

Chapitre 2 : Espaces vectoriels (2^{ème} partie)

Dans cette partie, on fixe un \mathbb{K} -espace vectoriel E .

Colinéarité

2.21 Définition: deux vecteurs $u, v \in E$ sont dits **colinéaires** si il existe $(\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2 \setminus \{(0,0)\}$ tels que $\lambda u = \mu v$.

On observe que le vecteur nul 0_E est colinéaire à tous les autres vecteurs de E .
Si $u \neq 0_E$ alors $\{v \in E \mid v \text{ et } u \text{ colinéaires}\} = \mathbb{K} \cdot u$.

Démonstration: \supseteq si $v \in \mathbb{K} \cdot u$ alors $\exists \lambda \in \mathbb{K}$ t.q. $v = \lambda \cdot u$
et donc $\lambda \cdot u = 1 \cdot v$.

\subseteq si $\lambda \cdot u = \mu \cdot v$ alors

\rightarrow soit $v = 0_E$, donc $v = 0 \cdot u \in \mathbb{K} \cdot u$.

\rightarrow soit $v \neq 0_E$, auquel cas $\lambda \neq 0$ et $\mu \neq 0$.

Donc $v = \frac{\lambda}{\mu} \cdot u \in \mathbb{K} \cdot u$. □

2.22 Vocabulaire: on dit aussi que la paire (u, v) est **liée** lorsque u et v sont colinéaires.
on dit que (u, v) est **libre** lorsque u et v ne sont pas colinéaires.
On a donc (u, v) libre si et seulement si $\lambda u = \mu v \Rightarrow \lambda = \mu = 0$.

2.23 Exemple [colinéarité dans \mathbb{K}^n]: commençons par le cas $n=2$.

$$\lambda \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \mu \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \iff \begin{array}{c|c} a & c \\ \hline b & d \end{array} \text{ ou } \iff ad = bc \iff \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \text{ pas inversible.}$$

(Arrows in the original image indicate row operations: $\times \frac{1}{\mu}$ on the top row and $\times \frac{1}{\lambda}$ on the bottom row.)

Plus généralement $u = (a_1, \dots, a_n)$ et $v = (b_1, \dots, b_n)$ sont colinéaires si et seulement si pour tous $1 \leq i, j \leq n$ $a_i b_j = a_j b_i$.

2.24 Exemple [colinéarité sur \mathbb{F}_2]: on suppose que $\mathbb{K} = \mathbb{F}_2$ est le corps à 2 éléments.
Deux vecteurs u et v non nuls sont colinéaires si et seulement si ils sont égaux.

Démonstration: \Leftarrow : $u = v \Rightarrow u$ et v colinéaires (Evident).

\Rightarrow : si $\lambda u = \mu v$ et que $u \neq 0_E$ et $v \neq 0_E$,
alors $\lambda \neq 0$ et $\mu \neq 0$ [Rem: $\mathbb{F} = \{0, 1\}$]

\Rightarrow : si $\lambda u = \mu v$ et que $u \neq 0_E$ et $v \neq 0_E$,
 alors $\lambda \neq 0$ et $\mu \neq 0$ [Rappel: $\mathbb{F}_2 = \{0, 1\}$]
 Donc $\lambda = \mu = 1$ et donc $u = v$.

Familles et combinaisons linéaires

2.25 Une famille de vecteurs indexée par un ensemble I et un élément $u = (u_i)_{i \in I} \in E^I$.

Définition: une famille de vecteurs $u = (u_i)_{i \in I} \in E^I$ est dite **liée** si il existe une famille de scalaires $\lambda = (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^I$ vérifiant les propriétés qui suivent: (a) les λ_i sont presque tous nuls.
 (b) les λ_i ne sont pas tous nuls.
 (c) $\sum_{i \in I} \lambda_i u_i = 0_E$.

\rightarrow (a) signifie qu'il existe un ensemble fini $J \subset I$ tel que: $\forall i \notin J, \lambda_i = 0$.

\rightarrow la somme du (c) est finie grâce à la condition (a). Une telle somme s'appelle une **combinaison linéaire** de la famille u .

\rightarrow (b) signifie qu'on exclut le cas où tous les scalaires λ_i , qu'on appelle aussi les **coefficients** de la combinaison linéaire.

\rightarrow on peut reformuler la définition comme suit: une famille u est **liée** si il existe une **combinaison linéaire nulle** dont les coefficients ne sont pas tous nuls.

Une combinaison linéaire nulle est parfois appelée une **relation de dépendance linéaire**.

2.26 Exemples: $\rightarrow I = \{1\}$: une famille constituée d'un seul vecteur est liée si et seulement si il s'agit du vecteur 0_E .

