

# Algebra, laborategia R-en

Aitor Saiz Telleria

May 21, 2015

## 1 1. Praktika

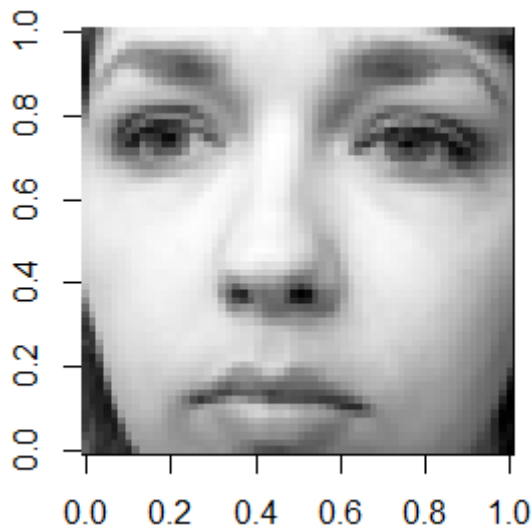
”Aztertu JPEG kodeketa duen irudi artxibo bat. R erabiliz, kalkulatu irudi txiki baten 2D Fourier transformatu diskretua (DFT), baita alderantzizko transformazioa ere. Koefiziente matrizea konprimatu eta berreraiki irudia konpresio maila desberdinak aztertuz.”

Lehen praktikarako Fourier-en transformatuaren bitartez irudiak konprimatzen ikasi genuen, eta segidan konprimatutako artxibo hori bera deskonprimitzen. Gainera, probak egin genituen konpresio maila ezberdinekin.

Hasteko, ”face.R” fitxategiko koefizienteak 60x60-ko matrize batean gorde genituen, koefiziente hauek irudi bat irudikatzen dutelarik 256 koloreko gris-en eskala bat erabiliz, eta matrize horri f\_irudia deitu genion.

Irudi hau ikusteko proba egin genuen image funtzioari deitzen, horrela:

```
image(f_irudia,col=gray((0:255)/255))
```



Matrizea Fourier-en transformatuaren bitartez konprimatzeko, DFT2d funtzioa erabili genuen:

DFT2d:

```
F_irudia <- matrix(0, M, M)
```

```

for (u in 0:(M-1)) {
  for (v in 0:(M-1)) {
    for (x in 0:(M-1)) {
      for (y in 0:(M-1)) {
        F_irudia[u+1,v+1] <- F_irudia[u+1,v+1] + f_irudia[x+1,y+1] * exp(-2i*pi*(u*x+v*y)/M)
      }
    }
  }
}
u_koord <- ( v_koord <- 1:(M-1) )

```

F\_irudia matrize berriaren zati errealekin image funtzioari dei eginez gero ez dugu ezer antzemango irudian, baina atzera matrize hori deskonprimituz gero invDFT2d funtzioaren bidez, eta image funtzioarekin dei eginez, irudia berreskura dezakegu.

invDFT2d:

```

f_berria <- matrix(0, M, M)
for (x in 0:(M-1)) {
  for (y in 0:(M-1)) {
    for (u in 0:(M-1)) {
      for (v in 0:(M-1)) {
        f_berria[x+1,y+1] <- f_berria[x+1,y+1] + F_irudia[u+1,v+1] * exp(2i*pi*(u*x+v*y)/M)
      }
    }
  }
}
f_berria <- f_berria/(M^2)

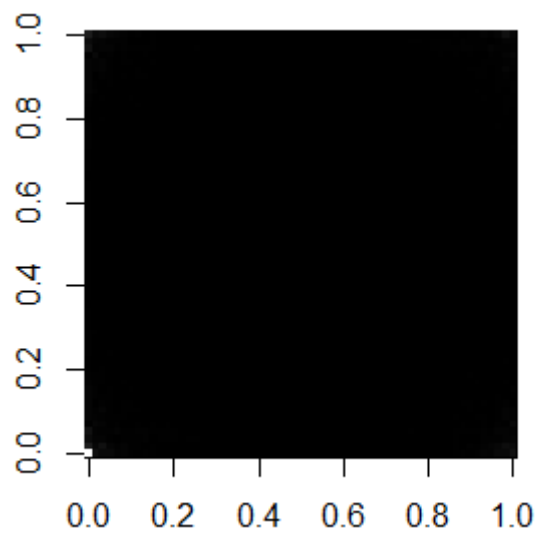
```

