スクリプト言語プログラミング Pythonによる数値解析

第11回講義資料 箕原辰夫

ベクトル演算

- ベクトルの和
- ベクトルの差
- ベクトルのスカラー積
- ベクトルの内積(dot product)
- ベクトルの外積(cross product)

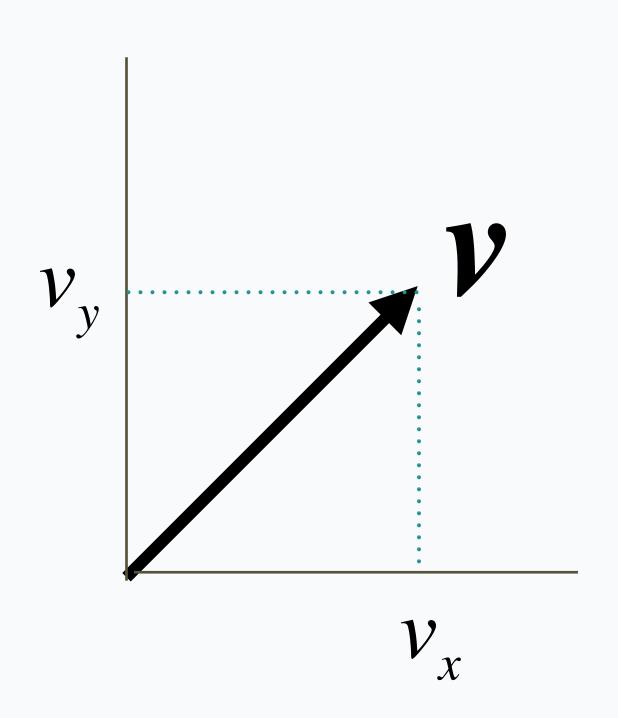
ベクトル (2D Vector)

- ・方向と長さを持つ量
- 2次元だとxy座標系の中で それぞれの成分で表される

$$(v_x, v_y)$$

・ 3次元だとxyz直交座標系の中で それぞれの成分で表される

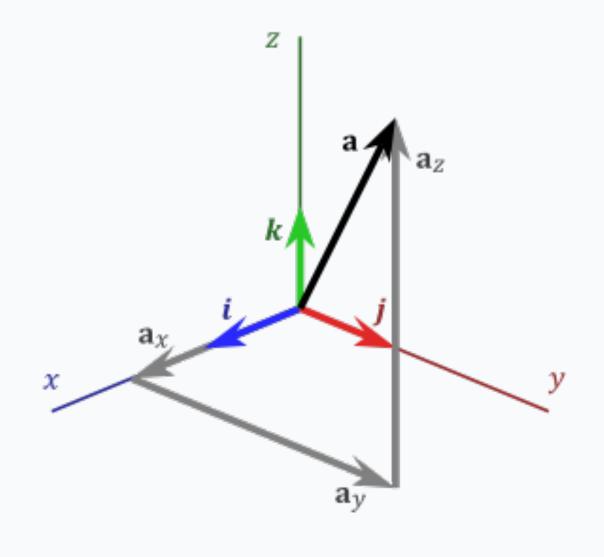
$$(v_x, v_y, v_z)$$



3次元ベクトル 3D Vector

- ・ 2次元も3次元もベクトルの定義は同じ。
- ベクトルは方向と長さを持つ。ただし、3次元ベクトルの場合は、x, y, zの直交軸の3軸に対して成分を持ちます。また、x, y, z方向の単位ベクトル(大きさが1のベクトル)であるi, j, kを利用して以下のように定義される。

$$\boldsymbol{a} = a_x \boldsymbol{i} + a_y \boldsymbol{j} + a_z \boldsymbol{k} = (a_x, a_y, a_z)$$



Norm of Vector

- ベクトルの大きさは、ベクトルの長さ(あるいは大きさ:magnitude)を示し、ノルム (norm)とも呼ばれていて、|a|あるいは||a||と標記される。
- ・ノルムの値を求めるには、各成分の二乗を足して、平方根を取る。

$$|\mathbf{a}| = \sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}$$

様々なベクトルのノルム

・1ノルム

$$||\mathbf{x}||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

• 2/ルム

$$\left|\left|\mathbf{x}\right|\right|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

