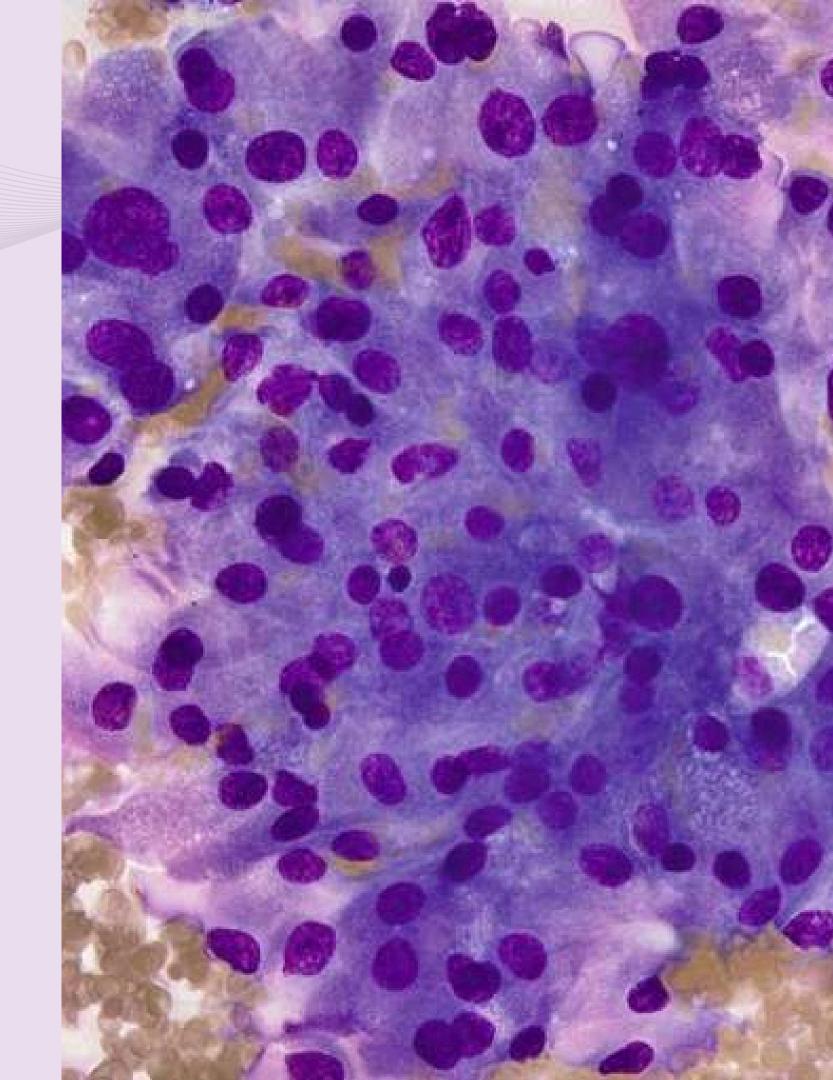


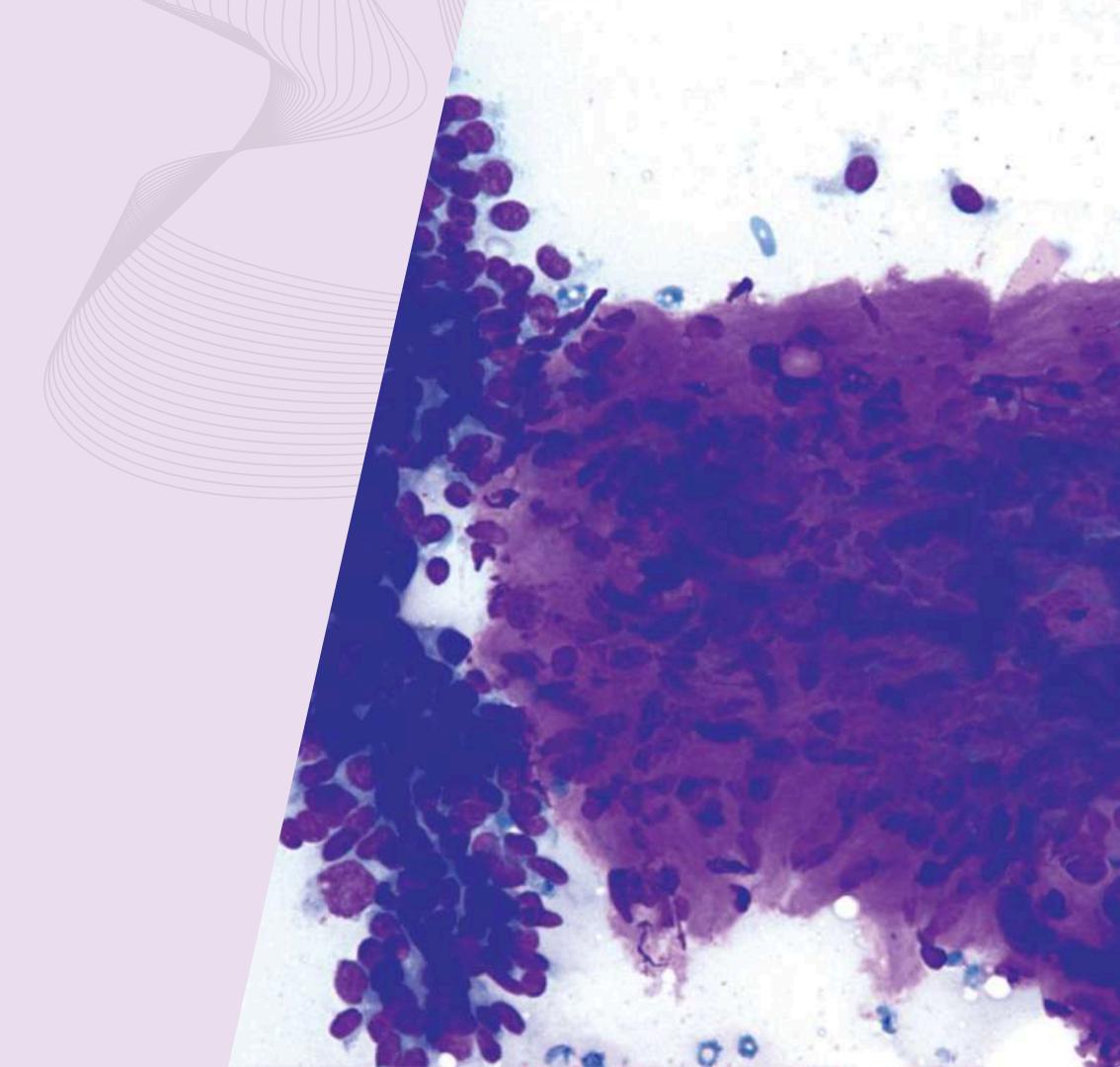
Análisis de Datos de Imágenes FNA para el Diagnóstico de Cáncer de Mama

Claudia Teresa Heredia Ceballos Javier Fernández Castillo Manuel Otero Barbasán Marta Pineda Gisbert