$\rightarrow I = \{1, 2\}$: une famille (u, v) constituée de deux vecteurs est liée si et seulement si u et v sont colinéaires. (en effet, quitte à changer μ en $-\mu$, on peut remplacer la contrainte $\lambda u = \mu v$ en $\lambda u + \mu v = 0$).

$\rightarrow I = \{1, 2, 3\}$: posons $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$, $u_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ et $u_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

La famille (u_1, u_2, u_3) est liée dans \mathbb{R}^3 car

$u_1 = \frac{1}{2}u_2 + u_3$ (et donc $u_1 - \frac{1}{2}u_2 - u_3 = 0_{\mathbb{R}^3}$).

• la famille $(\cos^2, \sin^2, 1)$ est liée

$$u_1 = \frac{1}{2}u_2 + u_3 \quad (\text{et donc } u_1 - \frac{1}{2}u_2 - u_3 = 0_{\mathbb{R}^3}).$$

• la famille $(\cos^2, \sin^2, 1)$ est liée
dans $\mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R}) : \forall x \in \mathbb{R}, \cos^2(x) + \sin^2(x) - 1 = 0$.

2.27 Remarques : \rightarrow une famille contenant le vecteur nul est toujours liée.

En effet : si $u_i = 0$ on pose $\lambda_i = 1$ et $\lambda_j = 0$ quel que soit $j \neq i$. On a bien $\sum_{i \in I} \lambda_i u_i = 0_E$.

\rightarrow une famille est liée si et seulement si l'un des vecteurs peut s'écrire comme combinaison linéaire des autres.

Démonstration : \Leftarrow supposons que $u_i = \sum_{j \neq i} \lambda_j u_j$, avec λ_j presque tous nuls.

Alors on pose $\lambda_i = -1$ et on obtient

$$\sum_{i \in I} \lambda_i u_i = -u_i + \sum_{j \neq i} \lambda_j u_j = 0_E.$$

\Rightarrow supposons que $\sum_{i \in I} \lambda_i u_i = 0_E$, avec λ_i presque tous nuls mais pas tous nuls :

$\exists i_0 \in I$ t.q. $\lambda_{i_0} \neq 0$.

$$\text{On a donc } \sum_{i \in I} \frac{\lambda_i}{\lambda_{i_0}} u_i = 0_E.$$

$$\text{Ainsi } u_{i_0} = \sum_{i \neq i_0} \left(-\frac{\lambda_i}{\lambda_{i_0}} \right) u_i. \quad \square$$

2.28 Dans \mathbb{K}^n , comment vérifie-t-on si une famille de vecteurs est liée ou pas ?

On s'intéresse uniquement au cas où la famille est finie : $I \cong \{1, \dots, m\}$.

Autrement dit, on considère une suite finie (u_1, \dots, u_m) de m vecteurs de \mathbb{K}^n .

La famille (u_1, \dots, u_m) est liée si et seulement si il existe $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in \mathbb{K}$ tels que $(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \neq (0, \dots, 0)$ et $\sum_{i=1}^m \lambda_i u_i = 0_{\mathbb{K}^n}$ (*).

On rappelle que si $M = (u_1 \dots u_m) \in \text{Mat}_{n \times m}(\mathbb{K})$ alors $\sum_{i=1}^m \lambda_i u_i = M \times \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix}$.

Donc $(\lambda_1, \dots, \lambda_m)$ est une solution de (*) si et seulement si $M \times \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix} = 0_{\mathbb{K}^n}$.

Conséquence : (u_1, \dots, u_m) liée $\Leftrightarrow S_M \neq \{0_{\mathbb{K}^m}\}$.

Conséquence : (u_1, \dots, u_m) liée $\Leftrightarrow S_M \neq \{0_{\mathbb{K}^m}\}$.

Exemple : on cherche à savoir si, dans \mathbb{R}^3 , la famille $\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right)$ est liée. Pour cela, on s'intéresse aux solutions du système

$$\text{linéaire } \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 2 & 5 & 1 \\ 3 & 6 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} (**)$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 2 & 5 & 1 \\ 3 & 6 & 0 \end{pmatrix} \underset{\substack{L_2 - 2L_1 \\ L_3 - 3L_1}}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 0 & -3 & -3 \\ 0 & -6 & -6 \end{pmatrix} \underset{L_3 + 2L_2}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 0 & -3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \underset{-\frac{1}{3}L_2}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Donc } (**) \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 - \lambda_3 = 0 \\ \lambda_2 + \lambda_3 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda_1 = 2\lambda_3 \\ \lambda_2 = -\lambda_3 \end{cases}$$

En particulier, $(2, -1, 1)$ est une solution :

$$2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} - 1 \cdot \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix} + 1 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

La famille est liée !

