

Algoritmo Perceptrón: aplicación a tareas de clasificación



Objetivos formativos

- Implementar clasificadores lineales
- Programar el algoritmo Perceptrón
- Aplicar el algoritmo Perceptrón a tareas de clasificación



Índice

1	Funciones discriminantes lineales					
2	Alg	5				
3	Aplicación a tareas de clasificación: OCR					
	3.1	Entrenamiento	8			
	3.2	Estimación del error	10			
	3.3	Efecto de α	11			
	3.4	Efecto de b	12			
	3.5	Entrenamiento del clasificador final	13			
4	Ejer	cicio: aplicación a otras tareas	14			



1. Funciones discriminantes lineales

Todo clasificador puede representarse como:

$$c(x) = \underset{c}{\operatorname{arg\,max}} \ g_c(x)$$

donde cada clase c utiliza una *función discriminante* $g_c(x)$ que mide el grado de pertenencia de un objeto x a la clase c

Las funciones discriminantes más utilizadas son *lineales* (con x):

$$g_c(m{x}) = m{w}_c^t m{x} + w_{c0}$$
 donde $m{x} = egin{pmatrix} x_1 \ dots \ x_D \end{pmatrix}$ y $m{w_c} = egin{pmatrix} w_{c1} \ dots \ w_{cD} \end{pmatrix}$

Con notación *homogénea*:

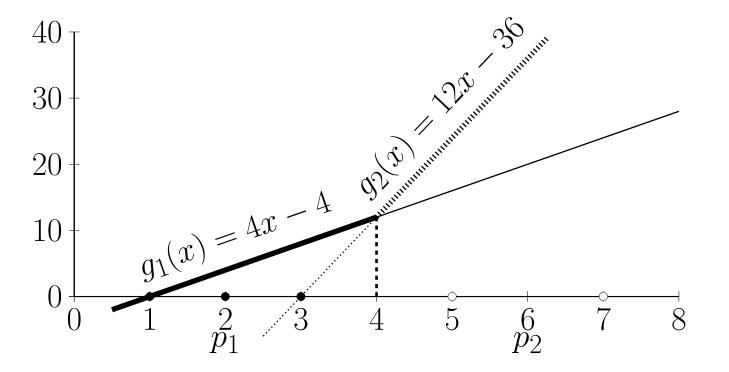
$$g_c(\mathbf{x}) = \mathbf{w}_c^t \mathbf{x}$$
 donde $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ \boldsymbol{x} \end{pmatrix}$ y $\mathbf{w}_c = \begin{pmatrix} w_{c0} \\ \boldsymbol{w}_c \end{pmatrix}$



linmach.m

```
function cstar=linmach(w,x)
  C=columns(w); cstar=1; max=-inf;
  for c=1:C
    g=w(:,c)'*x;
    if (g>max) max=g; cstar=c; endif; end
endfunction
```

```
w=[-4 -36; 4 12];
for x=1:8;
printf("c(%d)=%d\n",x,linmach(w,[1 x]')); end
```





2. Algoritmo Perceptrón

Entrada:
$$\{(\mathbf{x}_n, c_n)\}_{n=1}^N$$
, $\{\mathbf{w}_c\}_{c=1}^C$, $\alpha \in \mathbb{R}^{>0}$ y $b \in \mathbb{R}$

Salida:
$$\{\mathbf{w}_c\}^* = \underset{\{\mathbf{w}_c\}}{\operatorname{arg\,min}} \sum_n \left[\underset{c \neq c_n}{\operatorname{máx}} \mathbf{w}_c^t \mathbf{x}_n + b > \mathbf{w}_{c_n}^t \mathbf{x}_n \right]$$