# Contenido

- Introducción
- Metodología
- Implementación
- Resultados
- Conclusiones

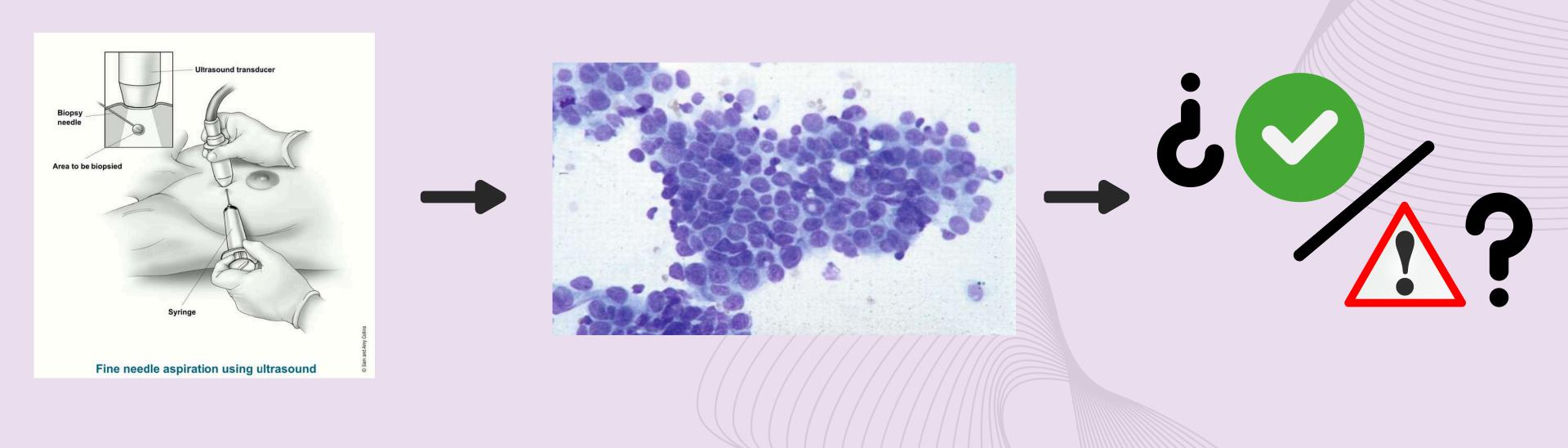






# Propósito del proyecto

Predicción del diagnóstico de cáncer de mama a través de Imágenes FNA



#### Hospital de Wisconsin 1993









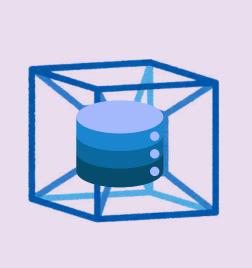












33 columnas

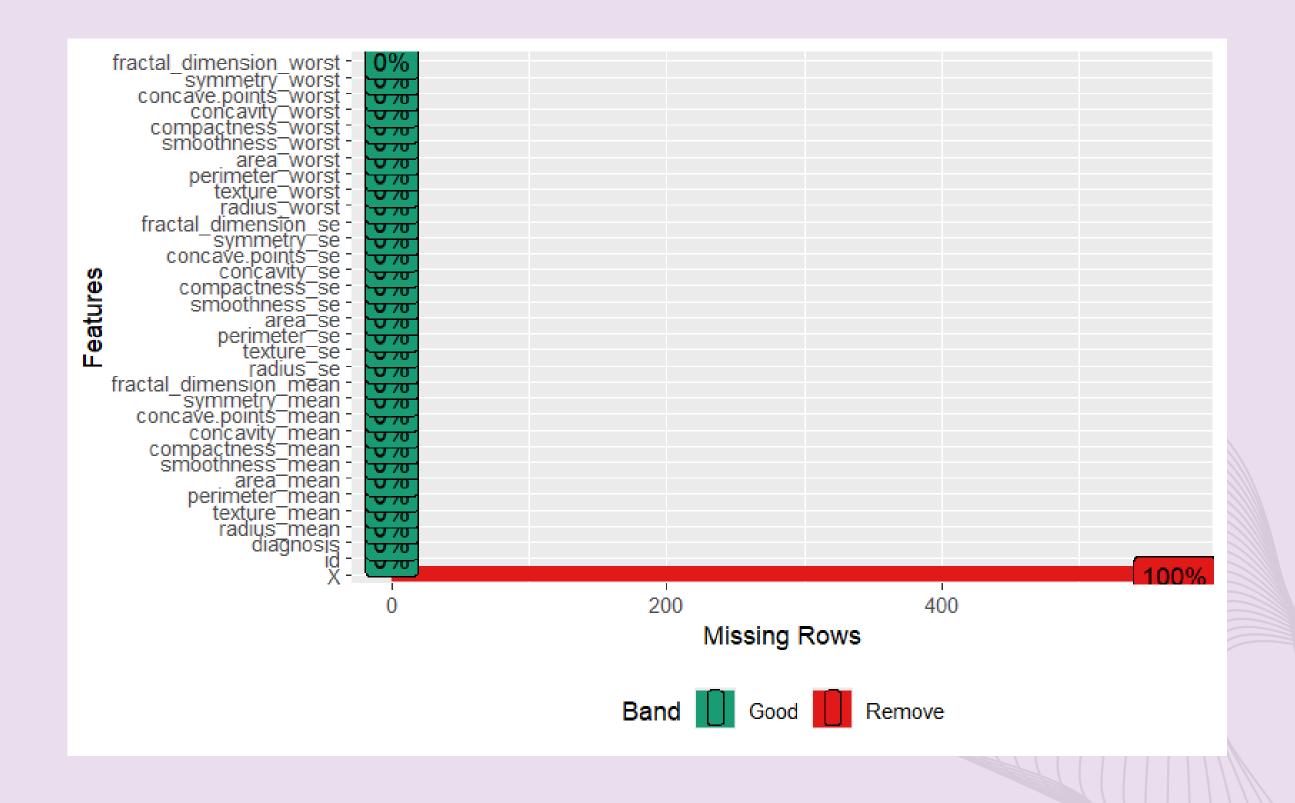
569 filas

31 variables numéricas 1 variable entera (ID)

1 variable categórica
VALOR OBJETIVO

- ID (1), X(1)
- DIAGNÓSTICO (1)
- RADIO (3), PERÍMETRO (3), ÁREA (3),
- COMPACIDAD(3), SUAVIDAD(3),
- CONCAVIDAD (3), PTS. CONCAVOS (3), SIMETRÍA (3),
- TEXTURA (3), DIMENSIÓN FRACTAL (1)