Honelakoa litzateke kodearen itxura:

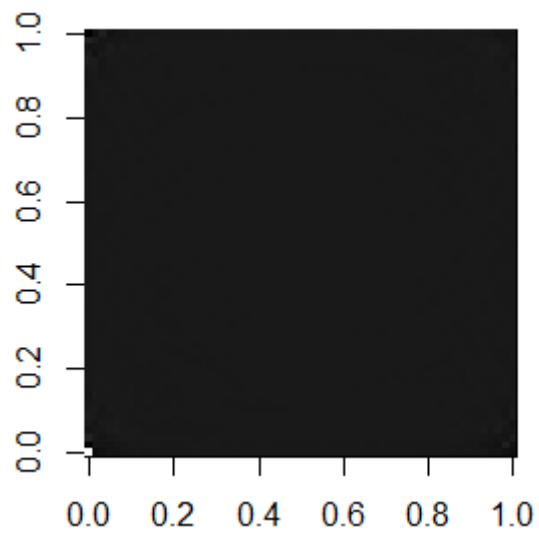
```

> source("face.R")
> M <- 60
> f_irudia <- matrix(face, M, M, byrow=T)
> image(f_irudia, col = gray((0:255)/255))
> source("DFT2d.R")
> image(Mod(F_irudia), col = gray((0:255)/255))

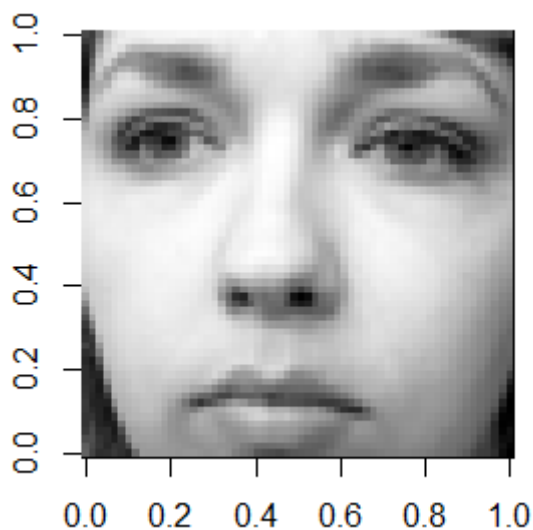
```



```
> image(Re(F_irudia), col = gray((0:255)/255))
```



```
> source("invDFT2d.R")  
> image(Re(f_berria), col = gray((0:255)/255))
```



Ikus dezakegunez, hasierakoaren berdina lortu dugu.

Konpresio ezberdinak:

```
> konpr_tartea <- c(0:5, 55:59)
> source("konpresioa.R")
> image(Re(f_berria), col = gray((0:255)/255))
> konpr_tartea <- c(0:10, 50:59)
> source("konpresioa.R")
> image(Re(f_berria), col = gray((0:255)/255))
> konpr_tartea <- c(0:15, 45:59)
> source("konpresioa.R")
> image(Re(f_berria), col = gray((0:255)/255))
```

Azken parte hori konpresio maila ezberdinekin probak egiteko soilik da.