・pノルム

$$\left|\left|\mathbf{x}\right|\right|_{p} = \left(\sum_{i=1}^{n} \left|x_{i}\right|^{p}\right)^{\frac{1}{p}}$$

無限大ノルム (infinity norm)

$$||\mathbf{x}||_{\infty} = \max_{1 \le i \le n} |x_i|$$

コーシーシュワルツの不等式 (Cousy-Schwarz inequality)

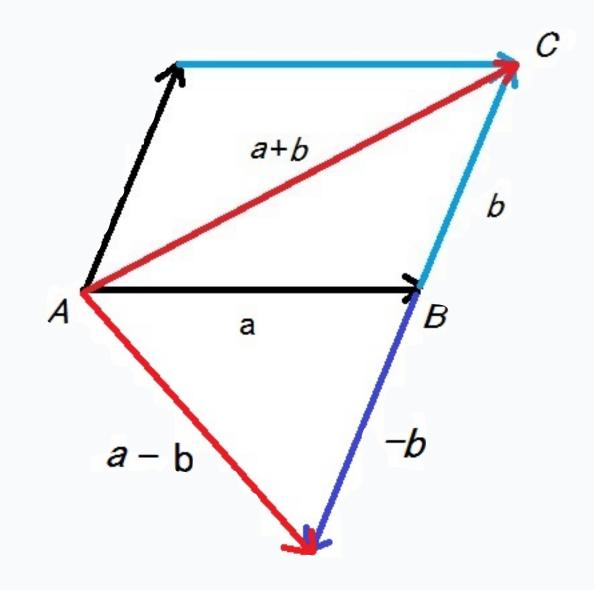
$$|x \cdot y| \leq ||x||_2 ||y||_2$$

ベクトルの和・差 Add or Subtract Vectors

- ・ベクトルの和は、それぞれの成分を足すことで求められる。
- ・ベクトルの差は、それぞれの成分を引くことで求められる。

$$\mathbf{a} + \mathbf{b} = (a_x + b_x, a_y + b_y, a_z + b_z)$$

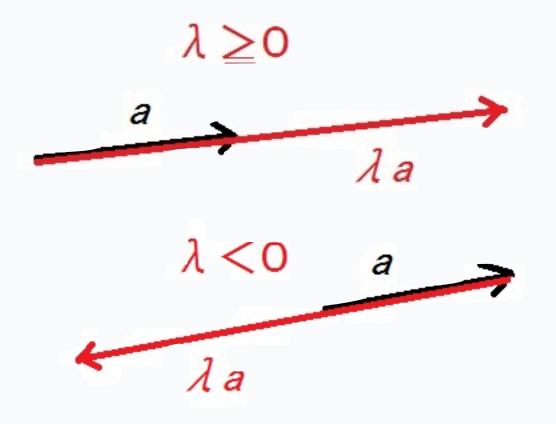
 $\mathbf{a} - \mathbf{b} = (a_x - b_x, a_y - b_y, a_z - b_z)$



ベクトルのスカラー倍 Scalar multiplication

- ベクトルの方向は、そのままでその大きさを変える演算をベクトルのスカラー倍と呼ぶ。
- λは通常の実数であり。λの値が負の場合は、逆方向を向いたベクトルが求まる。
- スカラー倍は、以下のように成分にλを掛けて求める。

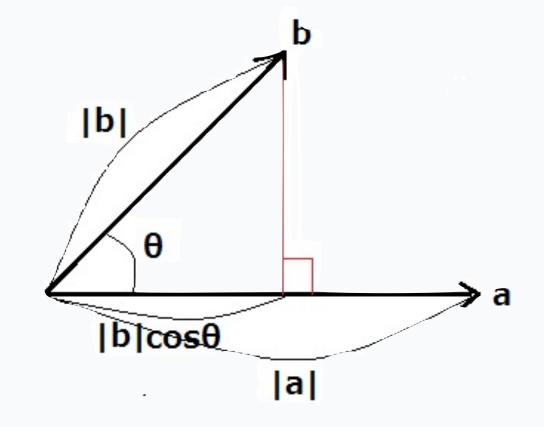
$$\lambda a = (\lambda a_x, \lambda a_y, \lambda a_z)$$



ベクトルの内積 Dot Product

- 2つのベクトルの内積は、各成分を掛け合わせて足すことで求めることができる。
- 内積は、一方のベクトルへの射影との積になっている。そのため、内積とノルムを利用して、2つのベクトルがなす角度θを求めることができる。

