DETECCIÓN DE EPISODIOS DE APNEA DEL SUEÑO POR MEDIO DE UN MODELO DE APRENDIZAJE AUTOMÁTICO CON DATOS DE PSG

Presentado por: Liliam Zamanta Estupiñan Sebastián García Morales Laura Esperanza Vargas

APNEA DEL SUEÑO

La apnea del sueño obstructiva es un trastorno en el que la respiración se interrumpe repetidamente durante el sueño por el bloqueo de las vías respiratorias.

¿Por qué ocurre?

- Relajación excesiva de los músculos de la garganta.
- Factores: obesidad, edad, alcohol, anatomía.

Apneas en las que nos enfocamos:

CA: Central Apnea

OA: Obstructive Apnea

OBJETIVOS

Detectar episodios de apnea del sueño en adultos por medio de un modelo de aprendizaje automático con datos de polisomnografía.

- Seleccionar características de los datos de ISRUC-Sleep dataset por medio de estadística descriptiva
- Desarrollar un modelo de aprendizaje automático, a partir de lo encontrado en la literatura, que detecte eventos de apnea del sueño.
- Medir la precisión y la capacidad de generalización del modelo utilizando métricas adecuadas, como la precisión, la sensibilidad y la especificidad.

METODOLOGÍA

BASE DE DATOS

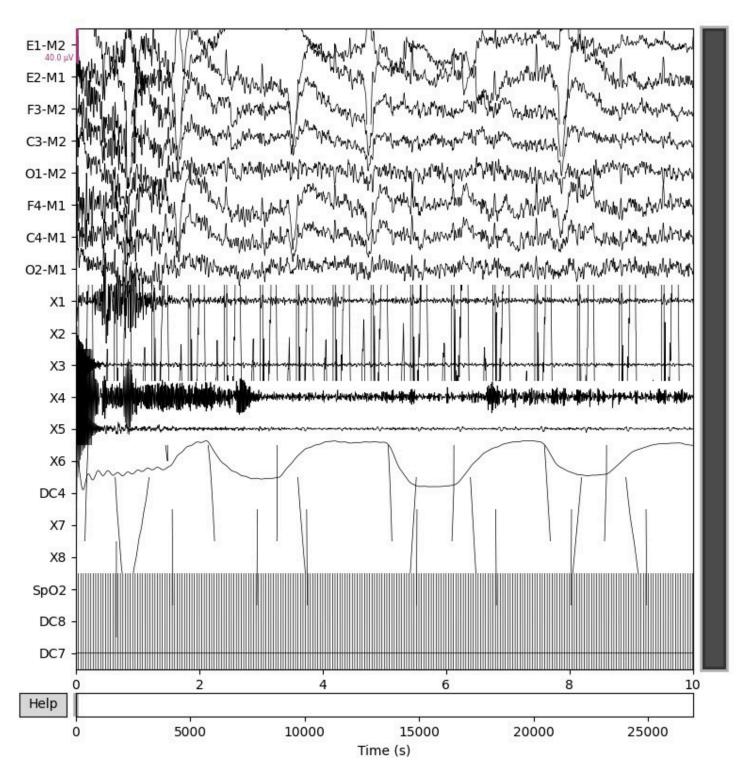
ISRUC-SLEEP Dataset

Universidad de Combria Portugal-Instituto de sistemas y robótica

Sub-grupo 1	100 sujetos 55 hombres-45 Mujeres 20-85 años	Una adquisisción por sujeto	La mayoría de sujetos tienen trastornos del sueño u otras patologías como epilepsia
Sub-grupo 2	8 sujetos 6 hombres- 2 muejeres 26-79 años	Dos adquisiciones por sujeto	Todos los sujetos presentan transtornos del sueño
Sub-grupo 3	10 sujetos 9 hombres- 1 Mujer 30-58 años	Una adquisición por sujeto	Sujetos sanos

BASE DE DATOS

Polisomnografía



Canales

1-4 EOG

5-8 EEG

9 EMG del menton

10 ECG

11 EMG pierna derecha

12 EMG pierna izquierda

13 Ronquidos

14 -15 Flujo de aire

16-17 Esfuerzo abdominal

18 SpO2

19-20 Posición del cuerpo

CARACTERÍSTICAS ESCOGIDAS

Eventos y su significado

- L Out: Lights Out
- L ON: Lights On
- MChg: Montage Change
- PLM: Periodic Leg Movement
- Awake: Awakening
- CH: Central Hypopnea
- CA: Central Apnea ------ 362
- LM: Leg Movement
- MP: Movement Periodic
- OH: Obstructive Hypopnea
- OA: Obstructive Apnea -----> 1374
- REM, Aw: Awakening in REM
- AR: Arousal