2.29 Définition : une famille qui n'est pas liée est dite **libre**.

Reformulations : $u = (u_i)_{i \in I}$ est libre si et seulement si toute combinaison linéaire nulle a tous ses coefficients nuls :

$$\sum_{i \in I} \lambda_i u_i = 0_E \Rightarrow \forall i \in I, \lambda_i = 0.$$

• Une famille est libre si aucun de ses vecteurs n'est combinaison linéaire des autres.

2.30 Exemples : \rightarrow dans $F(\mathbb{R}, \mathbb{R})$, la famille (\cos, \sin) est libre.

Démonstration : supposons que $\lambda \cos + \mu \sin = 0$.

$$\text{Alors } \lambda = \lambda \cos(0) + \mu \sin(0) = 0.$$

$$\text{et } \mu = \lambda \cos\left(\frac{\pi}{2}\right) + \mu \sin\left(\frac{\pi}{2}\right) = 0. \quad \square$$

\rightarrow dans \mathbb{R}^3 , la famille $\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$ est libre.

→ dans \mathbb{K} , la famille $\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$ est libre.

Démonstration: étudions le système linéaire associé
à la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 0 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & -1/3 \end{pmatrix}$$

L'ensemble des solutions est donc réduit au vecteur nul. La famille n'est pas libre (\Leftrightarrow elle est libre). \square

→ dans $\mathbb{K}[X]$, la famille $(X^n)_{n \in \mathbb{N}} = (1, X, X^2, \dots)$ est libre.

Démonstration: on rappelle que $\mathbb{K}[X] \subset \mathbb{K}^{\mathbb{N}}$, et que
 $\sum_{i=0}^n \lambda_i X^i = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_n, 0, 0, \dots)$
Donc si $\sum_{i=0}^n \lambda_i X^i = 0$ alors $\lambda_0 = \dots = \lambda_n = 0$. \square

Engendrement

Soit $A \subset E$ une partie.

2.31 Définition: on note $\text{Vect}(A)$ l'intersection de tous les sous-espaces vectoriels de E qui contiennent A . On l'appelle le sous-espace vectoriel engendré par A .

On observe que $\text{Vect}(A)$ est un sous-espace vectoriel de E .

On a vu que l'intersection de deux sous-espaces vectoriels est un sous-espace vectoriel, mais en réalité l'intersection $\bigcap_{i \in I} E_i$ d'une famille $(E_i)_{i \in I}$ de sous-espaces vectoriels est aussi un sous-espace vectoriel (y compris si I n'est pas fini).

$\text{Vect}(A)$ est en fait le plus petit sous-espace vectoriel de E qui contient A .

Si $u \in E^I$ est une famille de vecteurs, alors on définit
 $\text{Vect}(u) := \text{Vect}(\text{Im}(u)) = \text{Vect}\{u_i \mid i \in I\}$.

2.32 Proposition: $\text{Vect}(u)$ coïncide avec l'ensemble des combinaisons linéaires de u .

Démonstration: \supseteq : un sous-espace vectoriel est toujours stable par combinaisons linéaires de ses éléments. Comme $u_i \in \text{Vect}(u)$ quel que soit $i \in I$, on a $\sum \lambda_i u_i \in \text{Vect}(u)$.

□: on sous-évalue... en toujours... par...
 linéaires de ses éléments. Comme $u_i \in \text{Vect}(u)$ quel que soit $i \in I$, toute combinaison linéaire de u est dans $\text{Vect}(u)$.

□: l'ensemble des combinaisons linéaires de u est un sous-espace vectoriel (à montrer en exercice). Il contient tous les u_i , donc il contient $\text{Vect}(u)$, car $\text{Vect}(u)$ est le plus petit sous-espace vectoriel contenant tous les u_i . □

Remarque: toute partie $A \subset E$ peut être vue comme une famille indexée par A : $(v)_{v \in A}$.

2.33 Proposition: Soient $F_1, F_2 \subset E$ deux sous-espaces vectoriels. Alors $\text{Vect}(F_1 \cup F_2) = F_1 + F_2$.

