

線形といえば (by 山田)

「線形○○」「1次○○」と言ったら、

足し算 (+) と スカラー倍 について何か条件を課した

と心得るべし. 教科書の索引を使って, いろいろな用語の意味 (課した条件) を調べよ. ここではいくつかまとめておく. 以下では V, W などは空集合ではないとする.

① V を $\mathbb{R}^n$ (n 次元数ベクトル空間) とする. 次の2つの 演算 に注目する.

(1) 和 が定義されている. つまり

$$\mathbf{a}, \mathbf{b} \in V \Rightarrow \mathbf{a} + \mathbf{b} \in V$$

「 $\mathbf{a}, \mathbf{b}$ が V に属すならば, 和 $\mathbf{a} + \mathbf{b}$ も V に属す」

厳密に数式記号を用いると $\forall \mathbf{a}, \forall \mathbf{b} \in V \Rightarrow \mathbf{a} + \mathbf{b} \in V$ であるが, 「 $\Rightarrow$ “ならば”」は “である全ての場合に ” と解釈して通常 「 $\forall$ “任意の”」は省略される. 以下では全て省略形で述べる.

(2) スカラー倍 が定義されている. つまり

$$k \in \mathbb{R}, \mathbf{a} \in V \Rightarrow k\mathbf{a} \in V$$

(1+2 : 合わせ技) V 内で1次結合が定義される. つまり

$$k_1, k_2 \in \mathbb{R}, \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2 \in V \Rightarrow k_1\mathbf{a}_1 + k_2\mathbf{a}_2 \in V$$

・ $k_1 = k_2 = 1$ にすれば 条件 (1) を, $k_2 = 0$ にすれば 条件 (2) を導く.

● 2つの演算 “足し算” と “スカラー倍” を定義された集合を **線形空間** という.

② $\mathbf{a}$ が $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ の **1次結合** であるとは,

n 個のスカラー $c_1, c_2, \dots, c_n$ が存在して
 $\mathbf{a} = c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_n\mathbf{a}_n$ と表わされること.

③ $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ の **1次関係式** とは, それらの1次結合で $\mathbf{0}$ を表す

$$c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_r\mathbf{a}_r = \mathbf{0}$$

の形の式のこと. すべての係数 c_i が0 のとき 「自明な1次関係式」という.
逆に, 少なくとも1つの係数が0でないとき 「非自明な1次関係式」という.

4 (V 内で) ベクトルの集合 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ が **1 次独立** であるとは,

「『 $c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_r\mathbf{a}_r = \mathbf{0}$ ならば $c_1 = c_2 = \dots = c_r = 0$ 』が成り立つ」こと
言い換えると

「 $c_1 = \dots = c_r = 0$ 以外では $c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_r\mathbf{a}_r = \mathbf{0}$ は成り立たない」こと

を表す. スカラーの $0 \in \mathbb{R}$ とゼロベクトル $\mathbf{0} \in V$ の区別に注意. 1 次独立でないことを 1 次従属という. つまり, r 個の元 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ が **1 次従属** であるとは,

「 $c_1 = \dots = c_r = 0$ 以外で $c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_r\mathbf{a}_r = \mathbf{0}$
となる係数 $c_1, c_2, \dots, c_r$ が存在する」こと

を表す. つまり「非自明な 1 次関係式が存在する」ことを表す.

$r = 2$ (2 個 $\mathbf{a}, \mathbf{b}$) のとき:

$\mathbf{a}$ と $\mathbf{b}$ が 1 次従属 $\Leftrightarrow \mathbf{a} = \mathbf{0}$ または $\mathbf{b} = \mathbf{0}$ または $\exists c, \mathbf{a} = c\mathbf{b}$ (平行).

$r = 3$ (3 個 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$) のとき: $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$ が 1 次従属 となるのは,

- 3 つのうち 少なくとも 1 つが $\mathbf{0}$,
- 3 つのうち ある 2 つ または 3 つ全て が平行,
- $\mathbf{a}_3 = c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2$ の形の関係式が成り立つ,

のいずれかの場合であるが, “場合” で説明するのは面倒.

例 1: $\mathbb{R}^3$ 内で $\mathbf{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{a}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{a}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ の 3 つは 1 次独立. なぜなら

$x_1\mathbf{a}_1 + x_2\mathbf{a}_2 + x_3\mathbf{a}_3 = \mathbf{0}$ を解くと $x_1 = x_2 = x_3 = 0$ となるため.