Método:

$$[P] = \begin{cases} 1 & \text{si } P = \text{verdadero} \\ 0 & \text{si } P = \text{falso} \end{cases}$$

repetir

para todo dato \mathbf{x}_n

$$err = falso$$

para toda clase c distinta de c_n

si
$$\mathbf{w}_c^t \mathbf{x}_n + b > \mathbf{w}_{c_n}^t \mathbf{x}_n$$
: $\mathbf{w}_c = \mathbf{w}_c - \alpha \cdot \mathbf{x}_n$; $err = \text{verdadero}$

si
$$err$$
: $\mathbf{w}_{c_n} = \mathbf{w}_{c_n} + \alpha \cdot \mathbf{x}_n$

hasta que no queden muestras mal clasificadas (o se llegue a un máximo de iteraciones prefijado)



```
function [w,E,k]=perceptron(data,b,a,K,iw)
       [N,L] = size (data); D = \overline{L} - 1; D = dimensión = clases - 1
      labs=unique(data(:,L)); C=numel(labs); c=número de clases
      if (nargin<5) w=zeros(D+1,C); else w=iw; end
if (nargin<4) K=200; end; labs = if (nargin<3) a=1.0; end; de clases if (nargin<2) b=0.1; end;
      for k=1:K
                            data = datos, b = margen, a = factor de aprendizaje, k = nº máx. de iteraciones, iw =
         E=0;
                            vector de pesos
         for n=1:N
 xn = punto
            xn = [1 data(n, 1:D)]';
 normalizado
            cn=find(labs==data(n,L));
 cn te coge pos
            er=0; g=w(:,cn)'*xn;
 de clase
            for c=\bar{1}:C; if (c!=cn \&\& w(:,c)'*xn+b>g)
               w(:,c)=w(:,c)-a*xn; er=1; end; end
            if (er)
               w(:,cn)=w(:,cn)+a*xn; E=E+1; end; end
         if (E==0) break; end; end
    endfunction
```

```
data=[0 0, 1 1 2];
[w, E, k] = perceptron(data);
disp(w); printf("E=%d k=%d\n",E,k);
```

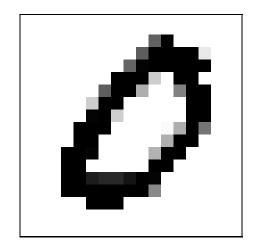


3. Aplicación a tareas de clasificación: OCR

El corpus OCR_14x14 es una matriz data de 1000 filas (muestras) y 197 columnas (196 características y etiqueta de clase):

Cada muestra corresponde a una imagen de dígito manuscrito normalizada a 14x14 grises y leída en el orden de lectura usual:

```
load("OCR_14x14");
[N,L]=size(data); D=L-1;
I=reshape(data(1,1:D),14,14)';
imshow(1-I);
rand("seed",23); data=data(randperm(N),:);
for n=1:1000
    I=reshape(data(n,1:196),14,14)';
    imshow(1-I); pause(0.5);
end
```





3.1. Entrenamiento

```
load("OCR_14x14"); [N,L] = size(data); D=L-1;
ll=unique(data(:,L)); C=numel(ll);
rand("seed", 23); data=data(randperm(N),:);
[w, E, k] = perceptron (data (1:round (.7*N),:));
save precision(4); save("percep w", "w");
output precision(2); w
W =
-39.00 -30.00 -31.00 -35.00 -34.00 -27.00 -33.00 -30.00 -46.00 -31.00
 0.00
     0.00 0.00 0.00 0.00
                            0.00 0.00
                                        0.00 0.00
                                                    0.00
 0.00
     0.00
           0.00 0.00 0.00 0.00
                                  0.00
                                          0.00 0.00 0.00
                                        0.00
           -2.00 0.00
                       -1.00 2.00
-1.00
     0.00
                                  0.00
                                               -2.00 0.00
```

La pseudo-probabilidad de que \mathbf{x} (con $x_0 = 1$) sea del dígito c es $g_c(\mathbf{x}) = \mathbf{w}_c^t \mathbf{x}$, donde \mathbf{w}_c viene dado por la columna c+1 de \mathbf{w} :

