## SVR - Support Vector Machine para Regresión

## SVR (R)

Los SVR utilizan una función (denominada función de Núcleo o *kernel*) para mapear los puntos del conjunto de datos disponibles a otra dimensión donde estos sean linealmente separables.

Si imaginamos un espacion en 2D con puntos de 2 clases distintas, la función de núcleo podría levantar a estos puntos a un espacio en 3D donde estos puntos de distintas clases podrían separarse por un plano.

## Escenario del problema

Vamos a contratar un nuevo empleado. Nos ha dicho que en su anterior empresa fue Manager Regional durante 2 años y que cobraba 170.000€ al año. Queremos determinar hasta que punto nos dice la verdad para poder negociar con él el salario que queremos ofrecerle en su nuevo puesto. ¡Vamos a ello!

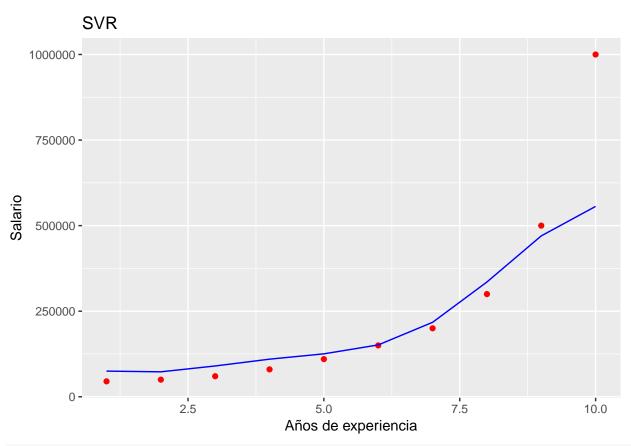
```
# 1. Importar librerías
library(caTools)
library(ggplot2)
library(e1071)

# 2. Importar datos
datos <- read.csv('../Datos/4.1.Salarios2.csv')
datas = datos[2:3] # Eliminamos la columna del título del puesto y nos quedamos con el nivel
# 3. Separar en Entrenamiento y Validación</pre>
```

**Recordatorio:** no hacemos división de conjuntos porque tenemos muy pocos datos y nuestra intención es hacer una predicción lo más precisa posible.

No estamos prediciendo en este ejemplo, sino determinando los parámetros para que el modelo se **ajuste** lo mejor posible a los datos del conjunto de entrenamiento (que constitutye todos los datos)

```
# 6. Echemos un vistazo a la pinta que tienen las predicciones
ggplot() +
   geom_point(aes(datos$Nivel, datos$Salario), colour='red') +
   geom_line(aes(datos$Nivel, y_fit), colour='blue') +
   ggtitle('SVR') +
   xlab('Años de experiencia') +
   ylab('Salario')
```



# 7. Calcular el error
library(Metrics)
y\_real <- datos\$Salario
RMSE <- rmse(y\_real, y\_fit)
print(RMSE)</pre>

## [1] 142425.4