

回顾上节课内容:

1. \mathbb{R}^n 的子空间的定义

设 \mathcal{M} 为 \mathbb{R}^n 的非空子集, 如果对任意 $\boldsymbol{v}, \boldsymbol{w} \in \mathcal{M}$ 都满足

(1) $\boldsymbol{v} + \boldsymbol{w} \in \mathcal{M}$

(2) $c\boldsymbol{v} \in \mathcal{M}, \forall c \in \mathbb{R}$

则称 \mathcal{M} 为 \mathbb{R}^n 的一个**子空间**.

2. 构造子空间的方法

(1) 通过线性生成构造: $S: \boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_r$ 为 \mathbb{R}^n 中的一向量组

$\text{Span}(S) = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_r) = \{c_1\boldsymbol{v}_1 + \dots + c_r\boldsymbol{v}_r \mid c_1, \dots, c_r \in \mathbb{R}\}$ 为 \mathbb{R}^n 的子空间

(2) 通过线性映射构造

问题: 子空间是否都可以通过 Span 得到?

是否都可以通过线性映射 (象空间、零空间) 得到?

矩阵的四个基本子空间

$$A = \begin{bmatrix} \tilde{\mathbf{a}}_1^T \\ \vdots \\ \tilde{\mathbf{a}}_m^T \end{bmatrix} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n] \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$$

A 的列空间 $\mathcal{R}(A) = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n) = \{Ax \mid x \in \mathbb{R}^n\}$. 列空间为 \mathbb{R}^m 的子空间

A 的行空间 $\mathcal{R}(A^T) = \text{Span}(\tilde{\mathbf{a}}_1, \dots, \tilde{\mathbf{a}}_m)$. 行空间为 \mathbb{R}^n 的子空间

A 的零空间 $\mathcal{N}(A) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid A\mathbf{x} = \mathbf{0}\}$. 零空间为 \mathbb{R}^n 的子空间

A 的左零空间 $\mathcal{N}(A^T) = \{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m \mid A^T\mathbf{y} = \mathbf{0}\}$. 左零空间为 \mathbb{R}^m 的子空间

子空间与映射的性质:

A 为满射当且仅当 $\mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^m$

A 为单射当且仅当 $\mathcal{N}(A) = \{\mathbf{0}\}$

本章的一个重要内容是求四个基本子空间的**基**和**维数**

2.2节: 基和维数的基本理论, 2.3, 2.4节求四个基本子空间的基和维数

例:

$$\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \boldsymbol{v}^T = [1 \quad 2 \quad 3]$$

$$\boldsymbol{v}^T \text{ 的列空间 } \mathcal{R}(\boldsymbol{v}^T) = \mathbb{R}$$

$$\boldsymbol{v}^T \text{ 的行空间 } \mathcal{R}(\boldsymbol{v}) = \mathbb{R}\boldsymbol{v}$$

$$\boldsymbol{v}^T \text{ 的零空间 } \mathcal{N}(\boldsymbol{v}^T) = \left\{ \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \middle| x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 0 \right\}$$

应用:

对线性映射 $\mathcal{A}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$, 以下叙述等价:

- (1) \mathcal{A} 为双射;
- (2) \mathcal{A} 为单射;
- (3) \mathcal{A} 为满射。

证明: 设 A 是 \mathcal{A} 的表示矩阵, A 为 m 阶方阵。回顾 A 可逆的等价条件:

方阵 A 可逆 \Leftrightarrow 齐次方程 $Ax = \mathbf{0}$ 只有零解 \Leftrightarrow 对任意 b , 方程 $Ax = b$ 有解.