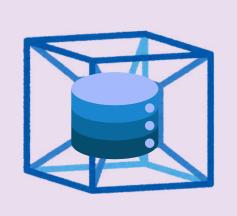




#### Eliminación de variables:

- ID
- X



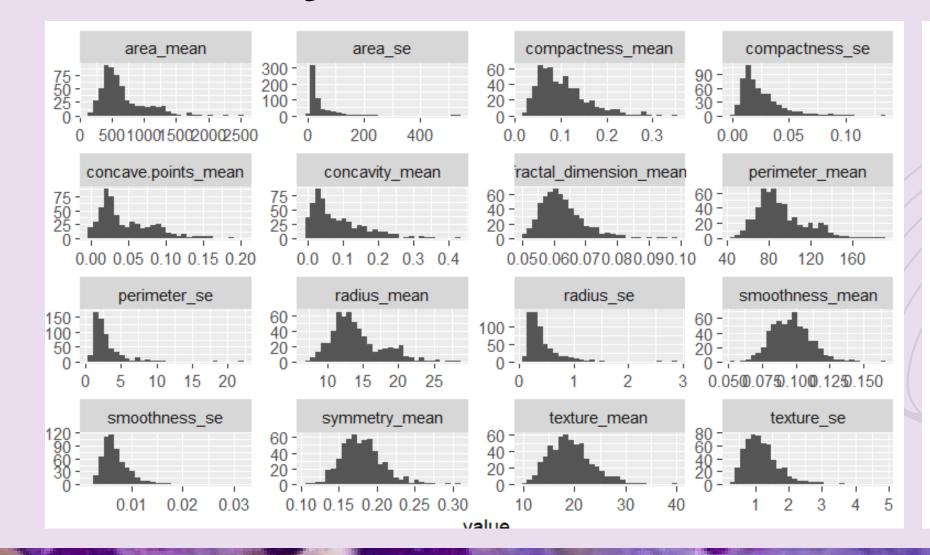


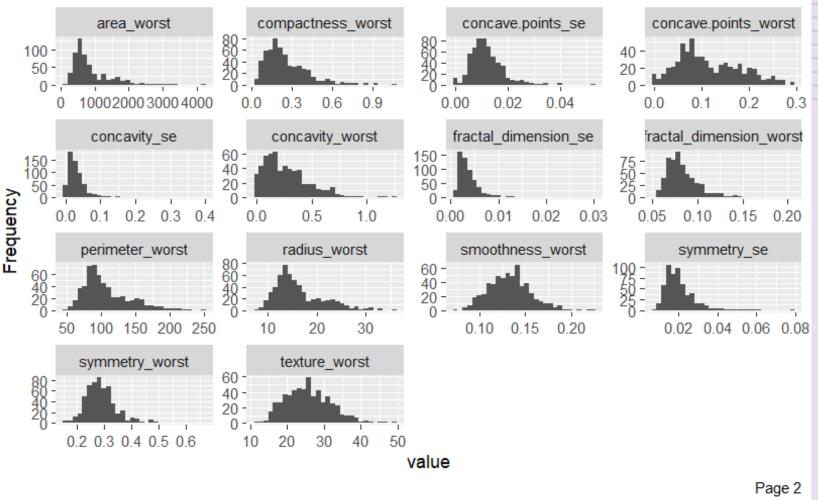
31 columnas

569 filas

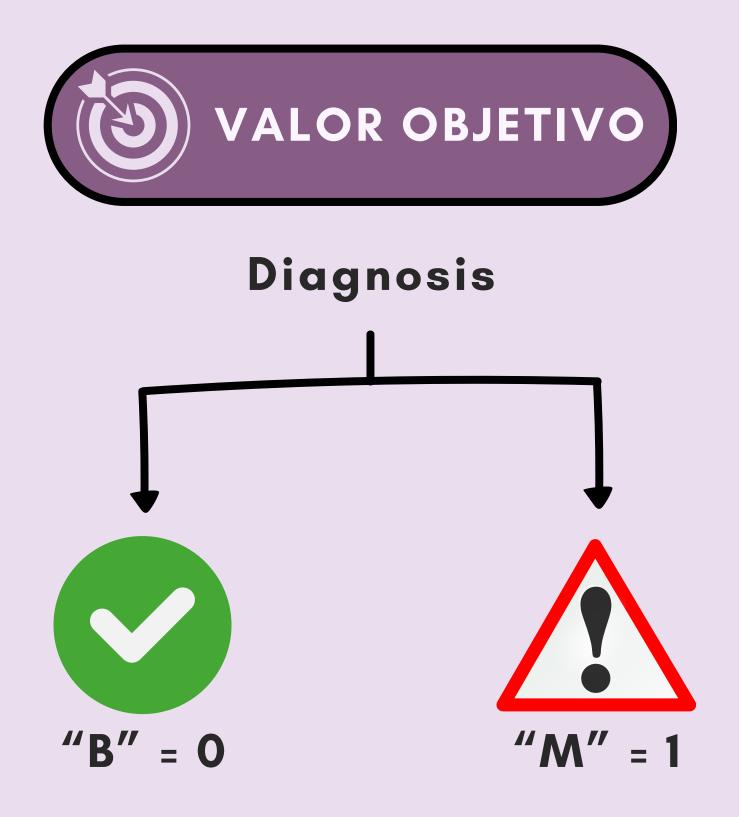
30 variables numéricas

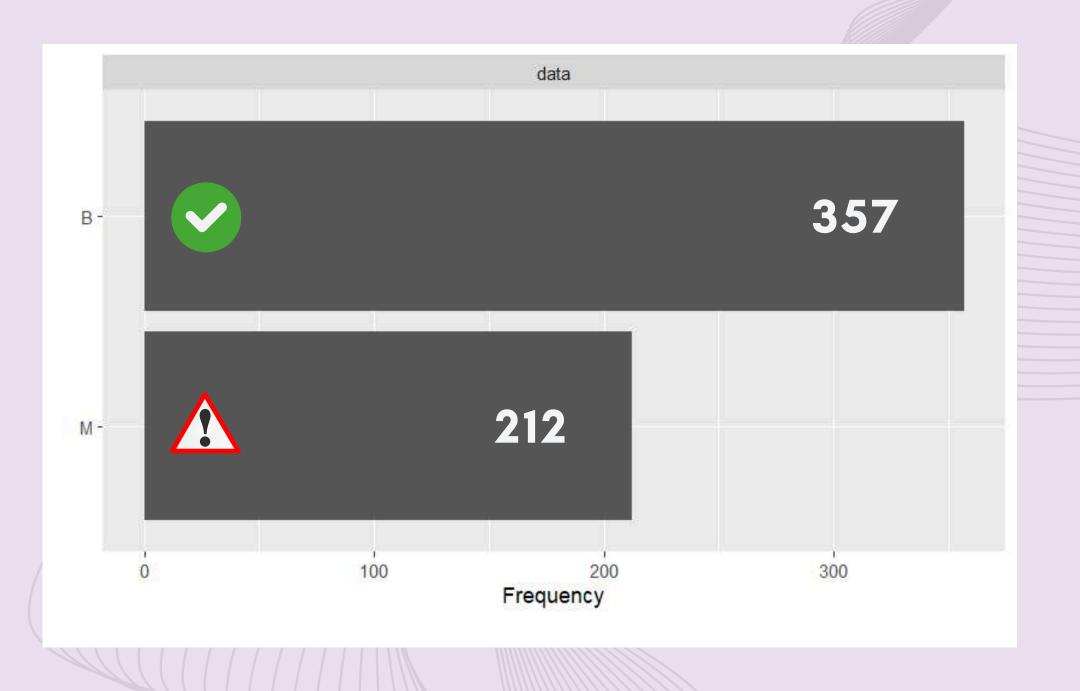
1 variable categórica **VALOR OBJETIVO** 







