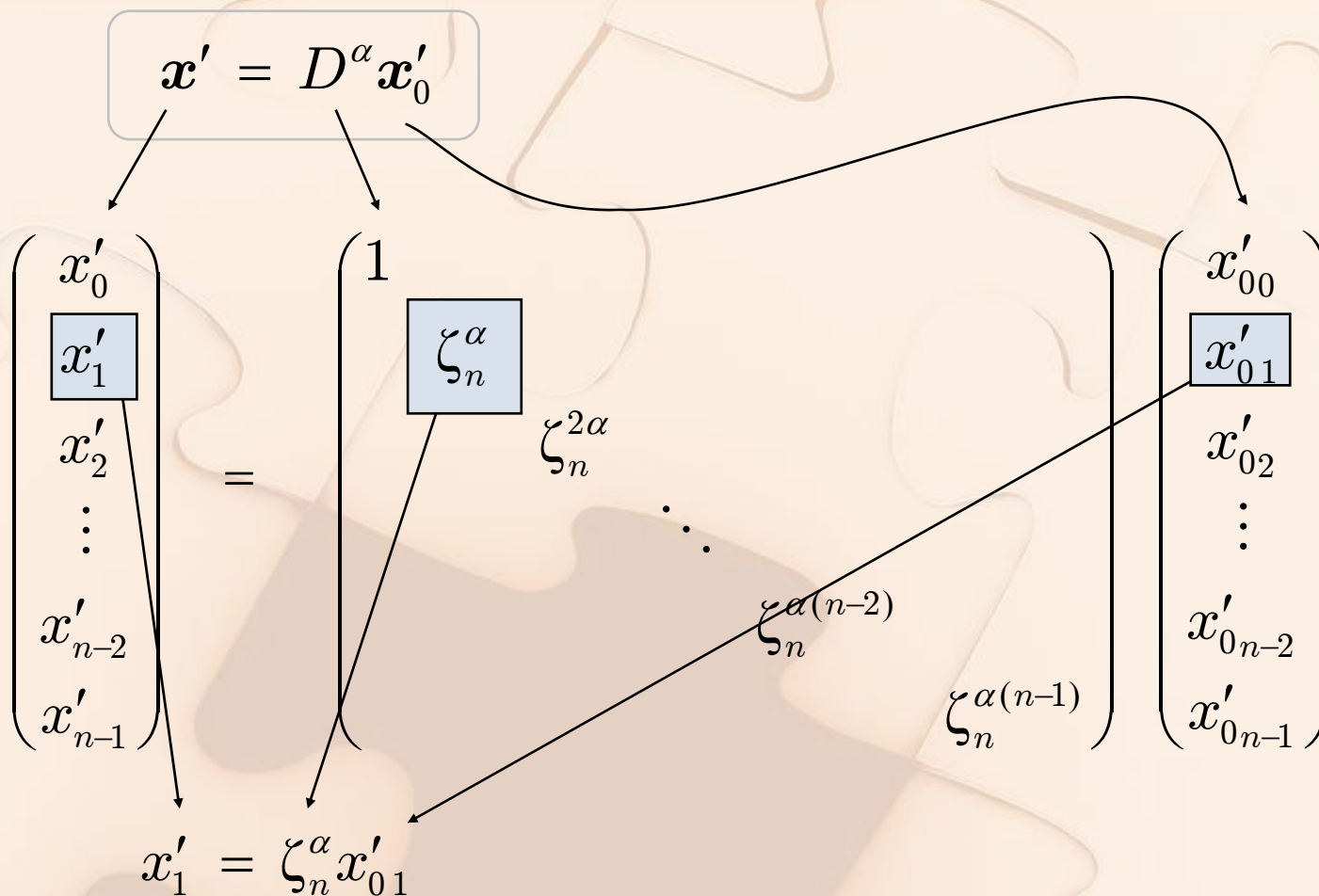
$$\begin{array}{c}
 \boxed{x' = D^\alpha x'_0} \\
 \swarrow \quad \searrow \\
 \begin{pmatrix} x'_0 \\ x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \zeta_n^\alpha & & & \\ & & \zeta_n^{2\alpha} & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \zeta_n^{\alpha(n-2)} \\ & & & & & \zeta_n^{\alpha(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x'_{00} \\ x'_{01} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix}
 \end{array}$$

