Mat1120 oblig 2

Soran Hussein Mohmmed, brukernavn: soranhm

October 2016

1 Oppgave

velger tilfeldige $\mathbf{u} \in \mathbf{R}^4$ og $\mathbf{v} \in \mathbf{R}^5$, m = 4 og n = 5, som ikke er null. For å begrunne at rank $\mathbf{u}\mathbf{v}^T = 1$. Bruker matlab med matrisene:

og ut fra dette kan jeg se at rank $\mathbf{u}\mathbf{v}^T=1$ pga den består av kunn et pivotelement. Annet grunn til dette er at både U og V er på formen m x 1, altså n = 1, og ranken kan ikke være større enn den minste n eller m verdi. Har også brukt rang kommandoen $\mathtt{rank}(\mathbf{u}\mathbf{v}^\mathsf{T})$ til å finne ut rangen. Koden:

```
u = [2;3;4;2]; % tilfeldig u matrise
vt = [1 2 3 2 3]; % tilfeldig v^T matrise
uv = u*vt; % regner ut uv^T
rref(uv); % f?r den p? redusert trappeform
rank(uv); % bruker rank funckjon til ? finne rang
```

2 Oppgave

B er en m x n matrise og C er en n x p matrise, så kan matriseproduktet BC skrives som:

$$BC = \sum_{j=1}^{n} kol_j(B)rad_j(C)$$
(1)

Skal nå bruke likningen (1) med $B = U\Sigma$ og C = V til å begrunne:

$$A = \sum_{j=1}^{r} \sigma_j \mathbf{u}_j \mathbf{v}_j^T \tag{2}$$

 $A = U\Sigma V$, Grunnen til at det går fra n til r over summ tegnet er pga at restrenede etter r vil være nuller som vi ikke trenger å ta med. Siden $B = U\Sigma$ så vil $kol_i(B) \Rightarrow kol_i(U\Sigma)$. U Σ : U er en kolonne matrise og Σ

Siden B = U Σ så vil $kol_j(B) \Rightarrow kol_j(U\Sigma)$. U Σ : U er en kolonne matrise og Σ er en diagonal matrise, dette vil da gi $kol_j(U\Sigma) \Rightarrow \sigma kol_j(U) \Rightarrow \sigma_j \mathbf{u}_j$.

$$\begin{bmatrix} \mathbf{u_1} & \mathbf{u_2} & \dots & \mathbf{u_m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_1 \mathbf{u_1} & \sigma_2 \mathbf{u_2} & \dots & \sigma_r \mathbf{u_r} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{v} \det \operatorname{giolder} \operatorname{gad} (C) \mapsto \operatorname{gad} (C) \Rightarrow \operatorname{gad} (V^T) \Rightarrow \operatorname{hol} (V)^T \Rightarrow \mathbf{v}^T$$

Når det gjelder $rad_j(C)$: $rad_j(C) \Rightarrow rad_j(V^T) \Rightarrow kol_j(V)^T \Rightarrow \mathbf{v}_j^T$ Dette gir da:

$$A = U\Sigma V = BC = \sum_{j=1}^{n} kol_{j}(B)rad_{j}(C) = \sum_{j=1}^{r} kol_{j}(U\Sigma)rad_{j}(V) = \sum_{j=1}^{r} \sigma_{j}kol_{j}(U)kol_{j}(V^{T}) = \sum_{j=1}^{r} \sigma_{j}\mathbf{u}_{j}\mathbf{v}_{j}^{T}$$

$$(3)$$

3 Oppgave

3.1 a)

Brukt formel (3) fra oppgave 2 og ved hjelp av kommandoene har jeg skrevet en funksjon 'functionAk = svdApprox(A, k)':

3.2 b)

Bruker nå filen 'mm.gif', leser ut matrisen og tester flere ting på den:

```
A = imread('mm.gif','gif'); % leser in matrisen
A = double(A); % konvertert til datatype
% sjekker om a er en 256x256 matrise
storresle = size(A)
% bestemmer rang til A
r = rank(A)
% rank(A,eps), eps = 0.001
```

Figure 1: Utskrift fra oppgave 3b)

3.3 c)

