

Matematyczne Metody Fizyki I

Wykład 3

Pojęcie przestrzeni wektorowej

Definicja: Zbiór V nazywamy **przestrzenią wektorową (liniową)** nad ciałem liczbowym $Q = \mathbb{R}$ lub \mathbb{C} , jeśli zdefiniowane są dwa wzajemnie uzgodnione działania na jego elementach (wektorach): dodawanie oraz mnożenie przez liczby z Q . Dodawanie przyporządkowuje każdej parze $\vec{v}, \vec{w} \in V$ pewien element V oznaczany jako $\vec{v} + \vec{w}$, przy czym są spełnione następujące aksjomaty:

- $\vec{v} + \vec{w} = \vec{w} + \vec{v}$
- $(\vec{v} + \vec{w}) + \vec{u} = \vec{w} + (\vec{v} + \vec{u})$
- istnieje wektor zerowy $\vec{0} \in V$ taki, że $\vec{0} + \vec{v} = \vec{v}$ dla dowolnego $\vec{v} \in V$
- dla każdego $\vec{v} \in V$ istnieje wektor przeciwny $-\vec{v} \in V$ taki, że $\vec{v} + (-\vec{v}) = \vec{0}$

Mnożenie przez liczbę $c \in Q$ przyporządkowuje każdemu elementowi $\vec{v} \in V$ pewien element $c\vec{v} \in V$ przy czym są spełnione następujące aksjomaty:

- $(c_1 c_2) \vec{v} = c_1 (c_2 \vec{v})$
- istnieje liczba $1 \in Q$ taka, że $1\vec{v} = \vec{v}$ dla dowolnego $\vec{v} \in V$
- $0\vec{v} = \vec{0}$ oraz $c\vec{0} = \vec{0}$

Działania te są uzgodnione, tzn. $c(\vec{v} + \vec{w}) = c\vec{v} + c\vec{w}$ oraz $(c_1 + c_2)\vec{v} = c_1\vec{v} + c_2\vec{v}$

Baza w przestrzeni wektorowej V

Definicja: Zbiór liniowo niezależnych wektorów $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ należących do przestrzeni wektorowej V nazywamy bazą, jeśli dowolny wektor $\vec{v} \in V$ może być zapisany w postaci:

$$\vec{v} = \sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i$$

Liczbę n nazywamy **wymiarem przestrzeni V** i oznaczamy $\dim V$.

Twierdzenie: Rozkład wektora na składowe w ustalonej bazie $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ jest jednoznaczny.

Dowód: Niech wektor \vec{x} ma w bazie $\{\vec{e}_i\}$ dwa zestawy współrzędnych x_i oraz y_i :

$$\left. \begin{array}{l} \vec{x} = \sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i \\ \vec{x} = \sum_{i=1}^n y_i \vec{e}_i \end{array} \right\} \Rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i - y_i) \vec{e}_i = \vec{0} \Rightarrow x_i = y_i \quad \text{dla } i = 1, 2, \dots, n$$

Uwaga: dowolny zbiór n liniowo niezależnych wektorów tworzy bazę w n wymiarowej przestrzeni wektorowej. W nowej bazie zmieniają się współrzędne wektorów, np. w bazie $\{\vec{e}'_i\}$ mamy:

$$\vec{x} = \sum_{i=1}^n x'_i \vec{e}'_i$$

Iloczyn wewnętrzny (skalarny)

Oznaczenie: $\vec{v} \equiv |\vec{v}\rangle$ $\langle \vec{v} | \equiv |\vec{v}\rangle^*$

Definicja: Iloczynem wewnętrznym (skalarnym) wektorów z przestrzeni wektorowej V nad ciałem \mathbb{C} nazywamy przyporządkowanie uporządkowanej parze (\vec{v}, \vec{w}) dowolnych wektorów $\vec{v}, \vec{w} \in V$ liczby zespolonej, oznaczanej przez $\langle \vec{v} | \vec{w} \rangle$, jeśli spełnione są następujące warunki:

- $\langle \vec{v}_1 | \vec{v}_2 \rangle = \langle \vec{v}_2 | \vec{v}_1 \rangle^*$
- $\langle \vec{v}_1 | c\vec{v}_2 \rangle = c \langle \vec{v}_1 | \vec{v}_2 \rangle$ dla każdego $c \in \mathbb{C}$
- $\langle \vec{v}_1 + \vec{v}_2 | \vec{v} \rangle = \langle \vec{v}_1 | \vec{v} \rangle + \langle \vec{v}_2 | \vec{v} \rangle$
- $\langle \vec{v} | \vec{v} \rangle > 0$ jeśli $\vec{v} \neq \vec{0}$

