

## La complexité

# Matrices

Vincent Nozick



Vincent Nozick

Matrices

1 / 61

### Motivation :

- Énoncer formellement l'efficacité d'un algorithme
- Si possible indépendamment du processeur, des accès mémoire, du langage de programmation, du compilateur, etc.

### Approches :

- étude du pire des cas
- étude du cas moyen
- étude du cas le plus courant

Vincent Nozick

Matrices

2 / 61

## Comparaison asymptotique

### Notation de Landau :

$$f(n) = \mathcal{O}(g(n))$$

$\mathcal{O}(g(n))$  est l'ensemble des fonctions  $f(n)$  telles qu'il existe une constante  $k \in \mathbb{R}^{+*}$  et un entier  $N \geq 0$  tel que  $\forall n > N, f(n) < k \times g(n)$ .

### Autrement dit :

$f$  est en  $\mathcal{O}(g)$  lorsque pour  $n$  suffisamment grand,  $\frac{f(n)}{g(n)} < k$ .

## Constantes

### Remarque :

La notation de Landau ne se préoccupe pas des constantes.

$2x + 5$  est en  $\mathcal{O}(x)$

Vincent Nozick

Matrices

3 / 61

Vincent Nozick

Matrices

4 / 61

## Terme dominant

Contribution de chaque terme dans  $f(n) = 2n^2 + 12n + 20$  :

$n$	$2n^2$	$12n$	$20$	$f(n)$
1	2	12	<b>20</b>	34
5	50	<b>60</b>	20	130
10	<b>200</b>	120	20	340
15	<b>450</b>	180	20	650
20	<b>800</b>	240	20	1060
25	<b>1250</b>	300	20	1570
30	<b>1800</b>	360	20	2180
35	<b>2450</b>	420	20	2890
40	<b>3200</b>	480	20	3700
100	<b>20000</b>	1200	20	21220

## En informatique

### Boucles for échâînées :

```
for(int i=0; i<n; ++i)
...
for(int i=0; i<n; ++i)
...
for(int i=0; i<n; ++i)
...
```

$\rightarrow \mathcal{O}(3n)$

### Boucles for encastrées :

```
for(int i=0; i<n; ++i)
    for(int j=0; j<n; ++j)
        for(int k=0; k<n; ++k)
        ...
.
```

$\rightarrow \mathcal{O}(n^3)$

## Comparaison asymptotique

### Terme dominant :

- $f(n) = 3n^3 - 8n$  est en  $\mathcal{O}(n^3)$
- $f(n) = n^2 + e^n$  est en  $\mathcal{O}(e^n)$
- etc.

## Temps vs espace mémoire

### Remarque :

- On regarde souvent la complexité en temps, mais la complexité en espace mémoire est également très pertinente.
- On constate souvent qu'un progrès dans l'une des deux complexités se fait au détriment de l'autre.

## Les vecteurs

Un vecteur (colonne) :  $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

## Transposition de vecteurs

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \mathbf{x}^\top = (x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n)$$

Autrement dit:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n)^\top$$

## Addition de vecteurs

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \quad \mathbf{x} + \mathbf{y} = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ x_2 + y_2 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}$$

**Condition :**  $\mathbf{x}$  et  $\mathbf{y}$  sont de même dimension.

## Multiplication avec un scalaire

$$\alpha \mathbf{x} = \alpha \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha x_1 \\ \alpha x_2 \\ \vdots \\ \alpha x_n \end{pmatrix} \quad \forall \alpha \in \mathbb{R}$$

## Produit scalaire (dans un espace Euclidien)

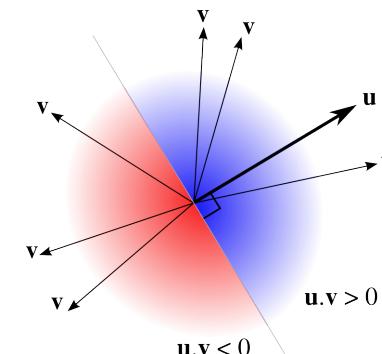
$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

**produit scalaire :**

$$\begin{aligned} \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} &= \mathbf{y} \cdot \mathbf{x} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ &= \mathbf{x}^\top \mathbf{y} \end{aligned}$$

**Condition :**  $\mathbf{x}$  et  $\mathbf{y}$  sont de même dimension.

## Produit scalaire : propriété géométrique



Le produit scalaire est l'intensité (signée) de la projection d'un vecteur sur un autre.

