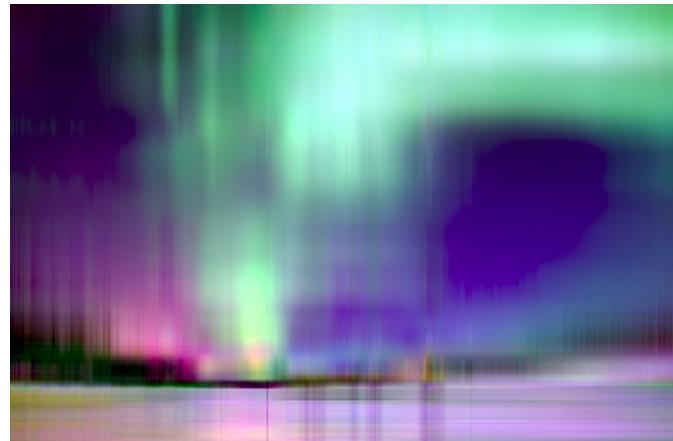


Aljebra linelaren aplikazio bat: irudiak konprimitzea

Zer dago irudi hauen atzean?



Aurkezpenaren atalak

- Zer da matrize bat?
- Zer da irudi bat?
- SVD: balio singularren deskonposaketa
- Oinarrizko adibideak
- Errealitateko irudiak
- Errefentziak

Zer da matrize bat?

Definizioa:

Lerro eta zutabe modura ordenaturiko elementuen multzo laukizuzena da, zeinetan hainbat eragiketa algebraiko definituta dauden. Matrizeak zenbaki asko objektu batean bildu eta modu egokian manipulatzeko aukera eskaintzen digu

Adibidea:

$m=4$ (lerro) x $n=6$ (zutabe) dituen matrizea

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 4 & 1 \\ 1 & 3 & 6 & 10 & 0 & 2 \\ 1 & 4 & 10 & 20 & 4 & 1 \end{bmatrix}$$

Bektoreak eta eskalarrak matrize partikularrak dira: zutabe bektorea $m \times 1$, lerro bektorea $1 \times n$ eta eskalarra 1×1

Edukia:

Maiz datuak matrize eran biltzen dira: n lagin eta bakoitzerako m aldagai biltzen dituena
Irudia pixel matrize handi bat da

Zer da matrize bat?

Matrizearen heina $\text{rank}(A) = r$

Heinak, A matrizearen **benetako** tamaina ematen digu

Heina 1

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 2 & 6 & 8 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} [1 \ 3 \ 4]$$

Heina 2

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 1 & 1 & 7 \\ 4 & 2 & 20 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 4 \end{bmatrix} [1 \ 0 \ 3] + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} [0 \ 1 \ 4]$$

$$\text{rank}(A) = 1 \implies A = \text{zutabea bider lerroa} = uv^T$$

Zer da irudi bat?

Definizioa

Irudia planoko laukizuzen bat da non laukizuzenaren $P(x,y)$ puntu bakoitzak kolorea duen Irudia, gris-eskalen balioen matrize handi bat da eta balio horrek pixel izena hartzen du Pixel bat irudi baten unitate txikiena da

Zuri-beltzko irudiak

Gris eskalen irudi bat $m \times n$ tamainako matrizea da eta elementu bakoitzak $0 \leq a_{ij} \leq 255$ arteko balioak hartzen ditu

$$\begin{bmatrix} 1 & 10 & 20 & 30 & 40 \\ 50 & 60 & 70 & 80 & 90 \\ 100 & 110 & 120 & 130 & 140 \\ 150 & 160 & 170 & 180 & 190 \\ 200 & 210 & 220 & 230 & 255 \end{bmatrix} \Rightarrow$$

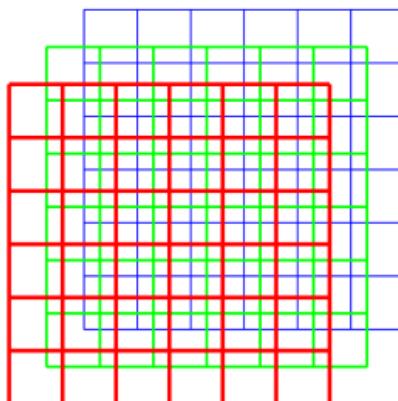


5 x 5 pixel irudia

Zer da irudi bat?