\mathcal{A} 为单射 $\Leftrightarrow \mathcal{N}(A) = \{\mathbf{0}\} \Leftrightarrow Ax = \mathbf{0}$ 只有零解 $\Leftrightarrow A$ 可逆

\mathcal{A} 为满射 $\Leftrightarrow \mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^m \Leftrightarrow$ 对任意 b , $Ax = b$ 有解 $\Leftrightarrow A$ 可逆

命题：

\mathcal{M}, \mathcal{N} 为 \mathbb{R}^m 的子空间，则

(1) $\mathcal{M} \cap \mathcal{N} = \{\boldsymbol{v} \in \mathbb{R}^m \mid \boldsymbol{v} \in \mathcal{M}, \boldsymbol{v} \in \mathcal{N}\}$ 为 \mathbb{R}^m 的子空间。

(2) $\mathcal{M} + \mathcal{N} = \{\boldsymbol{v} + \boldsymbol{w} \mid \boldsymbol{v} \in \mathcal{M}, \boldsymbol{w} \in \mathcal{N}\}$ 为 \mathbb{R}^m 的子空间。

证明：直接验证，留为习题。

注意： $\mathcal{M} \cup \mathcal{N}$ 一般不是 \mathbb{R}^m 的子空间

例如， x 轴与 y 轴分别是 \mathbb{R}^2 的子空间，但是它们的并不是子空间。

3. 基的定义

我们看到用线性生成 (*Span*) 能够得到子空间, 我们想用**最少**的向量生成子空间, 这便得到**基(basis)**的想法.

本节和下节的主要内容:

1. 子空间都由线性生成得到
2. 定义 \mathbb{R}^m 及其子空间的基
3. 基的概念蕴含的若干问题: 存在性、数目和基扩充

基的概念涉及两个方面:

1. 线性生成 (\checkmark)
2. 线性无关



基本命题1



基本命题2

线性相关与线性无关：

回顾定义：

\mathbb{R}^m 中 n 个向量 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 称为线性相关, 如果有不全为零的一组数 c_1, \dots, c_n 使得

$$c_1 \mathbf{a}_1 + \dots + c_n \mathbf{a}_n = \mathbf{0}.$$

否则, 称它们线性无关。

线性相关、线性无关与齐次方程组是否有非零解的关系：

令 $A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n] \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$.

$$c_1 \mathbf{a}_1 + \dots + c_n \mathbf{a}_n = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n] \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 线性相关当且仅当方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 有非零解

向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 线性无关当且仅当方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解

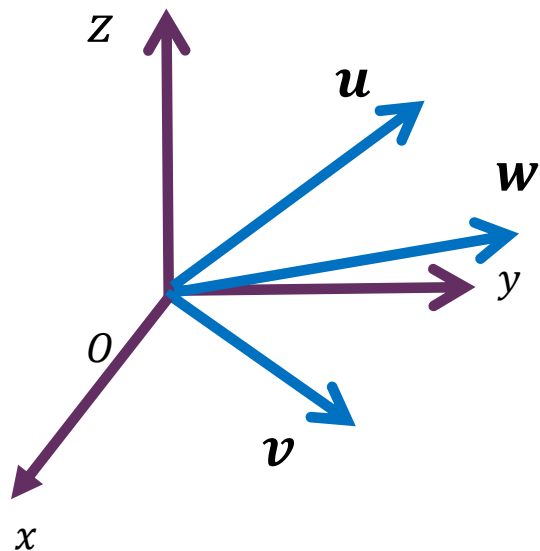
回顾命题：

设 $n > m$. 线性空间 \mathbb{R}^m 中任意 n 个向量线性相关.

这是因为 $n > m$ 时，主元个数小于列数 n 。根据方程组有解的判定定理，齐次方程组 $Ax = 0$ 一定有非零解

因此, \mathbb{R}^m 以及它的子空间中**最多有 m 个线性无关的向量**.

例:



\mathbb{R}^3 中三个非零向量 u, v, w

若已知 v, w 线性无关

u, v, w 线性相关当且仅当 $u \in \text{Span}(v, w)$

u, v, w 线性无关当且仅当 $u \notin \text{Span}(v, w)$

基本命题1:

设 v_1, \dots, v_k 为 \mathbb{R}^m 中一组线性无关向量, $v \in \mathbb{R}^m$.

v_1, \dots, v_k, v 线性相关当且仅当 $v \in \text{Span}(v_1, \dots, v_k)$.

