



Revista Colombiana de Psiquiatría

ISSN: 0034-7450

revista@psiquiatria.org.co

Asociación Colombiana de Psiquiatría
Colombia

Guzmán Sierra, Dayana Lizethe; Carreño León, Mariano; Camargo Casallas, Luz Helena
Identificación automática de episodios de SAHS utilizando señales de poligrafía
respiratoria

Revista Colombiana de Psiquiatría, vol. 46, núm. 2, abril-junio, 2017, pp. 88-94

Asociación Colombiana de Psiquiatría
Bogotá, D.C., Colombia

Disponible en: <http://www.redalyc.org/articulo.oa?id=80650840006>

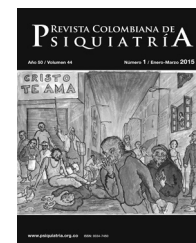
- Cómo citar el artículo
- Número completo
- Más información del artículo
- Página de la revista en redalyc.org

redalyc.org

Sistema de Información Científica

Red de Revistas Científicas de América Latina, el Caribe, España y Portugal

Proyecto académico sin fines de lucro, desarrollado bajo la iniciativa de acceso abierto



Artículo original

Identificación automática de episodios de SAHS utilizando señales de poligrafía respiratoria



Dayana Lizethe Guzmán Sierra, Mariano Carreño León y Luz Helena Camargo Casallas*

Grupo de investigación Ingeniería y Nanotecnología para la vida, Facultad de Ingeniería, Universidad Distrital Francisco José de Caldas, Bogotá, Colombia

INFORMACIÓN DEL ARTÍCULO

Historia del artículo:

Recibido el 28 de octubre de 2015

Aceptado el 5 de abril de 2016

On-line el 2 de junio de 2016

Palabras clave:

Polisomnografía

Respiración

Apnea

Sueño

RESUMEN

Objetivo: Diseñar un sistema de apoyo diagnóstico para el síndrome de apneas-hipopneas del sueño (SAHS) utilizando conocimientos basados en media móvil, capaz de identificar episodios de SAHS a partir de una base de datos de poligrafía respiratoria (PR).

Métodos: Se analizaron las señales de poligrafía respiratoria (flujo aéreo nasobucal, movimiento toracoabdominal y pulsioximetría) de 23 pacientes con sospecha de SAHS (edad, 28-68 años; índice de masa corporal, 25,1-42,5), obtenidas de una base de datos pública.

Resultados: Se identificaron y se clasificaron episodios de apnea y hipopnea.

Conclusiones: Se detectaron los episodios de SAHS utilizando señales de poligrafía respiratoria cuya implementación en una interfaz gráfica permite la visualización del inicio, la duración, el tipo, la saturación de oxígeno y la pulsioximetría de cada episodio, y se puede emplear como herramienta de apoyo al diagnóstico del trastorno del sueño.

© 2016 Asociación Colombiana de Psiquiatría. Publicado por Elsevier España, S.L.U. Todos los derechos reservados.

Identifying Sleep Apnoea and Hypopnoea Episodes From Respiratory Polygraphy Signals

ABSTRACT

Objective: To design a diagnostic support system for sleep apnoea and hypopnoea syndrome (SAHS) using moving average based on knowledge, able to identify SAHS episodes from a respiratory polygraphy (RP) database.

Methods: An analysis was made of data obtained from a public database, that included the RP signals, nasobucal airflow, thoracoabdominal movement, and pulse oximetry of 23 patients between 28 and 68 years with suspected SAHS, and with a body mass index (BMI) from 25.1 to 42.5.

Results: The identification and classification of episodes of apnoea and hypopnoea was obtained.

Keywords:

Polysomnography

Breathing

Apnoea

Sleep

* Autor para correspondencia.

Correo electrónico: lhcamargoc@udistrital.edu.co (L.H. Camargo Casallas).

<http://dx.doi.org/10.1016/j.rcp.2016.04.005>

0034-7450/© 2016 Asociación Colombiana de Psiquiatría. Publicado por Elsevier España, S.L.U. Todos los derechos reservados.

