RELAZIONE LABORATORIO 1 MATLAB

Laboratorio eseguito da (in ordine alfabetico): -Cuneo Giulio: s4516855 -Magno Alessandro: s4478234

Esercizio 1

Risultati ottenuti:

VA =	VB =
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
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
1	1
1	1
1	1
1	1
1	1
1	1
1	1
1	1
1	1
VAtA =	VBtB =
0.0012459	0.0012459
0.0112036	0.0012439
0.0112030	0.0112036

0.0210602
0.0310693 0.0607442
0.1000804
0.1488819
0.2069055
0.2738623
0.3494185
0.4331979
0.5247831
0.6237177
0.7295088
0.8416295
0.9595211
1.0825963
1.2102420
1.3418223
1.4766815
1.6141479
1.7535365
1.8941531
2.0352970
2.1762650
2.3163549
2.4548687
2.5911164
2.7244191
2.8541129
2.9795515
3.1001100
3.2151878
3.3242117
3.4266383
3.5219576
3.6096945
3.6894120
3.7607129
3.8232421
3.8766879
3.9207842
3.9553112
3.9800970
3.9950181
rm(A) = 5.0031e-45

0.0607442 0.1000804 0.1488819 0.2069055 0.2738623 0.3494185 0.4331979 0.5247831 0.6237177 0.7295088 0.8416295 0.9595211 1.0825963 1.2102420 1.3418223 1.4766815 1.6141479 1.7535365 1.8941531 2.0352970 2.1762650 2.3163549 2.4548687 2.5911164 2.7244191 2.8541129 2.9795515 3.1001100 3.2151878 3.3242117 3.4266383 3.5219576 3.6096945 3.6894120 3.7607129 3.8232421 3.8766879 3.9207842 3.9553112 3.9800970 3.9950181

0.0310693

norm(B - A)/norm(A) = 5.0031e-45 norm(VB-VA)/norm(VA) = 0 norm(BtB-AtA)/norm(AtA) = 2.5031e-45norm(VBtB-VatA)/norm(VAtA) = 0

Quello che dobbiamo discutere in questo esercizio è quant'è condizionato il problema degli autovalori. Fissiamo il problema: la matrice A è il nostro input. Ci chiediamo, perturbando l'input, di quanto si sposta il relativo autovalore? Per rispondere a questa domanda occorre il teorema di Bauer-Fike. Il teorema espone usando come misura, l'errore assoluto, di quant'è lo scarto dell'autovalore in funzione dell'eventuale scarto della matrice.

Il teorema presenta la seguente ipotesi: sia A diagonalizzabile, (\Leftrightarrow A = X Λ X -1) , allora λ autovalore di A, μ autovalore di B

$$\forall \lambda \exists \mu \text{ tale che } |\lambda - \mu| \le \mu(X) ||A - B||$$

La matrice di partenza (blocco di Jordan) non è diagonalizzabile, per cui già a priori il problema è mal condizionato. Siccome l'ipotesi non è garantita, si presenta un condizionamento peggiore che comporta uno spostamento maggiore degli autovalori.

Esercizio 2

Risultati ottenuti:

matrice G =

autovettori V =

Columns 1 through 5:

Columns 6 through 10:

Column 11:

```
\begin{array}{l} -0.43853 + 0.00000i \\ -0.50979 + 0.00000i \\ -0.01031 + 0.00000i \\ 0.00000 + 0.00000i \\ 0.01031 + 0.00000i \\ 0.69343 + 0.00000i \\ 0.00000 + 0.00000i \\ -0.00344 + 0.00000i \\ -0.00000 + 0.00000i \\ 0.25833 + 0.00000i \end{array}
```

autovalori D =

Diagonal Matrix

Columns 1 through 5:

1.00000 + 0.00	000i	0	0	0	0
0 0	.76397 + 0.	00000i	0	0	0
0	0	0.57735 + 0.	00000i	0	0
0	0	0	0.22409 + 0	.00000i	0
0	0	0	0	-0.88240	- 0.00000i
0	0	0	0	1	0
0	0	0	0	1	0
0	0	0	0	1	0
0	0	0	0	l	0
0	0	0	0	1	0
0	0	0	0	1	0

Columns 6 through 10:

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
-0.72545 + 0.00000i	0		0		0	0
0 -0.57735 -	+ 0.00000i		0		0	0
0	0 -0.38021	+ 0.0000	00i		0	0
0	0	0.0-	0000 +	0.0000	0i	0
0	0	0		0.00	0000 -	0.00000i
0	0	0		0		0

Column 11:

Prima colonna autovettori generalizzata con affianco una stima "intuitiva dell'importanza":

 $_{\mathbf{X}} =$

0.214286
$$x_1 = x_2 + \frac{1}{2} x_3 + \frac{1}{3} x_4 + \frac{1}{4} x_5 + \frac{1}{3} x_6 + x_7$$

```
0.035714
                                        x_2 = \frac{1}{6} x_1
                                        x_3 = \frac{1}{6} x_1 + \frac{1}{3} x_{10}
0.071429
                                        X_4 = \frac{1}{6} X_1 + \frac{1}{4} X_5 + \frac{1}{3} X_{10}
0.107143
                                        x_5 = \frac{1}{6} x_1 + \frac{1}{3} x_4 + \frac{1}{3} x_6 + \frac{1}{3} x_8
0.142857
                                        x_6 = \frac{1}{6} x_1 + \frac{1}{4} x_5 + \frac{1}{3} x_8
0.107143
                                        x_7 = {}^{1}/_{6} x_1
0.035714
                                        x_8 = \frac{1}{4} x_5 + \frac{1}{3} x_6 + x_9
0.107143
                                        x_9 = {}^1/_3 x_8
0.035714
                                        X_{10} = \frac{1}{2} X_3 + \frac{1}{3} X_4 + X_{11}
0.107143
0.035714
                                        \mathbf{x}_{11} = {}^{1}/_{3} \mathbf{x}_{10}
```

Bisogna verificare che la trasposta della matrice G sia stocastica, infatti la nostra G trasposta è stocastica per righe. Quindi si può dire a priori che ha un autovalore = 1 e avrò un autovettore associato alla matrice, con componenti comprese tra 0 e 1 tutte non negative e inoltre in genere visto che c'è l'ambiguità rispetto ai multipli, si cerca di normalizzare in modo da imporre che la somma delle "importanze" sia uguale a 1.

Esercizio 3

lambda = 5.00000004915690

Risultati ottenuti con metodo delle potenze, approssimazione autovalore di massimo modulo (lambda):

