

Pràctica 2: Descomposicions de matrius

Lliurament d'un fitxer `Cognom1Cognom2Nom_pr2.html` fins el dia **8 de març les 23:50**. El document lliurat ha de contenir: els enunciats (mode resumit), el codi R, els resultats i les interpretacions demanades.

Nota: Fixa la llavor `set.seed(1234)`.

```
library(mnormt); library(xtable); library(fBasics)
```

Indicacions: Funció `rk()` de la llibreria `fBasics` per calcular rangs, la funció `solve()` per invertir, `t()` per transposar i l'operador `%*%` per al producte de matrius (recorda que `*` dóna el producte element per element, si són de la mateixa mida). La funció `all.equal()` compara objectes, pot ser convenient l'opció `check.attributes=F`.

1. Genera una mostra Gaussiana multivariant $\text{data} \sim MN(\mu, \Sigma)$ de mida 2000 $\text{data} \sim MN(\mu, \Sigma)$ amb

$$\mu = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ -1 \\ -4 \end{pmatrix} \quad \Sigma = \begin{pmatrix} 3 & 1.385 & -2.939 & 1 \\ 1.385 & 1 & -1.979 & 1 \\ -2.939 & -1.979 & 8 & -3 \\ 1 & 1 & -3 & 8 \end{pmatrix}$$

Assigna noms `X1`, `X2`, `X3` i `X4` a les columnes de `data` i, quan convingui, tracta-la com a matriu o com a data frame. Calcula el rang i la dimensió de `data`.

2. Exercici amb **SD**. Parteix de la matriu $A = \mathbf{X}^t \mathbf{X}$, on \mathbf{X} és el fitxer de dades centrades de `data`.
 - (a) Calcula la descomposició espectral de A usant la funció `eigen()` i guarda el resultat en un objecte anomenat `sdA`. Guarda els valors propis en una matriu diagonal `Lambda` i els vectors propis en una matriu `V`. Dóna la classe i la dimensió de `Lambda` i de `V`. [Atenció: El resultat de la funció `eigen()` és una llista d'elements heterogenis; els elements d'una llista es criden amb el `nomllista$nomobjecte`.]
 - (b) Comprova l'ortogonalitat de la matriu `V` i la igualtat del teorema espectral: $A = V \Lambda V^t$.
 - (c) Quina és la relació entre la descomposició espectral de A i de $S = \text{cov}(\text{data})$? Dedueix teòricament el resultat i comprova-ho en aquest exemple (cal vigilar els signes!).
 - (d) Calcula la matriu $B = \mathbf{X} \mathbf{X}^t$, i comprova que $B = U \Lambda U^t$, on Λ és la mateixa matriu diagonal de valors propis de A i $U = X V \Lambda^{-\frac{1}{2}}$, on V és la matriu de vectors propis de A . Comprova la igualtat.
 - (e) Calcula la matriu Q que factoritza A .
 - (f) Calcula totes les aproximacions de rang 2 de A del tipus

$$A^{su} = q_s q_s^t + q_u q_u^t \quad s, u = 1, \dots, p, \quad s < u,$$

on q_s és el s -èssim vector columna de Q i p el nombre de columnes de A . Quina de les aproximacions assoleix el mínim $\left(\sum_{i,j} (a_{ij} - a_{ij}^{su})^2 \right)^{1/2}$?

- (g) ***Exercici opcional (sense cap ajuda)**. Crea una funció que pots anomenar `Arep()` que calculi les aproximacions d'una matriu donada A (simètrica i semi-definida positiva) d'un rang fixat, a partir de la seva descomposició espectral. Veure la pàg. següent: cal crear una funció de manera que produeixi els outputs com els que es mostren (llista i noms), i de manera que l'execució de 1000 rèpliques de la funció aplicada a la matriu $A = \mathbf{X}^t \mathbf{X}$ trigui un temps similar al que figura al final de la pàg. 3 (temps amb el meu pc !). S'obrirà un lliurament especial per a aquest exercici al campus virtual.
3. Exercici amb **SVD**. Amb la funció `svd()`, calcula la descomposició singular de les dades centrades \mathbf{X} , i.e. les matrius U , D , V tals que $X = U D V^t$.
 - (a) Comprova que (llevat de signes, eventualment) les matrius U, V són les matrius que has obtingut en apartats anteriors, i que $D = \Lambda^{1/2}$.
 - (b) Comprova que: $\mathbf{X} = \sum d_j u_j v_j^t$.
 - (c) Dóna la millor aproximació de \mathbf{X} de rang 3, digues-li $\tilde{\mathbf{X}}$. Seguidament, calcula $\left(\sum_{i,j} (x_{ij} - \tilde{x}_{ij})^2 \right)^{1/2}$ per quantificar l'error d'aquesta aproximació.