## Produit scalaire

**Propriété géométrique :**

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\| \cos \alpha$$

où  $\alpha$  est l'angle entre  $\mathbf{u}$  et  $\mathbf{v}$  (valable pour toutes dimensions), où

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{\mathbf{u} \cdot \mathbf{u}} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}$$

## Produit scalaire

**Propriété géométrique :**

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\| \cos \alpha$$

où  $\alpha$  est l'angle entre  $\mathbf{u}$  et  $\mathbf{v}$  (valable pour toutes dimensions), où

$$\|\mathbf{u}\| = \sqrt{\mathbf{u} \cdot \mathbf{u}} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}$$

**Applications géométriques :**

$$\rightarrow \text{trouver l'angle entre 2 vecteurs : } \alpha = \pm \cos^{-1} \left( \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|} \right)$$

$$\rightarrow \text{trouver la projection } \mathbf{v}' \text{ de } \mathbf{v} \text{ sur } \mathbf{u} : \mathbf{v}' = \text{proj}_{\mathbf{v}}(\mathbf{u}) = \frac{(\mathbf{u} \cdot \mathbf{v})\mathbf{v}}{\|\mathbf{v}\|^2}$$

## Produit vectoriel

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{z} = \mathbf{x} \times \mathbf{y} = \begin{pmatrix} x_2y_3 - x_3y_2 \\ x_3y_1 - x_1y_3 \\ x_1y_2 - x_2y_1 \end{pmatrix}$$

**Condition :** défini uniquement en dimension 3.

**Remarque :**  $\mathbf{z} = \mathbf{x} \times \mathbf{y} = \|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\| \sin \alpha \mathbf{w}$  avec  $\|\mathbf{w}\| = 1$  et  $\mathbf{w} \perp \mathbf{x}, \mathbf{y}$

## Norme de vecteurs

**Propriétés :**

- $\|\mathbf{x}\| > 0$  ssi  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  et  $\|\mathbf{x}\| = 0$  ssi  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$
- $\|k\mathbf{x}\| = |k| \cdot \|\mathbf{x}\|$
- $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$

**Norme  $L_1$  :**  $\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$  (norme de Manhattan)

**Norme  $L_2$  :**  $\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$  (norme Euclidienne)

**Norme  $L_p$  :**  $\|\mathbf{x}\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$

**Norme  $L_\infty$  :**  $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max(|x_1|, \dots, |x_n|)$

## Les matrices

$$\text{Une matrice : } \mathbf{M} = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix}$$

## Les matrices

Élément d'une matrice  $\mathbf{M}$  :  $m_{ij}$

$$\mathbf{M} = \underbrace{\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix}}_j \Bigg\} i$$

$i$  : ligne

$j$  : colonne

## Addition matricielle

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix} \quad \mathbf{N} = \begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \mathbf{M} + \mathbf{N} = \begin{bmatrix} m_{11} + n_{11} & m_{12} + n_{12} & m_{13} + n_{13} \\ m_{21} + n_{21} & m_{22} + n_{22} & m_{23} + n_{23} \\ m_{31} + n_{31} & m_{32} + n_{32} & m_{33} + n_{33} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}_{ij} = \mathbf{M}_{ij} + \mathbf{N}_{ij} \quad \rightarrow \mathcal{O}(n^2)$$

