

#### DEPARTAMENTO DE MATEMÁTICA UNIVERSIDAD TÉCNICA FEDERICO SANTA MARÍA

# Dígitos escritos a mano Aplicaciones de la Matemática en Ingeniería

Clemente Ferrer Cristian Marín Gabriel Riffo

Grupo 1

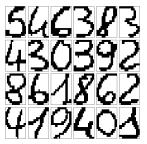
#### Contenidos

- Reconocimiento de dígitos escritos a mano y sus aplicaciones
- Resultados
  - Limpieza de datos
  - Software y librerias
  - Indicadores de evaluación de los modelos
  - Implementación de los clasificadores- KNN
  - Análisis de los clasificadores
- Conclusiones y análisis futuro

2/17

### Reconocimiento de dígitos escritos a mano

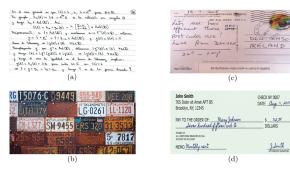
Capacidad de las computadoras para reconocer manuscritos humanos.



- Objetivo: Clasificar, a través de diversos métodos estudiados a lo largo del curso, dígitos escritos a mano según el número al cual representan.
- Dataset: Semeion Handwritten Digit, UCI Machine Learning Repository.

### **Aplicaciones**

- (a) Digitalización de apuntes tomados en una clase.
- (b) Reconocimiento de matriculas de los automóviles.
- (c) Automatizar la redirección de cartas en el correo postal.
- (d) Procesamiento de cheques bancarios.



### Limpieza de datos

1593 datos, cada uno con

- 256 atributos binarios.
- 2 10 posibles etiquetas.



Dataset original.

### Limpieza de datos

#### 1593 datos, cada uno con:

- 1 256 atributos binarios.
- 2 1 etiqueta.



Dataset modificado.

### Software y librerias

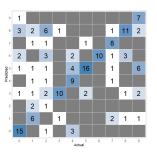
Se utilizaron las siguientes librerias en R.

Clasificador	Librería	Función
Vecinos cercanos	class	knn
Support vector machine	kernlab	train/svmRadial
Regresión logística	nnet	multinom
Naive Bayes	e1071	naiveBayes
Árboles de decisión	rpart	mpart

Librerias esteticas: ggpubr, ggplot2, lattice, scales, formattable y gridExtra.

## Precisión y coeficiente kappa

• Problema: Matriz de confusión 10x10.



Ejemplo matriz de confusión.

• Precision: Numero de aciertos/Total de datos de testeo.

### Precisión y coeficiente kappa

Coeficiente kappa:

$$\kappa = \frac{N \sum_{i=1}^{r} x_{ii} - \sum_{i=1}^{r} x_{i+} \cdot x_{+i}}{N^2 - \sum_{i=1}^{r} x_{i+} \cdot x_{+i}},$$

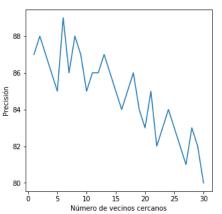
- N: número de observaciones en la matriz.
- $x_{ii}$ : el valor en la entrada ii de la matriz de confusión.
- $x_{i+}$ : total de observación en la fila i.
- $x_{+i}$ : total de observaciones en la fila en la columna i.
- r: el número de filas de la matriz.

9 / 17

Grupo 1 Presentación Proyecto MAT281

### Implementación de los clasificadores

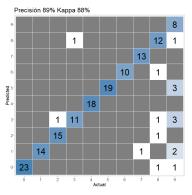
• KNN: ¿Cuál es el mejor número de vecinos?



10 / 17

#### Análisis de los clasificadores

Se utilizó la matriz de confusión para obtener los indicadores mencionados.



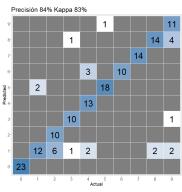
Vecinos cercanos, k = 6.



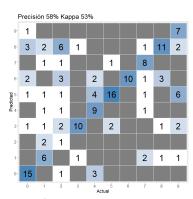
Regresión logística.

11 / 17

#### Análisis de los clasificadores



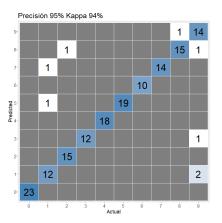
Naive Bayes.



Árboles de decisión.

#### Análisis de los clasificadores

El mejor clasificador según la literatura asociada:



Support vector machine.

#### Conclusiones

Lo anterior se resume en la siguiente tabla:

Clasificador	Precisión (%)	$\kappa(\%)$
Vecinos cercanos	89	88
Support vector machine	95	94
Regresión logística	69	66
Naive Bayes	84	83
Árboles de decisión	58	53

- Mejores y peores métodos
- ② Dificultades
  - Buscar otra manera de cuantificar la calidad de los clasificadores.
  - 2 Imposibilidad de la confección de una curva ROC.

#### Análisis futuro

El código fue subido a un repositorio público MAT281.

Para complementar el estudio realizado podría considerarse lo siguiente:

- Dataset con más observaciones.
- Mejor resolución de los manuscritos.

Ejemplo: National Institute of Standards and Technology (NIST) que posee 280 000 observaciones.



## Bibliografía

- Ben-David, Arie. About the relationship between ROC curves and Cohen's kappa. Eng. Appl. of Al. 21. 874-882. 2008.
- Ahamed, Hafiz & Alam, Ishraq & Islam, Md. SVM Based Real Time Hand-Written Digit Recognition System. 2019
- Colas, Fabrice & Brazdil, Pavel. Comparison of SVM and Some Older Classification Algorithms in Text Classification Tasks. International Federation for Information Processing Digital Library; Artificial Intelligence in Theory and Practice. 217. 2007.
- Landgrebe, Thomas & Duin, Robert. Approximating the multiclass ROC by pairwise analysis. Pattern Recognition Letters. 28. 1747-1758. 2017.
- Cohen, Gregory, et al. EMNIST: Extending MNIST to handwritten letters. 2017 International Joint Conference on Neural Networks (IJCNN). IEEE, 2017.

Grupo 1 Presentación Proyecto MAT281 16 / 17



#### Departamento de Matemática Universidad Técnica Federico Santa María

# Dígitos escritos a mano Aplicaciones de la Matemática en Ingeniería

Clemente Ferrer Cristian Marín Gabriel Riffo

Grupo 1