Wnioski:

- $\langle \vec{v} | \vec{v} \rangle$ jest zawsze liczbą rzeczywistą
- $\langle c\vec{v}_1 | \vec{v}_2 \rangle = c^* \langle \vec{v}_1 | \vec{v}_2 \rangle$
- $\langle \vec{v} | \vec{v}_1 + \vec{v}_2 \rangle = \langle \vec{v} | \vec{v}_1 \rangle + \langle \vec{v} | \vec{v}_2 \rangle$

Uwaga: W przypadku przestrzeni wektorowej na ciałem \mathbb{R} iloczyn skalarny dowolnych dwóch wektorów ma z definicji wartość rzeczywistą.

Iloczyn wewnętrzny (skalarny)

Definicja: Mówimy, że wektory \vec{v}_1 i \vec{v}_2 są wzajemnie **ortogonalne** jeśli $\langle \vec{v}_1 | \vec{v}_2 \rangle = 0$

Wniosek: Jedynym wektorem, który jest ortogonalny sam do siebie jest wektor zerowy $\langle \vec{0} | \vec{0} \rangle = 0$.

Definicja: Długością (modułem) wektora \vec{v} nazywamy liczbę $|\vec{v}| \equiv \sqrt{\langle \vec{v} | \vec{v} \rangle} \geq 0$

Niech $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ będzie ortonormalną bazą w n wymiarowej przestrzeni wektorowej:

$$\langle \hat{e}_i | \hat{e}_j \rangle = \delta_{ij} \quad \vec{a} = \sum_{i=1}^n a_i \hat{e}_i \quad \vec{b} = \sum_{i=1}^n b_i \hat{e}_i$$

W takiej ortonormalnej bazie współrzędne wektora \vec{a} są równe:

$$\langle \hat{e}_j | \vec{a} \rangle = \sum_{i=1}^n \langle \hat{e}_j | a_i \hat{e}_i \rangle = \sum_{i=1}^n a_i \langle \hat{e}_j | \hat{e}_i \rangle = a_j$$

Natomiast iloczyn skalarny wektorów \vec{a} i \vec{b} dany jest przez:

$$\langle \vec{a} | \vec{b} \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n a_i \hat{e}_i \left| \sum_{i=1}^n b_i \hat{e}_i \right. \right\rangle = \sum_{i=1}^n a_i^* b_i \langle \hat{e}_i | \hat{e}_i \rangle + \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_i^* b_j \langle \hat{e}_i | \hat{e}_j \rangle = \sum_{i=1}^n a_i^* b_i$$

Iloczyn wewnętrzny (skalarny)

Uogólnienie na przypadek kiedy baza $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ nie jest ortogonalna:

Definicja: Metryką w przestrzeni wektorowej V nazywamy macierz (n^2 liczb):

$$g_{ij} = \langle \vec{e}_i | \vec{e}_j \rangle$$

Iloczyn skalarny wektorów \vec{a} i \vec{b} dany jest wówczas przez:

$$\langle \vec{a} | \vec{b} \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n a_i \vec{e}_i \left| \sum_{i=1}^n b_i \vec{e}_i \right. \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i^* b_j \langle \vec{e}_i | \vec{e}_j \rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i^* g_{ij} b_j$$

Długość wektora jest zawsze rzeczywista:

$$g_{ij} = g_{ji}^* \Rightarrow \langle \vec{a} | \vec{a} \rangle^* = \sum_{i,j=1}^n a_i g_{ij}^* a_j^* = \sum_{i,j=1}^n a_j^* g_{ji}^* a_i = \langle \vec{a} | \vec{a} \rangle$$

W przestrzeniach \mathbb{C}^n oraz \mathbb{R}^n wprowadzamy **bazę naturalną** $\vec{e}_i^k = \delta_i^k$ w której i -ty wektor ma wszystkie składowe równe zero z wyjątkiem k -tej równej 1.