## 2 2. Praktika

"Kalkulatu plano geometrikoan bektore baten gaineko proiektzioari dagokion transformazio linealaren  $T_{proj}$  matrizea. Programatu R-ko `lortuTproj()` funtzioa, argumentu bezala  $b$  bektorea (vector motakoa) hartuko duena eta emaitza bezala  $T_{proj}$  itzuliko duena,  $b$  bektoreak definitutako zuzenaren gainerako proiektzioaren matrizea. Matrizea lortzeko hartu oinarri kanonikoaren unitate bektoreak eta hauen proiektzioak kalkulatu, ondoren transformazioaren matrizea eraikiz proiektzio hauek zutabeka ipinita.

Funtzioa definitu ondoren, hartu  $b$  bektore bat eta poligono itxi bat, adibidez triangelua, idatzi  $V$  matrizean erpinen koordenatuak zutabeka. Proiektatutako puntuen koordenatuak izango ditugu zutabeka `lortuTproj(b) %*% V` matrizean. R-ko grafikoan marraztu: triangelua,  $b$  bektorea, proiektatutako puntuak."

2. praktikako laborategian matrizeen eskalaketa, biraketa eta proiektzioak landu genituen transformazio linealei dagokienez, eta linealak ez direnei dagokienez, desplazamenduarekin jardun genuen.

Baina hauetatik proiektzioetan zentratu gara. Honen oinarrian biderketa eskalarren printzipioa dago, honexegatik hain zuzen ere:

$(a.b) = (|a|.|b|).cos@$ ; beraz,  $(a.b)/(|a|.|b|) = cos@$ ;  $cos@ = pr\_luzera/|a|$  denez,  $pr\_luzera = (a.b)/|b|$

Atal honetan egindako guztia horretan oinarritzen da.

Hasteko, b bektorea emanik Tproj matrizea itzuliko duen lortuTproj() funtzioa egin dugu, b bektoreak definitutako zuzenaren gainerako proiektzioaren matrizea hain zuzen ere.

Behin hori dakigunean, lortu dugun Tproj matrizea eta proiektatu nahi dugun arteko bektorearen biderketa matritziala egin beharko dugu, eta horrela lortuko ditugu proiektzioaren koordenatuak. Gainera, hasiera batean 2 dimentsioko bektoreekin soilik funtzionatzen zuen funtzioa implementatu arren, moldatzea lortu dut edozein dimentsiotakoekin funtzionatzeko. Hona hemen biak:

2 dimentsioetarako soilik:

```
lortuTproj <- function(b)
lortuTproj <- function(b){

  e1 <- c(1,0);
  e2 <- c(0,1);
  e1_bidesk_b <- crossprod(e1,b);
  e1_luz <- sqrt(crossprod(e1,e1));
  b_luz <- sqrt(crossprod(b,b));
  kosinua_e1 <- as.vector(e1_bidesk_b/(e1_luz*b_luz));
  pr_e1_b_luz <- e1_bidesk_b/b_luz;
  pr_e1_b <- (b/b_luz)*pr_e1_b_luz;

  e2_bidesk_b <- crossprod(e2,b);
  e2_luz <- sqrt(crossprod(e2,e2));
  kosinua_e2 <- as.vector(e2_bidesk_b/(e2_luz*b_luz));
  pr_e2_b_luz <- e2_bidesk_b/b_luz;
  pr_e2_b <- (b/b_luz)*pr_e2_b_luz;

  Tproj <- cbind(pr_e1_b,pr_e2_b)
  return (Tproj);

}
```

Eta hona hemen beste bertsioa:

```
lortuTproj <- function(b)
{
  length<-length(b);
  D<-diag(length);
  b_luz<-sqrt(crossprod(b));

  for(i in 1:length)
  {
    c<-D[,i];
    c_bidesk_b<-crossprod(c,b);
```