$$\zeta_n = e^{\frac{2\pi i}{n}} : 1 \text{の原始} n \text{乗根} (M \text{の固有値})$$

# 1軸回転：複素数の偏角による推定

$$\begin{array}{c}
 \boxed{x' = D^\alpha x'_0} \\
 \swarrow \quad \searrow \\
 \begin{pmatrix} x'_0 \\ \boxed{x'_1} \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \boxed{\zeta_n^\alpha} & & & \\ & & \zeta_n^{2\alpha} & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \zeta_n^{\alpha(n-2)} \\ & & & & & \zeta_n^{\alpha(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x'_{00} \\ \boxed{x'_{01}} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix}
 \end{array}$$

# 1軸回転：複素数の偏角による推定



# 1軸回転：複素数の偏角による推定

$$\begin{array}{c}
 \boxed{x' = D^\alpha x'_0} \\
 \swarrow \quad \searrow \\
 \begin{pmatrix} x'_0 \\ \boxed{x'_1} \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \boxed{\zeta_n^\alpha} \\ \zeta_n^{2\alpha} \\ \vdots \\ \zeta_n^{\alpha(n-2)} \\ \zeta_n^{\alpha(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x'_{00} \\ \boxed{x'_{01}} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix} \\
 \swarrow \quad \searrow \quad \quad \quad \searrow \\
 x'_1 = \zeta_n^\alpha x'_{01} \quad \Rightarrow \quad \theta = \angle \zeta_n^\alpha = \angle \frac{x'_1}{x'_{01}}
 \end{array}$$

複素数の偏角  
= 姿勢推定値



# 1軸回転：部分空間への投影

$$U_1 \mathbf{x} = \mathbf{x}' = D^\alpha \mathbf{x}'_0 = D^\alpha U_1 \mathbf{x}_0 \quad \mathbf{x}'_j = U_1 \mathbf{x}_j$$

$$\begin{pmatrix} U_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-2} \\ x_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_0 \\ x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_{00} \\ x'_{01} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} U_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{00} \\ x_{01} \\ x_{02} \\ \vdots \\ x_{0N-2} \\ x_{0N-1} \end{pmatrix}$$

# 1軸回転：部分空間への投影

$$U_1 \mathbf{x} = \mathbf{x}' = D^\alpha \mathbf{x}'_0 = D^\alpha U_1 \mathbf{x}_0 \quad \mathbf{x}'_j = U_1 \mathbf{x}_j$$

$$\begin{array}{c}
 \left( \begin{array}{c} \mathbf{u}^T \\ U_1 \end{array} \right) \begin{pmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-2} \\ x_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_0 \\ \boxed{x'_1} \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_{00} \\ \boxed{x'_{01}} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} U_1 \\ \mathbf{u}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{00} \\ x_{01} \\ x_{02} \\ \vdots \\ x_{0N-2} \\ x_{0N-1} \end{pmatrix}
 \end{array}$$

# 1軸回転：部分空間への投影

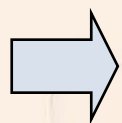
$$U_1 \mathbf{x} = \mathbf{x}' = D^\alpha \mathbf{x}'_0 = D^\alpha U_1 \mathbf{x}_0 \quad \mathbf{x}'_j = U_1 \mathbf{x}_j$$

$$\begin{pmatrix} U_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-2} \\ x_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_0 \\ x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_{n-2} \\ x'_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x'_{00} \\ x'_{01} \\ x'_{02} \\ \vdots \\ x'_{0n-2} \\ x'_{0n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} U_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{00} \\ x_{01} \\ x_{02} \\ \vdots \\ x_{0N-2} \\ x_{0N-1} \end{pmatrix}$$