Channel Number	Type of Signal	Label	Frequency Rate (Hz)	Butterworth Notch Filter	Description	
1	EOG	LOC- A2	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Left eye movements	
2	EOG	ROC- A1	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Right eye movements	
3	EEG	F3-A2	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
4	EEG	C3-A2	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
5	EEG	O1-A2	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
6	EEG	F4-A1	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
7	EEG	C4-A1	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
8	EEG	O2-A1	200	0.3 Hz–35 Hz, 50 Hz	Brain channels with references A1 and A2, placed in the left and right ear lobes	
9	Chin EMG	X1	200	10 Hz-70 Hz, 50 Hz	Chin EMG, placed between the chin and the lower lip	
10	ECG (EKG)	X2	200	50 Hz	Electrocardiographic	
11	Leg-1 EMG	X3	200	10 Hz-70 Hz, 50 Hz	Left leg movement	
12	Leg-2 EMG	X4	200	10 Hz-70 Hz, 50 Hz	Right leg movement	
13	Snore	X5	200	10 Hz-70 Hz, 50 Hz	Snore (derived)	
14	Flow-1	X6	12.5		Airflow (pressure based)	
15	Flow-2	DC3	25		Airflow (pressure based)	
16	Abdominal Effort	X7	25		Abdominal efforts	
17	Abdominal Effort	X8	25		Abdominal efforts	
18	Pulse Oximetry	SaO2	12.5		Pulse oximetry (SaO2)	
19	Body Position	DC8	25		Body position (BPOS)	

Características escogidas por la naturaleza de la enfermedad



CARACTERÍSTICAS ESCOGIDAS

Canales seleccionados inicialmente: 13-18

13	Snore	X5	200	10 Hz-70 Hz, 50 Hz	Snore (derived)
14	Flow-1	X6	12.5		Airflow (pressure based)
15	Flow-2	DC3	25		Airflow (pressure based)
16	Abdominal Effort	X7	25		Abdominal efforts
17	Abdominal Effort	X8	25		Abdominal efforts
18	Pulse Oximetry	SaO2	12.5		Pulse oximetry (SaO2)

No todas las señales tenian todos los canales

```
Combinaciones en No_Events:
```

```
['X5', 'X6', 'X7', 'X8']: 12891 archivos
['X5', 'X6', 'DC3', 'X7', 'X8', 'SaO2']: 4446 archivos
['X5', 'X6', 'DC3', 'X7', 'X8']: 285 archivos
```

Combinaciones en Events (oa + ca):

```
['X5', 'X6', 'X7', 'X8']: 581 archivos
['X5', 'X6', 'DC3', 'X7', 'X8', 'SaO2']: 456 archivos
['X5', 'X6', 'DC3', 'X7', 'X8']: 1 archivos
```