**Condition :**  $\mathbf{M}$  et  $\mathbf{N}$  ont les mêmes dimensions.

## Multiplication matrice-vecteur

$$\begin{aligned} \mathbf{y} = \mathbf{M}\mathbf{x} &= \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} m_{11}x_1 + m_{12}x_2 + m_{13}x_3 \\ m_{21}x_1 + m_{22}x_2 + m_{23}x_3 \\ m_{31}x_1 + m_{32}x_2 + m_{33}x_3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\mathbf{M}\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \mathbf{m}_{1\bullet}^\top \mathbf{x} \\ \mathbf{m}_{2\bullet}^\top \mathbf{x} \\ \mathbf{m}_{3\bullet}^\top \mathbf{x} \end{pmatrix} \rightarrow \text{produit scalaire}$$

où  $\mathbf{m}_{i\bullet}^\top$  correspond à la  $i$ ème ligne de  $\mathbf{M}$

## Multiplication vecteur-matrice

$$\mathbf{y}^\top = \mathbf{x}^\top \mathbf{M} = (x_1 \ x_2 \ x_3) \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} m_{11}x_1 + m_{21}x_2 + m_{31}x_3 \\ m_{12}x_1 + m_{22}x_2 + m_{32}x_3 \\ m_{13}x_1 + m_{23}x_2 + m_{33}x_3 \end{pmatrix}^\top$$

$$\mathbf{x}^\top \mathbf{M} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^\top \mathbf{m}_{\bullet 1} \\ \mathbf{x}^\top \mathbf{m}_{\bullet 2} \\ \mathbf{x}^\top \mathbf{m}_{\bullet 3} \end{pmatrix}^\top \rightarrow \text{produit scalaire}$$

→ produit scalaire  
→ produit scalaire  
→ produit scalaire

où  $\mathbf{m}_{\bullet j}$  correspond à la  $j$ ème colonne de  $\mathbf{M}$

## Produit externe

**Produit scalaire :**  $\mathbf{x}^\top \mathbf{y} = u$

**Produit externe :**  $\mathbf{x}\mathbf{y}^\top = \mathbf{A}$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} (y_1, y_2, \dots, y_m) = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \cdots & x_1 y_m \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \cdots & x_2 y_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n y_1 & x_n y_2 & \cdots & x_n y_m \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}_{ij} = x_i y_j$$

## Multiplication matricielle

$$\mathbf{A} = \mathbf{M}\mathbf{N} = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \mathbf{m}_1^\top \mathbf{n}_{\bullet 1} & \mathbf{m}_1^\top \mathbf{n}_{\bullet 2} & \mathbf{m}_1^\top \mathbf{n}_{\bullet 3} \\ \mathbf{m}_2^\top \mathbf{n}_{\bullet 1} & \mathbf{m}_2^\top \mathbf{n}_{\bullet 2} & \mathbf{m}_2^\top \mathbf{n}_{\bullet 3} \\ \mathbf{m}_3^\top \mathbf{n}_{\bullet 1} & \mathbf{m}_3^\top \mathbf{n}_{\bullet 2} & \mathbf{m}_3^\top \mathbf{n}_{\bullet 3} \end{bmatrix}$$