W przestrzeniach \mathbb{R}^n i \mathbb{C}^n często wprowadzamy definicję iloczynu skalarnego odpowiednio w postaci:

$$\langle \vec{v} | \vec{w} \rangle = \sum_{i=1}^n v_i w_i \quad \text{oraz} \quad \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle = \sum_{i=1}^n v_i^* w_i$$

Metoda Grama-Schmidta

Mając dowolną bazę $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ można z niej otrzymać bazę ortonormalną $\{\vec{e}'_1, \vec{e}'_2, \dots, \vec{e}'_n\}$ stosując metodę Grama-Schmidta. Nową bazę konstruujemy rekurencyjnie:

$$\vec{e}'_1 = \frac{\vec{e}_1}{|\vec{e}_1|}$$

Żądamy aby kolejny wektor był prostopadły do \vec{e}'_1 i miał długość równą 1:

$$\vec{e}'_2 = \frac{\vec{e}_2 - \langle \vec{e}'_1 | \vec{e}_2 \rangle \vec{e}'_1}{|\vec{e}_2 - \langle \vec{e}'_1 | \vec{e}_2 \rangle \vec{e}'_1|} \quad \langle \vec{e}'_2 | \vec{e}'_1 \rangle = 0 \quad \langle \vec{e}'_2 | \vec{e}'_2 \rangle = 1$$

W stosunku do kolejnych wektorów żądamy, aby były ortogonalne do wszystkich znalezionych poprzednio i miały jednostkową długość:

$$\vec{e}'_3 = \frac{\vec{e}_3 - \langle \vec{e}'_1 | \vec{e}_3 \rangle \vec{e}'_1 - \langle \vec{e}'_2 | \vec{e}_3 \rangle \vec{e}'_2}{|\vec{e}_3 - \langle \vec{e}'_1 | \vec{e}_3 \rangle \vec{e}'_1 - \langle \vec{e}'_2 | \vec{e}_3 \rangle \vec{e}'_2|} \quad \begin{aligned} \langle \vec{e}'_3 | \vec{e}'_1 \rangle &= 0 \\ \langle \vec{e}'_3 | \vec{e}'_2 \rangle &= 0 \end{aligned} \quad \langle \vec{e}'_3 | \vec{e}'_3 \rangle = 1$$

Ogólnie stosujemy wzór rekurencyjny:

$$\vec{e}'_k = \frac{\vec{f}_k}{|\vec{f}_k|} \quad \text{gdzie} \quad \vec{f}_k = \vec{e}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \langle \vec{e}'_i | \vec{e}_k \rangle \vec{e}'_i$$

Operatory liniowe

Definicja: Niech V i W będą przestrzeniami liniowymi nad ciałem $Q = \mathbb{R}$ lub \mathbb{C} . Odwzorowanie $V \ni \vec{v} \rightarrow \hat{A} \vec{v} \in W$ przestrzeni V w W określone na całej przestrzeni V , nazywamy **odwzorowaniem liniowym**, jeśli:

$$\hat{A}(c_1 \vec{v}_1 + c_2 \vec{v}_2) = c_1 \hat{A} \vec{v}_1 + c_2 \hat{A} \vec{v}_2$$

dla dowolnych $\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$ oraz dowolnych $c_1, c_2 \in Q$.

Uwaga: Odwzorowanie liniowe przeprowadza wektor zerowy w V w wektor zerowy w W .

Definicja: **Jądrem** odwzorowania liniowego nazywamy przeciwobraz wektora zerowego z przestrzeni W : $\text{Ker } \hat{A} = \{ \vec{v} \in V : \hat{A} \vec{v} = \vec{0}_W \in W \}$

Definicja: W przypadku gdy $W = V$, odwzorowanie liniowe nazywamy **operatorem liniowym w V** .

Własności operatorów liniowych:

■ $(\hat{A} + \hat{B}) \vec{v} = \hat{A} \vec{v} + \hat{B} \vec{v}$

■ $(c\hat{A}) \vec{v} = c(\hat{A} \vec{v})$

■ $(\hat{A}\hat{B}) \vec{v} = \hat{A}(\hat{B}\vec{v})$ ale w ogólnosci $\hat{A}\hat{B}\vec{v} \neq \hat{B}\hat{A}\vec{v}$

Komutator: $[\hat{A}, \hat{B}] \equiv \hat{A}\hat{B} - \hat{B}\hat{A}$



Operatory liniowe

- Operatory **zerowy** i **identycznościowy** definiujemy jako: $\hat{O}\vec{v} \equiv \vec{0}$ $\hat{I}\vec{v} \equiv \vec{v}$
- Dwa operatory \hat{A} i \hat{B} są równe, jeśli dla każdego $\vec{v} \in V$ zachodzi: $\hat{A}\vec{v} = \hat{B}\vec{v}$
- Jeśli istnieje operator \hat{A}^{-1} taki, że $\hat{A}\hat{A}^{-1} = \hat{A}^{-1}\hat{A} = \hat{I}$ to \hat{A}^{-1} nazywamy **odwrotnością (operatorem odwrotnym)** operatora \hat{A} .