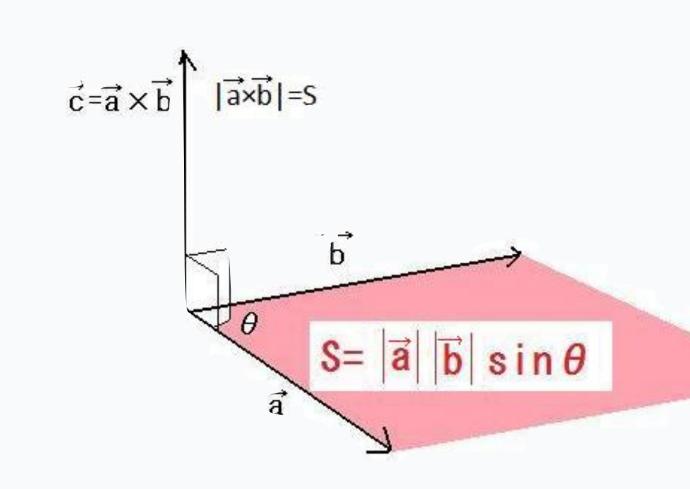
$$a \cdot b = a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z$$
 $\cos \theta = \frac{a \cdot b}{|a||b|}$



ベクトルの外積 Cross Product

- ベクトルの外積は、2つのベクトルが構成する平面に対する法線ベクトル(垂直なベクトル)を求めることができる。
- その大きさは、構成する平面の面積に等しくなる。

$$\boldsymbol{a} \times \boldsymbol{b} = \left(a_{y}b_{z} - a_{z}b_{y}, a_{z}b_{x} - a_{x}b_{z}, a_{x}b_{y} - a_{y}b_{x}\right)$$