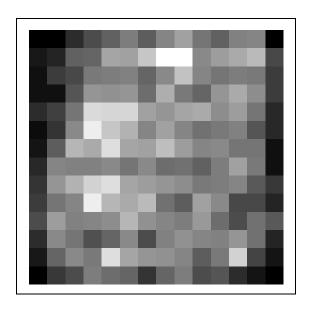
```
load("OCR_14x14"); load("percep_w"); [N,L]=size(data); D=L-1;
for n=1:N; xn=[1 data(n,1:D)]';
  for c=0:9 printf("g_%d(x_%d)=%.0f ",c,n,w(:,c+1)'*xn); end
  printf("\n"); end
```

```
g_0(x_1) = -665 g_1(x_1) = -840 g_2(x_1) = -813 g_3(x_1) = -798 ... g_0(x_2) = -518 g_1(x_2) = -659 g_2(x_2) = -592 g_3(x_2) = -604 ... g_0(x_3) = -635 g_1(x_3) = -802 g_2(x_3) = -826 g_3(x_3) = -740 ...
```



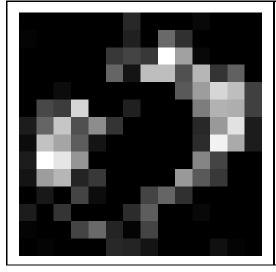
Los pesos $\{w_{cd}\}$ de mayor variabilidad en c tienen mayor efecto discriminativo que los pesos que varían poco. Derecha: $\sigma(\{w_{1d},\ldots,w_{Cd}\})$ para cada d>0.

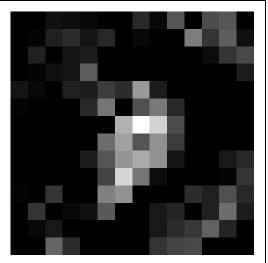
```
load("percep_w"); sw=std(w(2:197,:),1,2);
I=reshape(sw,14,14)'; imshow(I,[,]);
```



Las pesos de una clase c comparativamente mayores que los del resto de clases (mayores que la media) indican qué características (no neg.; p.e. grises) son "pro-c"; los menores son "anti-c".

```
load("percep_w");
mw=mean(w(2:197,:),2);
for c=0:9
  wc=w(2:197,c+1);
  pw=max(0,wc-mw);
  I=reshape(pw,14,14)';
  imshow(I,[,]); pause(3);
  nw=-min(0,wc-mw);
  I=reshape(nw,14,14)';
  imshow(I,[,]); pause(3);
end
```







3.2. Estimación del error

Estimación del error de clasificación mediante las muestras no empleadas en entrenamiento (*muestras de test*):

```
load("OCR_14x14");
[N,L]=size(data); D=L-1;
ll=unique(data(:,L));
C=numel(ll); rand("seed",23);
data=data(randperm(N),:);
M=N-round(.7*N); te=data(N-M+1:N,:);
load("percep_w"); rl=zeros(M,1);
for m=1:M
   tem=[1 te(m,1:D)]';
   rl(m)=ll(linmach(w,tem)); end
[nerr m]=confus(te(:,L),rl)
```

```
nerr = 17
m =
37 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
0 29 0 0 0 0 0 0 0 0
0 1 32 0 0 0 0 0 0 0
1 0 1 26 0 2 0 0 0 0
0 0 0 27 0 0 1 0 0
0 0 0 2 0 26 0 0 0 0
0 0 0 0 0 0 28 0 0
0 0 0 0 0 0 27 0 2
1 2 0 0 0 1 0 0 24 2
0 0 0 0 0 0 0 0 27
```

Intervalo de confianza al 95 % para el error estimado:

```
nerr=17; M=300; output_precision(2);
m=nerr/M
s=sqrt(m*(1-m)/M)
r=1.96*s
printf("I=[%.3f, %.3f]\n",m-r,m+r);
```

```
m = 0.057
s = 0.013
r = 0.026
I=[0.031, 0.083]
```



3.3. Efecto de α

```
#!/usr/bin/octave -qf
load("OCR_14x14"); [N,L]=size(data); D=L-1;
ll=unique(data(:,L)); C=numel(ll);
rand("seed",23); data=data(randperm(N),:);
NTr=round(.7*N); M=N-NTr; te=data(NTr+1:N,:);
printf("# a E k Ete\n");
printf("#------------------------\n");
for a=[.1 1 10 100 1000 10000 100000]
  [w,E,k]=perceptron(data(1:NTr,:),0.1,a); rl=zeros(M,1);
  for n=1:M rl(n)=ll(linmach(w,[1 te(n,1:D)]')); end
  [nerr m]=confus(te(:,L),rl);
  printf("%8.1f %3d %3d %3d\n",a,E,k,nerr);
end
```