Uwaga: Operator który nie posiada operatora odwrotnego nazywamy **osobliwym**.
natomiast ten który posiada operator odwrotny nazywamy **nieosobliwym**.

Wprowadźmy bazy, $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$ w V oraz $\{\vec{f}_1, \vec{f}_2, \dots, \vec{f}_m\}$ w W . Wówczas odwzorowanie liniowe \hat{A} działając na wektory bazy $\{\vec{e}_j\}$ produkuje liniową kombinację wektorów bazy $\{\vec{f}_i\}$:

$$\hat{A}\vec{e}_j = \sum_{i=1}^m A_{ij}\vec{f}_i$$

Liczba A_{ij} jest i -tą składową wektora $\hat{A}\vec{e}_j$ w bazie $\{\vec{f}_i\}$.

Tablicę liczb $[A_{ij}]$ czyli macierz o $\dim V$ wierszach i $\dim W$ kolumnach nazywamy reprezentacją macierzową odwzorowania \hat{A} w bazach $\{\vec{e}_j\}$ i $\{\vec{f}_i\}$.

W przypadku operatorów liniowych w przestrzeni V mamy:

$$\hat{A}\vec{e}_j = \sum_{i=1}^n A_{ij}\vec{e}_i$$

Operatory liniowe

Zapiszemy relację $\vec{y} = \hat{A}\vec{x}$ za pomocą współrzędnych w bazie $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$:

$$\vec{y} = \sum_{i=1}^n y_i \vec{e}_i = \hat{A} \left(\sum_{j=1}^n x_j \vec{e}_j \right) = \sum_{j=1}^n x_j \sum_{i=1}^n A_{ij} \vec{e}_i \Rightarrow y_i = \sum_{j=1}^n A_{ij} x_j$$

W innej bazie $\{\vec{e}'_i\}$ w której współrzędne wektorów \vec{x} , \vec{y} oraz \hat{A} są x'_i , y'_i oraz A'_{ij} ta sama relacja geometryczna $\vec{y} = \hat{A}\vec{x}$ ma postać:

$$y'_i = \sum_{j=1}^n A'_{ij} x'_j$$

Macierze

Definicja: **Macierzą** o wymiarze $m \times n$ i elementach a_{ij} , gdzie $1 \leq i \leq m$ oraz $1 \leq j \leq n$ nazywamy prostokątną tablicę liczb \mathbb{R} lub \mathbb{C} :

$$\mathbf{A} \equiv [a_{ij}] = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Uwaga: i numeruje wiersze,
 j numeruje kolumny.

Oznaczenia: $\mathbf{A}_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n}$ $a_{ij} = (\mathbf{A})_{ij}$

W przypadku gdy $m = n$ macierz nazywamy macierzą **kwadratową** stopnia n .

Macierz jednowierszową lub jednokolumnową nazywamy **wektorem**.

Przykłady:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & 0 \\ 2-i & 7 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \\ 2.4 & 0.3 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (1 \ 0 \ 3 \ 2) \quad \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1+i \end{pmatrix}$$

Definicja: Dwie macierze \mathbf{A} i \mathbf{B} są sobie równe wtedy i tylko wtedy kiedy wszystkie elementy macierzy \mathbf{A} są równe odpowiadającym i elementom macierzy \mathbf{B} .

Uwaga: Tylko macierze o tym samym wymiarze mogą być sobie równe.

Działania na macierzach

- Mnożenie macierzy A przez liczbę λ (\mathbb{R} lub \mathbb{C}): $(\lambda A)_{ij} = \lambda a_{ij}$
- Dodawanie i odejmowanie macierzy: $A \pm B = [a_{ij}] \pm [b_{ij}] = [a_{ij} \pm b_{ij}]$

Uwaga: Dodawanie i odejmowanie macierzy ma sens tylko wtedy gdy macierze mają ten sam wymiar.