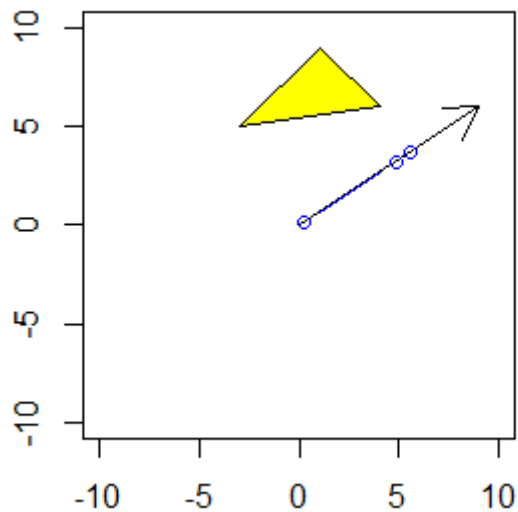
```

    pr_luz<-c_bidesk_b/b_luz;
    r<-((b/b_luz)*pr_luz);
    D[,i]<-r;
  }

  return(D);
}

```

Orain,  $b$  bektore bat eta triangelu bat (triangeluaren koordinatuak  $V$  matrizean daude, zutabeka) zehaztu ditugu; segidan  $b$  bektorearen (irudian gezi moduan ageri dena) proiektzio matrizea lortu dugu `lortuTproj()` funtzioaren bitartez, eta  $Tproj \% \% V$  egitean proiektzioaren koordinatuak lortu ditugu, irudian urdinez ageri direnak:



```

> x<-c(-3,1,4)
> y<-c(5,9,6)
> V<-rbind(x,y)
> V
  [,1] [,2] [,3]
x   -3    1    4
y    5    9    6
> polygon(t(V),col="yellow")
> b<-c(9,6)
> arrows(0,0,b[1],b[2])
> Tproj<-lortuTproj(b)
> Tproj
      [,1]      [,2]
[1,] 0.6923077 0.4615385
[2,] 0.4615385 0.3076923
> Tproj%%V
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 0.2307692 4.846154 5.538462

```

```
[2,] 0.1538462 3.230769 3.692308
> points(t(Tproj%*%V),type="b",col="blue")
```

### 3. Praktika

”Lehenik aztertu matrize simetrikoen diagonalizazioa eta ondoren, edozein matrizerako, SVD deskonposizioa. Aplikazio bezala hartu 1. praktikako irudi digitalaren matrizea, kalkulatu SVD deskonposizioa eta berreraiki irudia balio singular handienak hartuz, kopuru desberdinekin lortutako emaitzak erakutsi.”

Matrizeen diagonalizazioari dagokionez, A matrize bat diagonalizagarria bada, D matrize diagonal bat existituko da, non  $D = P^{-1} * A * P$  baita. Lehenik, proba batzuk egin ditugu autobalio eta autobektoreak erabiliz, eigen funtzioaren bitartez.

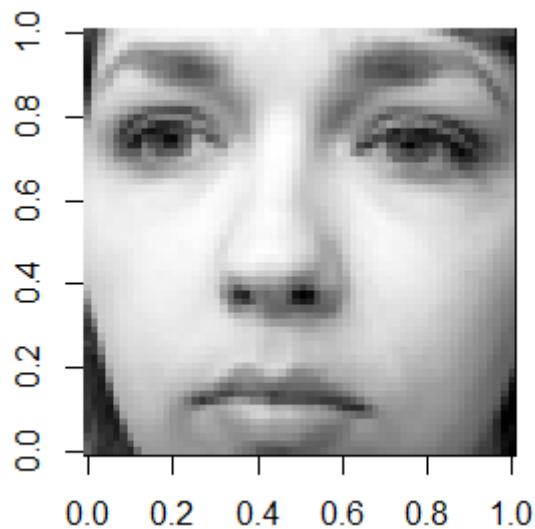
```
> A <- matrix(c(1,-4,3,7,-2,3),3,2)
> A
      [,1] [,2]
[1,]     1     7
[2,]    -4    -2
[3,]     3     3
> Matricea <- A %*% t(A)
> Matricea
      [,1] [,2] [,3]
[1,]    50  -18   24
[2,]   -18   20  -18
[3,]    24  -18   18
> eigendesk <- eigen(Matricea, symmetric = T)
> eigendesk
$values
[1] 7.400000e+01 1.400000e+01 -8.881784e-16

$vectors
      [,1]      [,2]      [,3]
[1,] 0.7798129 0.5976143 -0.1864109
[2,] -0.4159002 0.7171372 0.5592328
[3,] 0.4678877 -0.3585686 0.8077807

> Matricea %*% eigendesk$vec[,1]
      [,1]
[1,] 57.70615
[2,] -30.77661
[3,] 34.62369
> eigendesk$val[1] * eigendesk$vec[,1]
[1] 57.70615 -30.77661 34.62369
> round(t(eigendesk$vec)%*%eigendesk$vec,4)
      [,1] [,2] [,3]
[1,]     1     0     0
[2,]     0     1     0
[3,]     0     0     1
```

```
> eigendesk$vec %*% diag(eigendesk$val) %*% t(eigendesk$vec)
      [,1] [,2] [,3]
[1,]    50   -18    24
[2,]   -18    20   -18
[3,]    24   -18    18
> Matricea
      [,1] [,2] [,3]
[1,]    50   -18    24
[2,]   -18    20   -18
[3,]    24   -18    18
```