若等价条件成立, 表示方式唯一。

理解: 对于一组线性无关的向量 $S: v_1, \dots, v_k$, 添加一个向量 v 后新得到的向量组线性相关或无关可以通过 v 是否落在 S 生成子空间决定。

证明: 若 $v \in \text{Span}(v_1, \dots, v_k)$, 则 $v = c_1 v_1 + \dots + c_k v_k$ 。

于是, $v - c_1 v_1 - \dots - c_k v_k = \mathbf{0}$ 。 v_1, \dots, v_k, v 线性相关。

反之, 假设 v_1, \dots, v_k, v 线性相关, 则存在 c_1, \dots, c_{k+1} 不全为零使得

$$c_1 v_1 + \dots + c_k v_k + c_{k+1} v = \mathbf{0}$$

若 $c_{k+1} = 0$, 则 v_1, \dots, v_k 线性相关, 与假设条件矛盾。

于是 $c_{k+1} \neq 0$, 因此 $v = -c_1/c_{k+1} v_1 + \dots - c_k/c_{k+1} v_k \in \text{Span}(v_1, \dots, v_k)$ 。

表示方式唯一：如果 $\boldsymbol{v} = c_1 \boldsymbol{v}_1 + \cdots + c_k \boldsymbol{v}_k = d_1 \boldsymbol{v}_1 + \cdots + d_k \boldsymbol{v}_k$

相减得到 $(c_1 - d_1) \boldsymbol{v}_1 + \cdots (c_k - d_k) \boldsymbol{v}_k = \mathbf{0}$

由 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k$ 线性无关, $c_1 - d_1 = \cdots = c_k - d_k = 0$

定理: (子空间都由线性生成得到)

对 \mathbb{R}^m 的任一子空间 \mathcal{M} , 存在 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k \in \mathbb{R}^m$ 使得 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k)$ 。

我们采用**筛选法**证明:

不妨设 $\mathcal{M} \neq \{\mathbf{0}\}$, 否则 $\mathcal{M} = \text{Span}(\mathbf{0})$ 。

取 \mathcal{M} 中任一非零向量 \boldsymbol{v}_1 。如果 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1)$, 则证毕。

否则, 取 $\boldsymbol{v}_2 \in \mathcal{M}$ 满足 $\boldsymbol{v}_2 \notin \text{Span}(\boldsymbol{v}_1)$ 。

由基本命题1, $\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2$ 线性无关。如果 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2)$, 则证毕。

否则, 取 $\boldsymbol{v}_3 \in \mathcal{M}$ 满足 $\boldsymbol{v}_3 \notin \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2)$ 。

由基本命题1, $\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2, \boldsymbol{v}_3$ 线性无关。以此步骤进行下去, 断言筛选过程有限步结束。

这是因为, \mathbb{R}^m 中最多有 m 个线性无关的向量。

注意: 1. 证明过程说明我们实际上可以取**线性无关**的向量组生成子空间

2. 令 $A = [\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k] \in M_{m \times k}(\mathbb{R})$, 则 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k) = \mathcal{R}(A)$

基的定义:

给定 \mathbb{R}^m 的子空间 \mathcal{M} , 若 \mathcal{M} 中存在有限个向量 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 满足:

(1) $\mathcal{M} = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n)$;

(2) $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 线性无关;

则称向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 是子空间 \mathcal{M} 的一组基.

取 $\mathcal{M} = \mathbb{R}^m$. 如果 $n > m$, \mathbb{R}^m 中任意 n 个向量线性相关



\mathbb{R}^m 以及任意子空间 \mathcal{M} 的一组基的个数小于等于 m

命题：

m 阶方阵 $A = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_m]$ 可逆当且仅当 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m$ 构成 \mathbb{R}^m 的一组基。

证明：

如果 A 可逆，则 A 为双射。

满射说明： $\text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m) = \mathbb{R}^m$

单射说明： $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解，

即 $[\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_m]\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解， $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m$ 线性无关

于是 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m$ 构成 \mathbb{R}^m 的一组基。

如果 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m$ 构成 \mathbb{R}^m 的一组基，

$A\mathbf{x} = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_m]\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解

根据矩阵可逆的判定定理， $A = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_m]$ 可逆。

(a) 基的存在性问题:

\mathbb{R}^m 的任何非零子空间 \mathcal{M} 都存在一组基。

在定理“子空间都由线性生成得到”的证明过程中看到, 我们可以取线性无关的向量组 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k$ 使得 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k)$

