# Comparación de algoritmos para la clasificación de tumores con base en datos de expresión génica

## **Contenido**

Introducción

Objetivos

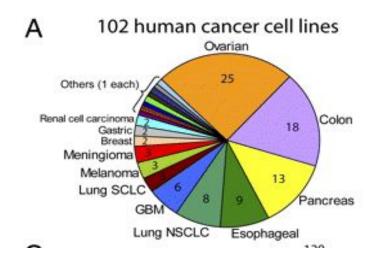
Metodología

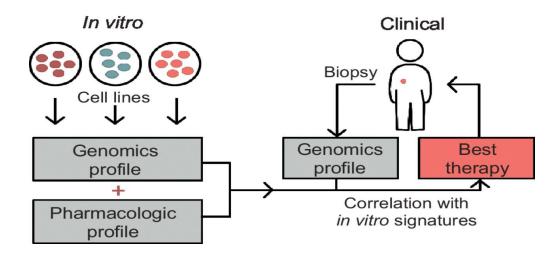
Resultados:

- -Análisis exploratorio en weka
- -Workbook: resultados diferentes algoritmos de clasificación scikit-learn

## Introducción

- Datos clínicos e histopatológicos para tratamiento: dificultades identificación
- Amplio espectro de tumores que tienen características atípicas
- Confusión en el diagnóstico- tratamiento temprano
- Diagnóstico molecular: preciso, objetivo, clasificación sistemática





## **Objetivos**

Encontrar el mejor algoritmo de clasificación de tumores basado en perfiles de expresión de 16063 genes.

Determinar el mejor algoritmo de clasificación en un análisis exploratorio de los datos con el software weka.

Comparar los diferentes algoritmos de clasificación en scikit-learn

## Metodología

#### Microarreglos: datos de expresión

16,063 genes: 14,030 GenBank y 475 The Institute for Genomic Research (TIGR)

#### Clasificación del tumor

Clase II (Tipo de tumor-Tejido Normal) -- Clase III (Normal-Tumor)

#### Preprocesamiento de los datos

Análisis exploratorio Weka-algoritmos de clasificación

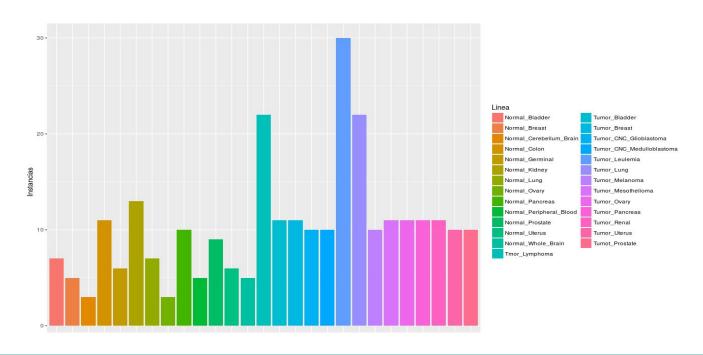
#### Algoritmos de clasificación scikit-learn

- -Clasificación correcta de líneas tumores según patrones de expresión de genes
- -Clasificación de líneas tumorales de líneas normales utilizando patrones de expresión génica.

### Resultados

280 instancias - 16062 atributos (datos expresión de cada gen)

Clases: 14 diferentes tipos de tumor- 13 líneas normales



## Análisis exploratorio weka

1021 atributos - 280 instancias Clase II (Tipos de tumor: 27 clases)

Algoritmo		Instancias correctamente clasificadas %
lbK	test	46,42
	training	100
Naive Bayes	test	46,31
14-111	training	86,42
LMT	test	43,15
	training	97,14
J48	test	33,68
	training	91,78
Random Forest	test	40,35
21.00 (30) (30.00)	training	100
Zero R	test	11,57
	training	10,71
One R	test	13,68
	training	25,35
Naive Bayes-kernel estimador	test	48,42
	training	81,42

=== Evaluation on training set === Time taken to test model on training data: 3.15 seconds === Summary === Correctly Classified Instances 242 86,4286 % Incorrectly Classified Instances 13.5714 % Kappa statistic 0.8572 Mean absolute error 0.0099Root mean squared error 0.0991 Relative absolute error 14.0868 % Root relative squared error 52,7737 % Total Number of Instances === Evaluation on test split === Time taken to test model on test split: 1.23 seconds === Summary === Correctly Classified Instances 46.3158 % Incorrectly Classified Instances 53.6842 % Kappa statistic 0.4291 Mean absolute error 0.0398 Root mean squared error 0.1991Relative absolute error 56.3275 % Root relative squared error 106.097 %

Total Number of Instances

## Análisis exploratorio weka

1021 atributos - 280 instancias Clase III (Tipos de tumor: 2 clases)

Algoritmo		Instancias correctamente clasificadas %
lbK	test	84,21
	training	100
Naive Bayes	test	77,89
	training	82,85
LMT	test	88,42
100	training	99,26
J48	test	64,21
	training	99,28
Random Forest	test	84,21
	training	100
Zero R	test	67,36
11 101 0	training	67,85
One R	test	61,78
	training	78,57
Naive Bayes-kernel estimador	test	75,78
- 411 - 111	training	83,21