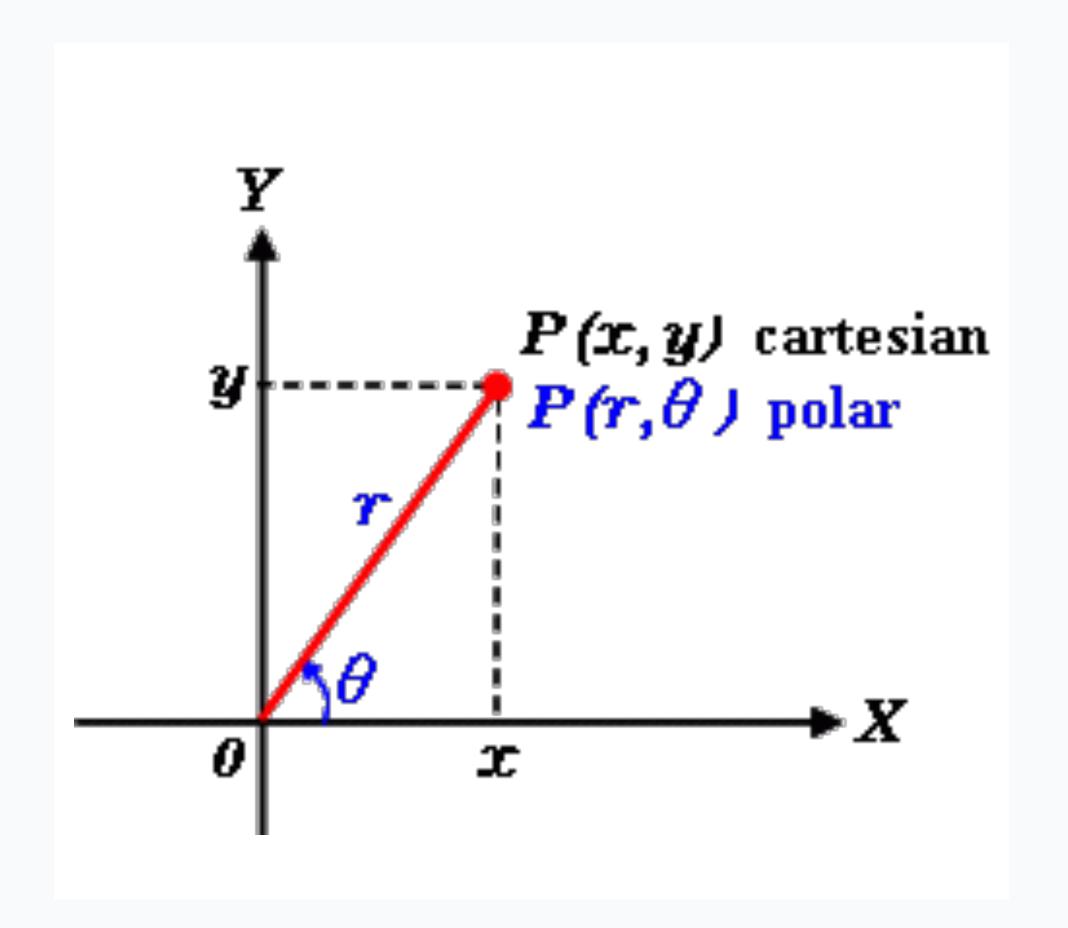
2次元の座標系変換

● 直交座標⇔極座標

$$\begin{cases} x = r \cos \theta \\ y = r \sin \theta \end{cases}$$

$$r = \sqrt{x^2 + y^2}$$

$$\theta = \tan^{-1} \frac{y}{x}$$



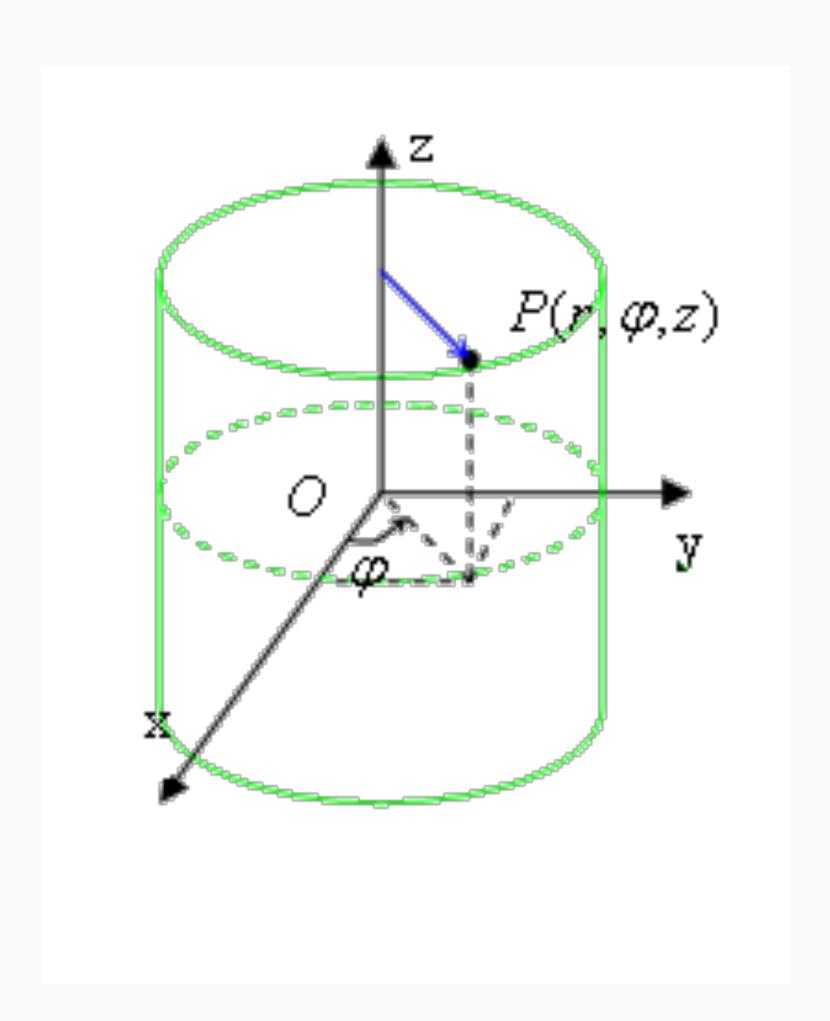
円柱座標系⇔直交座標系

• 変換公式

$$\begin{cases} x = r \cos \varphi \\ y = r \sin \varphi \end{cases}$$

$$z = z$$

$$\begin{cases} r = \sqrt{x^2 + y^2} \\ \varphi = \tan^{-1} \frac{y}{z} \\ z = z \end{cases}$$