例: $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 5 \end{bmatrix}$, $\boldsymbol{a}_1 + \boldsymbol{a}_2 = \boldsymbol{a}_3$, 求 $\mathcal{R}(A)$ 的一组基

在 $\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3$ 中找到线性无关的向量组张成 $\mathcal{R}(A)$

$$\mathcal{R}(A) = \text{Span}(\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3) = \text{Span}(\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_2) = \text{Span}(\boldsymbol{a}_1, \boldsymbol{a}_3) = \text{Span}(\boldsymbol{a}_2, \boldsymbol{a}_3)$$

这样逐一添加比较的方法非常繁琐, 我们在2.3节会利用高斯消元求 $\mathcal{R}(A)$ 的一组基

(b) 基的数目问题:

任意两组基是否具有相同数目的向量个数? 我们在下一小节中说明。

本节小结:

(a) 子空间的构造:

1. 线性生成 2. 线性映射

(b) 基的定义

一组线性无关向量能够张成子空间

(c) 基的存在性问题:

\mathbb{R}^m 的任何非零子空间 \mathcal{M} 都存在一组基。(数目 $\leq m$)

如果 $\mathcal{M} = \text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_n)$, 能否在 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_n$ 中挑出 \mathcal{M} 的一组基?

(d) 基的数目问题 (下节)

(e) 基扩充问题 (下节)

2.2 基和维数

回顾:

基本命题1 $\rightarrow \mathbb{R}^m$ 的子空间 \mathcal{M} 都可写成 $\text{Span}(\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k)$

本节目标:

1. 在 $\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k$ 中找线性无关向量组张成 \mathcal{M} , 即找 \mathcal{M} 的一组**基**
(在第3章, 用Gram-Schmidt正交化将这组基化为标准正交基)
2. 基数目问题: 基的数目与基的选取无关, 从而定义**维数**
3. 基的扩充问题: 子空间的一组基扩充为 \mathbb{R}^m 的一组基

主要内容:

1. 向量组的基本概念

(a) 向量组的线性表示与线性等价

(b) 线性无关组和极大线性无关部分组

2. 向量组的3个基本性质

目的: 通过向量组的基本性质研究子空间中基的问题

3. 基的数目问题

4. 基的扩充问题

1. 向量组基本概念：向量组的线性表示

定义：设 S, T 为 \mathbb{R}^m 中两组向量，如果对任意 $v \in S, v \in \text{Span}(T)$ ，则称 **S 可被 T 线性表示**。

$S: w_1, \dots, w_n$ 与 $T: v_1, \dots, v_k$ 为 \mathbb{R}^m 中的两组向量，以下叙述等价

- (1) S 可以被 T 线性表示；
- (2) 存在 $k \times n$ 矩阵 A 满足 $[w_1, \dots, w_n] = [v_1, \dots, v_k]A$ ；
- (3) $\text{Span}(S) \subseteq \text{Span}(T)$.

向量组线性表示的传递性:

设 $S: \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_n, T: \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k, R: \mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_r$ 为 \mathbb{R}^m 的三组向量。

如果 S 可以被 T 线性表示, T 可以被 R 线性表示, 则 S 可以被 R 线性表示。

证明:

$$\text{Span}(S) \subseteq \text{Span}(T), \text{Span}(T) \subseteq \text{Span}(R) \Rightarrow \text{Span}(S) \subseteq \text{Span}(R)$$

注意: 向量组的线性表示**不是**等价关系

向量组的基本概念：线性等价

定义： \mathbb{R}^m 中两组向量 $S: \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_n$, $T: \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ **线性等价**,
如果它们可以相互表示。