où  $\mathbf{m}_i^\top$  correspond à la  $i$ ème ligne de  $\mathbf{M}$   
et  $\mathbf{n}_{\bullet j}$  correspond à la  $j$ ème colonne de  $\mathbf{N}$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} & n_{14} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} & n_{24} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} & n_{14} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} & n_{24} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & \color{blue}{n_{12}} & n_{13} & n_{14} \\ n_{21} & \color{blue}{n_{22}} & n_{23} & n_{24} \\ n_{31} & \color{blue}{n_{32}} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & \color{blue}{m_{12}} & m_{13} \\ m_{21} & \color{blue}{m_{22}} & m_{23} \\ m_{31} & \color{blue}{m_{32}} & m_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & \color{red}{a_{12}} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & \color{red}{a_{22}} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & \color{red}{a_{32}} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & \textcolor{blue}{n_{13}} & n_{14} \\ n_{21} & n_{22} & \textcolor{blue}{n_{23}} & n_{24} \\ n_{31} & n_{32} & \textcolor{blue}{n_{33}} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \textcolor{blue}{m_{11}} & \textcolor{blue}{m_{12}} & \textcolor{blue}{m_{13}} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \textcolor{red}{a_{13}} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} & \textcolor{blue}{n_{14}} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} & \textcolor{blue}{n_{24}} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} & \textcolor{blue}{n_{34}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \textcolor{blue}{m_{11}} & \textcolor{blue}{m_{12}} & \textcolor{blue}{m_{13}} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \textcolor{red}{a_{14}} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} \textcolor{blue}{n_{11}} & n_{12} & n_{13} & n_{14} \\ \textcolor{blue}{n_{21}} & n_{22} & n_{23} & n_{24} \\ \textcolor{blue}{n_{31}} & n_{32} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & \textcolor{blue}{m_{22}} & \textcolor{blue}{m_{23}} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ \textcolor{red}{a_{21}} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & \textcolor{blue}{n_{12}} & n_{13} & n_{14} \\ n_{21} & \textcolor{blue}{n_{22}} & n_{23} & n_{24} \\ n_{31} & \textcolor{blue}{n_{32}} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & \textcolor{blue}{m_{22}} & \textcolor{blue}{m_{23}} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & \textcolor{red}{a_{22}} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & \textcolor{blue}{n_{13}} & n_{14} \\ n_{21} & n_{22} & \textcolor{blue}{n_{23}} & n_{24} \\ n_{31} & n_{32} & \textcolor{blue}{n_{33}} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & \textcolor{blue}{m_{23}} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & \textcolor{red}{a_{23}} & a_{24} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} & \textcolor{blue}{n_{14}} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} & \textcolor{blue}{n_{24}} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} & \textcolor{blue}{n_{34}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & \textcolor{blue}{m_{23}} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \textcolor{red}{a_{24}} \end{bmatrix}$$

## Multiplication graphique de matrices

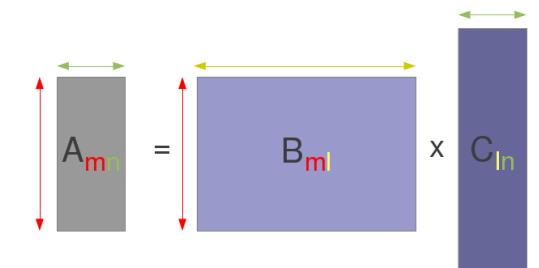
$$\begin{bmatrix} n_{11} & n_{12} & n_{13} & n_{14} \\ n_{21} & n_{22} & n_{23} & n_{24} \\ n_{31} & n_{32} & n_{33} & n_{34} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \end{bmatrix}$$

**Condition pour  $C = AB$ :**

nb colonnes de  $B$  = nb lignes de  $C$

## Multiplication matricielle



Pour chacune des  $m \times n$  cases de  $A$  :

1 produit scalaire de  $l$  éléments.

**complexité :**  $\mathcal{O}(lmn) \sim \mathcal{O}(n^3)$

# Strassen

**Introduction :**

- multiplication matricielle standard :  $\mathcal{O}(n^3)$
- avec la méthode de Strassen :  $\mathcal{O}(n^{\log_2 7}) = \mathcal{O}(n^{2.81})$
- méthode récursive.
- efficace seulement sur les grosses matrices.

