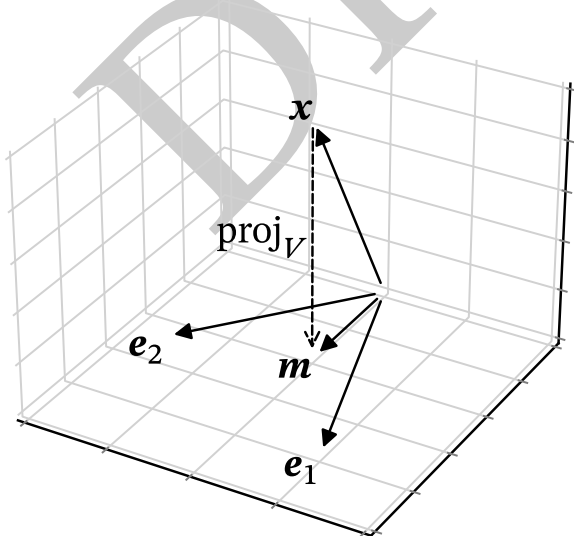


# 信号解析の数理

線型代数で信号を理解するために

calamari\_dev



DRAFT

# はじめに

準備中.

2022 年〇月

calamari\_dev

DRAFT

DRAFT

# 目次

はじめに	iii
記号について	vii
<b>第 1 章 数ベクトル空間</b>	<b>1</b>
1.1 行列とベクトル空間	1
基底／基底変換／固有値と固有空間／対角化	
1.2 直交射影	4
直交射影／直交補空間／スペクトル定理	
1.3 最小二乗問題	5
最小二乗問題／特異値分解／擬似逆行列	
1.4 離散フーリエ変換	5
1.5 多重解像度解析	5
1.A 主成分分析	5
1.B 低ランク近似	6
1.C 窓関数	6
演習問題	6
<b>第 2 章 ヒルベルト空間</b>	<b>7</b>
2.1 無限次元の線型空間	9
距離空間／ノルム線型空間／内積空間／ヒルベルト空間	
2.2 直交射影	9
直交射影／直交補空間／正規直交列	
2.3 フーリエ級数展開	9
フーリエ級数展開／フーリエ変換	
2.4 多重解像度解析	9
多重解像度解析／ウェーブレット変換	
2.A 半ノルムと $L^p$ 空間	9

演習問題	9
<b>第3章 確率空間</b>	<b>11</b>
3.1 確率空間	11
3.2 ウィナーフィルタ	11
3.3 カルマンフィルタ	11
3.A カルネン・レーベ変換	11
演習問題	11
<b>索引</b>	<b>13</b>

# 記号について

書籍ごとに異なることが多い記号について，記号と定義の組を示します．これら以外の記号については，巻末の索引を参照してください．

記号	定義
$\mathbb{N}$	$\{1, 2, \dots\}$
$\mathbb{K}$	実数体 $\mathbb{R}$ か複素数体 $\mathbb{C}$
$S^c$	集合 $S$ の補集合
$\text{cl } S$	集合 $S$ の閉包
$\delta_{ij}$	クロネッカーのデルタ
$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle$	ベクトル $\mathbf{u}$ , $\mathbf{v}$ の内積
$\ \mathbf{v}\ $	ベクトル $\mathbf{v}$ のノルム
$\mathbf{I}$	単位行列
$\mathbf{O}$	零行列
$\mathbf{M}^\text{T}$	行列 $\mathbf{M}$ の転置行列
$\mathbf{M}^\text{H}$	行列 $\mathbf{M}$ のエルミート転置
$\ \mathbf{M}\ _\text{F}$	行列 $\mathbf{M}$ のフロベニウスノルム
$\mathcal{N}(m, \sigma^2)$	平均 $m$ , 分散 $\sigma^2$ の正規分布
$\mathcal{N}(\mathbf{m}, \Sigma)$	平均 $\mathbf{m}$ , 分散共分散行列 $\Sigma$ の多変量正規分布
$\hat{f}_n$	関数 $f$ のフーリエ係数
$\mathcal{F} f$	関数 $f$ のフーリエ変換