等价地, $\text{Span}(S) = \text{Span}(T)$,

即 S 与 T 生成相同的子空间。

线性等价是个等价关系。

向量组的基本概念：线性无关组与极大线性无关部分组

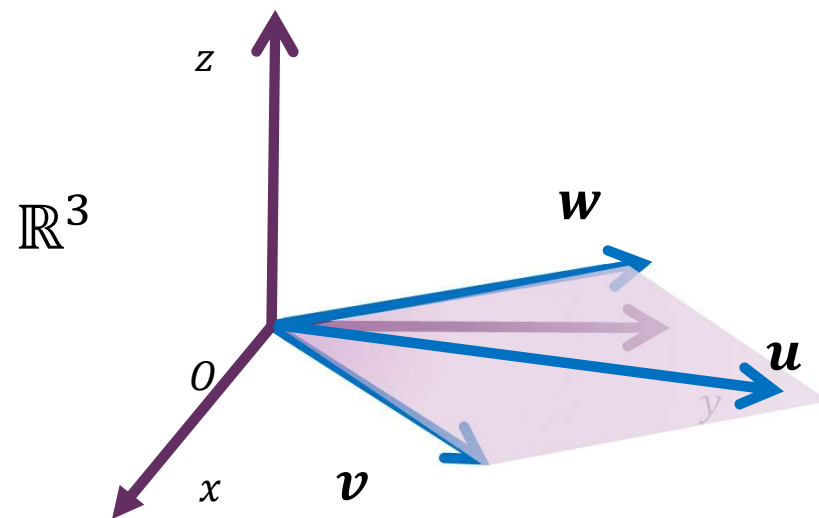
定义：设 $S: v_1, \dots, v_n$ 为 \mathbb{R}^m 中的一组向量。如果 S 中向量线性无关，则 S 称为 **(线性) 无关组**。

定义： $S: v_1, \dots, v_n$ 为 \mathbb{R}^m 中一组向量。设 v_{i_1}, \dots, v_{i_k} 为 S 的一个部分组，如果：

- (1) v_{i_1}, \dots, v_{i_k} 线性无关；
- (2) S 可以被 v_{i_1}, \dots, v_{i_k} 线性表示；

则称 v_{i_1}, \dots, v_{i_k} 是 S 的一个**极大线性无关部分组**。

例：极大线性无关部分组



向量组 u, v , 向量组 u, w , 向量组 w, v 都是向量组 u, v, w 的极大线性无关部分组

例：极大线性无关部分组

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 5 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{a}_1 + \mathbf{a}_2 = \mathbf{a}_3, \text{ 求向量组 } \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3 \text{ 中的极大}$$

线性无关部分组

$$\begin{aligned} \mathcal{R}(A) &= \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3) = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_3) \\ &= \text{Span}(\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3) \end{aligned}$$





$\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2$ 线性无关; $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_3$ 线性无关; $\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$ 线性无关

因此, 它们都是极大线性无关部分组

2. 向量组的基本性质

关于向量组我们逐条建立下面3条性质

- (a) 任意向量组存在极大线性无关部分组
- (b) 线性无关组可以扩充为一个极大线性无关部分组
- (c) 向量组的任意两个极大线性无关部分组的向量个数相同

向量组		子空间
向量组 v_1, \dots, v_n		子空间 $\mathcal{M} = \text{Span}(v_1, \dots, v_n) \subseteq \mathbb{R}^m$
极大线性无关部分组		子空间的基
极大线性无关部分组向量数相同		基的个数相同
线性无关组扩充为极大线性无关部分组		基的扩充

命题: (极大线性无关部分组的存在性)

任意向量组 v_1, \dots, v_n 都存在极大线性无关部分组。

证明: 采用逐一筛选的方法。

如果 $v_1 = \mathbf{0}$, 则去掉 v_1 , 否则保留。

不妨设 $v_1 \neq \mathbf{0}$ 。如果 v_2 与 v_1 线性相关, 则去掉 v_2 ; 否则保留 v_2 。

接着考察 v_3 。如果 v_3 与 v_1, v_2 线性相关, 则去掉 v_3 ; 否则保留 v_3 。

类似地逐个考察每个向量, 如果某个向量与前一步得到的向量组线性相关, 则去掉; 否则保留。

考查完所有向量后得到原向量组的极大线性无关部分组。

命题: (无关组扩充为极大无关部分组)

设 $T: \boldsymbol{v}_{i_1}, \dots, \boldsymbol{v}_{i_k}$ 为向量组 $S: \boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_n$ 的一组线性无关向量,
则 T 可以扩充为 S 的一个极大线性无关部分组。

证明: 使用筛选法, 将 S 中的向量逐个添加到 T 中查看线性相关性。