例 2: $\mathbb{R}^3$ 内で $\mathbf{b}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{b}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \mathbf{b}_3 = \begin{bmatrix} 5 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$ の 3 つは 1 次従属. なぜなら

非自明な 1 次関係式 $-7\mathbf{b}_1 + 2\mathbf{b}_2 + \mathbf{b}_3 = \mathbf{0}$ が成り立つ.

5 $\mathbb{R}^n$ 内の (or 線形空間 V の) 空でない部分集合 W が V の **線形部分空間** であるとは, 次の 3 条件が成り立つこと

(0) $\mathbf{0} \in W$

(1) W が 和 に関して閉じている. つまり $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in W \Rightarrow \mathbf{a} + \mathbf{b} \in W$

(2) W が スカラー倍 に関して閉じている. つまり $k \in \mathbb{R}, \mathbf{a} \in W \Rightarrow k\mathbf{a} \in W$

(1+2: 合わせ技) W が 1 次結合に関して閉じている. つまり

$$k_1, k_2 \in \mathbb{R}, \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2 \in W \Rightarrow k_1\mathbf{a}_1 + k_2\mathbf{a}_2 \in W$$

例 1 : $V = \mathbb{R}^n$ とする. $m \times n$ 行列 A に対して, $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ の解の集合

$N(A) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid A\mathbf{x} = \mathbf{0}\}$ は $\mathbb{R}^n$ の部分空間となる.

これを「 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ の解空間」という.

例 2 : $V = \mathbb{R}[x]_n$ (n 次以下の多項式のなす線形空間) のとき $\alpha \in \mathbb{R}$ に対し

$X_\alpha := \{f \in \mathbb{R}[x]_n \mid f(\alpha) = 0\}$ とする. X_α は $\mathbb{R}[x]_n$ の部分空間である.

6 V 内で $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ が **生成する部分空間 (張られる部分空間)**

(記号は $\langle \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r \rangle$) とは, $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ の 1 次結合の集合, つまり

$$\langle \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r \rangle = \{c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_r\mathbf{a}_r \mid \text{各 } c_i \in \mathbb{R}\}.$$

「 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ が V を生成する」とは $\langle \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r \rangle = V$, つまり

「 V に属す任意のベクトルが $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_r$ の 1 次結合で表される」こと.

・ $m \times n$ 行列 A の列ベクトル分割 $A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n]$ に対して

$$C(A) = \langle \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n \rangle$$

は $\mathbb{R}^m$ の部分空間であり「 A の**列空間**」という.

7 線形空間の **基底** と **次元**.

線形空間 V の中の有限個のベクトルの組 $\mathcal{B} = \{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n\}$ が,

(1) V を生成し なおかつ (2) 1 次独立

のとき, $\mathcal{B}$ を V の 基底 という. 実は, 次のことが成り立つ.

定理 : 線形空間 V が, 有限個のベクトルからなる基底をもつとき, 基底の取りかたは何通りもあるが, 基底をなすベクトルの 個数 は変化しない.

そこで, この「ベクトルの個数」を V の**次元** ($\dim V$) という.

(0 次元 は点, 1 次元 は線, 2 次元 は面, 3 次元 は空間, ...)

例 : $V = \mathbb{R}^n$ (次元は n) のとき, $\mathbf{e}_i$ を「 i 番目のみ 1 で他が全て 0 のベクトル」とすると $\mathcal{E} = \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n\}$ は $\mathbb{R}^n$ の**標準基底** と呼ばれる.

$$\mathbb{R}^3 \text{ の標準基底 : } \left\{ \mathbf{e}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{e}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$$

8 V, W は線形空間とする. **写像** $f: V \rightarrow W$ が**線形写像**であるとは, f が次の条件をみたすこと

(1) f は 和 を保つ. つまり「和の像は像の和」+ が外に出せる.

$$f(\mathbf{a} + \mathbf{b}) = f(\mathbf{a}) + f(\mathbf{b}) \quad \text{in } W$$

左辺の + は V 内の和, 右辺の + は W 内の和, 同じものではない.