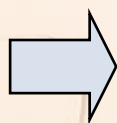
$u^T$  (pointing to  $U_1$ )  
 $u^T \mathbf{x} = x'_1 = \zeta_n^\alpha x'_{01} = \zeta_n^\alpha u^T \mathbf{x}_0$

# 1軸回転：1次元複素部分空間 による姿勢推定

$$x' = D^\alpha x'_0$$



$$u^T x = \zeta_n^\alpha u^T x_0$$



$$\theta = \angle \zeta_n^\alpha = \angle \frac{u^T x}{u^T x_0}$$

1次元複素部分空間 $u^T$ への投影

複素平面における回転

- ある1次元複素部分空間が存在し、画像をそこへ投影したら、1画素と複素数の積で姿勢を表現できる

# 1軸回転の場合の結論

## ✓ 1軸回転の場合

ある1次元複素部分空間が存在し、画像をそこへ投影したら、1画素と複素数の積で姿勢を表現できる

$$u^T x = \zeta_n^\alpha u^T x_0 \quad \Rightarrow \quad \theta = \angle \zeta_n^\alpha = \angle \frac{u^T x}{u^T x_0}$$

1次元複素部分空間 $u^T$ への投影

複素平面における回転

# 3軸回転の場合の仮定

## ✓ 3軸回転の場合

ある1次元四元数部分空間が存在し、画像をそこへ投影したら、1画素と四元数の積で姿勢を表現できる

$$x^T u = p \frac{x_0^T u}{u^T x_0} \quad \Rightarrow \quad p = \frac{u^T x}{u^T x_0}$$

1次元四元数部分空間 $u$ への投影

四元数 $p$ の積による回転

### ● なぜ四元数か？

- 四元数は複素数の拡張
- 3軸回転は単位四元数で表される

# 3軸回転の場合の定式化

✓ 連立方程式による解法

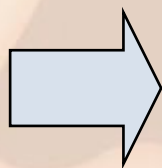
四元数は積に非可換  
 $x$ と $u$ の積の順序を入れ替えておく

$$\mathbf{x}_1^T \mathbf{u} = p_1 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\mathbf{x}_2^T \mathbf{u} = p_2 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

⋮

$$\mathbf{x}_{n-1}^T \mathbf{u} = p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$



$$\begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T \\ \mathbf{x}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{n-1}^T \end{pmatrix} \mathbf{u} = \begin{pmatrix} p_1 \mathbf{x}_0^T \\ p_2 \mathbf{x}_0^T \\ \vdots \\ p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \end{pmatrix} \mathbf{u}$$

# 3軸回転の場合の定式化

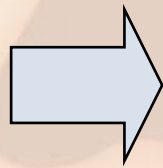
✓ 連立方程式による解法

$$\mathbf{x}_1^T \mathbf{u} = p_1 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\mathbf{x}_2^T \mathbf{u} = p_2 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\vdots$$

$$\mathbf{x}_{n-1}^T \mathbf{u} = p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$



$$\begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T - p_1 \mathbf{x}_0^T \\ \mathbf{x}_2^T - p_2 \mathbf{x}_0^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{n-1}^T - p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \end{pmatrix} \mathbf{u} = \mathbf{0}$$



# 3軸回転の場合の定式化

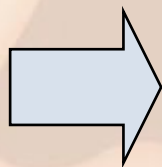
✓ 連立方程式による解法

$$\mathbf{x}_1^T \mathbf{u} = p_1 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\mathbf{x}_2^T \mathbf{u} = p_2 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\vdots$$

$$\mathbf{x}_{n-1}^T \mathbf{u} = p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$



$$\begin{array}{c}
 A \\
 / \\
 \left( \begin{array}{c}
 \mathbf{x}_1^T - p_1 \mathbf{x}_0^T \\
 \mathbf{x}_2^T - p_2 \mathbf{x}_0^T \\
 \vdots \\
 \mathbf{x}_{n-1}^T - p_{n-1} \mathbf{x}_0^T
 \end{array} \right) \mathbf{u} = \mathbf{0}
 \end{array}$$