Uwaga: Dodawanie macierzy jest przemienne i łączne: $A + B = B + A$
 $A + (B + C) = (A + B) + C$

Przykład: Znajdź macierz $D = A + 2B - C$ jeśli dane są macierze:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \quad D = A + 2B - C = \begin{pmatrix} 6 & -2 \\ 4 & -4 \end{pmatrix}$$

- Macierz **transponowana** to macierz której kolejne wiersze zostały zamienione miejscami z kolumnami:

$$A_{m \times n} = [a_{ij}] \quad \Rightarrow \quad (A^T)_{n \times m} = [a_{ji}]$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \quad \tilde{A} \equiv A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Działania na macierzach

Uwaga: Macierz nazywamy **symetryczną** jeśli: $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$ czyli $a_{ij} = a_{ji}$

Macierz nazywamy **antysymetryczną** jeśli: $\mathbf{A} = -\mathbf{A}^T$ czyli $a_{ij} = -a_{ji}$

Dowolną macierz kwadratową można zapisać jako sumę macierzy symetrycznej i antisymetrycznej:

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}_s + \mathbf{A}_a \quad \text{gdzie} \quad \mathbf{A}_s = \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) \quad \text{oraz} \quad \mathbf{A}_a = \frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{A}_s^T &= \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)^T = \frac{1}{2}(\mathbf{A}^T + (\mathbf{A}^T)^T) = \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) = \mathbf{A}_s \\ \mathbf{A}_a^T &= \frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)^T = \frac{1}{2}(\mathbf{A}^T - (\mathbf{A}^T)^T) = \frac{1}{2}(\mathbf{A}^T - \mathbf{A}) = -\mathbf{A}_a \end{aligned} \quad \Rightarrow \quad \begin{cases} \mathbf{A} = \mathbf{A}_s + \mathbf{A}_a \\ \mathbf{A}^T = \mathbf{A}_s - \mathbf{A}_a \end{cases}$$

- Macierz sprzężona w sposób zespolony: $\mathbf{A} = [a_{ij}] \Rightarrow \mathbf{A}^* = [a_{ij}^*]$
- Macierz sprzężona po hermitowsku to macierz transponowana i taka której wszystkie elementy zostały sprzęgnięte w sposób zespolony:

$$\mathbf{A}^\dagger = (\mathbf{A}^*)^T = (\mathbf{A}^T)^*$$

Uwaga: Macierz nazywamy **hermitowską** jeśli: $\mathbf{A} = \mathbf{A}^\dagger$ czyli $a_{ij} = a_{ji}^*$

Działania na macierzach

- Mnożenie macierzy:

Iloczynem macierzy $A_{m \times p} = [a_{ik}]$ i $B_{p \times n} = [b_{kj}]$ nazywamy macierz $C_{m \times n} = [c_{ij}]$ której elementy określone są przez:

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

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ip} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mp} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2j} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{p1} & b_{p2} & \cdots & b_{pj} & \cdots & b_{pn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1j} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2j} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{i1} & c_{i2} & \cdots & c_{ij} & \cdots & c_{in} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{mj} & \cdots & c_{mn} \end{pmatrix}$$

Przykład:

Math
Player

$$(1 \ 2 \ 3) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} = (14)$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} (1 \ 2 \ 3) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 11 & 12 & 13 \\ 25 & 26 & 27 \end{pmatrix}$$

~~$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = ?$$~~

Definicja mnożenia macierzy

Definicja mnożenia macierzy ma uzasadnienie w transformacjach liniowych:

$$\text{Niech } \begin{aligned} y_1 &= a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 \\ y_2 &= a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 \end{aligned} \quad \text{oraz} \quad \begin{aligned} z_1 &= b_{11}y_1 + b_{12}y_2 \\ z_2 &= b_{21}y_1 + b_{22}y_2 \end{aligned}$$

Szukamy związków pomiędzy z i x :

$$\begin{aligned} z_1 &= b_{11}(a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3) + b_{12}(a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3) = \\ &= (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{21})x_1 + (b_{11}a_{12} + b_{12}a_{22})x_2 + (b_{11}a_{13} + b_{12}a_{23})x_3 \\ z_2 &= b_{21}(a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3) + b_{22}(a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3) = \\ &= (b_{21}a_{11} + b_{22}a_{21})x_1 + (b_{21}a_{12} + b_{22}a_{22})x_2 + (b_{21}a_{13} + b_{22}a_{23})x_3 \end{aligned}$$