vettore = $(1,1,1)^{T}$ vettore = $(3,10,4)^{T}$ lambda = 5.59761854124889 lambda2 = 7.45373873851088 lambda = 7.45126006764928 lambda2 = 5.23131532183056 lambda = 5.77641138860191 lambda2 = 5.31867608008753 lambda = 5.46257789048665 lambda2 = 5.14554527997913 lambda = 5.24552094576929 lambda2 = 5.09188469169397 lambda = 5.14283747736402 lambda2 = 5.05283918700203 lambda = 5.08308142508227 lambda2 = 5.03166068417212lambda = 5.04915917792715 lambda2 = 5.01883022119809 lambda2 = 5.01126887811356 lambda = 5.02920997291556 lambda = 5.01743311987889 lambda2 = 5.00674486143528 lambda = 5.01042501992230 lambda2 = 5.00404220391914 lambda = 5.00624286510884 lambda2 = 5.00242339006059 lambda = 5.00374129159631 lambda2 = 5.00145338695247 lambda = 5.00224319737759 lambda2 = 5.00087178983679 lambda = 5.00134534840473 lambda2 = 5.00052298860608 lambda = 5.00080700450465 lambda2 = 5.00031376208305 lambda = 5.00048412898941 lambda2 = 5.00018824613880 lambda = 5.00029045088446 lambda2 = 5.00011294366840lambda = 5.00017426098437 lambda2 = 5.00006776475881 lambda = 5.00010455315510 lambda2 = 5.00004065833549 lambda = 5.00006273065616 lambda2 = 5.00002439481430lambda = 5.00003763794846 lambda2 = 5.00001463682123 lambda = 5.00002258260879 lambda2 = 5.00000878206850 lambda = 5.00001354950757 lambda2 = 5.00000526923237 lambda = 5.00000812968377 lambda2 = 5.00000316153628 lambda = 5.00000487780278lambda2 = 5.00000189692064 lambda = 5.00000292667898 lambda2 = 5.00000113815198 lambda = 5.00000175600642 lambda2 = 5.00000068289104 lambda = 5.00000105360350 lambda2 = 5.00000040973457 lambda = 5.00000063216198 lambda2 = 5.00000024584072lambda = 5.00000037929714 lambda2 = 5.00000014750443 lambda = 5.00000022757827 lambda2 = 5.00000008850265 lambda = 5.00000013654695 lambda2 = 5.00000005310159 lambda = 5.00000008192817

Risultati ottenuti con metodo delle potenze inverse:

lambda =	5.75229357798165
lambda =	5.41618497109827
lambda =	5.21220657276995
lambda =	5.10675805257387
lambda =	5.05350754461218
lambda =	5.02678202223068
lambda =	5.01339761607774
lambda =	5.00670040367160
lambda =	5.00335059388800
lambda =	5.00167539410587
lambda =	5.00083772123737
lambda =	5.00041886665156
lambda =	5.00020943483235
lambda =	5.00010471779261
lambda =	5.00005235899039
lambda =	5.00002617951871
lambda =	5.00001308976524
lambda =	5.00000654488409
lambda =	5.00000327244241
lambda =	5.00000163622130
lambda =	5.00000081811067
lambda =	5.00000040905534
lambda =	5.00000020452767
lambda =	5.00000010226384
lambda =	5.00000005113192
lambda =	5.00000002556596

lambda2 = 5.69362380880969 lambda2 = 5.25131319623854 lambda2 = 5.10370058582229lambda2 = 5.04667201505108 lambda2 = 5.02208044005196 lambda2 = 5.01073115300578 lambda2 = 5.00528890847704 lambda2 = 5.00262536176935 lambda2 = 5.00130791706471 lambda2 = 5.00065276873827lambda2 = 5.00032608706565 lambda2 = 5.00016296922507 lambda2 = 5.00008146603787lambda2 = 5.00004072837555lambda2 = 5.00002036302696 lambda2 = 5.00001018122329 lambda2 = 5.00000509053909 lambda2 = 5.00000254525141 lambda2 = 5.00000127262117 lambda2 = 5.00000063630945lambda2 = 5.00000031815444lambda2 = 5.00000015907715 lambda2 = 5.0000007953856 lambda2 = 5.00000003976927

Per evitare problemi di underflow e overflow sono stati utilizzati algoritmi diversi da quelli presenti nelle dispense. Nel primo vettore, si impiegano 35 iterazioni, mentre nel secondo 33, per l'approssimazione dell'autovalore con metodo delle potenze. Utilizzando, invece, il metodo delle potenze inverse si nota che ponendo come shift un numero vicino all'autovalore, occorrono meno iterazioni: 26 per il primo vettore e 24 per il secondo. Inoltre si può constatare dalle approssimazioni dell'autovalore lambda, come la convergenza sia lineare in questo ultimo metodo. In conclusione, in questo caso si vede chiaramente come il metodo delle potenze inverse con shift impostato correttamente sia più efficiente rispetto il metodo delle potenze, dove occorrono più iterazioni per raggiungere lo stesso risultato.