Irudiak koloredunak

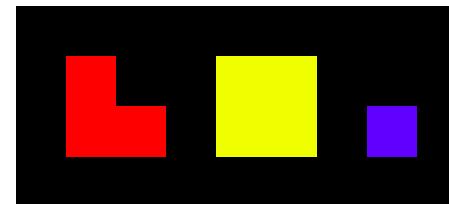
- Kolorea hiru osagaien konbinazioa da: gorria, berdea eta urdina (RGB)
- Hiru dimentsiotako matrizea



$$B = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$G = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



Zer da irudi bat?

Irudiak pisu handia du:

Bereizmen handiko irudi batek $m=1080 \times n=1920$

$$3 \times 8 \times 1080 \times 1920 = 49766400 \text{ bits} = 48600 \text{ MB}$$

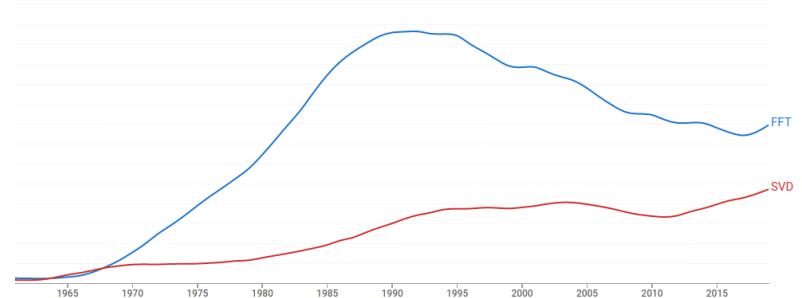
SVD: balio singulararen deskonposaketa

Historia pixka bat:

- SVD-ren lehen erreferentziak : Beltrami 1873
- SVD kalkulatzeko lehen metodo fidagarria: Golub eta Kahan 1965
- Software matematikoetan erabilgarria: 1970 hamarkadan
- Gaur egun Datu-Zientzia arloan paper garrantzitsua jokatzen du

THE TOP10 ALGORITHMS FROM THE 20TH CENTURY

1946: The Metropolis Algorithm
1947: Simplex Method
1950: Krylov Subspace Method
1951: The Decompositional Approach to Matrix Computations
1957: The Fortran Optimizing Compiler
1959: QR Algorithm
1962: Quicksort
1965: Fast Fourier Transform
1977: Integer Relation Detection
1987: Fast Multipole Method



SVD: balio singulararen deskonposaketa

Non da aplikagarria?

- SVD egungo arlo teknologiko askotan aplikatzen da

Irudien Prozesamendua, Aholku-Ingeniaritza (NetFlix, Amazon), Osagai Nagusien Analisia, Aurpegi-Errekonozimendu Sistemak, Gene-Adierazpena, e.a.

- Adibide honek ilustratzen duen SVD irudi konprimitzea orokorrean, JPEG-ren bidez eraginkorrahoa gertatzen da

SVD: balio singularren deskonposaketa

A-ren balio singularren deskonposaketa: $A = U\Sigma V^T$

A $m \times n$ tamainako matrizea eta $\text{rank}(A) = r$

$$A = \begin{bmatrix} u_1 & .. & u_r & .. & u_m \end{bmatrix} \left[\begin{array}{c|c} \sigma_1 & 0 \\ \ddots & 0 \\ 0 & \sigma_r \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right] \begin{bmatrix} v_1 & .. & v_r & .. & v_n \end{bmatrix}^T$$