DRAFT



# 第 1 章 数ベクトル空間

第 1 章で書く予定のことを並べておく．

## 1.1 行列とベクトル空間

信号解析に関連する議論へと移る前に，有限次元の線型代数について簡単に説明しておく．

### 1.1.1 基底

任意のベクトル  $\mathbf{x} = [x_1 \ \cdots \ x_n]^T \in \mathbb{K}^n$  は，第  $i$  成分が 1，他の成分が 0 のベクトル  $\mathbf{e}_i$  を用いて  $\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + \cdots + x_n\mathbf{e}_n$  と表せる．すなわち，集合  $\mathcal{B}_n = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  は「 $\mathbb{K}^n$  のすべての元を  $\mathcal{B}_n$  の元の線型結合で書ける」という性質を持つ．

一般に，ベクトル空間  $V$  の部分集合  $S$  に対して， $S$  の元の線型結合で書けるベクトルの全体集合を  $S$  が**生成する部分空間**（generated subspace）といい， $\text{span } S$  と表記する．この記法を使えば，先述した  $\mathcal{B}_n$  が持つ性質を「 $\text{span } \mathcal{B}_n = \mathbb{K}^n$  が成り立つ」と言い換えられる．

$\text{span } S = \mathbb{K}^n$  を満たす集合  $S \subset \mathbb{K}^n$  は， $\mathcal{B}_n$  以外にも無数にある．たとえば  $\mathbb{K}^n = \mathbb{R}^2$  のとき，集合  $T = \{[1 \ 1]^T, [2 \ -1]^T, [-1 \ 0]^T\}$  が生成する部分空間は  $\mathbb{R}^2$  である．しかし， $\mathcal{B}_2 = \{[1 \ 0]^T, [0 \ 1]^T\}$  の元の線型結合で  $\mathbb{R}^2$  の元を表す方法はただ 1 通りであるのに対して， $T$  はこの性質を持たない（図 1.1）．

$S$  の元の線型結合で  $\text{span } S$  の元を一意に表せるとき，任意の  $a_i, b_i \in \mathbb{K}$ ， $\mathbf{v}_i \in S$  について

$$\sum_{i=1}^k a_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^k b_i \mathbf{v}_i \implies (a_1, \dots, a_k) = (b_1, \dots, b_k) \quad (1.1)$$

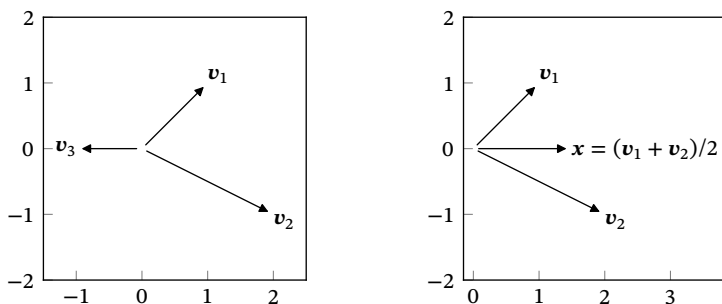


図 1.1  $T$  の元の線型結合で  $\mathbf{x} = [3/2 \ 0]^T$  を表した様子. 明らかに  $\mathbf{x} = (-3/2)\mathbf{v}_3$  である一方,  $\mathbf{x} = (\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2)/2 = (1/2)\mathbf{v}_1 + (1/2)\mathbf{v}_2$  も成り立つ.

が成立する.  $c_i = a_i - b_i$  とおくと, 式 (1.1) は

$$\sum_{i=1}^k c_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0} \implies c_1 = \cdots = c_k = 0 \quad (1.2)$$

と同値である.