Conclusions: The algorithm designed identified episodes of SAHS using polygraphy signals, which by implementing in a graphical interface allows visualisation of onset, duration, type, oxygen saturation, and pulse oximetry of each episode, and can be used as a support tool for the diagnosis of sleep disorders.

© 2016 Asociación Colombiana de Psiquiatría. Published by Elsevier España, S.L.U. All rights reserved.

Introducción

Se considera que el sueño es una de las fases necesarias para el buen funcionamiento del organismo, que no solo ayuda a la reparación del cuerpo después de una jornada, sino que también se relaciona con la regulación de procesos neuronales y de otros sistemas, razón por la cual la medicina del sueño cobra cada vez más importancia. Los trastornos del sueño en una población están ligados a disminución de su productividad, accidentes de tránsito¹, problemas de salud mental y otro tipo de enfermedades, como hipertensión arterial, cerebrovasculares, coronarias y neurocognitivas².

Investigaciones realizadas por la Academia Americana de la Medicina del Sueño (ASDA) indican que aproximadamente el 35% de la población estadounidense sufre o ha sufrido algún trastorno del sueño en el transcurso de su vida³. El trastorno nocturno más frecuente es el síndrome de apneas/hipopneas del sueño (SAHS)⁴. La apnea es el cese de flujo aéreo oronasal > 10 s, y en hipopnea el flujo aéreo está disminuido más del 50% del valor basal, lo que conlleva una desaturación de oxihemoglobina de un 2-4%. Cada episodio de apnea dura 20-30 s, aunque puede durar hasta 2-3 min^{5,6}.

Algunos estudios indican que el SAHS afecta a un 2% de las mujeres y un 4% de los varones⁷; sin embargo, al considerar a pacientes entre 30 y 60 años al azar, se han llegado a resultados del 9% de las mujeres y el 24% de los varones⁸.

Actualmente el método más empleado para el diagnóstico de SAHS es la polisomnografía (PSG)^{6,9}, que incluye electroencefalograma, electrocardiograma, electromiograma submentoniano y medidas de cambios respiratorios como cambio de posición, ronquido, movimiento toracoabdominal, pulsioximetría, saturación de oxígeno, flujo aéreo oronasal y electrocardiograma; sin embargo, este método es costoso y consume gran cantidad de tiempo y el análisis detallado que debe realizar el especialista es complejo¹⁰. Diversos estudios han demostrado que se puede emplear equipos que registran solamente las variables respiratorias¹¹⁻¹⁶, lo que reduce costos y tiempo de espera y facilita el diagnóstico del SAHS a los centros del sueño¹⁴.

El objetivo del presente trabajo es diseñar un sistema de apoyo diagnóstico para el SAHS utilizando conocimientos basados en media móvil, capaz de identificar episodios a partir de una base de datos de poligrafía respiratoria (PR).

Métodos

Los datos se extrajeron de la base de datos Physionet, que contiene polisomnogramas obtenidos durante la noche (media,

7 h) de 25 pacientes con sospecha de trastornos respiratorios del sueño.

A los sujetos de los que se obtuvieron datos, se los seleccionó aleatoriamente, en un periodo de seis meses, de entre los pacientes de la Clínica de Trastornos del Sueño del Hospital Universitario St. Vincent, de Dublin, con edad entre 28 y 68 años, con índice de masa corporal (IMC) de 25,1-42,5 e índice de apneas/hipopneas (IAH) en 1,7-90,9.

Además, se consideró que no presentaran enfermedades cardíacas, disfunción autonómica o consumo de medicamentos que pudieran interferir con la frecuencia cardíaca¹⁷. De acuerdo con lo establecido en la escala de somnolencia de Epworth¹⁷, el 76% de los individuos tenían somnolencia entre ligera y grave.

Los registros de PR se obtienen en el formato de datos europeo estándar EDF, empleado para el registro de polisomnografía (PSG), que identifica a cada individuo y especifica las características técnicas del registro. Los registros están caracterizados, cuentan con anotaciones del especialista y son de código abierto, condiciones que permitieron su uso para el desarrollo de este trabajo.