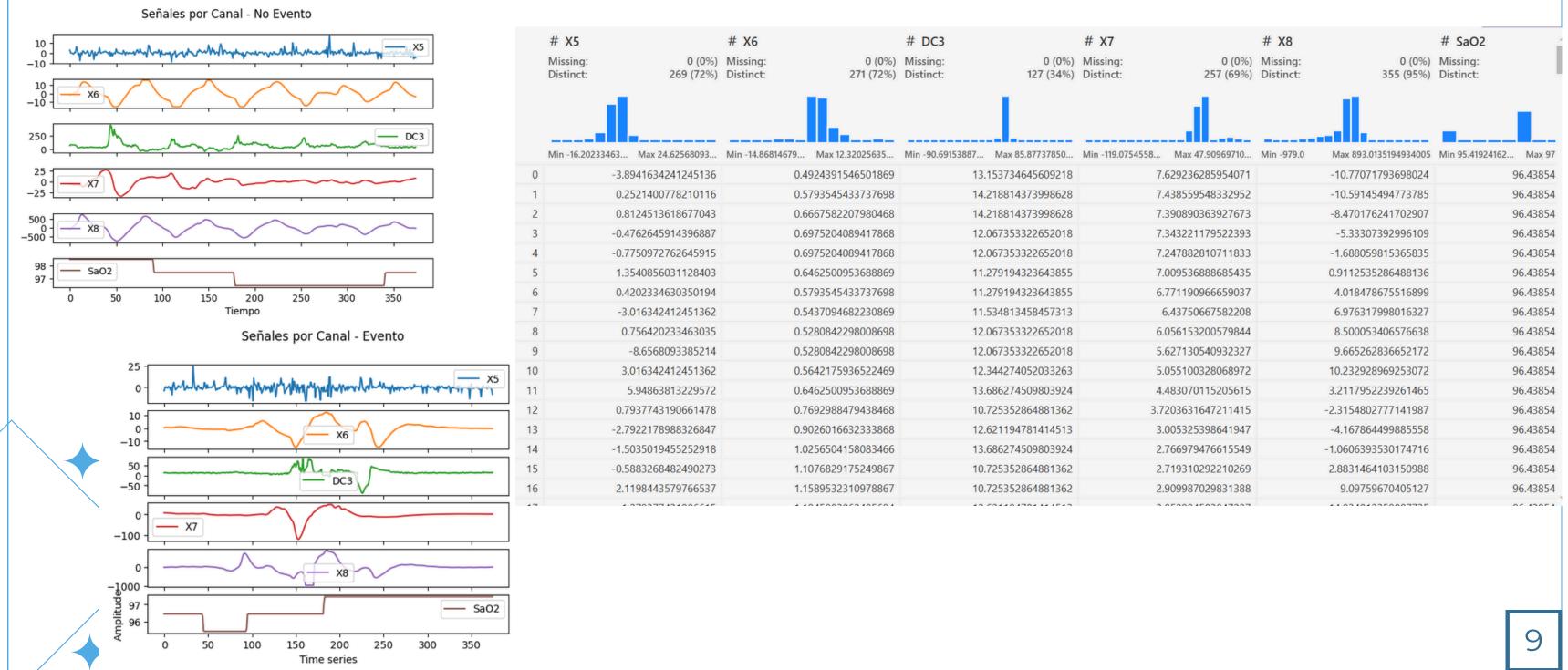
Características escogidas por la naturaleza de la enfermedad



Archivos en Eventos: 454 Archivos en No eventos: 456

CARACTERÍSTICAS ESCOGIDAS

Archivo .csv como entrada al modelo con canales escogidos



MODELOS DE PRUEBA

Revisión bibliográfica

PARÁMETROS DE LOS MODELOS

Parámetro	CNN	MLP	
Capas	4 (2 CNN y 2 Densas)	32 capas	
Función de activación	relu y sigmoide	relu	
Neuronas	64 y 1 en las capas densas	16 neuronas	
Batch size	32	32	
Épocas	30	30	
Learning rate	default	inicia en 0,001	
Optimizador	'adam'	'adam'	

Parámetro	SVM
C (regulación)	4,642
'gamma' (coef. kernel)	'scale' (1/#carac*var)
kernel	'rbf' (radial)
GridSearchCV	Técnica de validación cruzada