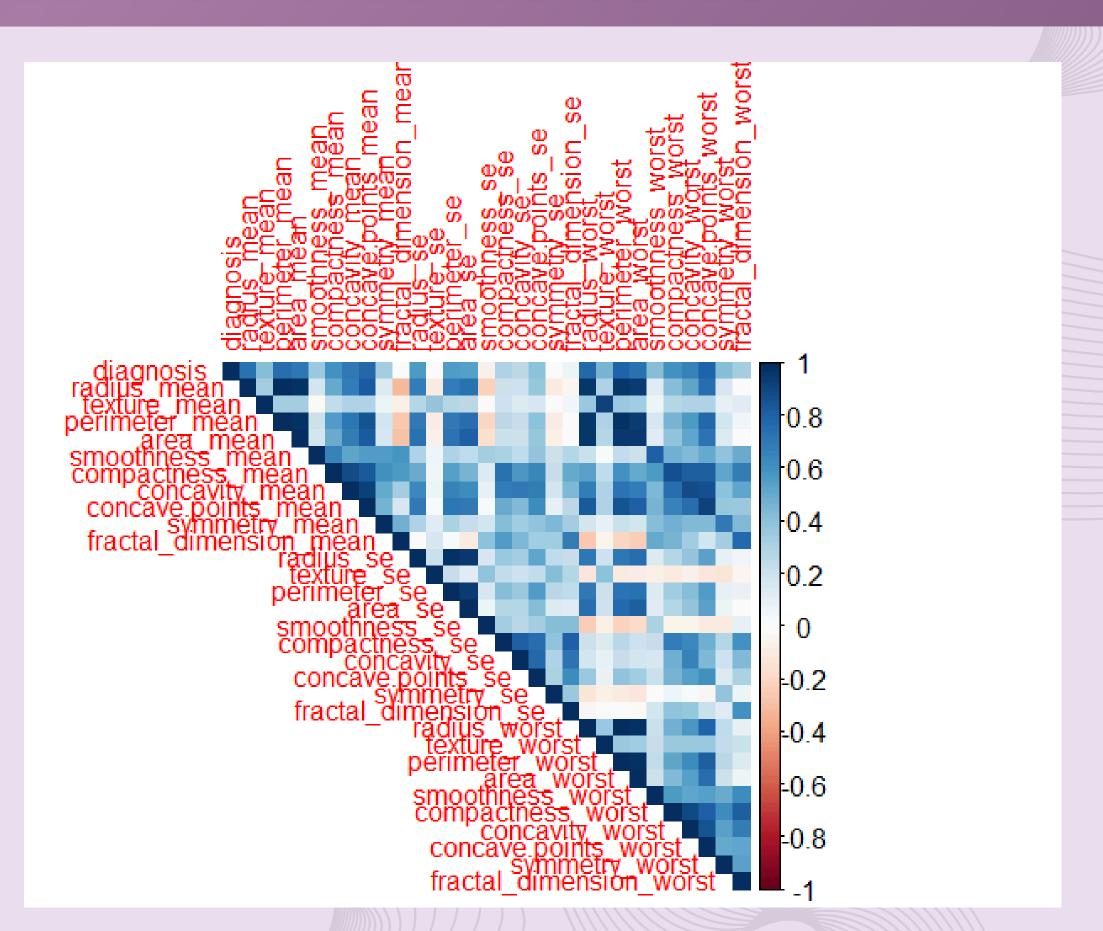






#### Estudio de correlación entre variables







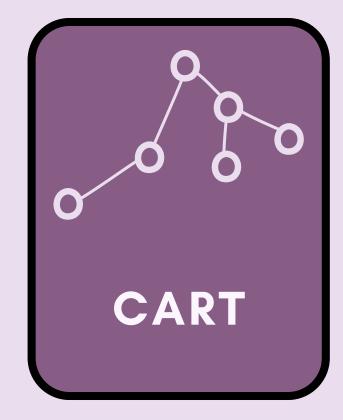
#### Estudio de correlación con la variable objetivo



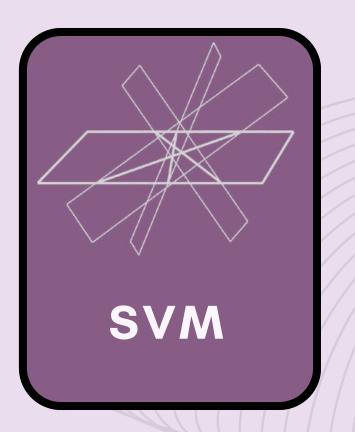
concave.points_worst	0.793566017
perimeter_worst	0.782914137
concave.points_mean	0.776613840
radius_worst	0.776453779
perimeter_mean	0.742635530
area_worst	0.733825035
radius_mean	0.730028511
area_mean	0.708983837
concavity_mean	0.696359707



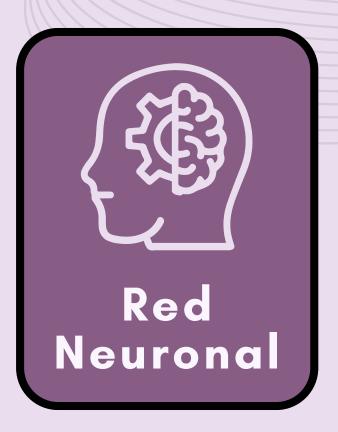
















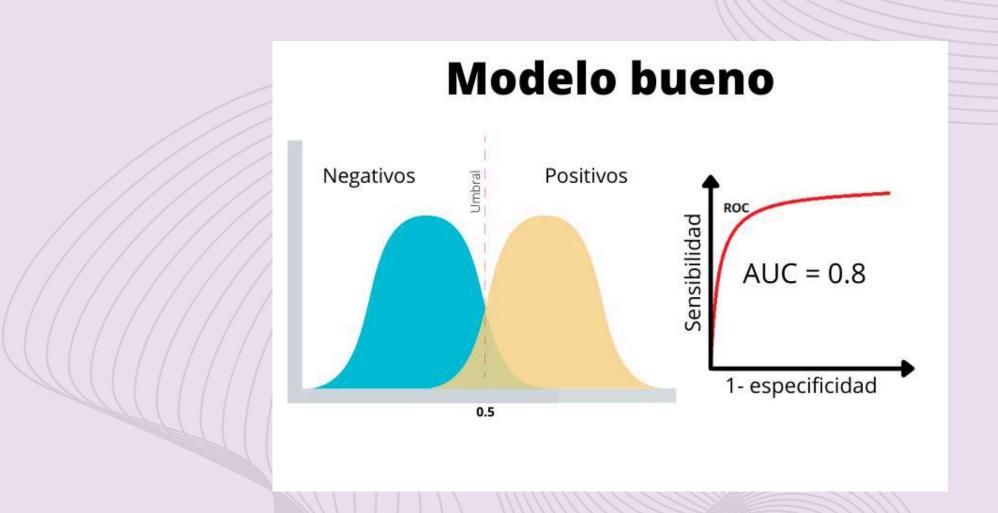
**Training Set** 

Test Set

K-Fold con K = 5

# Métricas de evaluación de rendimiento

- ROC
- Sensibilidad
- Especificidad





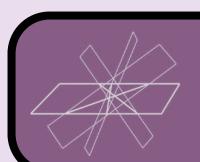
Árboles de Decisión (CART)

cp ROC Sens Spec 0.004716981 0.9361931 0.9383412 0.8960133

Random Forest

mtry ROC Sens Spec 2 0.9907537 0.9804382 0.9241417





Support Vector Machine (SVM)