# 3軸回転の場合の定式化

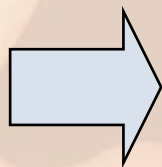
✓ 連立方程式による解法

$$\mathbf{x}_1^T \mathbf{u} = p_1 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\mathbf{x}_2^T \mathbf{u} = p_2 \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$

$$\vdots$$

$$\mathbf{x}_{n-1}^T \mathbf{u} = p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \mathbf{u}$$



$$\begin{pmatrix} \mathbf{x}_1^T - p_1 \mathbf{x}_0^T \\ \mathbf{x}_2^T - p_2 \mathbf{x}_0^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{n-1}^T - p_{n-1} \mathbf{x}_0^T \end{pmatrix} \mathbf{u} = \mathbf{0}$$

$\mathbf{u}$ は $A$ の右零ベクトル!

$$A\mathbf{u} = \mathbf{0}$$

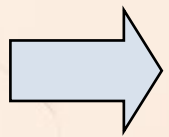
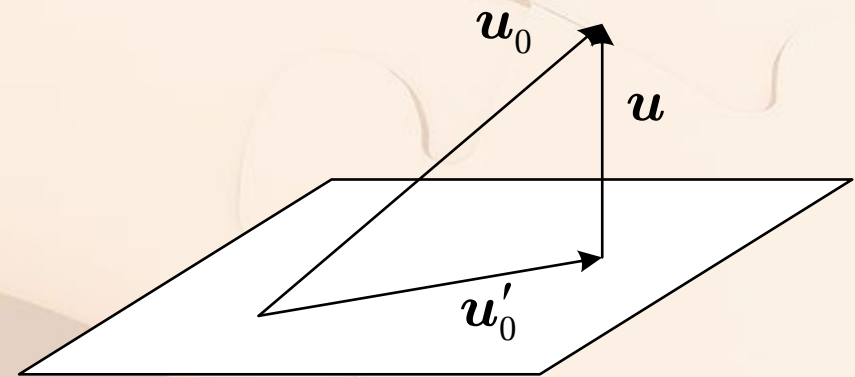
# 零ベクトルの求め方

✓  $A$ への投影による零ベクトルの「作成」

$u_0$ : 適当なベクトル

$u'_0$ :  $u_0$ の  $A$ への投影

$$u'_0 = A^H (AA^H)^{-1} Au_0$$



$$u = u_0 - u'_0 = (I - A^H (AA^H)^{-1} A) u_0$$

# 姿勢推定実験

## ✓2自由度の姿勢変化

Dwarf 画像2500枚 (Gabriele,2002)