RESULTADOS

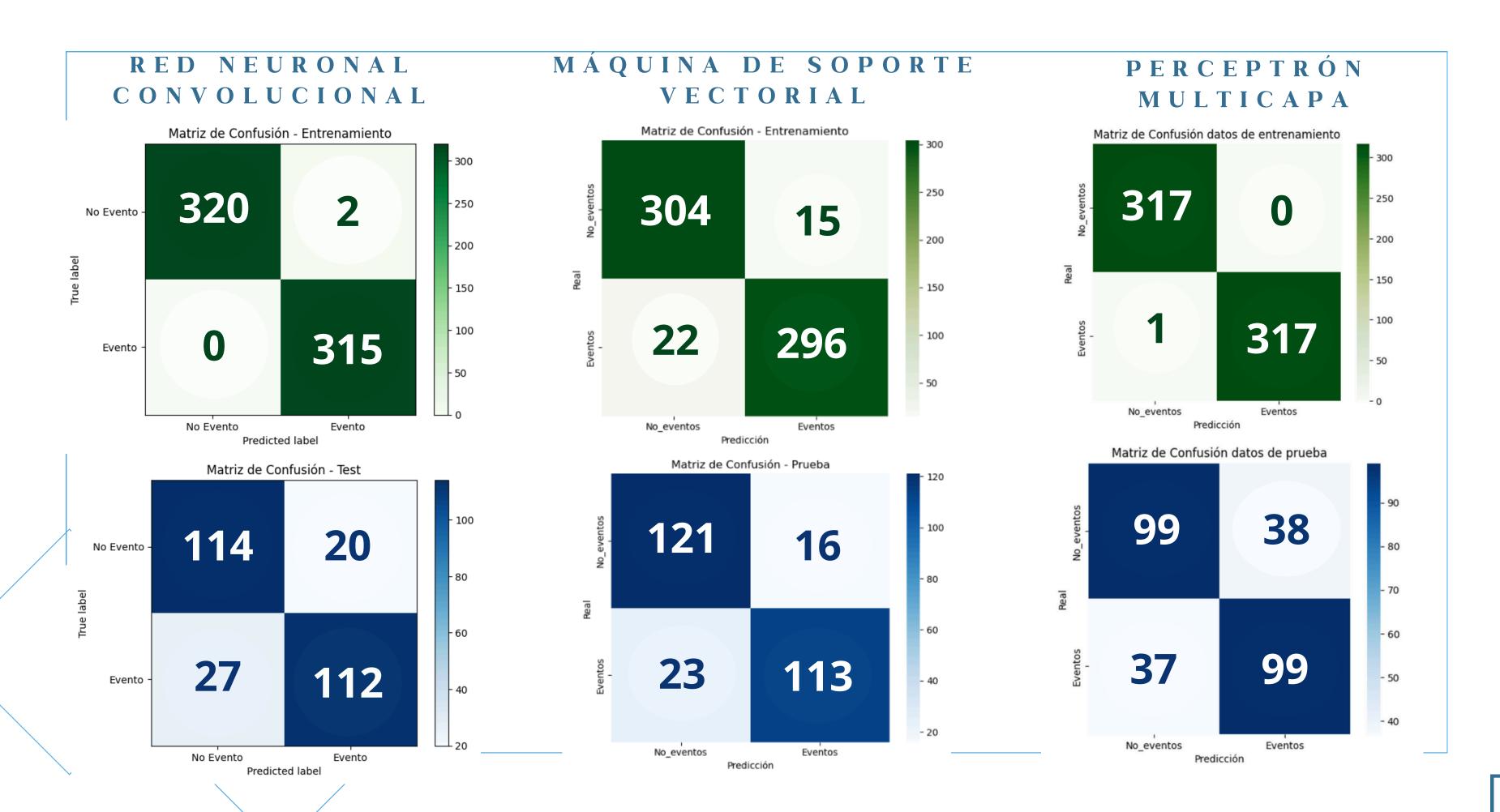
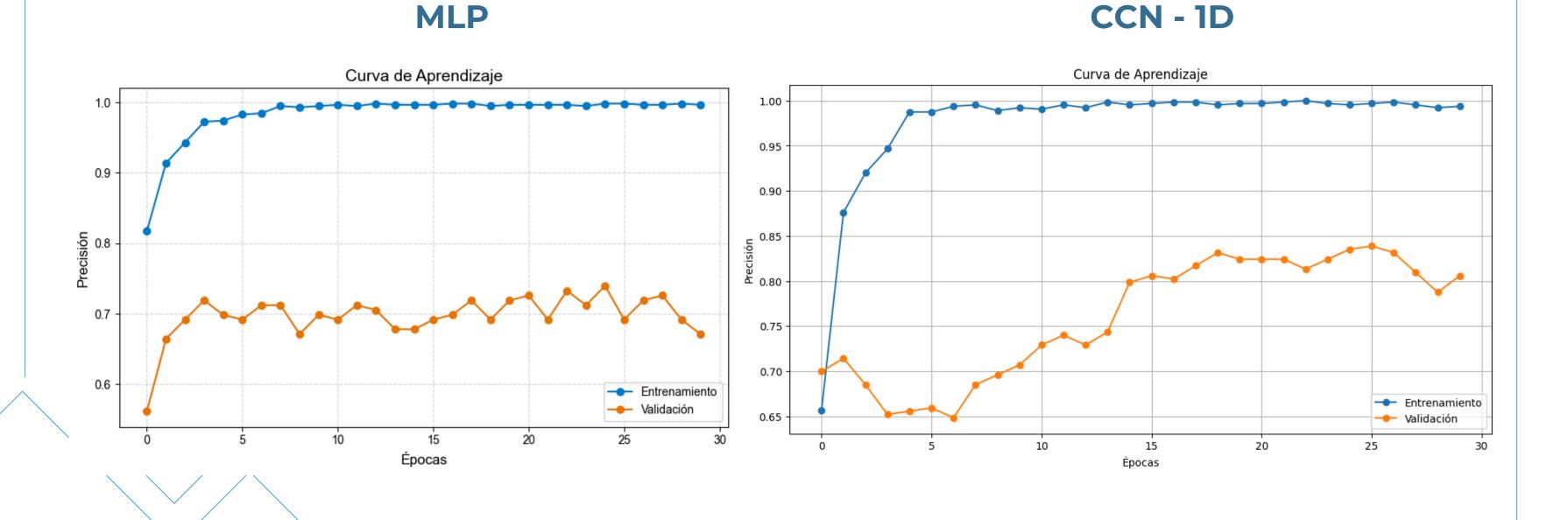