C ROC Sens Spec 0.25 0.9913307 0.9579812 0.9434109



Regresión Logística

ROC Sens Spec 0.9551611 0.9438185 0.9483942



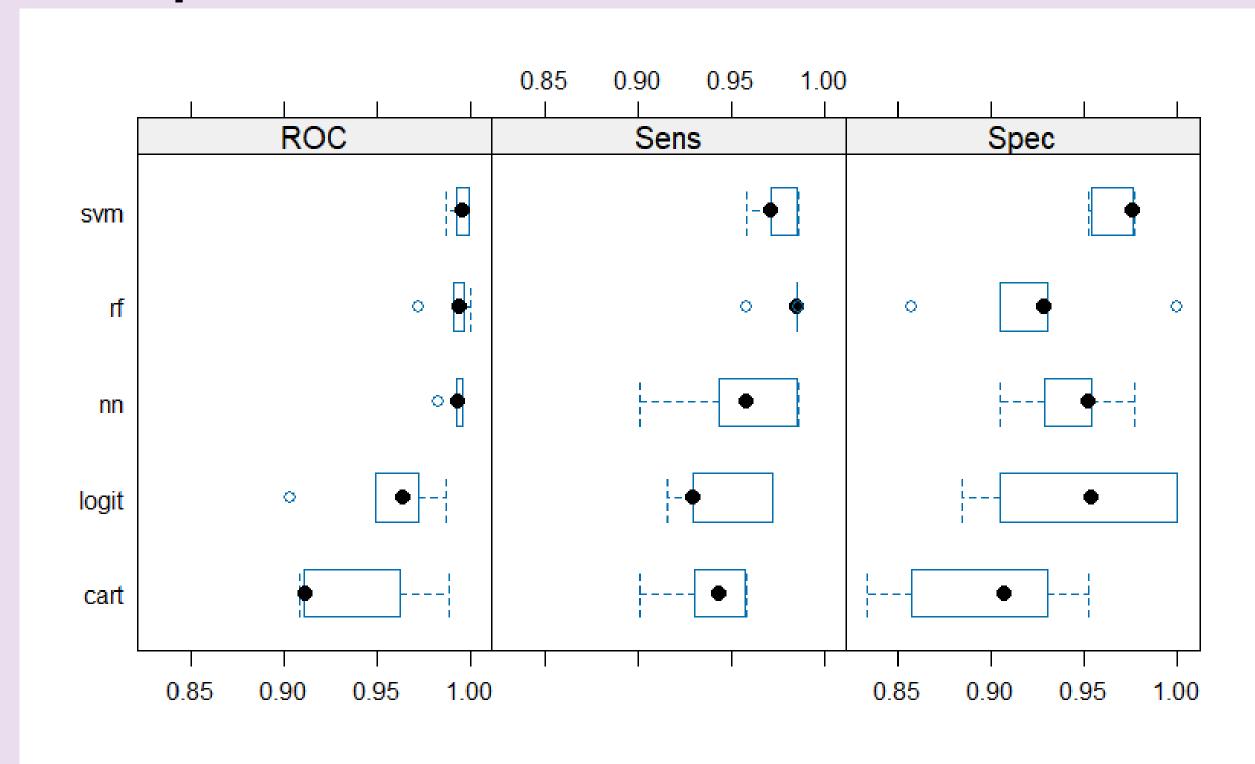


#### Redes Neuronales

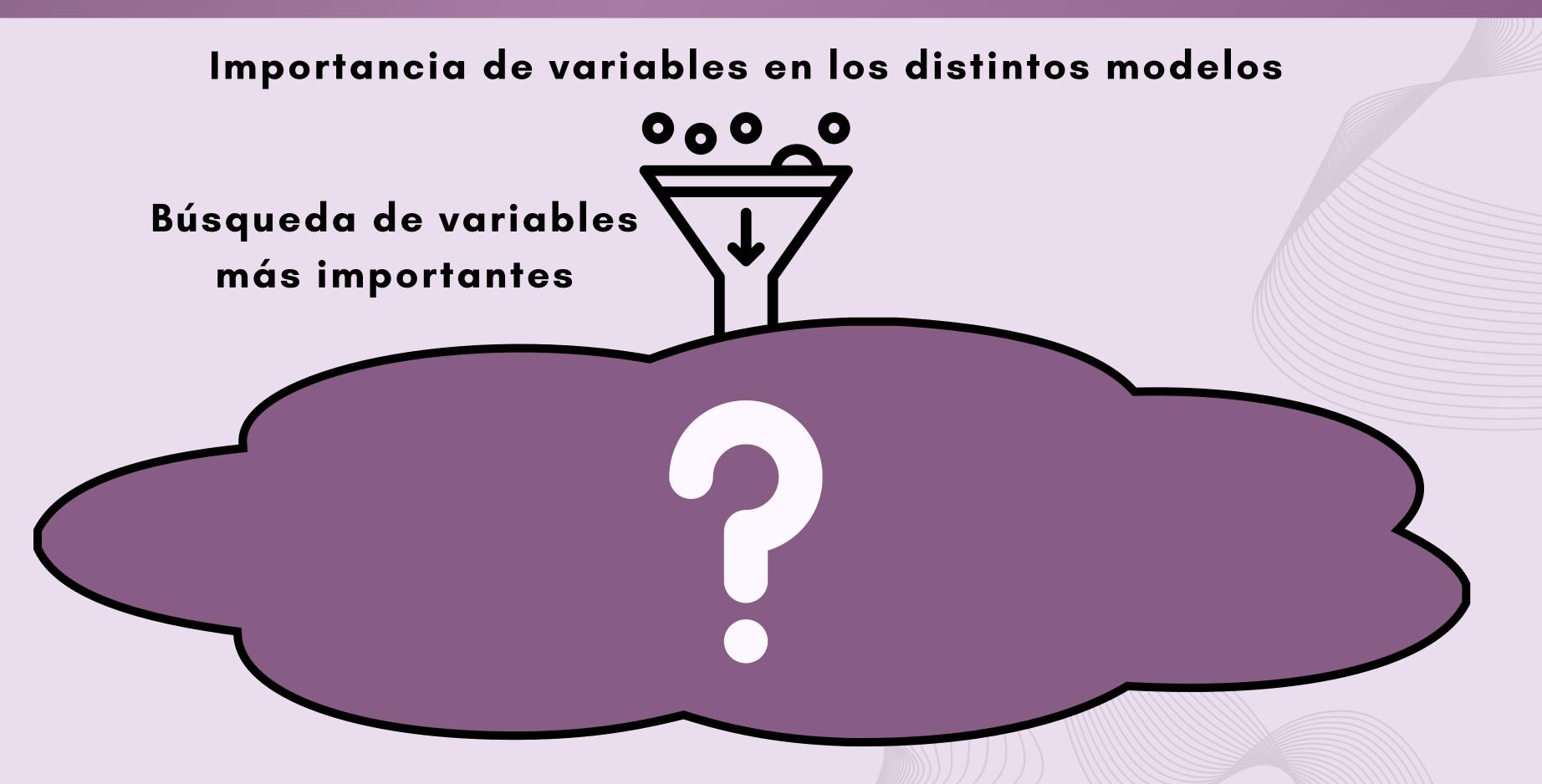
ROC	Sens	Spec	ROCSD	SensSD	SpecSD
<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
0.9867468	0.9719092	0.9341085	0.01192634	0.03153781	