任意の  $c_1, \dots, c_k \in \mathbb{K}$  に対して式 (1.2) が成立するとき,  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  は**線型独立**であるという. 特に,  $V = \text{span } S$  かつ,  $S$  の元からなる有限個のベクトルの組が常に線型独立であるとき,  $S$  は  $V$  の**基底**であるという. 以上を定義 1.1.1, 1.1.2 にまとめておく.

**定義 1.1.1 (生成系・線型独立・線型従属)**  $V$  を  $\mathbb{K}$  上のベクトル空間,  $S$  を  $V$  の部分集合とする.

1.  $V = \text{span } S$  であるとき,  $S$  を  $V$  の**生成系** (generating set) という
2.  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in V$  が  $\sum_{i=1}^k c_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0} \implies c_1 = \cdots = c_k = 0$  を満たすとき,  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  は**線型独立** (linearly independent) であるという
3.  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in V$  が線型独立でないとき,  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  は**線型従属** (linearly dependent) であるという

**定義 1.1.2 (基底)**  $V$  を  $\mathbb{K}$  上のベクトル空間,  $\mathcal{B}$  を  $V$  の部分集合とする.  $\mathcal{B}$  が  $V$  の生成系かつ,  $\mathcal{B}$  に属する有限個のベクトル  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  が常に線型独立であるとき,  $\mathcal{B}$  は  $V$  の**基底** (basis) であるという.

**例 1.1.3 (標準基底)**  $\mathcal{B}_n$  は  $\mathbb{K}^n$  の基底である.  $\mathcal{B}_n$  を  $\mathbb{K}^n$  の **標準基底** (standard basis) という. ◇

さきほどの議論によれば,  $S$  の元の線型結合で  $\text{span } S$  の元を一意に表せるとき, 任意の  $c_1, \dots, c_k \in \mathbb{K}$  について式 (1.2) が成立する. すなわち,  $S$  は  $\text{span } S$  の基底である. 実はこの逆も示せるので, 次の命題が成立する.

**命題 1.1.4**  $V$  を  $\mathbb{K}$  上のベクトル空間,  $S$  を  $V$  の部分集合とする. このとき, 次の命題は同値である.

1.  $S$  の元の線型結合で  $\text{span } S$  の元を一意に表せる
2.  $S$  は  $\text{span } S$  の基底である

$V$  の基底で有限集合のものがあるとき,  $V$  は **有限次元** (finite-dimensional) であるという.  $V$  が有限次元なら,  $V$  の基底はすべて有限集合で, その元の個数は等しい. すなわち, 元の個数  $\#\mathcal{B}$  は基底  $\mathcal{B}$  のとりかたによらず定まる.  $\#\mathcal{B}$  を  $V$  の **次元** (dimension) といい,  $\dim V$  と表記する<sup>1)</sup>.

### 1.1.2 基底変換

以下,  $V$  は有限次元であるとする.

#### 1.1.3 固有値と固有空間

**定義 1.1.5 (固有値, 固有空間)**  $A$  を  $n$  次正方行列とする. 複素数  $\lambda$  と  $0$  でないベクトル  $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$  が式  $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$  を満たすとき,  $\lambda$  を  $A$  の **固有値** (eigenvalue) という. また,  $\mathbf{x}$  を  $A$  の (固有値  $\lambda$  に属する) **固有ベクトル** (eigenvector) という.

**定義 1.1.6 (固有空間)** 定義 1.1.5 の  $A$ ,  $\lambda$  について, 集合

$$E_\lambda(A) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n \mid A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}\}$$

1)  $V$  が有限次元でないときも基底は存在し, 濃度は基底の選び方に依存しない (証明は文献 [3]).

は  $\mathbb{C}^n$  の部分空間になる. 部分空間  $E_\lambda(\mathbf{A})$  を,  $\mathbf{A}$  の (固有値  $\lambda$  に属する) **固有空間** (eigenspace) という.