球面座標系→直交座標系

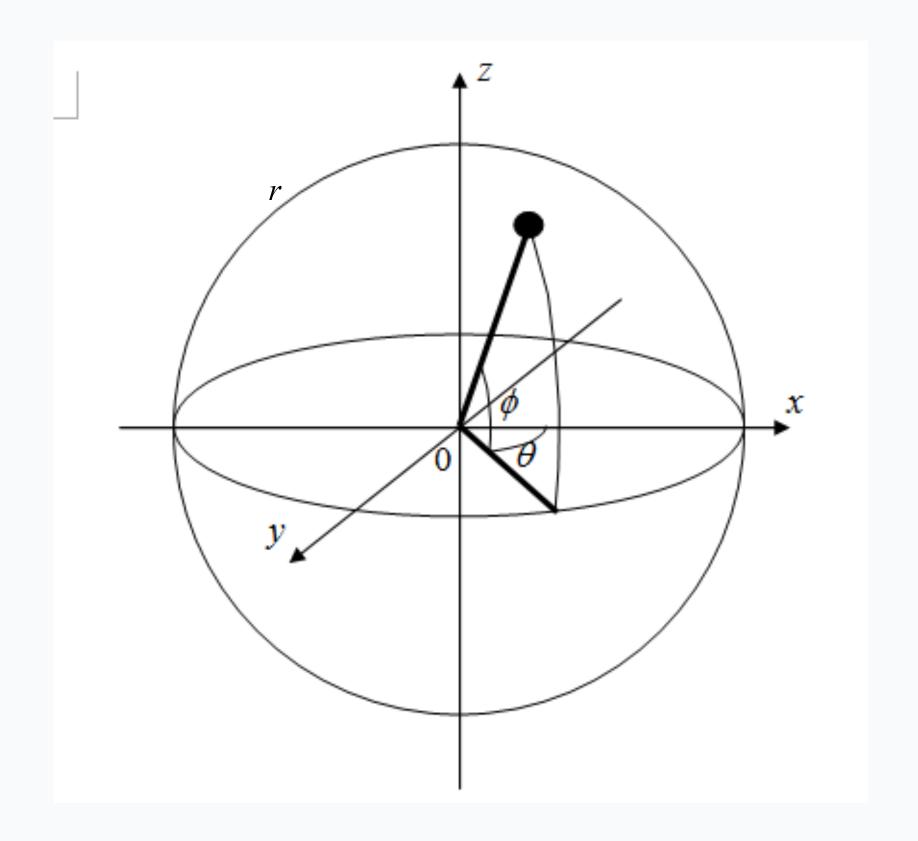
• 変換公式

$$x = r \cos \varphi \cos \theta$$
$$y = r \cos \varphi \sin \theta$$
$$z = r \sin \varphi$$

$$r = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$$

$$\theta = \tan^{-1} \frac{y}{x}$$

$$\varphi = \sin^{-1} \frac{r}{x}$$



行列演算

- 行列は、2次元リストで表現する
- ・行列の和・差
- ・行列のスカラー倍
- ・行列の積
- 転置行列
 - ト転置行列は、元の行列の行と列を入れ替えたもの

$$A^{T} = \begin{bmatrix} a_{ji} \end{bmatrix} where, A = \begin{bmatrix} a_{ij} \end{bmatrix}$$

行列の和・差・スカラー倍

- 行列の和・差は、個々の要素で行なう
- ただし、2つの行列の行数・列数が一致していなければならない

$$A \pm B = \left[a_{ij} \pm b_{ij} \right]$$

• 行列のスカラー倍は、個々の要素にスカラー値が乗算されるもの

$$\lambda A = \begin{bmatrix} \lambda a_{ij} \end{bmatrix}$$

行列の積

- 行列の積については、被乗数となる行列の列数と、乗数となる行列の行数があっていなければならない(同じ列数・行数である必要はない)
- 行列の積については、可換則が成り立たない

$$AB \neq BA$$

• Aをn×mの行列、Bをm×pの行列とする。各要素は以下で計算

$$AB = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1p} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{1p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{np} \end{bmatrix}$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{m} a_{ik} b_{kj}$$