#### Comparación del rendimiento de los modelos

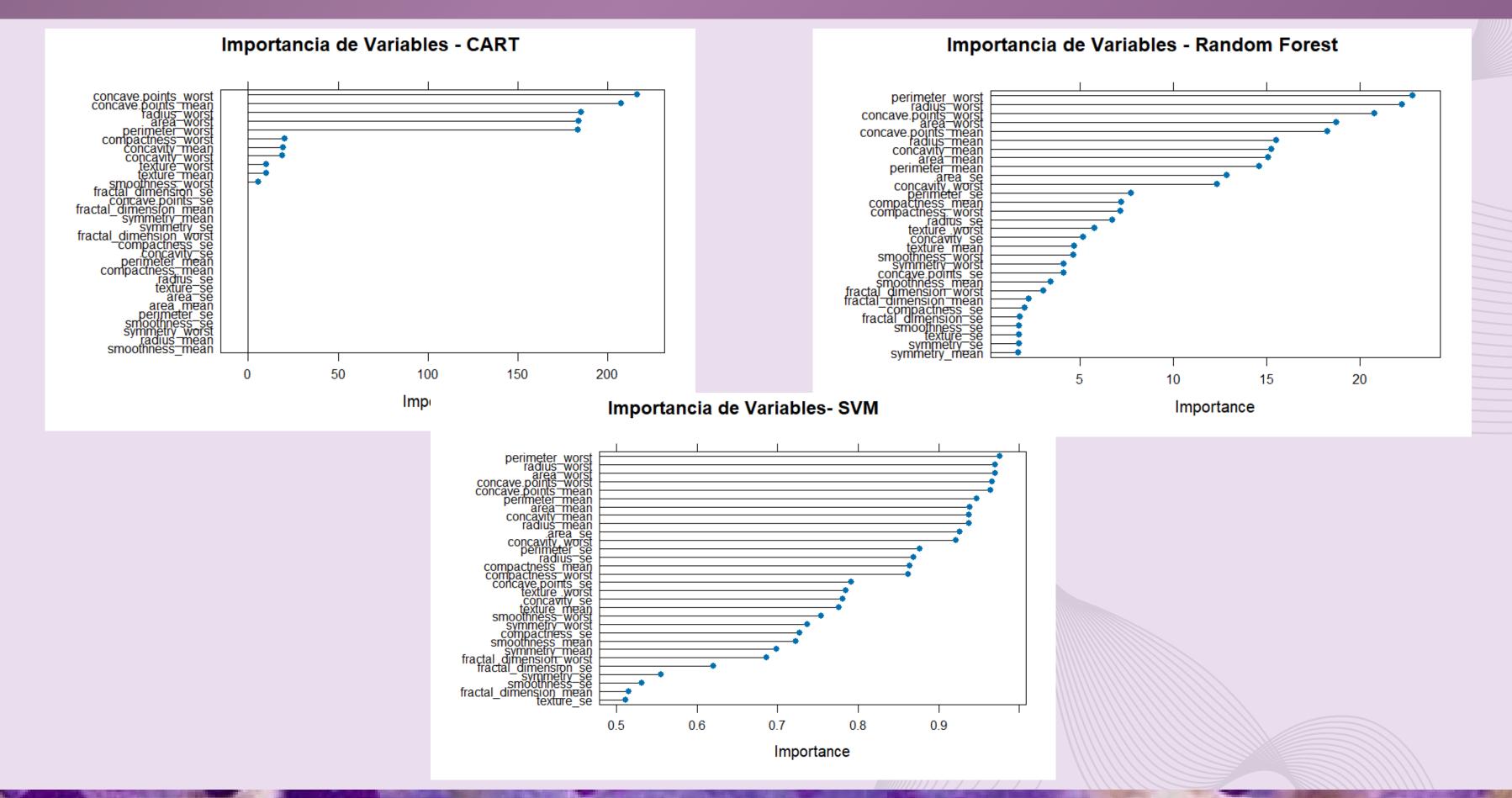






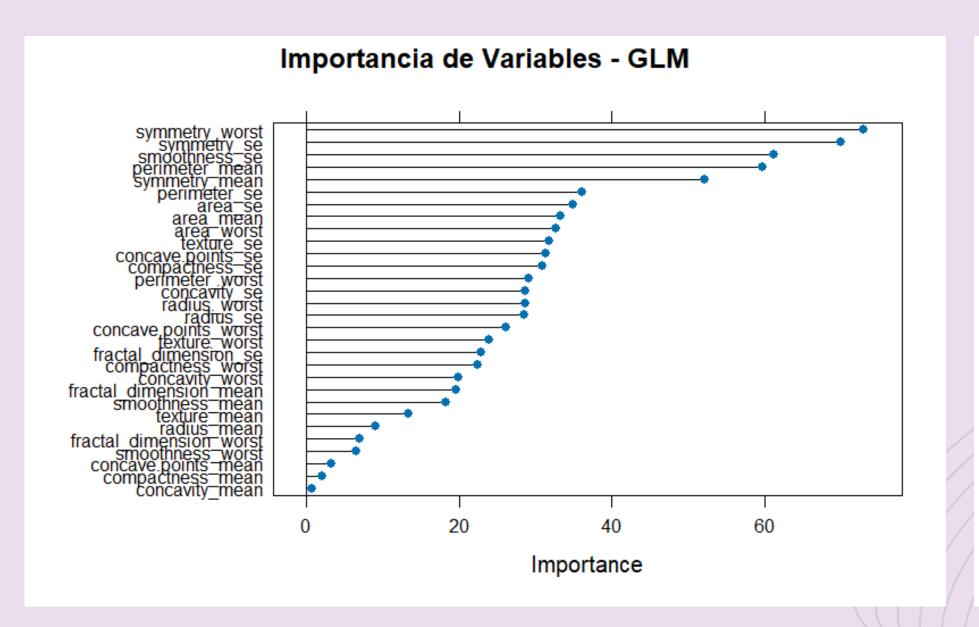


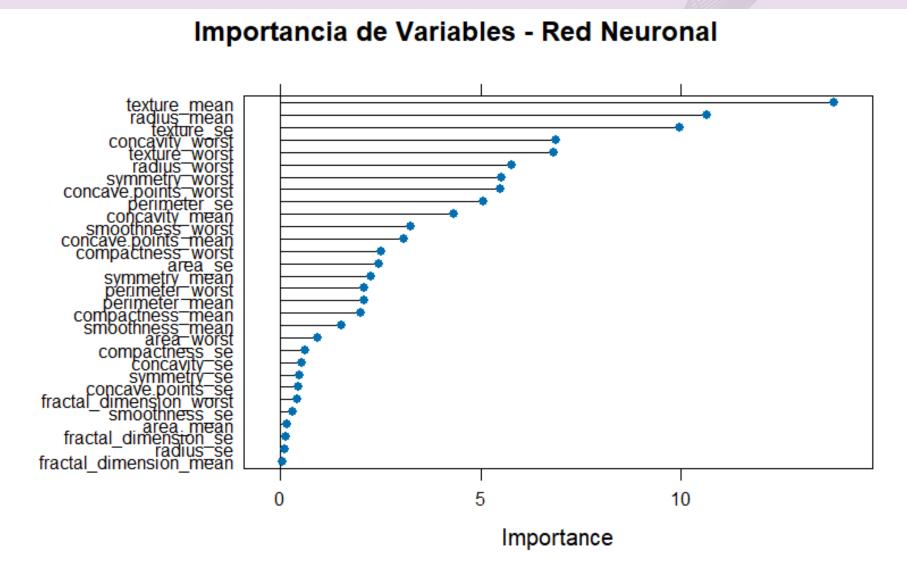
#### Modelos de aprendizaje supervisado con reducción de variables