OPCIONAL: Funció per calcular totes les aproximacions de rang r de A .

```
Arep<-function(A,r){  
  # A matriu simètrica i semi-definida positiva  
  # r = rang de l'aproximació ( r< ncol(A))  
  sdA<-eigen(A); V<-sdA$vectors; lambda<-sdA$values; Lambda<-diag(1)  
  
  .....  
  
  list(Aapprox=matrius,dif=dif,difmin=difmin)  
}  
  
Arep(A,2)  
Arep(A,3)
```

```
## $Aapprox  
## $Aapprox$`12`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 1875.978 1104.4439 -3670.845 1225.1305  
## [2,] 1104.444 659.7963 -2173.983 978.1987  
## [3,] -3670.845 -2173.9825 7200.209 -2741.9320  
## [4,] 1225.130 978.1987 -2741.932 7692.4965  
##  
## $Aapprox$`13`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 2637.090 1320.1672 -2167.373 2476.806  
## [2,] 1320.167 712.6238 -1568.434 1548.456  
## [3,] -2167.373 -1568.4345 6298.985 -4918.945  
## [4,] 2476.806 1548.4563 -4918.945 4166.475  
##  
## $Aapprox$`14`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 1479.030 827.6520 -2913.708 2457.847  
## [2,] 827.652 771.7113 -1807.073 1534.321  
## [3,] -2913.708 -1807.0734 5841.101 -4932.945  
## [4,] 2457.847 1534.3210 -4932.945 4166.302  
##  
## $Aapprox$`23`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 1619.23697 608.33086 -24.64011 -1208.4479  
## [2,] 608.33086 232.45233 -93.59034 -555.2925  
## [3,] -24.64011 -93.59034 1819.97271 2203.8689  
## [4,] -1208.44795 -555.29252 2203.86886 3526.8060  
##  
## $Aapprox$`24`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 461.1769 115.8157 -770.9747 -1227.4075  
## [2,] 115.8157 291.5399 -332.2292 -569.4278  
## [3,] -770.9747 -332.2292 1362.0885 2189.8690  
## [4,] -1227.4075 -569.4278 2189.8690 3526.6329  
##  
## $Aapprox$`34`  
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]  
## [1,] 1222.28861 331.5390574 732.49746 24.2683419  
## [2,] 331.53906 344.3673488 273.31881 0.8298069  
## [3,] 732.49746 273.3188050 460.86523 12.8561749  
## [4,] 24.26834 0.8298069 12.85617 0.6119153  
##  
##  
## $dif  
## $dif$`12`  
## [1] 1807.991  
##  
## $dif$`13`  
## [1] 5411.016  
##  
## $dif$`14`  
## [1] 5695.345  
##  
## $dif$`23`
```

```
## [1] 12024.9
##
## $dif$`24`
## [1] 12155.5
##
## $dif$`34`
## [1] 13182.05
##
##
## $difmin
## $difmin$`12`
## [1] 1807.991
```

```
## $Aprox
## $Aprox$`123`
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]
## [1,] 3066.152 1516.4710 -2931.429 1246.7444
## [2,] 1516.471 802.4362 -1918.004 985.6813
## [3,] -2931.429 -1918.0037 7659.583 -2728.5040
## [4,] 1246.744 985.6813 -2728.504 7692.8890
##
## $Aprox$`124`
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]
## [1,] 1908.092 1023.9558 -3677.764 1227.785
## [2,] 1023.956 861.5238 -2156.643 971.546
## [3,] -3677.764 -2156.6425 7201.699 -2742.504
## [4,] 1227.785 971.5460 -2742.504 7692.716
##
## $Aprox$`134`
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]
## [1,] 2669.204 1239.6792 -2174.292 2479.461
## [2,] 1239.679 914.3512 -1551.095 1541.804
## [3,] -2174.292 -1551.0945 6300.476 -4919.517
## [4,] 2479.461 1541.8036 -4919.517 4166.695
##
## $Aprox$`234`
##      [,1]      [,2]      [,3]      [,4]
## [1,] 1651.35124 527.84280 -31.55866 -1205.7935
## [2,] 527.84280 434.17978 -76.25037 -561.9453
## [3,] -31.55866 -76.25037 1821.46320 2203.2970
## [4,] -1205.79355 -561.94525 2203.29701 3527.0254
##
##
## $dif
## $dif$`123`
## [1] 235.5516
##
## $dif$`124`
## [1] 1792.581
##
## $dif$`134`
## [1] 5405.887
##
## $dif$`234`
## [1] 12022.59
##
##
## $difmin
## $difmin$`123`
## [1] 235.5516
```

Temps d'execució.

```
t0<-proc.time()
B<-replicate(10000, Arep(A,2)$difmin)
print(proc.time()-t0)

##      user  system elapsed
##      10.93    0.01    10.98
```