TABLA COMPARATIVA

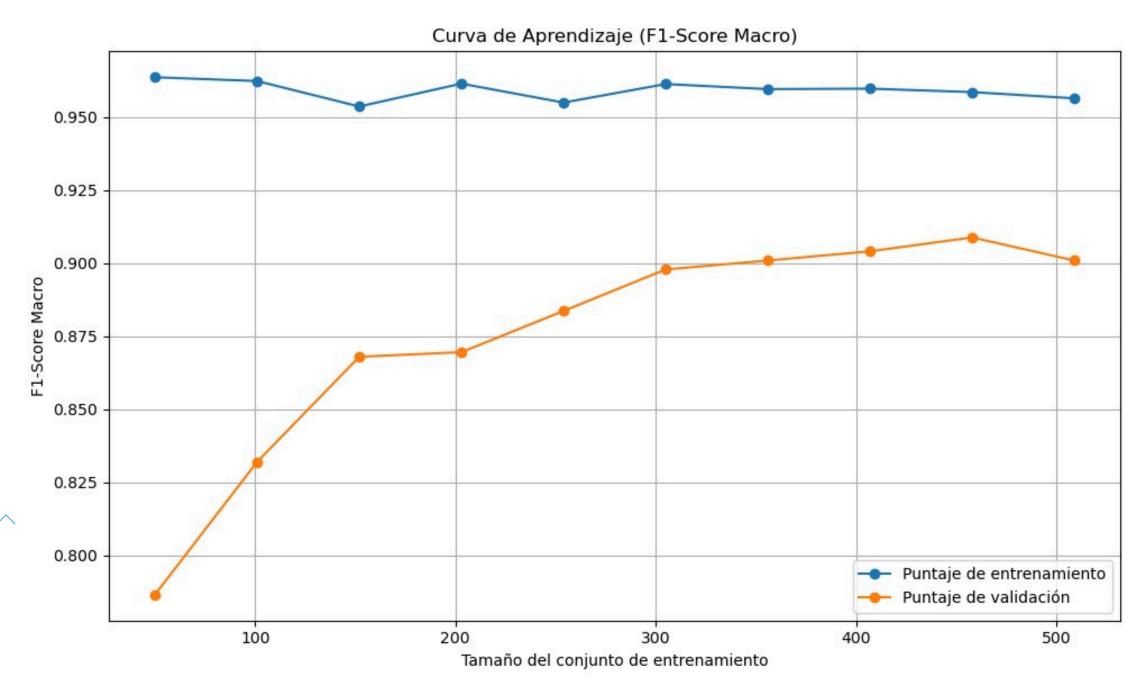
	CNN		SVM		MLP	
Métrica	Entrenamiento	Test	Entrenamiento	Test	Entrenamiento	Test
Precision	0,997	0,829	0,9421	0,8581	0,9984	0,7253
Recall	0,997	0,828	0,9419	0,857	0,9984	0,7253
fl-score	0,997	0,828	0,9419	0,857	0,9984	0,7253
Accuracy	0,997	0,828	0,9419	0,8571	0,9984	0,7253

CURVAS DE APRENDIZAJE



CURVAS DE APRENDIZAJE

SVM



MODELO ESCOGIDO

MÁQUINA DE SOPORTE VECTORIAL

El modelo aprende muy bien el conjunto de entrenamiento desde etapas tempranas. Mostrando esto en las métricas resultantes.

CONCLUSIONES

Una limitación para el entrenamiento de los modelos fue la cantidad de datos disponibles y la elección correcta de las características.

Es posible clasificar apneas del sueño.

El modelo SVM mostró un buen equilibrio entre precisión y eficiencia.