(2) f は スカラー倍 を保つ. つまり「 k 倍の像は像の k 倍」定数倍が外に出せる.

$$f(k\mathbf{a}) = kf(\mathbf{a}) \quad \text{in } W$$

(1+2: 合わせ技) : f は 1 次結合を保つ.

$$f(k_1\mathbf{a}_1 + k_2\mathbf{a}_2) = k_1f(\mathbf{a}_1) + k_2f(\mathbf{a}_2) \quad \text{in } W$$

例 1 : 行列の定める写像. $m \times n$ 行列 A に対して

$$\begin{aligned} f_A : \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R}^m \\ \mathbf{x} &\mapsto \mathbf{y} = f_A(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}. \end{aligned}$$

例 2 : 微分

$$\begin{aligned} \frac{d}{dx} : C^\infty(\mathbb{R}) &\rightarrow C^\infty(\mathbb{R}) \\ f &\mapsto \frac{df}{dx}. \end{aligned}$$

$$(f + g)' = f' + g' \quad \text{や} \quad (cf)' = cf' \quad (c \in \mathbb{R}) \quad \text{と習っただろう.}$$

線形空間の例 — $\mathbb{R}^n$ だけではない —

2つの演算“和”と“スカラー倍”を定義された集合を **線形空間** という.

例 1 : 平面や空間のベクトルの集合としての $\mathbb{R}^2$ (2次元), $\mathbb{R}^3$ (3次元),
それらの一般化としての $\mathbb{R}^n$ (n 次元) .

例 2 : x に関する n 次以下の多項式の集合

$$\mathbb{R}[x]_n = \{a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0 \mid a_i \in \mathbb{R}\} \quad (n+1 \text{ 次元}) .$$

例 3 : $m \times n$ 行列の集合 $M_{m \times n}$ (mn 次元) .

例 4 : $\mathbb{R}$ 上の C^∞ (あるいは C^n) 級関数の集合 $C^\infty(\mathbb{R}), C^n(\mathbb{R})$, (次元は無限) .

「線形〇〇」「1 次〇〇」のような用語は 本来, 一般の 線形空間 について定義される.

空間図形：直線と平面

直線の式： 点 $A(a_1, a_2, a_3)$ を通る, 方向ベクトル $\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$ の直線の式

$$\frac{x - a_1}{v_1} = \frac{y - a_2}{v_2} = \frac{z - a_3}{v_3}$$

ただし v_1, v_2, v_3 の中に 0 がある場合は式を変形する.

(例 $\frac{x-4}{1} = \frac{y-5}{0} = \frac{z-6}{3}$ とはせず $\frac{x-4}{1} = \frac{z-6}{3}, y=5$ とする.)

注意：見かけの違う式が同じ直線を表すことがある.

考え方： $\overrightarrow{OX} = \overrightarrow{OA} + t\boldsymbol{v}$ ($t \in \mathbb{R}$) と表せる点 $X(x, y, z)$ の集合と考える.

平面の式： 点 $A(a_1, a_2, a_3)$ を含む, 法線 ベクトル $\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$ の平面の式

$$v_1(x - a_1) + v_2(y - a_2) + v_3(z - a_3) = 0$$

$$\text{変形すると} \quad v_1x + v_2y + v_3z = v_1a_1 + v_2a_2 + v_3a_3$$

左辺は 1 次式で, 右辺は定数.

考え方： $\boldsymbol{v} \perp \overrightarrow{AX}$ つまり $\boldsymbol{v} \cdot \overrightarrow{AX} = 0$ となる点 $X(x, y, z)$ の集合と考える.

点と平面の距離の公式： 点 (x_0, y_0, z_0) と 平面 $ax + by + cz = d$ との距離は

$$\frac{|ax_0 + by_0 + cz_0 - d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}}$$

考察：点が平面上にあれば距離は 0. 公式の分子が 0 になることと対応している.

チェック項目

- (A1) 3 点を含む平面の式を求める.
- (A2) 交わる平面と直線の式が与えられたとき, 交点の座標を得る.
- (A3) 直線の式とその上にない点の座標が与えられたとき,
それらを含む平面の式を得る.
- (A4) 交わる 2 直線の式が与えられたとき, 交点の座標を得る.
- (A5) 交わる 2 平面の式が与えられたとき, 交線の式を得る.
- (A6) 交わる 2 直線 あるいは 平行な 2 直線の式が与えられたとき,
それらを含む平面の式を得る.
- (B1) 2 つの直線の式が与えられたとき, 位置関係を判断する.
一致 / 平行 / 交わる / ねじれの位置

(B2) 2つの平面の式が与えられたとき, 位置関係を判断する.

一致 / 平行 / 交わる

(B3) 直線の式と平面の式が与えられた時, 位置関係を判断する.