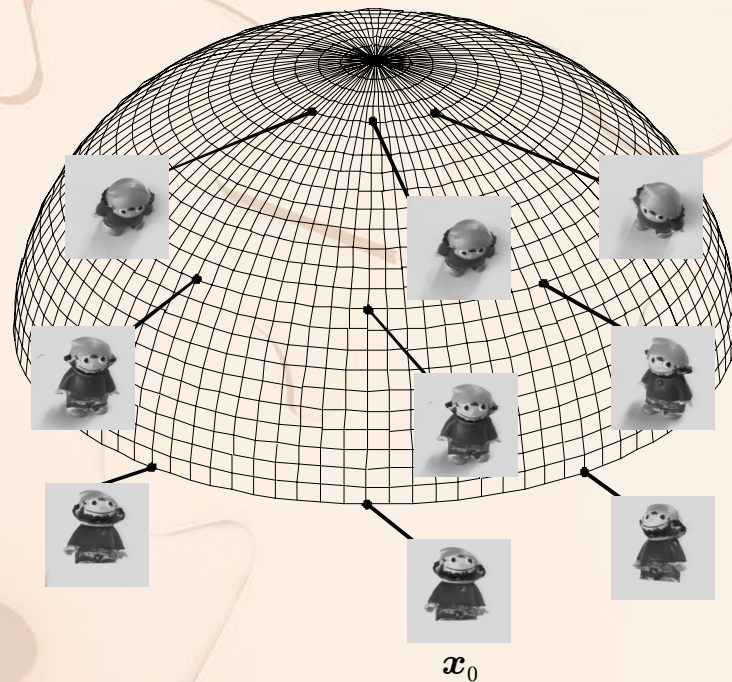
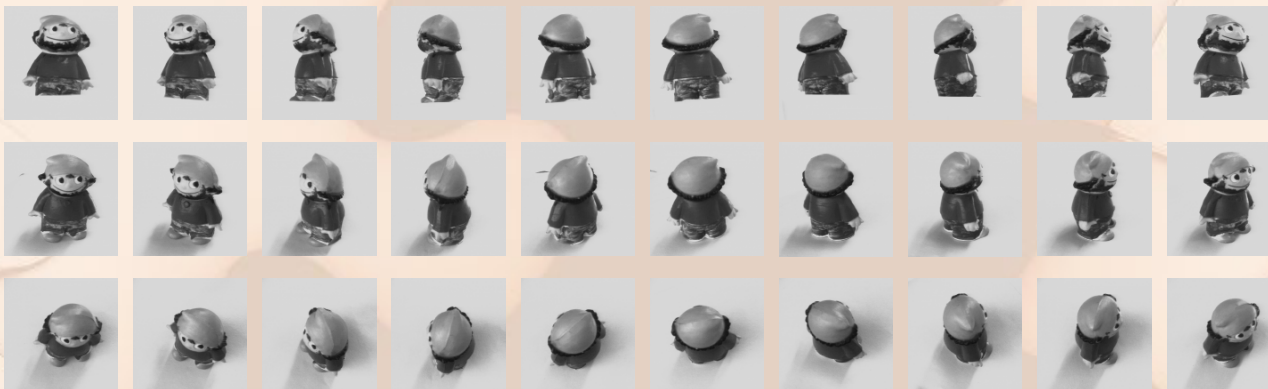
方位角  $\theta$ : 3.6度毎 (100ステップ)

仰角  $\phi$ : 3.6度毎 (25ステップ)

## ✓学習: 30枚

方位角  $\theta$ : 36度毎 (10ステップ)

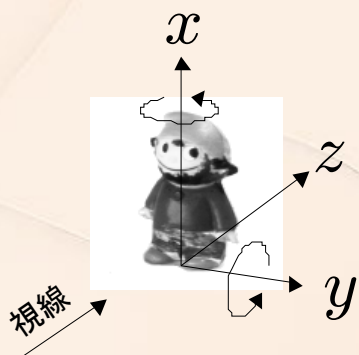
仰角  $\phi$ : 36度毎 (3ステップ)



128 × 128 [pixel]

# 姿勢推定実験

## ✓学習に用いた四元数



$$p_j^x = \cos(\theta_j/2) + \sin(\theta_j/2)(i + 0j + 0k)$$

$$p_j^y = \cos(\phi_j/2) + \sin(\phi_j/2)(0i + j + 0k)$$

$$p_j = p_j^y p_j^x$$

←  $x$ 軸周り・ $y$ 軸周りの合成回転

## ✓推定: 500枚

方位角  $\theta$ : 3.6度毎 (100ステップ)

仰角  $\phi$ : 18度毎 (5ステップ)