W notacji macierzowej mamy:

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} & \quad \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \\ & & \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Własności operacji na macierzach

Własności iloczynu macierzy:

- $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{B}_{n \times m} \Rightarrow \mathbf{P}_{m \times m} = \mathbf{AB} \quad \mathbf{Q}_{n \times n} = \mathbf{BA} \Rightarrow \mathbf{P} \neq \mathbf{Q}$
- $\mathbf{A}(\mathbf{BC}) = (\mathbf{AB})\mathbf{C}$
- $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ oraz $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$
- $(\mathbf{ABC})^* = \mathbf{A}^* \mathbf{B}^* \mathbf{C}^*$ oraz $(\mathbf{ABC})^T = \mathbf{C}^T \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ oraz $(\mathbf{ABC})^\dagger = \mathbf{C}^\dagger \mathbf{B}^\dagger \mathbf{A}^\dagger$

Dowód: $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$

$$(\mathbf{AB})_{ij}^T = (\mathbf{AB})_{ji} = \sum_k a_{jk} b_{ki} = \sum_k (\mathbf{A}^T)_{kj} (\mathbf{B}^T)_{ik} = \sum_k (\mathbf{B}^T)_{ik} (\mathbf{A}^T)_{kj} = (\mathbf{B}^T \mathbf{A}^T)_{ij}$$

Macierz zerowa to macierz, której każdy element jest równy zero:

- $\mathbf{0}_{m \times n} + \mathbf{A}_{m \times n} = \mathbf{A}_{m \times n}$
- $\mathbf{0}_{m \times n} \mathbf{B}_{n \times p} = \mathbf{0}_{m \times p}$ oraz $\mathbf{C}_{r \times m} \mathbf{0}_{m \times n} = \mathbf{0}_{r \times n}$

$$\mathbf{0} = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

Iloczyn skalarny wektorów:

$$\vec{\mathbf{a}} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \quad \vec{\mathbf{b}} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\langle \vec{\mathbf{a}} | \vec{\mathbf{b}} \rangle = \vec{\mathbf{a}}^\dagger \vec{\mathbf{b}} = (a_1^*, a_2^*, \dots, a_n^*) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n a_i^* b_i$$

Macierze kwadratowe

Macierz kwadratową o wymiarze $n \times n$ nazywamy macierzą stopnia n .

Definicja: Macierz kwadratową stopnia n nazywamy **diagonalną** jeśli wszystkie jej elementy poza diagonalnymi są równe zero:

$$\mathbf{D} = [d_{ij}] \quad d_{ij} = 0 \text{ gdy } i \neq j$$

$$\mathbf{D} = \begin{pmatrix} d_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & d_{nn} \end{pmatrix}$$

Definicja: Macierz diagonalną której wszystkie elementy na diagonalu są równe jedności nazywamy macierzą **identycznościową**.

$$\mathbf{I} \equiv \mathbf{I}_n = [\delta_{ij}] = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

Dla dowolnej macierzy \mathbf{A} zachodzi: $\mathbf{IA} = \mathbf{AI} = \mathbf{A}$

Definicja: Śladem macierzy kwadratowej \mathbf{A} nazywamy sumę wszystkich jej elementów diagonalnych:

$$\text{Tr } \mathbf{A} = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

Własności:

- $\text{Tr}(\mathbf{A} \pm \mathbf{B}) = \text{Tr } \mathbf{A} \pm \text{Tr } \mathbf{B}$
- $\text{Tr } \mathbf{A}^T = \text{Tr } \mathbf{A}$
- $\text{Tr } \mathbf{A}^\dagger = (\text{Tr } \mathbf{A})^*$
- $\text{Tr } \mathbf{AB} = \sum_{i=1}^n (\mathbf{AB})_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ij} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ij} = \sum_{j=1}^n (\mathbf{BA})_{jj} = \text{Tr } \mathbf{BA}$

Uwaga: Ogólnie zachodzi $\text{Tr } \mathbf{ABC} = \text{Tr } \mathbf{CAB} = \text{Tr } \mathbf{BCA}$