正方行列の計算

- 正方行例...行数と列数が同じ行列
- ・行列の加算・減算
- 行列の乗算
- ・行列のスカラー倍
- 転置行列
- 行列式
- 逆行列
- 固有值

行列のノルム

- ・m行n列の行列とする
- ・1ノルム

$$||A||_1 = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$$

・無限大ノルム

$$||A||_{\infty} = \max_{1 \le i \le m} \sum_{j=1}^{n} |a_{ij}|$$

• pノルム...ベクトルのpノルムを用いる

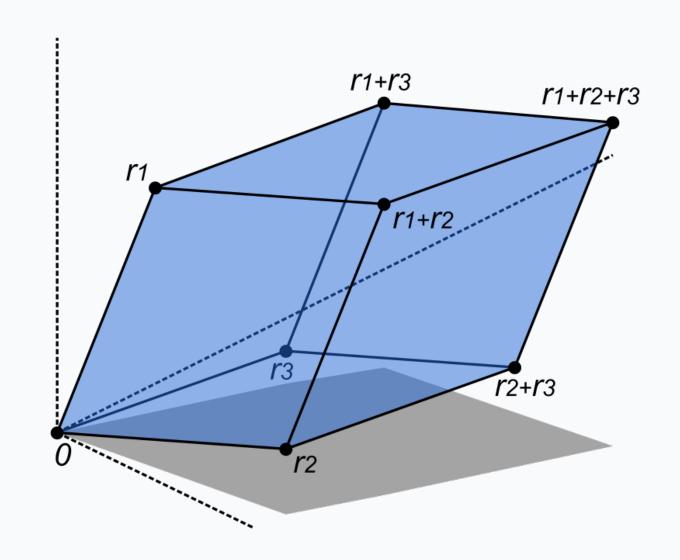
$$||A||_p = \sup_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{||A\mathbf{x}||_p}{||\mathbf{x}||_p}$$

• フロベニウス・ノルム (Frobenius norm)

$$||A||_{F} = \sqrt{\sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{n} \alpha_{ij}^{2}}$$

行列式

- 行列式はさまざまな意味を持つが 例えば、r1、r2、r3の成す3次の 正方行列の行列式の値は、その 3つのベクトルから成る 平行6面体の体積を示す
- 行列式は、|A|またはdet(A)と書き表される



2次・3次の正方行列の行列式の求め方

• 2次・3次については、サラスの方法で求めることができる

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} \\ -a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32} \end{vmatrix}$$

$$det A = 2 \times 4 - 7 \times 5 = -27$$

$$det A = 1 \cdot (-3) \cdot 4 + 6 \cdot 4 \cdot (-1) + (-2) \cdot 5 \cdot (-2)$$

$$-1 \cdot 4 \cdot (-2) - 6 \cdot 5 \cdot 4 - (-2) \cdot (-3) \cdot (-1)$$

$$= -122$$

4次以上の正方行列の行列式の求め方

・ 余因子展開を行なう。余因子(cofactor)とは、i行とj列を抜いた小行列の行列式を求め、(-1) i と掛け合わせたもの。余因子の和を求めると、全体の行列式になる。

$$\Delta_{ij} = (-1)^{i+j} \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i-1,1} & \cdots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j+1} & \cdots & a_{i-1,n} \\ a_{i+1,1} & \cdots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j+1} & \cdots & a_{i+1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

• Aの行列式は、i行に関しては、以下のように求められる

$$\det(A) = \Delta_{i1}a_{i1} + \Delta_{i2}a_{i2} + \dots + \Delta_{in}a_{in}$$

• Aの行列式は、j列に関しては、以下のように求められる

•
$$\det(A) = \Delta_{1j} a_{1j} + \Delta_{2j} a_{2j} + \dots + \Delta_{nj} a_{nj}$$

行列式の式の変形

- ・ 単位行列の行列式は、1となる
- 行と行を入れ替えると、-1倍になる
- 列と列を入れ替えると、-1倍になる
- 1つの列の要素をc倍にすると、c倍になる
- ・ある行のn倍を別の行に加えても値は変わらない
- ある列のm倍を別の列に加えても値は変わらない
- ・転置しても値は変わらない
- ・2つの列が同一、2つの行が同一だと、0になる
- 1つの列の要素が2つの数の和になっているとき、2つの行列式の和という形で分解できる