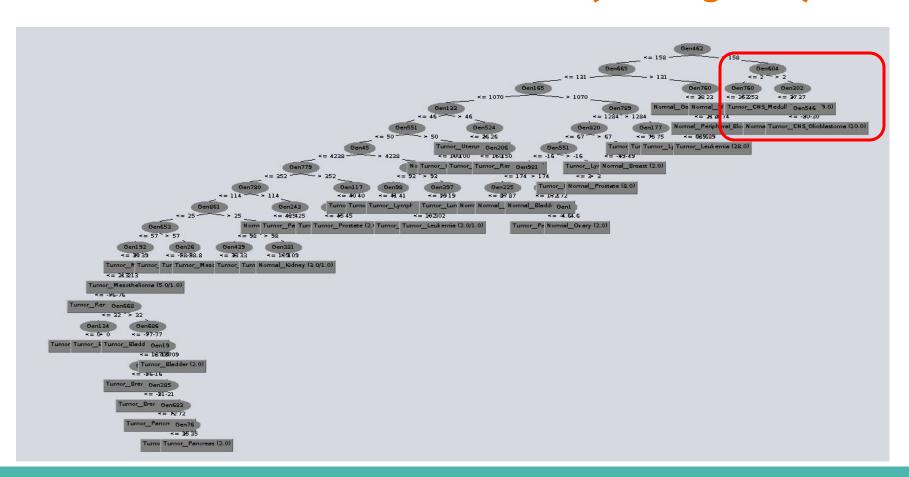
=== Evaluation on training set ===		
Time taken to test model on training	ng data: 0.4 seconds	f.
=== Summary ===		
Correctly Classified Instances	232	82.8571 %
Incorrectly Classified Instances	48	17.1429 %
Kappa statistic	0.5747	
Mean absolute error	0.1715	
Root mean squared error	0.414	
Relative absolute error	39.2824 %	
Root relative squared error	88.6547 %	
Total Number of Instances	280	

=== Evaluation on test split ===			
Time taken to test model on test	split: 0.09 seconds		
=== Summary ===			
Correctly Classified Instances	74	77.8947 %	,
Incorrectly Classified Instances	21	22.1053 %	,
Kappa statistic	0.4363		
Mean absolute error	0.224		
Root mean squared error	0.471		
Relative absolute error	51.1768 %		
Root relative squared error	100.4409 %		
Total Number of Instances	95		

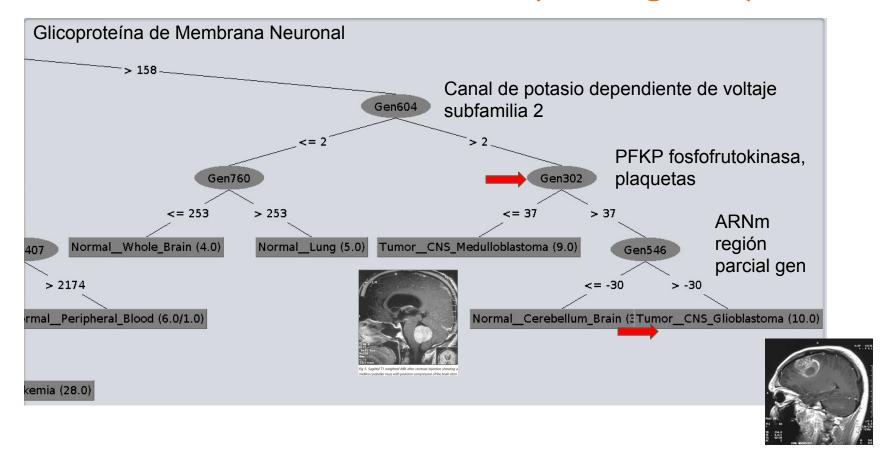
```
=== Confusion Matrix ===

a b <-- classified as
60 4 | a = Tumor
17 14 | b = Normal
```

# Árbol de Clasificación de tumores (1024 genes)



# Árbol de Clasificación de tumores (1024 genes)



# Comparación entre algoritmos

Algoritmo	Clase	training score	test score
Redes neuronales	III	0.986	0.914
Support vector machine	III	0.990	0.886
Adaboost	III	1.000	0.829
Random forest	Ш	0.881	0.657
Naive Bayes	III	0.910	0.800

# Comparación entre algoritmos

Algoritmo	Clase	training score	test score
Redes neuronales	11	0.995	0.471
Support vector machine	II	0.933	0.528
Adaboost	II	0.267	0.229
Random forest	II	0.738	0.200
Naive Bayes	II	0.967	0.514

## **Conclusiones**

Redes neuronales y Naive Bayes fueron los algoritmos que dieron mejores resultados para clasificación de tumores

No todos los 16 mil genes son útiles para clasificación

En comparación con resultados previamente obtenido utilizando Support Vector Machine, con redes neuronales se obtuvo un porcentaje de instancias clasificadas correctamente menor que el reportado (Ramaswamy et al. 2001) para la clase II y mayor para la clase III.