$m \times m \qquad \qquad \qquad m \times n \qquad \qquad \qquad n \times n$

$$\begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3\sqrt{5} & \\ & \sqrt{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{-3}{\sqrt{10}} \\ \frac{3}{\sqrt{10}} & \frac{1}{\sqrt{10}} \end{bmatrix}$$

SVD: balio singularren deskonposaketa

Datu-zientziarako garrantzikoa:

SVD-k matrizea zati bakanetan banatzen du

$$A = U\Sigma V^T = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \cdots + \sigma_r u_r v_r^T$$

$$\boxed{} + \boxed{} + \cdots + \boxed{}$$

Zati hauek garrantziaren arabera lortzen dira $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \sigma_r > 0$

Zati garrantzitsuena $\sigma_1 u_1 v_1^T$

$A_k = \sigma_1 u_1 v_1^T + \cdots + \sigma_k u_k v_k^T$ k heineko A-ren hurbilketa hoherena:

$$\text{rank}(B) = k \implies \|A - A_k\| \leq \|A - B\|$$

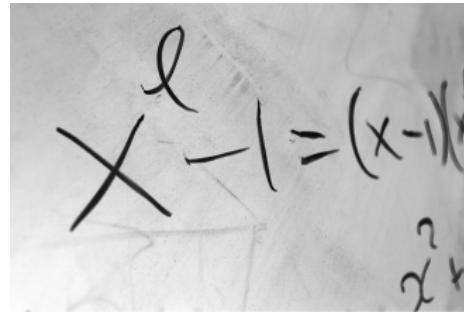
SVD: balio singularren deskonposaketa

Adibidea: SVD-ren gaitasuna ilustratzeko

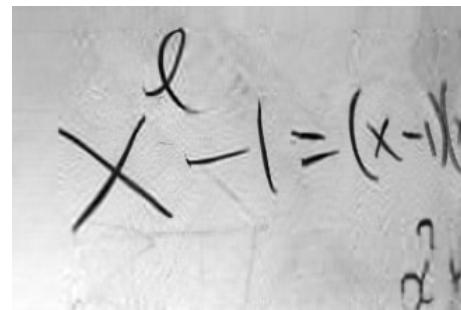
- Konsidera dezagun 1a.irudiko zuri-beltzko eta 1067×1600 tamainako irudia
- Balio singularrak 8.4×10^4 eta 1.3×10 tartean daude
- Lehen 40 balio singularrak bakarrik erabiliz

$$A_{40} = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \cdots + \sigma_{40} u_{40} v_{40}^T + \text{resto}$$

1b. irudia lortzen dugu: jatorrizko matrizearen %6-ren edukiera



1a. Irudia



1b. Irudia

SVD: balio singularren deskonposaketa

Demagun 1000×1000 matrizea (pixelak)

Konprimitu gabe = $m \times n \Rightarrow 1000 \times 1000 = 10^6$

$$A = U \cdot \Sigma \cdot V^T$$

Konprimitura = $m*k + k + k*n = k*(1+m+n) = k*(2n+1) \sim k*(2000)$

$$A \approx U \cdot \Sigma \cdot V^T$$

Oinarrizko adibideak

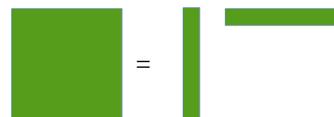
Herrialdeetako ikurrinak



wikipedia: Collection-national-flags.png

Oinarrizko adibideak

1. Adibidea (heina=1)

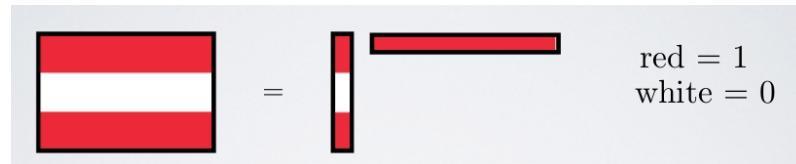


$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow A = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} [1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1]$$