# a	Ε	k	Ete
#			
0.1	0	16	20
1.0	0	13	17
10.0	0	8	15
100.0	0	12	16
1000.0	0	12	16
10000.0	0	12	16
100000.0	0	12	16

El parámetro α , $\alpha > 0$, **no** tiene gran efecto sobre el comportamiento de Perceptrón.



3.4. Efecto de *b*

# b	Ε	k	Ete
#			
0.1	0	13	17
1.0	0	16	20
10.0	0	10	19
100.0	0	22	16
1000.0	0	125	13
10000.0	165	200	10
100000.0	544	200	29

El parámetro *b sí* tiene gran efecto.

Si las muestras son linealmente separables, escogeremos un b con el que Perceptrón converja (E=0) y sea comparativamente elevado (p.e. b=1000).



3.5. Entrenamiento del clasificador final

Entrenamos nuestro clasificador *final* con todas las muestras:

```
load("OCR_14x14");
[w,E,k]=perceptron(data,1000); [E k]
save_precision(4);
save("OCR_14x14_w","w"); # nomfichero = nomcorpus_w
```

Examinemos los pesos del clasificador final:

```
load("OCR_14x14_w")
output_precision(2); w
```

```
w =
 -1847.00 \ -1622.00 \ -1686.00 \ -1847.00 \ -1736.00 \ -1527.00 \ -1643.00 \ -1657.00 \ -2207.00 \ -1853.00
               0.00
                         0.00
                                   0.00
                                             0.00
                                                       0.00
                                                                 0.00
                                                                           0.00
                                                                                     0.00
     0.00
                                                                                               0.00
     0.00
               0.00
                         0.00
                                   0.00
                                             0.00
                                                       0.00
                                                                 0.00
                                                                           0.00
                                                                                     0.00
                                                                                               0.00
    -9.00
             -14.33
                       -52.08
                                 -22.16
                                                      48.92
                                                               -4.08
                                                                        -36.67
                                                                                  -49.08
                                           -18.16
                                                                                            -35.08
   -18.68
             -74.45
                       -63.09
                                 -52.68
                                           -51.95
                                                       5.93
                                                              -22.55
                                                                                  -51.42
                                                                                            -48.13
                                                                        165.60
   -35.28
            -118.40
                        17.82
                                 -78.14
                                           -22.17
                                                     -76.07
                                                              -74.11
                                                                                  -67.45
                                                                                            -56.44
  -109.60
            -189.10
                       -80.59
                                 -73.37
                                            21.95
                                                   -151.10
                                                              -91.60
                                                                          66.40
                                                                                    61.42
                                                                                           -208.20
                                                                                            -88.27
  -109.80
            -246.70
                     -187.70
                               -130.10
                                          -193.40
                                                   -319.20
                                                             -255.80
                                                                       -185.80
                                                                                 -111.50
  -336.50
            -361.40
                      -458.70
                                -292.30
                                          -415.70
                                                   -458.20
                                                             -325.30
                                                                       -506.00
                                                                                 -292.60
                                                                                            -85.41
            -346.70
  -565.50
                      -491.60
                                -592.10
                                          -678.20
                                                   -442.80
                                                             -495.90
                                                                       -789.50
                                                                                 -361.70
                                                                                           -310.00
  -520.70
                               -508.90
                                          -668.20
            -477.40
                      -410.40
                                                   -575.40
                                                             -548.10
                                                                       -460.10
                                                                                 -437.00
                                                                                           -346.20
                               -522.00
  -533.90
            -472.60
                     -489.30
                                          -437.60
                                                   -495.90
                                                             -526.70
                                                                       -504.80
                                                                                 -579.00
                                                                                           -534.40
  -284.10
            -120.30
                     -285.90
                               -276.30
                                          -139.90
                                                   -151.00
                                                             -236.40
                                                                       -163.30
                                                                                 -282.40
                                                                                           -278.80
              34.48
  -124.00
                     -179.10
                               -246.80
                                           -67.34
                                                    148.80
                                                             -154.60
                                                                       -108.30
                                                                                 -117.00
                                                                                            -68.68
     0.00
              -2.00
                        -4.00
                                 -4.00
                                             2.00
                                                       3.00
                                                                 0.00
                                                                          0.00
                                                                                    0.00
                                                                                              0.00
               0.00
                         0.00
                                             0.00
                                                       0.00
                                                                 0.00
                                                                          24.80
     0.00
                                 -24.80
                                                                                     0.00
                                                                                            -13.64
    -1.52
             -10.15
                        -1.53
                                -23.04
                                           11.88
                                                     -10.65
                                                                -3.70
                                                                          22.87
                                                                                   -1.46
                                                                                            -11.61
   -55.64
             -79.97
                       -18.85
                               -146.60
                                                     -31.97
                                                              -77.04
                                                                        121.10
                                                                                 -112.10
                                           -60.85
                                                                                            -82.56
```



