



Reconocimiento de Actividades Humanas Utilizando Teléfonos Inteligentes

Maestría en Ciencia de Datos

Aprendizaje Automático

Álvaro Salgado López

Introducción



Los teléfonos inteligentes brindan una solución flexible, asequible y autónoma para el monitoreo de actividades [1].

Se exploran técnicas de Aprendizaje Automático (AA) supervisado y no supervisado para clasificar diferentes tipos de actividades humanas a partir de datos recogidos por sensores.



Marco Teórico



Los datos de sensores, como acelerómetros y giroscopios, proporcionan información importante sobre los movimientos y posturas de una persona, lo que permite el Reconocimiento de las Actividades Humanas (RAH)

AA Supervisado

Modelo de Mezclas Gaussianas (MMG)

AA No Supervisado

Máquinas de Vectores de Soporte (MVS) Para evaluar el rendimiento de los modelos de clasificación se usarán las siguientes métricas

Exactitud

Sensibilidad

F1-Score

Matriz de confusión

Metodología



No.	Estático	Tiempo (seg)	No.	Dinámico	Tiempo (seg)
0	Inicio (De pie Pos)	0	7	Caminar (1)	15
1	De pie (1)	15	8	Caminar (2)	15
2	Sentarse (1)	15	9	Bajar escaleras (1)	12
3	De pie (2)	15	10	Subir escaleras (2)	12
4	Acostarse (1)	15	11	Bajar escaleras (1)	12
5	Sentarse (2)	15	12	Subir escaleras (2)	12
6	Acostarse (2)	15	13	Bajar escaleras (3)	12
			14	Subir escaleras (3)	12
			15	Detenerse	0
Total					192

Cuadro 1. Protocolo de actividades para el experimento de RAH

Preparación del conjunto de datos

Mapeo de etiquetas

Traducir al español

Normalización

Estandarizar las características al tener todas las variables en la misma escala

Evaluación de los algoritmos

Máquinas de Vectores de Soporte

Distintos kernels

- linear, poly, rbf
 Parámetro de Regularización
 - 0.1, 1, 10

Gamma

0.1, 1, 10

Modelo de Mezclas Gaussianas

Número de componentes

• 5, 6 y 7

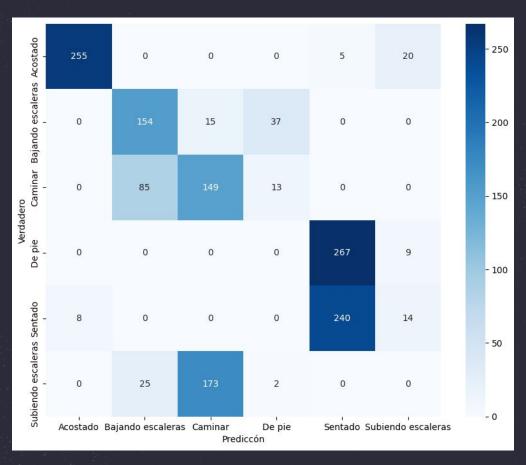
Covarianza

full, tied, diag y spherical

Resultados



Matriz de confusión del MMG



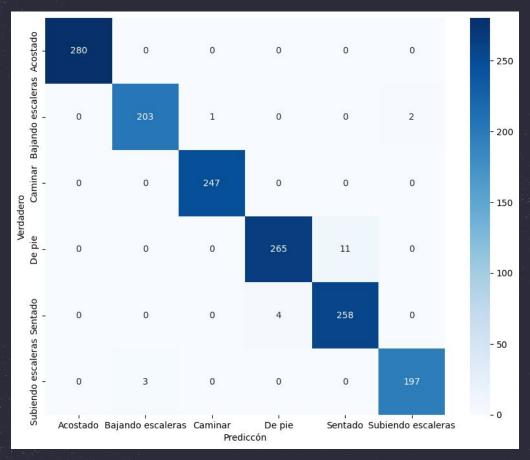
Métricas evaluadas







Matriz de confusión de MVS



Métricas evaluadas







Conclusión



El modelo MVS obtuvo una precisión de clasificación muy alta, con valores de F1-Score superiores al 95\% en todas las clases. Por otro lado, el modelo MMG, aunque logró resultados razonables, no alcanzó el mismo nivel de precisión y consistencia

Bibliografía



[1] V. Jacques, P. Filzmoser, C. Bernet, and C. Gosselin, "High-dimensional data clustering," in Proceedings of the 21st European Symposium on Artificial Neural Networks, Computational Intelligence and Machine Learning (ESANN), 2013, pp. 345–350, disponible en: https://www.esann.org/sites/default/files/proceedings/legacy/es2013-84.pd

[2] D. Anguita, A. Ghio, L. Oneto, X. Parra, and J. L. Reyes-Ortiz, "A public domain dataset for human activity recognition using smartphones," in 21st European Symposium on Artificial Neural Networks, Computational Intelligence and Machine Learning, ESANN 2013, Bruges, Belgium, April 2013, disponible en: https://link.springer.com/chapter/10.1007/978-3-030-51517-1_35

•