含まれる / 平行 / 交わる

(C1) 点の座標と直線の式から「点と直線の距離」を求める.

(C2) 点の座標と平面の式から「点と平面の距離」を求める.

(C3) 平行な2直線 または 2平面の式から, その「幅」を求める.

(C4) ねじれの位置の2直線の式から「最短距離」を求める.

(C5) 交わる 直線と平面 の式から, その 直線と平面のなす角 を求める.

(C6) 交わる2平面の式から, その 2平面のなす角 を求める.

(D) ねじれの位置の2直線の式から「最短距離を与える2点」の座標を求める.

練習問題: xyz -空間内で, 点の座標 や 直線・平面の式を次の通りとする.

点 A : $(4, -7, 0)$

$$\begin{array}{ll} \text{直線 } l: & \frac{x-4}{1} = \frac{y-5}{2} = \frac{z-6}{3} \\ m_2: & \frac{x-3}{2} = \frac{y-6}{1} = \frac{z-8}{1} \end{array} \quad \begin{array}{ll} m_1: & \frac{x-3}{-2} = \frac{y-3}{-4} = \frac{z-3}{-6} \\ m_3: & \frac{x}{2} = \frac{y+4}{1} = \frac{z-4}{1} \end{array}$$

$$\begin{array}{ll} \text{平面 } \alpha: & x - 2y + 3z = 6 \\ \gamma_1: & 2x - 4y + 6z = 6 \end{array} \quad \begin{array}{ll} \beta: & x - y - z = -11 \\ \gamma_2: & 2x - 4y + 6z = 12 \end{array}$$

(a2) 直線 l と平面 α の交点の座標を求めよ.

(a3) 直線 l と点 A を含む平面の式を求めよ.

(a4) 交わる2直線 l と m_2 の交点の座標を求めよ.

(a5) 交わる2平面 α と β の交線の式を求めよ.

(a6) 交わる2直線 l と m_2 を含む平面の式を求めよ.

(b1) 直線の組4種類: l と m_1 / m_2 と m_3 / m_1 と m_2 / m_1 と m_3 / の位置関係を述べよ.

(b2) 平面の組3種類: α と β / α と γ_1 / α と γ_2 / の位置関係を述べよ.

(b3) 直線と平面の組3種類: l と α / m_2 と β / m_3 と β / の位置関係を述べよ.

(c1) 点 A と 直線 l の距離を求めよ.

(c2) 点 A と 平面 α の距離を求めよ.

(c3) 平行な2直線 m_2 と m_3 , また 平行な2平面 γ_1 と γ_2 の幅を求めよ.

(c4) ねじれの位置の2直線 l と m_3 の間の最短距離を求めよ [外積を用いるのが早い]

(c5) 交わる2平面 α と β のなす角を求めよ.

(c6) 直線 l と平面 α のなす角を φ_1 とするとき $\cos \varphi_1$ を求めよ.

直線 l と平面 β のなす角を φ_2 とするとき $\cos \varphi_2$ を求めよ.

(d) ねじれの位置の2直線 l と m_3 について最短距離を与える2点の座標を求めよ.

外積（ベクトル積）（by 山田）

1 定義 $\mathbb{R}^3$ の2つのベクトル $\mathbf{a} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$ に対して、次のベクトルを $\mathbf{a}$ と $\mathbf{b}$ の外積（ベクトル積）とよび $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ と表す.

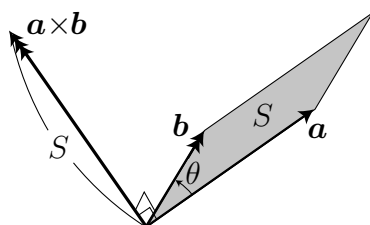
$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{bmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \begin{vmatrix} a_2 & b_2 \\ a_3 & b_3 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} a_3 & b_3 \\ a_1 & b_1 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{vmatrix} \end{bmatrix} \quad \text{覚え方} \quad \begin{matrix} a_1 & b_1 & \dots\dots\dots (3) \\ a_2 & b_2 & \dots (1) \\ a_3 & b_3 & \dots\dots (2) \\ a_1 & b_1 & \end{matrix}$$

例： $\begin{bmatrix} a \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ b \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ ab \end{bmatrix}.$

2 幾何的性質

- (1) $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ の方向は、 $\mathbf{a}$ と $\mathbf{b}$ の両方に直交する.
- (2) $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ の長さは、 $\mathbf{a}$ と $\mathbf{b}$ とで定まる平行四辺形の面積である.
- (3) $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ の向きは、 $\mathbf{a}$, $\mathbf{b}$, $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ がこの順に右手系.