- 6×6 pixel $\Rightarrow 6+6$
- 300×300 pixel $\Rightarrow 600$

Oinarrizko adibideak

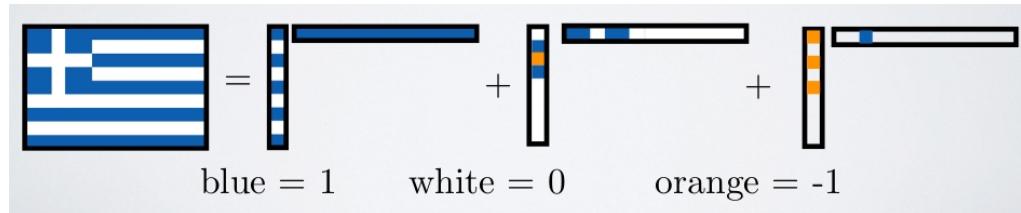
2. Adibidea (heina=1)



$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow A = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} [1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1]$$

Oinarrizko adibideak

3. Adibidea (heina=3)



$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow A = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} [1 \ 1 \ 1 \ 1 \ \dots \ 1] + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} [1 \ 1 \ 0 \ 1 \ 1 \ 0 \dots \ 0] + \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} [0 \ 0 \ 1 \ 0 \ \dots \ 0]$$

300 x 300 pixel \Rightarrow 1800

Oinarrizko adibideak

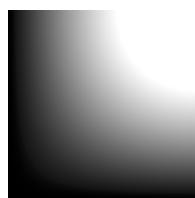
4. Adibidea (heina osoa)



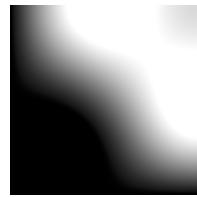
$\Rightarrow \text{heina} = 6 !!!$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \sigma_3 u_3 v_3^T + \sigma_4 u_4 v_4^T + \sigma_5 u_5 v_5^T + \sigma_6 u_6 v_6^T$$

$$A_k = \sigma_1 u_1 v_1^T + \cdots + \sigma_k u_k v_k^T$$



A_1



A_2



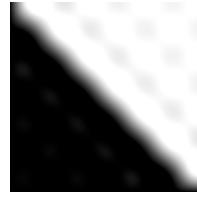
A_3



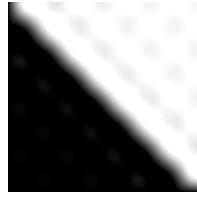
A_4



A_5



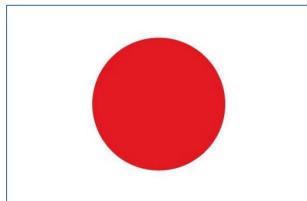
A_6



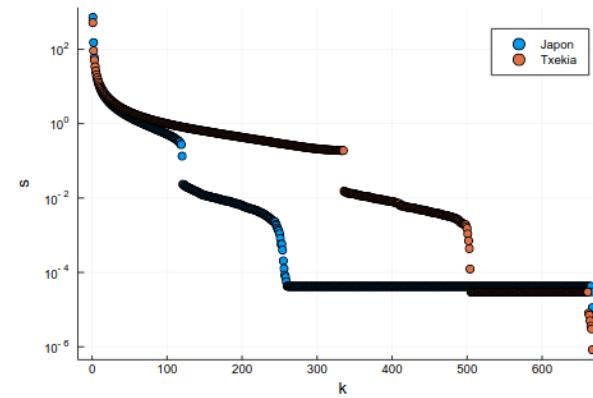
A_7

Oinarrizko adibideak

5. Adibidea



$$\text{rk}(\boxed{\text{hatched circle}}) < \text{rk}(\boxed{\text{hatched square}}) + \text{rk}(\boxed{\text{white square}})$$