Bruker nå $\mathtt{svdApprox}(\mathtt{A},\mathtt{k})$ med matrisen A fra Marilyn Monroe med k
1 = 8 og k2 = 32:

```
A = imread('mm.gif','gif');
k1 = 8; k2 = 32;
A1 = svdApprox(A,k1); % setter inn matrisen og k i funksjonen svdApprox
A2 = svdApprox(A,55); % tilh?rer oppg 5a)
A3 = svdApprox(A,k2);
imageview(A1)
%imageview(A3)
```

3.4 d)

Figur 1 fra Oblig arket har gjentatte mønster som vil si at den ikke trenger så stor rang til å vises. Ved å se på figuren med 5 forskjellige farger (som går fra lys til mørk), jeg vil si at rangen til denne er 5 pga. gjentatte mønster.



Figure 2: Utskrift fra oppgave 3c, med k = 8 og k = 32

4 Oppgave

4.1 a)

Bruker nå kunn singulærverdiene σ_j til å lage en funskjon av j
 og plotter dette:

```
A = imread('mm.gif','gif');
A = double(A);
[U,S,V] = svd(A);
x = 1:256;
y = diag(S); % siden sigma er diagonalmatrise
plot(x,y) % plotter 1-256 mot sigmaene fra A
```

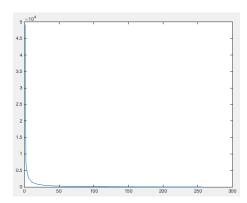


Figure 3: Utskrift fra oppgave 4a

4.2 b)

Bruker nå kommandoen 'B = round(255 * rand(256, 256))' til å konstruere en ligenen de matrise som A men med helt tilfelldige tall, og det lager et bilde med piksler over alt. Når plotter σ fra A og B i samma plot ser jeg at grafen til A (blå) er mye mer nøyaktig enn grafen til B (rød), dette skyldes at B har σ som synker brått, mens i A har ganske ballensert synking av σ .

```
% tilfeldige tall mellom 1-256 i en 256x256 matrise
B = round(255 * rand(256, 256));
[U,S2,V] = svd(B);
y = diag(S2);
% gj?r det samma som i 3c) og bruker svdApprox
B1 = svdApprox(B,32);
imageview(B1)

A = imread('mm.gif','gif');
A = double(A);
[U,S,V] = svd(A);
x = 1:256;
y2 = diag(S); % siden sigma er diagonalmatrise
plot(x,y,'r',x,y2,'b') % plotter sigma fra A og B sammen
```

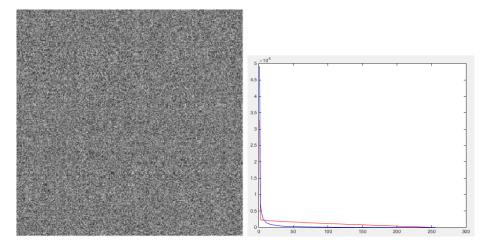


Figure 4: Utskrift fra oppgave 4b. σ A(rød) B(blå)

5 Oppgave

5.1 a)

For å kunne regne ut det kompinerte bilde av rang k til en m x n bildematrise A så trenger man 1 av hver σ , \mathbf{v} og \mathbf{u} . For å få et visuelt bilde av Marilyn Monroe like godt som den opprinnlige må vi velge $\mathbf{k}=55$. Dette har jeg prøvd med

matlab og zoomet inn på et sted i det opprinnnlige og tilnærmingen og fant den som hadde mest like piksler.

5.2 b)

Funkjsonen er laget i matlab, bruker nå funkjsonen svd Approx(A,55), med k = 55 som jeg fant var best tilnærming til den opprinnlige i a). Dette gir da en feil med 0.0045, desto nærmere 256 jeg velger k gir desto mindre feil. Kode:

```
function functionerror = relError(A, Ak)
   A = double(A); % konvertert til datatype
   functionerror = norm(A-Ak)/norm(A) % relative feilen
end

A = imread('mm.gif','gif');
Ak = svdApprox(A,55); % regner ut tiln?rmingen
% regner ut feil mellom tiln?rmingen og orginale
relError(A, Ak);
```

functionerror =

0.0045

Figure 5: Utskrift fra oppgave 5b.Error