# PRÁCTICA: SVM

La propuesta es utilizar la demo desarrollada en la Universidad de Sothhampton, una referencia de las máquinas de vectores soporte se puede encontrar en:

http://users.ecs.soton.ac.uk/srg/publications/pdf/SVM.pdf

Un enlace con material disponible es:

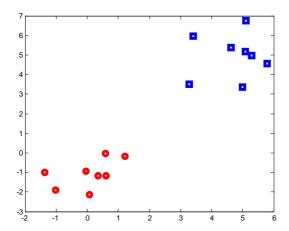
http://www.isis.ecs.soton.ac.uk/resources/svminfo/

Donde se encuentra el software necesario para esta práctica:

**DOWNLOAD:** <a href="http://www.isis.ecs.soton.ac.uk/isystems/kernel/svm.zip">http://www.isis.ecs.soton.ac.uk/isystems/kernel/svm.zip</a>

- 1. Descargar svm.zip
- 2. Extraer en una carpeta donde desee trabajar
- 3. Abrir MATLAB y sitúese en la carpeta Optimiser
- 4. En la línea de comandos ejecute:
  - a. mex qp.c pr\_loqo.c
  - b. Copie el fichero qp.mex??... generado en dicha carpeta a la superior "svm"
- 5. Ya está listo para trabajar, en la línea de comandos de Matlab en la carpeta sym ejecute:
  - a. uiclass

#### **EJERCICIO 1**

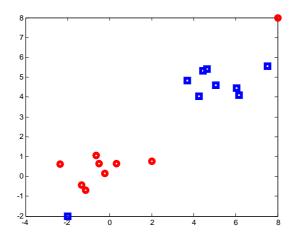


- 1. Definir unos vectores similares a los de la figura anterior.
- 2. Ejecutar la Clasificación Lineal Separable
- 3. Indicar el número de vectores soporte

## **EJERCICIO 2**

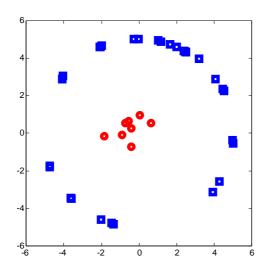
- 1. Para el conjunto anterior, ejecutar la Clasificación Lineal **NO** Separable con C=1
- 2. Para el conjunto anterior, ejecutar la Clasificación Lineal **NO** Separable con C=1000
- 3. Indicar el número de vectores soporte en cada caso

## **EJERCICIO 3**



- 1. Definir unos vectores similares a los de la figura anterior.
- **2.** Ejecutar la Clasificación Lineal Separable, variando el peso de los errores y observando el número de vectores soporte resultante.

## **EJERCICIO 4**

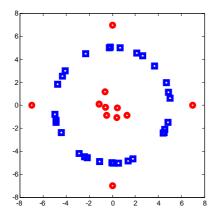


- 1. Definir unos vectores similares a los de la figura anterior.
- 2. Ejecutar la Clasificación Lineal Separable
- 3. ¿ El resultado de la clasificación es aceptable ?

#### **EJERCICIO 5**

- 1. Para el conjunto anterior, ejecutar la Clasificación con kernel "Gaussian RBF" con sigma 1 **NO** Separable con C=1
- 2. Para el conjunto anterior, ejecutar la Clasificación con kernel "Gaussian RBF" con sigma 1 **NO** Separable con C=1000
- 3. Indicar el número de vectores soporte en cada caso

#### **EJERCICIO 6**



- 1. Definir unos vectores similares a los de la figura anterior.
- 2. Ejecutar la Clasificación con kernel "Gaussian RBF" con sigma 1 NO Separable y C=1
- 3. Ejecutar la Clasificación con kernel "Gaussian RBF" con sigma 1 NO Separable y C=1000
- 4. Indicar el número de vectores soporte en cada caso

## **ANEXO:**

```
Datos E1.
x= randn(8,2);
y=5+randn(8,2);
plot(x(:,1),x(:,2),'ro','LineWidth',4);
hold on
plot(y(:,1),y(:,2),'bs','LineWidth',4);
hold off

Datos E3.
x= randn(8,2);
x=[x; 8,8];
y=5+randn(8,2);
y=[y; -2 -2];
plot(x(:,1),x(:,2),'ro','LineWidth',4);
hold on
plot(y(:,1),y(:,2),'bs','LineWidth',4);
hold off
```

```
Datos E4.
```

```
x= randn(8,2);
M=5+0.1*rand(30,1);
A=2*pi*rand(30,1);
y=[M.*cos(A) M.*sin(A)];
plot(x(:,1),x(:,2),'ro','LineWidth',4);
hold on
plot(y(:,1),y(:,2),'bs','LineWidth',4);
hold off
axis('square');
```