Eta hauxe da praktika bera. Hasteko, lehen praktikako "face.R" irudia dugu:



Irudi hau osatzen duen matrizearekin zera egin dugu, lehenengo SVD deskonposizioa aplikatu, eta gero balio singular ezberdinekin berreraikitzean lortutako emaitzak konparatu.

```
> source("Desktop/face.R")
> M<-60
> A<- matrix(face, M, M, byrow=T)
> image(A, col=gray((0:255)/255))
> ?svd
> svdesk <- svd(A)
> svdesk$d
 [1] 1.050705e+04 1.665270e+03 9.627892e+02 7.634238e+02 4.882529e+02 3.030881e+02 2.86541
 [9] 2.501197e+02 2.226648e+02 1.991354e+02 1.864365e+02 1.689899e+02 1.519633e+02 1.42173
[17] 1.227960e+02 1.074830e+02 8.719422e+01 7.843929e+01 7.052358e+01 6.699967e+01 6.54504
[25] 5.248613e+01 4.998368e+01 4.077626e+01 3.689776e+01 3.590459e+01 3.035925e+01 2.86101
[33] 2.280791e+01 2.205190e+01 1.797254e+01 1.777259e+01 1.535746e+01 1.416995e+01 1.23329
[41] 1.059476e+01 9.769924e+00 8.963786e+00 7.550862e+00 6.564840e+00 5.427355e+00 4.99030
[49] 4.260333e+00 3.671096e+00 3.249175e+00 2.813489e+00 2.187839e+00 1.998853e+00 1.35821
[57] 1.063737e+00 6.185763e-01 3.456576e-01 1.203431e-01
```



```

> D <- diag(svdesk$d)
> dim(D)
[1] 60 60
> U <- svdesk$u
> V<-svdesk$v
> dif <- A - U %*% D %*% t(V)
> max(abs(dif))
[1] 1.790568e-12

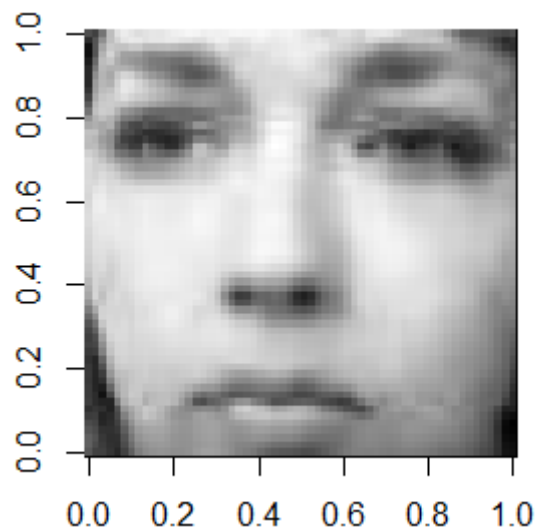
```