逆行列

• n次単位行列を I で表す。 n 次正方行列Aに対して、

$$AB = I = BA$$

を充たすn次正方行列Bが存在するとき、これをAの逆行列と呼び、A-1と表す。

• クラメールの公式では、余因子から構成される行列(余因子行列:cofactor matrixと呼ばれる)の転置行列(随伴行列:adjugate matrixと呼ばれる)にAの行列式の逆数を掛けたもので求められる

$$C = egin{bmatrix} \Delta_{11} & \Delta_{12} & \cdots & \Delta_{1n} \ \Delta_{21} & \Delta_{22} & \cdots & \Delta_{2n} \ dots & dots & dots \ \Delta_{n1} & \Delta_{n2} & \cdots & \Delta_{nn} \ \end{pmatrix}$$

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} C^T$$

ベクトルの外積と行列式

- ベクトルの外積(クロス積)は行列式で表わすことができる
- 2次元ベクトル(を3次元で表わす)の場合

$$\begin{vmatrix} \mathbf{i} & \mathbf{j} & \mathbf{k} \\ a_1 & a_2 & 0 \\ b_1 & b_2 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \mathbf{i} & a_1 & b_1 \\ \mathbf{j} & a_2 & b_2 \\ \mathbf{k} & 0 & 0 \end{vmatrix} = (a_1b_2 - a_2b_1)\mathbf{k}$$

• 3次ベクトルの場合

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{i} & \mathbf{j} & \mathbf{k} \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \mathbf{i} & a_1 & b_1 \\ \mathbf{j} & a_2 & b_2 \\ \mathbf{k} & a_3 & b_3 \end{vmatrix} = (a_2b_3 - a_3b_2)\mathbf{i} - (a_1b_3 - a_3b_1)\mathbf{j} + (a_1b_2 - a_2b_1)\mathbf{k}$$

- n次ベクトルの場合
 - ▶ n-1個のn次ベクトルの積を行列式で表わす。単位ベクトルをenとすると

$$\mathbf{v}_{1} \times \mathbf{v}_{2} \times ... \times \mathbf{v}_{n-1} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_{1} & \mathbf{e}_{2} & \cdots & \mathbf{e}_{n} \\ v_{11} & v_{12} & \cdots & v_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ v_{(n-1)1} & v_{(n-1)2} & \cdots & v_{(n-1)n} \end{vmatrix}$$

この定義の場合、2次元ベクトルの クロス積は、1つのベクトルで、

$$cross(\mathbf{v}) = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} = -v_2 \mathbf{e}_1 + v_1 \mathbf{e}_2 \quad \mathbf{z} \quad \mathbf{z}$$

固有値と固有ベクトル

• 有限次元線形空間 V 上の線形変換 A に対して、次の方程式

$$Ax = \lambda x$$

を満たす零でないベクトルxとスカラー λ が存在するとき、xをAの固有ベクトル、 λ をAの固有値と呼ぶ。

• 固有値は、行列式に関する次の方程式を解くことによって求められる。

$$\det(\lambda I - A) = 0$$

• 但しI は単位行列である。この方程式のことを固有方程式(または特性方程式) という。

正方行列とベクトルの積

- 通常、ベクトルは、列ベクトルの形で記述される。
- そのため、ベクトルvは、正方行列Mと積を取るときは、以下のように後ろから掛けられる。

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}, \mathbf{v'} = M\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v'_1 \\ v'_2 \\ \vdots \\ v'_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1n} \\ m_{21} & m_{22} & \cdots & m_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \cdots \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$$

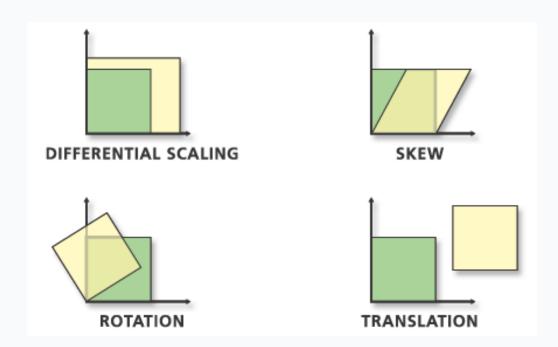
- 多くのCGライブラリでは、ベクトルuは、行ベクトルの形で記述される。ベクトルの転置になっている。 $u = v^{T}$
- そのため、ベクトルは、正方行列との積を取るときは、以下のように前から掛けられる