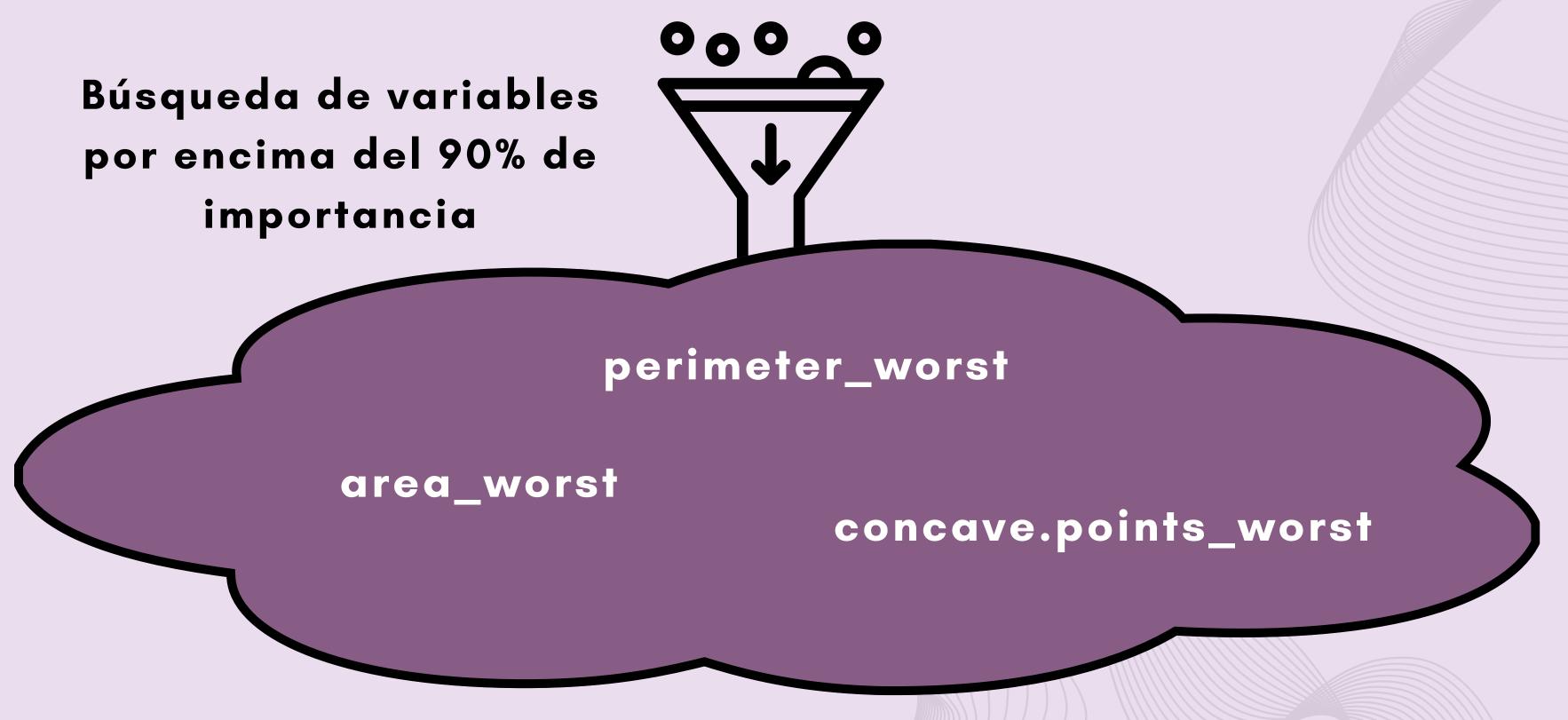
#### Modelos de aprendizaje supervisado con reducción de variables











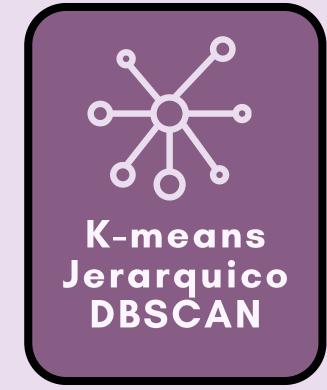


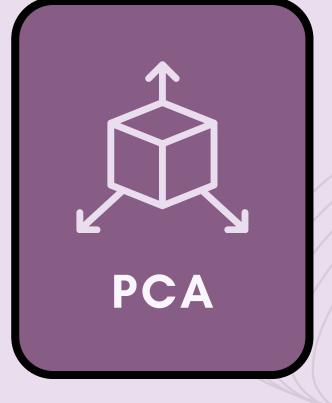
# Comparación de resultados análisis supervisado dataset inicial vs dataset reducido

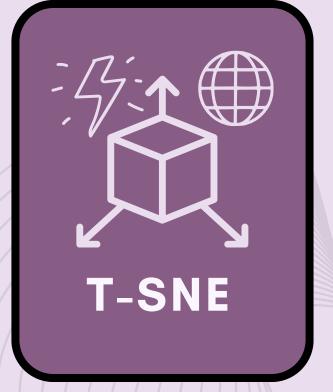
modelo	roc_change	sens_change	spec_change
cart	-0.002295912	-0.014634757	-0.005067359
rf	0.001784723	0.000000000	0.021090473
svm	0.001283809	0.002809440	-0.004924416
logit	0.012329249	0.006342232	0.004670715
nn	-0.003054248	0.003113223	-0.009862628