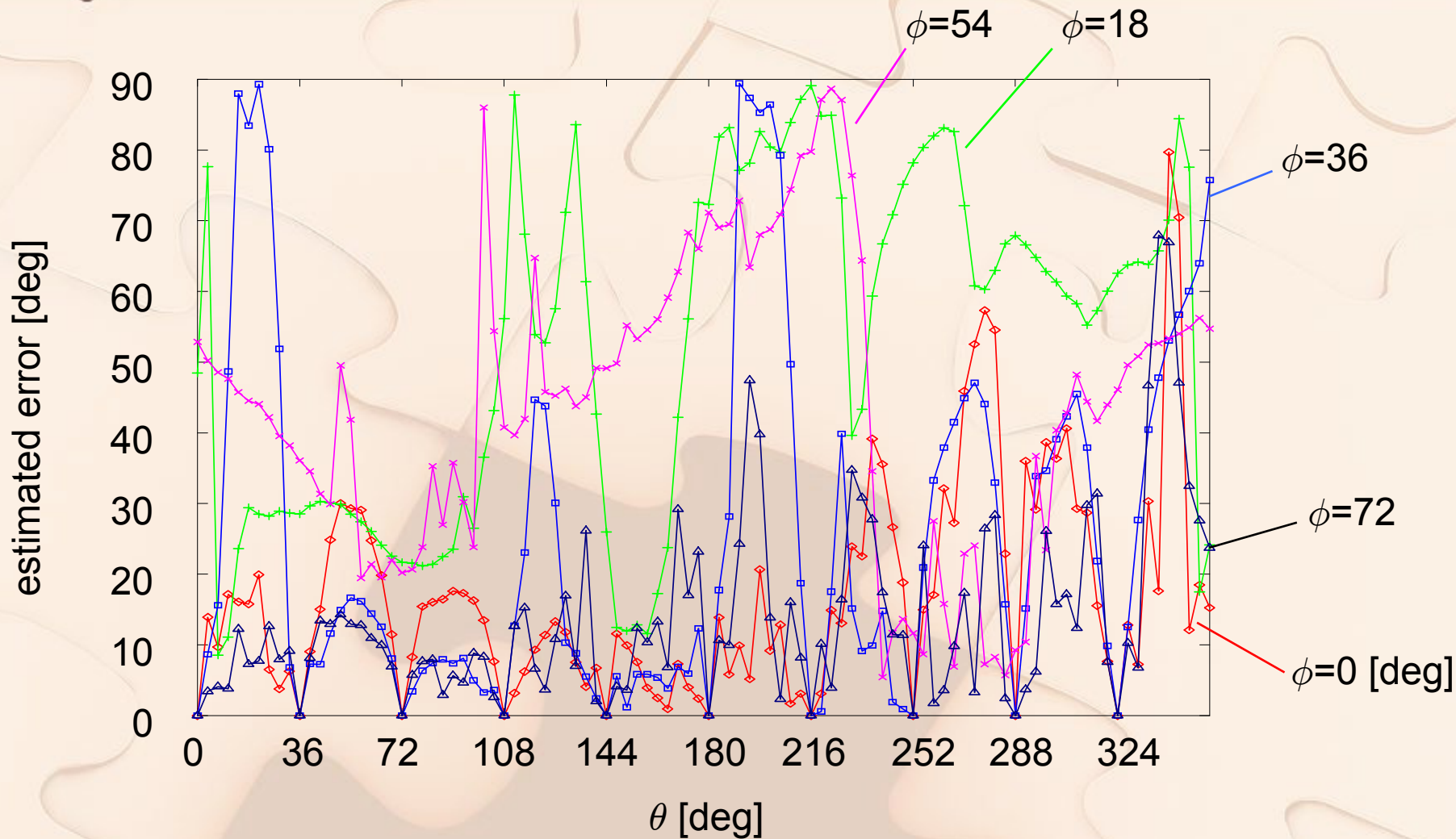
## ✓推定誤差評価 $\cos^{-1}(\text{Re}(p_d))$

$$p_d = \hat{p} p^{-1}$$

$p$  : 真の姿勢を表す四元数

$\hat{p}$  : 推定された四元数

# 姿勢推定誤差:大



# まとめ

- 1軸回転のための姿勢推定手法を拡張し、3軸回転のための四元数部分空間の構築方法を示した
  - 巡回群による定式化ではない
  - ▲ 零ベクトルの求め方が一意ではない
  - ✖ 推定誤差が大きい
- 今後の課題
  - 零ベクトルの求め方の検討
  - 3軸の拡張方法の別アプローチの検討