# Strassen

**Méthode :**

$$\begin{array}{|c|c|} \hline r & s \\ \hline t & u \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline a & b \\ \hline c & d \\ \hline \end{array} \times \begin{array}{|c|c|} \hline e & f \\ \hline g & h \\ \hline \end{array}$$

# Strassen

$$\begin{array}{|c|c|} \hline ae+bg & af+bh \\ \hline ce+dg & cf+dh \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline a & b \\ \hline c & d \\ \hline \end{array} \times \begin{array}{|c|c|} \hline e & f \\ \hline g & h \\ \hline \end{array}$$

8 produits de sous-matrices  
4 additions de sous-matrices

# Strassen

$$\begin{array}{|c|c|} \hline r & s \\ \hline ae+bg & af+bh \\ \hline t & u \\ \hline ce+dg & cf+dh \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline a & b \\ \hline c & d \\ \hline \end{array} \times \begin{array}{|c|c|} \hline e & f \\ \hline g & h \\ \hline \end{array}$$

on définit :

$$\begin{aligned} P_1 &= af - ah \\ P_2 &= ah + bh \\ P_3 &= ce + de \\ P_4 &= dg - de \\ P_5 &= ae + ah + de + dh \\ P_6 &= bg + bh - dg - dh \\ P_7 &= ae + af - ce - cf \end{aligned}$$

tel que :

$$\begin{aligned} r &= P_5 + P_4 - P_2 + P_6 \\ s &= P_1 + P_2 \\ t &= P_3 + P_4 \\ u &= P_1 + P_5 - P_3 - P_7 \end{aligned}$$

## Strassen

Factorisation :

$$\begin{aligned}P_1 &= af - ah \\P_2 &= ah + bh \\P_3 &= ce + de \\P_4 &= dg - de \\P_5 &= ae + ah + de + dh \\P_6 &= bg + bh - dg - dh \\P_7 &= ae + af - ce - cf\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}P_1 &= a(f - h) \\P_2 &= (a + b)h \\P_3 &= (c + d)e \\P_4 &= d(g - e) \\P_5 &= (a + d)(e + h) \\P_6 &= (b - d)(g + h) \\P_7 &= (a - c)(e + f)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}P_1 &= a(f - h) \\P_2 &= (a + b)h \\P_3 &= (c + d)e \\P_4 &= d(g - e) \\P_5 &= (a + d)(e + h) \\P_6 &= (b - d)(g + h) \\P_7 &= (a - c)(e + f)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}r &= P_5 + P_4 - P_2 + P_6 \\s &= P_1 + P_2 \\t &= P_3 + P_4 \\u &= P_1 + P_5 - P_3 - P_7\end{aligned}$$

→ 7 produits de sous-matrices  
→ 18 additions de sous-matrices

ce qui comporte moins d'opérations que 8 produits de sous-matrices et 4 additions de sous-matrices

## Strassen

Remarques :

- efficace sur les grosses matrices, mais pas sur les petites.
- pas très stable numériquement.
- gestion spécifique de la mémoire.

## Vérification du produit matriciel

Méthode :

Soit  $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ .

Le produit de la matrice  $\mathbf{A}$  avec le vecteur somme-des-colonnes  $\mathbf{b}$  de la matrice  $\mathbf{B}$  doit être égal au vecteur somme-des-colonnes  $\mathbf{c}$  de la matrice  $\mathbf{C}$ .

$$\mathbf{Ab} = \mathbf{c}$$

Si  $\mathbf{Ab} \neq \mathbf{c}$ , alors il y a une erreur de calcul.  
La réciproque n'est pas forcément vraie.

## Vérification du produit matriciel

**Exemple :**

$$\mathbf{C} = \mathbf{AB}$$

$$\begin{bmatrix} 2 & 15 \\ 4 & 22 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{c} = \begin{pmatrix} 2+15 \\ 4+22 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2+3 \\ 0+4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{c} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{Ab} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{Le calcul est probablement exact}$$

## Différents types de matrices

- matrices carrées
- matrices triangulaires
- matrices diagonales
- matrices creuses
- ...