4. Ejercicio: aplicación a otras tareas

Sean los siguientes 4 conjuntos de datos de sendas tareas:

- 1. *expressions*: 225 expresiones faciales representadas mediante vectores 4096-D y clasificadas en 5 clases (1=sorpresa, 2=felicidad, 3=tristeza, 4=angustia y 5=disgusto).
- 2. *gauss2D:* 4000 muestras sintéticas procedentes de dos clases equiprobables de forma Gaussiana bidimensional.
- 3. *gender:* 2836 expresiones faciales representadas mediante vectores 1280-D y clasificadas por género.
- videos: 7985 vídeos de baloncesto o no-baloncesto representados mediante vectores 2000-D extraídos de histogramas de características locales.



Actividad

1. Elabora un script experiment .m en Octave para automatizar la aplicación del algoritmo Perceptron a otras tareas. Este script recibe como entrada los datos, y el rango de valores de α y b:

```
#!/usr/bin/octave -qf
if (nargin!=3)
  printf("Usage: ./experiment.m <data> <alphas> <bes>\n");
  exit(1);
end
arg_list=argv();
data=arg_list{1};
as=str2num(arg_list{2});
bs=str2num(arg_list{3});
load(data); [N,L]=size(data); D=L-1;
...
for a=as
  for b=bs
  [w,E,k]=perceptron(data(1:NTr,:),b,a); rl=zeros(M,1);
...
```

Desde el intérprete de comandos ejecutaremos:

```
$ ./experiment.m OCR_14x14 "[.1 1 10 100 1000 10000]" "[0.1]"
```



Actividad

Una posible salida de resultados del script sería:

#	a	b	Ε	k	Ete	Ete (%)	Ite (%)
#							
	0.1	0.1	0	16	20	6.7	[3.8, 9.5]
	1.0	0.1	0	13	17	5.7	[3.1, 8.3]
	10.0	0.1	0	8	15	5.0	[2.5, 7.5]
	100.0	0.1	0	12	16	5.3	[2.8, 7.9]
	1000.0	0.1	0	12	16	5.3	[2.8, 7.9]
1	0.000.0	0.1	0	12	16	5.3	[2.8, 7.9]

2. Obtén una tabla resumen de mejores resultados aproximadamente como la siguiente:

tarea	Ete (%)	Ite (%)
OCR_14x14	4.3	[2.0, 6.6]
expressions	3.0	[0.0, 7.1]
gauss2D	9.0	[7.4, 10.6]
gender	6.1	[4.5, 7.7]
videos	18.7	[17.1, 20.2]



Examen

- El examen de laboratorio consistirá en una modificación de tu script experiment.m para la realización de un experimento con un conjunto de datos ya conocido o nuevo.
- El día del examen deberás entregar:
 - Script experiment.m original
 - Script experiment.m modificado
 - Resultados obtenidos y comentarios sobre los mismos