この3つの性質で $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ は特徴つけられる.



3 公式

- (1) [線形性]
$$\begin{aligned} (c_1 \mathbf{a}_1 + c_2 \mathbf{a}_2) \times \mathbf{b} &= c_1 (\mathbf{a}_1 \times \mathbf{b}) + c_2 (\mathbf{a}_2 \times \mathbf{b}). \\ \mathbf{a} \times (d_1 \mathbf{b}_1 + d_2 \mathbf{b}_2) &= d_1 (\mathbf{a} \times \mathbf{b}_1) + d_2 (\mathbf{a} \times \mathbf{b}_2). \end{aligned}$$
- (2) [交代性] $\mathbf{b} \times \mathbf{a} = -(\mathbf{a} \times \mathbf{b}).$ 特に, $\mathbf{a} \times \mathbf{a} = \mathbf{0}.$
- (3) [ラグランジュの公式] $\mathbf{a}$ と $\mathbf{b}$ のなす角を θ とすると
$$\|\mathbf{a} \times \mathbf{b}\|^2 = \|\mathbf{a}\|^2 \cdot \|\mathbf{b}\|^2 - \langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle^2 = (\|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\| \sin \theta)^2.$$
- (4) [結合法則をみたさない] 一般に $(\mathbf{a} \times \mathbf{b}) \times \mathbf{c} \neq \mathbf{a} \times (\mathbf{b} \times \mathbf{c}).$

例： $\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right) \times \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$ 一方 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \times \left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$

外積の利用例

【問1】 (a1) 3点 $A(1, 0, 0)$, $B(0, 2, 0)$, $C(0, 0, 3)$ を含む平面の式を求めよ.

解説: $\overrightarrow{AB} \times \overrightarrow{AC} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 3 \\ 2 \end{bmatrix}$ が法ベクトル (の1つ) で, 点 A を通っているから $6(x-1) + 3(y-0) + 2(z-0) = 0$. 整理して $6x + 3y + 2z = 6$. (答)
この平面の式は $\frac{x}{1} + \frac{y}{2} + \frac{z}{3} = 1$ と表示しておくとも確認しやすい. (図を描いてみよ.)

【問2】 (c4) ねじれの2直線 l と m の最短距離を求めよ.

$$l: \frac{x-4}{1} = \frac{y-5}{2} = \frac{z-6}{3}, \quad m: \frac{x}{2} = \frac{y+4}{1} = \frac{z-4}{1}$$

解説: 最短距離を与える l, m 上の点を求めなくて良い場合は, 次の方法が早い.

(1) m を含み, l と平行な平面 α の式を求める.

(2) l 上の点と平面 α の距離を求める.

(1) 平面 α の法ベクトルは, 2直線 l, m の方向ベクトル $\vec{v}_l, \vec{v}_m$ のどちらとも垂直.

そのようなベクトルは外積で求められる: $\vec{v}_l \times \vec{v}_m = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 5 \\ -3 \end{bmatrix}$.

α は m を含み m 上に点 $(0, -4, 4)$ があるので α の式は

$$-(x-0) + 5(y+4) - 3(z-4) = 0, \quad \text{整理して} \quad x - 5y + 3z = 32.$$

(2) l 上に点 $(4, 5, 6)$ があるので l から α への距離は

$$\frac{|4 - 5 \cdot 5 + 3 \cdot 6 - 32|}{\sqrt{1^2 + (-5)^2 + 3^2}} = \sqrt{35}. \quad (\text{答})$$

【問3】 (a5) 2平面 α と β の交線 l を求めよ.

$$\alpha: x - 2y + 3z = 6, \quad \beta: x - y - z = -11$$

解説: 求める交線 l の方向ベクトル $\vec{v}$ は, 2平面の法ベクトルの両方に垂直.

外積で求められる:

$$\vec{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}$$

l は平面 α, β の両方に属す点 $(-28, -17, 0)$ を通る, 方向ベクトル $\vec{v}$ の直線

$$l: \frac{x+28}{5} = \frac{y+17}{4} = \frac{z}{1}. \quad (\text{答})$$

注: 連立方程式 $\begin{cases} x - 2y + 3z = 6 \\ x - y - z = -11 \end{cases}$ の解が $\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -28 \\ -17 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 5 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}$ であることと対応.