## Vérification du produit matriciel

**Exemple :**

$$\mathbf{c} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{Ab} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 \\ 26 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{Le calcul est probablement exact}$$

## Matrice diagonale

$$\begin{bmatrix} m_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & m_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & m_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & m_{nn} \end{bmatrix}$$

## Matrice triangulaire (supérieure)

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} & \cdots & m_{1n} \\ 0 & m_{22} & m_{23} & \cdots & m_{2n} \\ 0 & 0 & m_{33} & \cdots & m_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & m_{nn} \end{bmatrix}$$

## Matrice triangulaire (inférieure)

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} m_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ m_{21} & m_{22} & 0 & 0 & 0 \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{n1} & m_{n2} & m_{n3} & \cdots & m_{nn} \end{bmatrix}$$

## Matrice transposée

La transposée  $\mathbf{M}^\top$  de  $\mathbf{M}$  est définie par:

$$\mathbf{M}_{ij}^\top = \mathbf{M}_{ji}$$

**Remarque :**  $(\mathbf{AB})^\top = \mathbf{B}^\top \mathbf{A}^\top$

## Matrice symétrique

$$\mathbf{M}_{ij} = \mathbf{M}_{ji} \quad \forall i, j$$

autrement dit :  $\mathbf{M} = \mathbf{M}^\top$   
 $(\rightarrow \mathbf{M} \text{ est carrée})$

## Matrice antisymétrique

$$\mathbf{M}_{ij} = -\mathbf{M}_{ji} \quad \forall i, j$$

autrement dit :  $\mathbf{M} = -\mathbf{M}^\top$

$\rightarrow \mathbf{M}$  est carrée et  $\mathbf{M}_{ii} = 0 \rightarrow$  la diagonale est nulle

## Matrice hermitienne

Si on prend des coefficients complexes,

$$\mathbf{M}_{ij} = \overline{\mathbf{M}}_{ji} \quad \forall i, j$$

exemple : matrice Hamiltonienne en mécanique quantique

## Matrice identité

$$\mathbf{Id} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

$\rightarrow$  matrice carrée

$\rightarrow$  matrice diagonale

matrice :  $\mathbf{Id} \cdot \mathbf{M} = \mathbf{M}$

vecteur :  $\mathbf{Id} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{x}$

matrice :  $\mathbf{M} \cdot \mathbf{Id} = \mathbf{M}$

vecteur :  $\mathbf{x}^\top \cdot \mathbf{Id} = \mathbf{x}^\top$

## Matrice de permutation

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$\rightarrow$  un 1 par ligne  
 $\rightarrow$  un 1 par colonne  
 $\rightarrow$  0 pour le reste

$\mathbf{P}$  est une matrice orthogonale

$\mathbf{P}$  permute les éléments d'une matrice ou d'un vecteur

## Matrice inverse

Soit  $M$  une matrice carrée,  
il existe au plus une matrice  $M^{-1}$  telle que:

$$M^{-1}M = MM^{-1} = \text{Id}$$

Si  $M^{-1}$  existe,  $M$  est dite **inversible**, sinon  $M$  est **singulière**.

## Matrice inverse

### Propriétés :

- $(M^{-1})^{-1} = M$
- $(M^\top)^{-1} = (M^{-1})^\top = M^{-\top}$
- $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$
- $[\text{diag}(m_i)]^{-1} = \left[ \text{diag}\left(\frac{1}{m_i}\right) \right]$

## Matrice orthogonale

$$M^{-1} = M^\top$$

exemple : une matrice de rotation

$$R_\alpha = \begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix}$$

## Matrice inverse

## Produit vectoriel

### Produit vectoriel :

$$\mathbf{u} = (u_1, u_2, u_3)^\top \quad \mathbf{v} = (v_1, v_2, v_3)^\top$$

$$\mathbf{z} = \mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{pmatrix} u_2v_3 - u_3v_2 \\ u_3v_1 - u_1v_3 \\ u_1v_2 - u_2v_1 \end{pmatrix}$$

### Forme matricielle :

$$[\mathbf{u}]_{\times} = \begin{bmatrix} 0 & -u_3 & u_2 \\ u_3 & 0 & -u_1 \\ -u_2 & u_1 & 0 \end{bmatrix}$$

avec

$$\mathbf{z} = [\mathbf{u}]_{\times} \mathbf{v} \quad (\text{produit matrice-vecteur})$$

## Matrice de Householder

$$\mathbf{H}_\mathbf{u} = \mathbf{Id}_n - 2 \frac{\mathbf{u}\mathbf{u}^\top}{\|\mathbf{u}\|^2}$$

→ matrice de réflexion par rapport à l'hyperplan de normale  $\mathbf{u}$ .