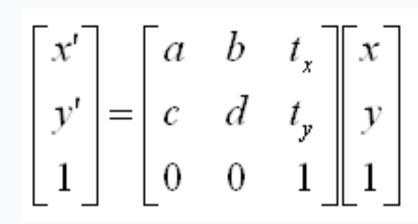
アフィン変換

- 正方行列を使って座標上の移動や回転などを表わす
- 2次元の場合は、大きさ3の正方行列を用いる
- 3次元の場合は、大きさ4の正方行列を用いる
- 座標値を表わすのに、ベクトルの成分が1つ余分になるが、その部分には、1を 入れる

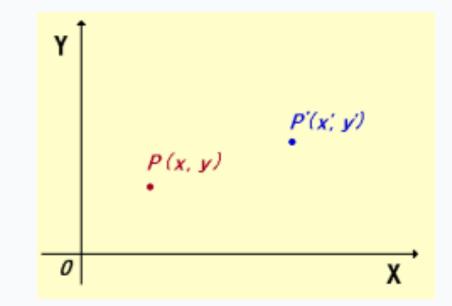
Affine変換

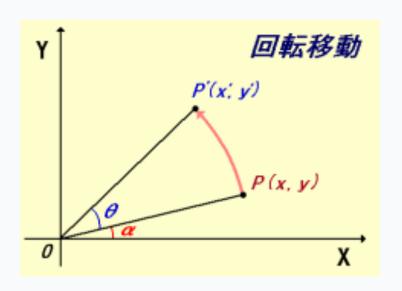
- 移動
- 回転
- ・拡大・縮小
- シアー(斜)
- 鏡像





移動変換





$$\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta & 0 \\ -\sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

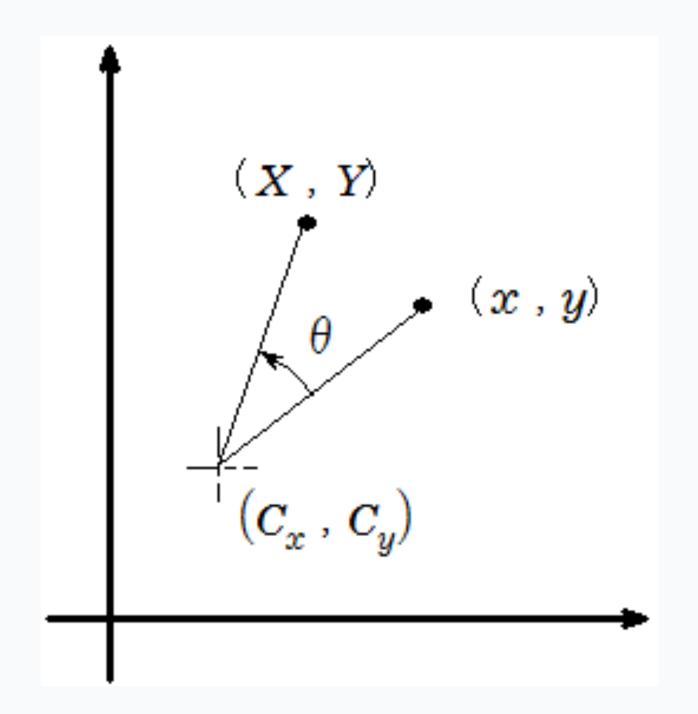
$$\begin{bmatrix}
 s_x & 0 & 0 \\
 0 & s_y & 0 \\
 0 & 0 & 1
 \end{bmatrix}$$

回転変換

拡大縮小·鏡像変換

Affine変換の組み合わせ

• 任意の点の周りの回転



$$\begin{pmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & C_x \\ 0 & 1 & C_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos\theta & -\sin\theta & 0 \\ \sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -C_x \\ 0 & 1 & -C_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$
 元へ戻す 原点周りの回転 原点へ移動

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos\theta & -\sin\theta & C_x - C_x \cos\theta + C_y \sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta & C_y - C_x \sin\theta - C_y \cos\theta \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$

http://imagingsolution.blog107.fc2.com/blog-entry-111.html

3次元のAffine変換

- 4次の正方行列で表現する
- 移動

拡縮·鏡像

$$\begin{bmatrix} s_x & 0 & 0 & 0 \\ 0 & s_y & 0 & 0 \\ 0 & 0 & s_z & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

• 回転 (z軸が奥行き方向とする)

x軸周り

y軸周り

z軸周り

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\theta & \sin\theta & 0 \\ 0 & -\sin\theta & \cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & 0 & -\sin \theta & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \sin \theta & 0 & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$