Démonstration: □: soit $u_1 \in F_1, u_2 \in F_2$ et $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{K}$. Alors $\lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2 \in F_1 + F_2$ est une combinaison linéaire d'éléments de $F_1 \cup F_2$, donc $\lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2 \in \text{Vect}(F_1 \cup F_2)$.
 □: $F_1 \cup F_2 \subset F_1 + F_2$, donc $\text{Vect}(F_1 \cup F_2) \subset F_1 + F_2$. □

2.34 Exemples: $\rightarrow \text{Vect}(\{v\}) = \mathbb{K} \cdot v$.
 $\rightarrow \text{Vect}(\emptyset) = \{0_E\}$.
 \rightarrow si $F \subset E$ est un sous-espace vectoriel, alors $\text{Vect}(F) = F$.
 \rightarrow Considérons $u_1 = (1, 0, 1)$ et $u_2 = (1, 1, 1)$ dans \mathbb{R}^3 .
 $\text{Vect}(u_1, u_2) = \{(\lambda_1 + \lambda_2, \lambda_2, \lambda_1 + \lambda_2) \mid \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}\}$.

description paramétrique

$$= \{(x, y, x) \mid x, y \in \mathbb{R}\}$$

description cartésienne

$$= \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x = z\}$$

Interprétation matricielle: on cherche les $\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ tels qu'il existe $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ avec $(u_1, u_2) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \xrightarrow{L_3 - L_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z - x \end{pmatrix}$$

$$r \lambda + \lambda = v$$

$$(1 \ 1) \quad | \begin{matrix} z \\ z-x \end{matrix} | \quad L_3 - L_1 \quad (0 \ 0) \quad | \begin{matrix} z-x \\ z-x \end{matrix} |$$

$$\leadsto \begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 = x \\ \lambda_2 = y \\ 0 = z - x \end{cases}$$

→ poursuivons avec $u_3 = (0, 1, 0)$ et cherchons à déterminer $\text{Vect}(u_1, u_2, u_3)$. On a

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \xrightarrow{L_3 - L_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z-x \end{pmatrix}$$

$$\leadsto \begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 = x \\ \lambda_2 + \lambda_3 = y \\ 0 = z - x \end{cases}$$

Donc $\text{Vect}(u_1, u_2, u_3) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x = z\}$.

→ variante avec $v_3 = (1, 1, 0)$: on cherche à déterminer $\text{Vect}(u_1, u_2, v_3)$. On a

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}}_{M=PN} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \xrightarrow{L_3 - L_1} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}}_{=N} \underbrace{\begin{pmatrix} x \\ y \\ z-x \end{pmatrix}}_{P^{-1} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}}$$

On remarque que N , et donc M , est inversible.

Donc $\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \end{pmatrix} := M^{-1} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ est tel que

$$\lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2 + \lambda_3 v_3 = M \cdot \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}.$$

Conclusion: $\text{Vect}(u_1, u_2, v_3) = \mathbb{R}^3$.

2.35 Quelques observations importantes à tirer des 3 derniers exemples

• Soit (u_1, \dots, u_m) une famille de vecteurs de \mathbb{K}^n .

Pour savoir si $v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$ est dans $\text{Vect}(u_1, \dots, u_m)$, on cherche

à déterminer si le système $Mx = v$ admet (au moins) une solution, où $M = (u_1 \dots u_m) \in \text{Mat}_{n \times m}(\mathbb{K})$ est $\lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix}$ est le vecteur des inconnues.

une solution, où $M = (u_1 \dots u_m) \in \text{Mat}_{n \times m}(\mathbb{K})$ est $\lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix}$ est le vecteur des inconnues.

• si par des opérations sur les lignes de M on peut se ramener à une matrice A échelonnée réduite :

$$A = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & & 0 & * \\ 0 & \ddots & 0 & \\ \hline 0 & & 1 & \\ \hline 0 & & 0 & \end{array} \right)_{\mathbb{K}}, \quad M = PA, \quad P \in GL_n(\mathbb{R})$$

Alors $M \times \lambda = v \Leftrightarrow A \times \lambda = P^{-1} \times v$ et les équations définissant $\text{Vect}(u_1, \dots, u_m)$ sont données par les **les dernières lignes** de $P^{-1} \times v$.

• si $u_{m+1} \in \text{Vect}(u_1, \dots, u_m)$ alors $\text{Vect}(u_1, \dots, u_{m+1}) = \text{Vect}(u_1, \dots, u_m)$.

Par exemple: $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, u_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, u_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = u_2 - u_1.$

Donc $\text{Vect}(u_1, u_2, u_3) = \text{Vect}(u_1, u_2).$

• si $M = N \times Q$, avec $Q \in GL_m(\mathbb{K})$, cela signifie que les vecteurs colonnes de M (les u_i) peuvent s'exprimer comme combinaison linéaire des vecteurs colonnes de N (qu'on appellera v_1, \dots, v_m). Par conséquent: $\text{Vect}(u_1, \dots, u_m) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_m)$.

Par exemple: $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $u_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

cette matrice est inversible, d'inverse $\begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$.

Donc $\text{Vect}(u_1, u_2) = \text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right)$
 $= \{(x, y, z) \mid x, y \in \mathbb{R}\}.$