## Rang d'une matrice

### Définition :

Le rang d'une matrice est le nombre maximal de vecteurs lignes (ou colonnes) linéairement indépendants.

## Matrice creuse

Matrice qui contient beaucoup de zéros.

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \mathbf{6} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 7 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 9 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 8 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 6 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 7 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

## Rang d'une matrice

**Exemple :**

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{rang } 2$$

## Rang d'une matrice

**Exemple :**

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{rang } 2$$

- $L_3 = L_1 + L_2$
- $L_4 = L_1 + 2L_2$
- $L_1$  et  $L_2$  sont indépendantes
- ⇒ matrice de rang 2
- $C_1 = C_2$
- $C_3 = C_4$
- $C_1$  et  $C_3$  sont indépendantes
- ⇒ matrice de rang 2

## Trace d'une matrice

**Définition :**

La trace d'une matrice carrée est la somme des éléments de sa diagonale.

$$\text{Tr}(\mathbf{M}) = \sum_{i=1}^n m_{ii}$$

## Noyau d'une matrice

**Définition :**

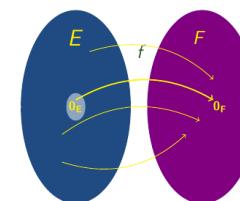
Le noyau (kernel / right null space) d'une matrice  $\mathbf{M}$  est l'ensemble des vecteurs  $\mathbf{x}$  tels que :

$$\mathbf{M}\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

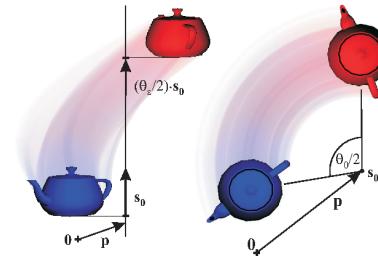
## Applications

- on s'intéresse à la façon dont tout ça se code.
- on s'intéresse à la façon dont on peut l'utiliser.

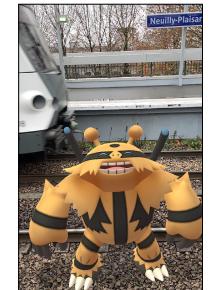
## Transformations



application linéaire



transformation géométrique

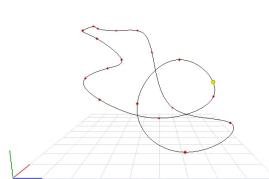


projection

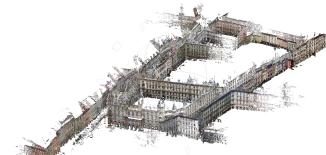
## Résolution de problèmes



réseaux de neurones



spline

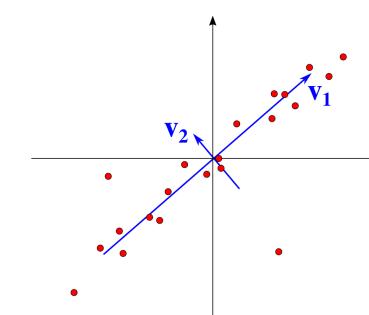


reconstruction 3d

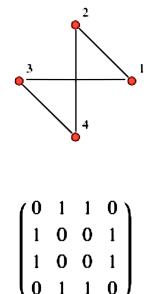
## Gestion de données



nuage de points 3D



analyse en composantes principales



matrices d'adjacence

# Biblio

Compréhension : [3Blue1Brown](#)

Implémentation : [Eigen](#) (C++)