固有空間は次の性質を持つ.

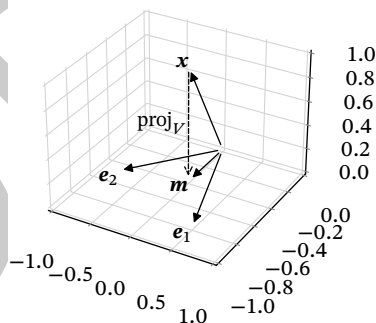
**命題 1.1.7**  $\lambda_1, \lambda_2$  を  $n$  次正方行列  $\mathbf{A}$  の固有値とする.

1.  $\mathbf{x} \in E_{\lambda_1}(\mathbf{A}) \implies \mathbf{Ax} \in E_{\lambda_1}(\mathbf{A})$
2.  $\lambda_1 \neq \lambda_2 \implies E_{\lambda_1}(\mathbf{A}) \cap E_{\lambda_2}(\mathbf{A}) = \{\mathbf{0}\}$

### 1.1.4 対角化

## 1.2 直交射影

### 1.2.1 直交射影



### 1.2.2 直交補空間

### 1.2.3 スペクトル定理

## 1.3 最小二乗問題

### 1.3.1 最小二乗問題

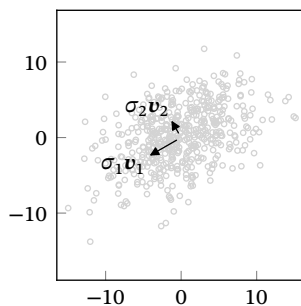
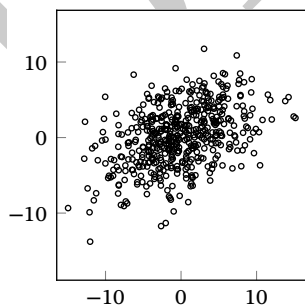
### 1.3.2 特異値分解

### 1.3.3 擬似逆行列

## 1.4 離散フーリエ変換

## 1.5 多重解像度解析

## 1.A 主成分分析



## 1.B 低ランク近似

## 1.C 窓関数

### 演習問題

DRAFT

## 第 2 章 ヒルベルト空間

第 2 章で書く予定のことを並べておく.

DRAFT

DRAFT



## 2.1 無限次元の線型空間

### 2.1.1 距離空間

### 2.1.2 ノルム線型空間

### 2.1.3 内積空間

### 2.1.4 ヒルベルト空間

## 2.2 直交射影

### 2.2.1 直交射影

### 2.2.2 直交補空間

### 2.2.3 正規直交列

## 2.3 フーリエ級数展開

### 2.3.1 フーリエ級数展開

### 2.3.2 フーリエ変換

## 2.4 多重解像度解析

### 2.4.1 多重解像度解析

### 2.4.2 ウェーブレット変換

### 2.4.3 半ノルム空間

DRAFT

## 第 3 章 確率空間

第 3 章で書く予定のことを並べておく.

### 3.1 確率空間

### 3.2 ウィナーフィルタ

### 3.3 カルマンフィルタ

### 3.A カルーネン・レーベ変換

### 演習問題

## 参考文献

- [1] 齋藤正彦. 線型代数入門. 東京大学出版会, 2020, 274p., (基礎数学, 1).
- [2] 松坂和夫. 集合・位相入門. 岩波書店, 2018, 329p.
- [3] 雪江明彦. 環と体とガロア理論. 日本評論社, 2019, 300p., (代数学, 2).

## 索引

	【記号】	固有値	3		【は】	
$\dim V$	3	固有ベクトル	3	標準基底	3	
$\text{span } S$	1			部分空間		
$E_\lambda(A)$	3	【さ】		生成する—	1	
	【か】	次元	3		【や】	
基底	2	線型従属	2	有限次元	3	
固有空間	3	線型独立	2			