Hau da guk egin beharrekoa: N ezberdinekin egin probak eta alderatu emaitzak.

```

> N<-10
> A_ <- U[,1:N] %*% D[1:N,1:N] %*% t(V[,1:N])
> image(A_, col=gray((0:255)/255))

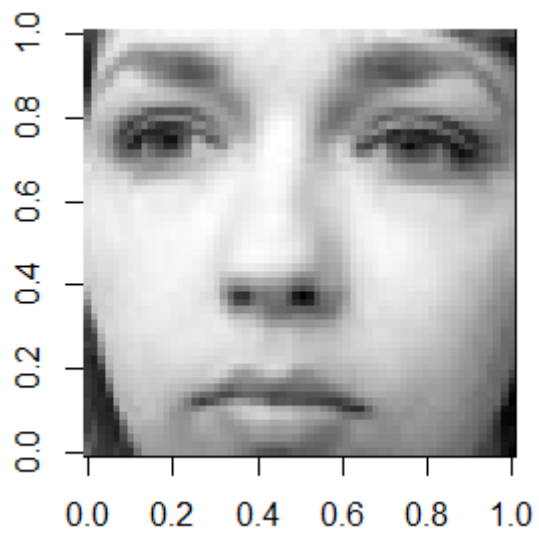
```



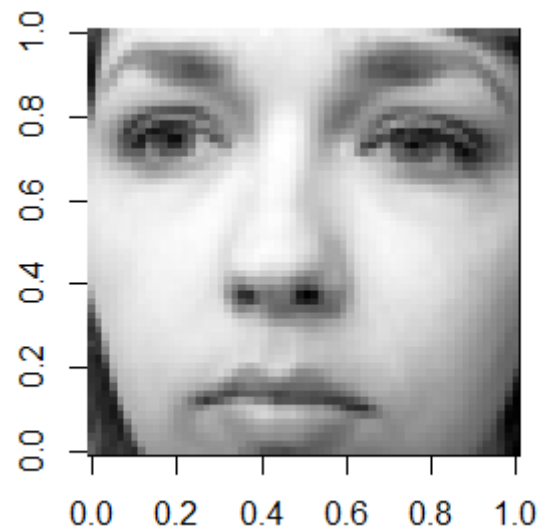
```

> N<-20
> A_ <- U[,1:N] %*% D[1:N,1:N] %*% t(V[,1:N])
> image(A_, col=gray((0:255)/255))

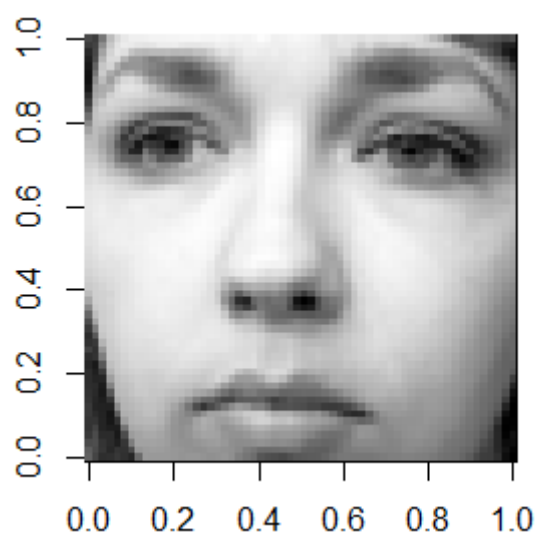
```



```
> N<-30
> A_ <- U[,1:N] %*% D[1:N,1:N] %*% t(V[,1:N])
> image(A_, col=gray((0:255)/255))
```



```
> N<-60
> A_ <- U[,1:N] %*% D[1:N,1:N] %*% t(V[,1:N])
> image(A_, col=gray((0:255)/255))
```



Ikus dezakegunez, azken hau orijinalaren berdina da.