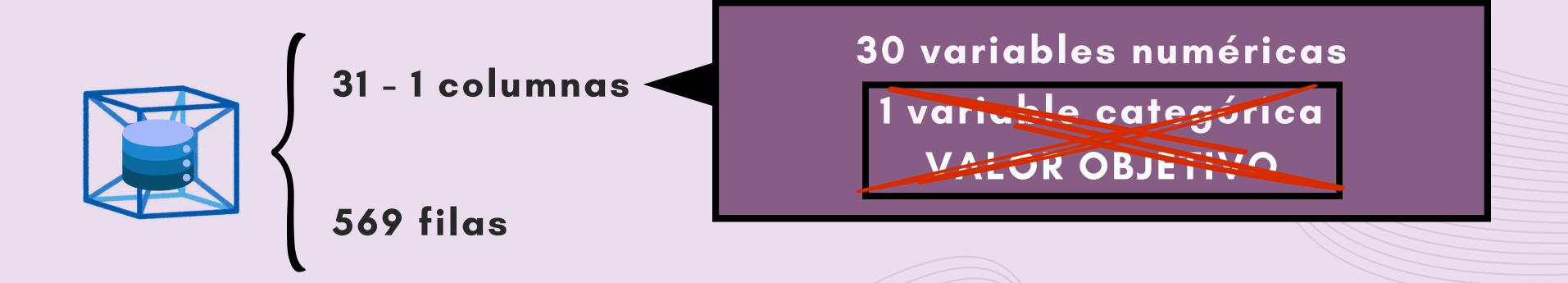












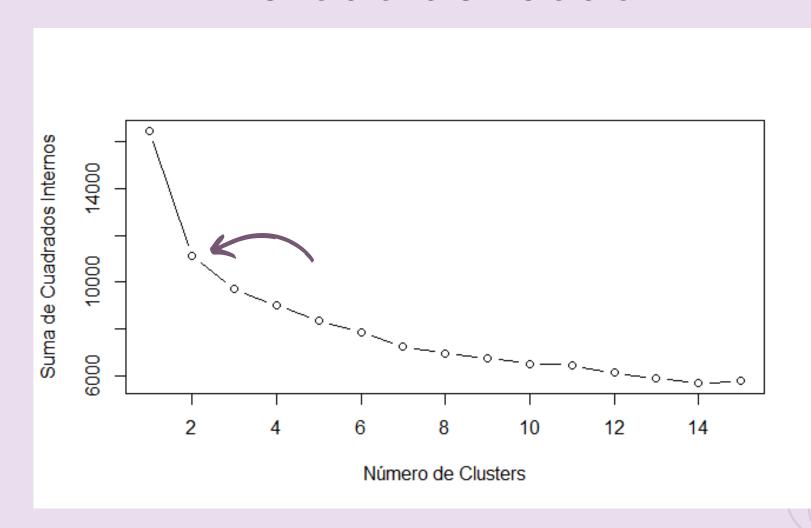


Normalización de los datos



#### Clustering: Determinación del Número Óptimo de Clusters

#### Método del codo



#### Índice de Silhouette



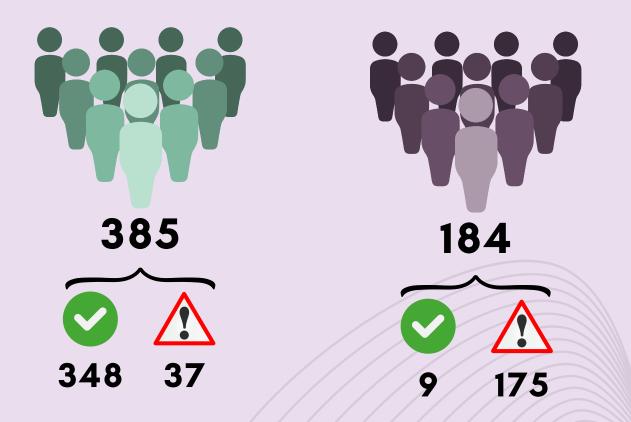
Número óptimo de clusters = 2



Algoritmo	Ancho de Silueta Promedio	Cohesión y Separación de Clusters
K-means	0.35	Alta cohesión y separación efectiva entre clusters
Clustering Jerárquico	0.29	Menor cohesión y separación comparado con K-means y DBSCAN
DBSCAN	0.35	Cohesión y separación similar a K-means, más efectiva que el jerárquico



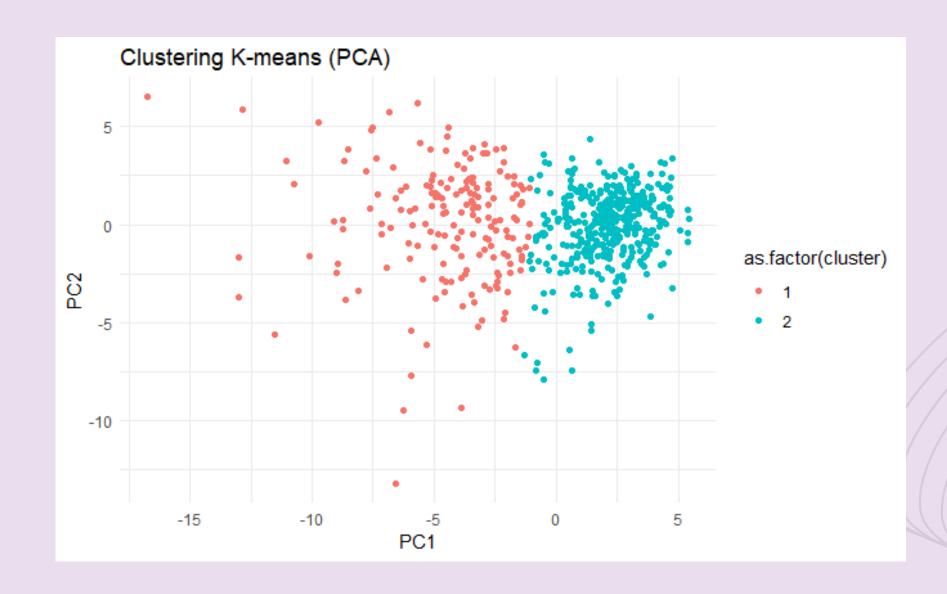
#### K-Means con K = 2: organiza los datos en 2 clusters

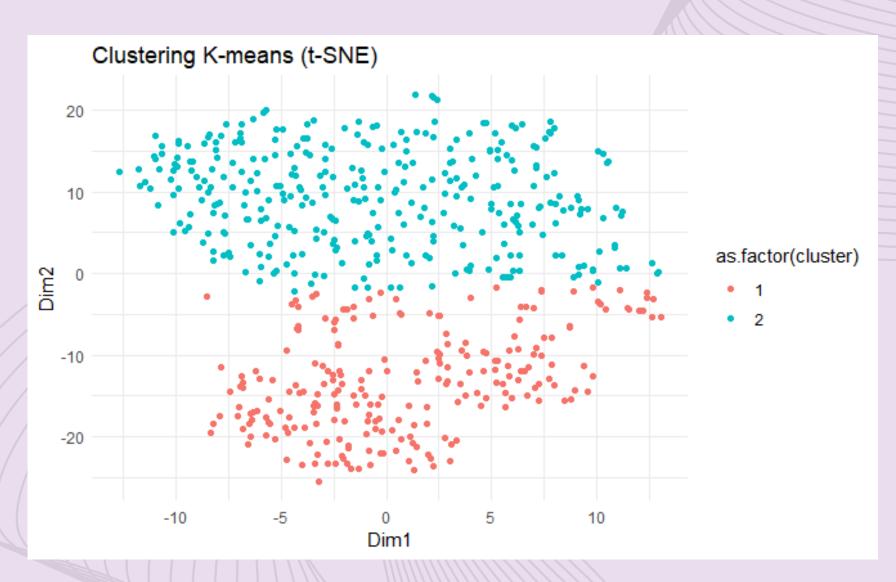


cluster <int></int>	diagnosis <dbl></dbl>	radius_mean <dbl></dbl>	texture_mean <dbl></dbl>	perimeter <dbl></dbl>	area_mean <dbl></dbl>
1	NA	12.39566	18.23860	79.67514	484.0797
2	NA	17.75054	21.48886	117.69266	1012.2891
2 rows   1-6 of 32 o	olumns				



#### PCA Y T-SNE: Reducción de dimensinalidad







#### Comparación de resultados: Índice Silouhette

```
Silhouette Score - Sin reducción: 0.3482031
```

Silhouette Score - PCA: 0.3678096

Silhouette Score - t-SNE: 0.5216206

Reglas de asociación con algoritmo Apriori





#### Conclusiones

Modelos Random Forest y SVM:

Rendimiento excepcional

perimeter\_worst
area\_worst
concave.points\_worst.

No supervisado:

clustering con reducción de dimensionalidad con t-SNE APLICACIÓN DE DIVERSAS TÉCNICAS DE ANÁLISIS