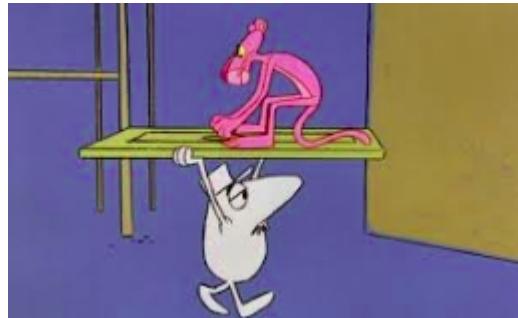


Errealitateko irudiak

Balio singularrak

Elkarren ondoko pixelen kolorea antzekoa izatea behar dugu

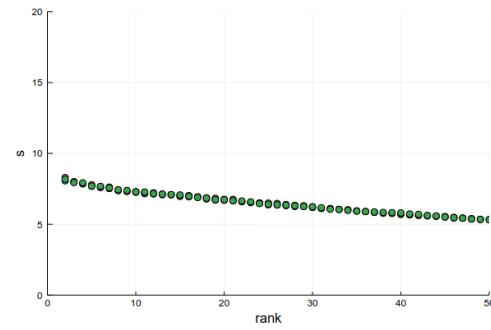
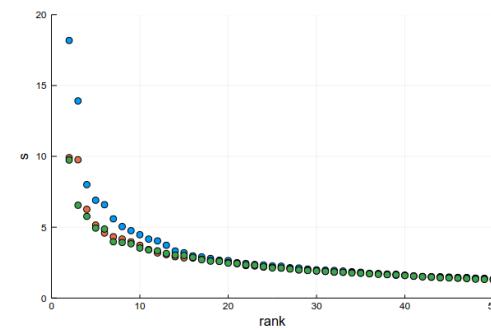
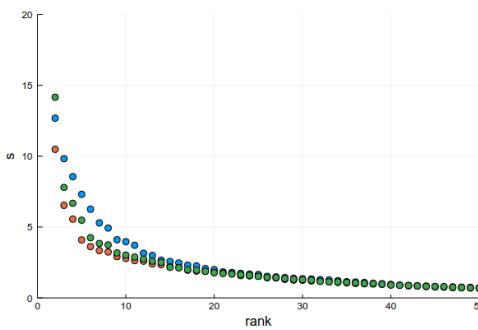
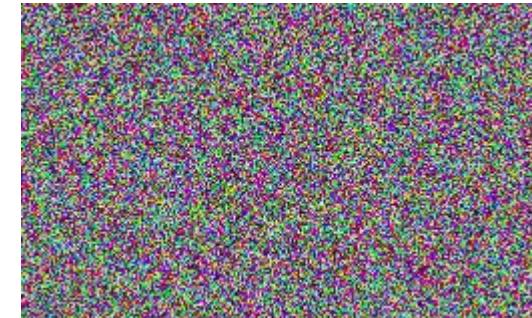
Marrazki biziduna



Errealitateko irudia



Ausazko zarata irudia



Errealitateko irudiak



A_{10}



A_{50}



A_{30}



Konprimitu gabea

Errealitateko irudiak



<https://commons.wikimedia.org/>

By Pierre Dalous - Own work, CC BY-SA 3.0



https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Polarlicht_2.jpg

by Senior Airman Joshua Strang / Public domain

Erreferentziak

- [1] Introduction to Linear Algebra, Strang,G. -Wellesley – Cambridge Press
- [2] Professor SVD, Cleve Moler tribute to Gene Golub
- [3] How are so many matrices of low rank in computational math?, Alex Townsend
- [4] Gilbert Strang: Singular Value Decomposition
<https://www.youtube.com/watch?v=YPe5OP7Clv4>
- [5] The Singular Value Decomposition, Nicholas J. Higham, The Princeton Companion to Applied Mathematics (2015)