Para el análisis de las señales, dos registros no cumplían los criterios de inclusión establecidos en este trabajo, por lo cual se emplearon los registros de 23 sujetos (19 varones y 4 mujeres), y para el análisis de las señales se propusieron tres fases principales: preprocesamiento de las señales, procesamiento y detección de los episodios de apnea.

La figura 1 muestra un diagrama de la propuesta general para lograr la detección de los episodios de SAHS, especificando los procedimientos considerados en cada etapa.

Preprocesamiento

La *American Academy of Sleep Medicine* (AASM) clasifica la PR en cuatro tipos. El tipo 1 es la PSG convencional vigilada por un técnico en el laboratorio de sueño (con un mínimo de 7 canales); el tipo 2 es la PSG realizada con un equipo portátil y no vigilada por un técnico; el tipo 3 corresponde a lo que denominamos PR, donde se registra la respiración, el esfuerzo toracoabdominal y la pulsioximetría (con un total de 4-7 canales), y el tipo 4 corresponde a estudios supersimplificados con aparatos de 1 o 2 canales (oximetría y/o respiración)¹⁸. Para este trabajo se consideran los datos de flujo de aire (flujo aéreo-oronasal), esfuerzo respiratorio (movimiento toracoabdominal) y saturación de oxígeno (pulsioximetría), registros obtenidos por PSG y que corresponden a PR tipo 3.

Para visualizar los registros PR, se empleó el *software* no comercial Polyman, que es compatible con el formato EDF

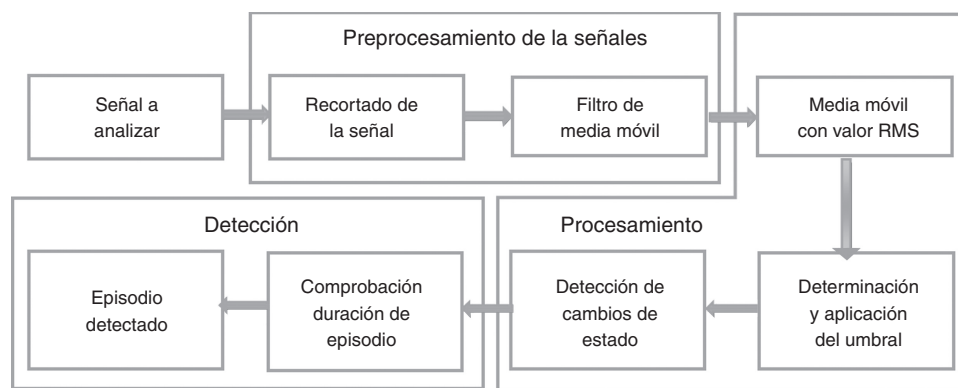


Figura 1 – Diagrama de bloques del sistema propuesto.

y permite la visualización de las señales de PSG¹⁹. Se encontraron segmentos que fueron eliminados considerando las siguientes condiciones para cada señal: Flujo aéreo nasobucal, amplitud entre -20 y 20 l/min, con frecuencia dominante de 0,2 Hz, reportado de la respiración de un sujeto en relajación (dormido)²⁰; movimiento toracoabdominal, los valores de estas señales están entre 5 y -5; pulsioximetría, los valores de normalidad de la señal se encuentran entre 40 y 80 p/min; saturación de oxígeno, los valores normales están entre el 90 y el 100%.

Para eliminar el ruido de altas frecuencias y evitar pérdida de información, se empleó un filtro de media móvil, que se encuentra incluido en MATLAB® v. 7.1 2011 (MATrix LABoratory), un sistema interactivo especializado en cálculos matriciales, que se emplea principalmente en el análisis científico y de ingeniería. El filtro de media móvil se usa para suavizar los datos para análisis de tendencias, como se describe en la ecuación 1:

$$y(n) = \sum_{k=0}^{M-1} h(k) x[n-k] \quad (1)$$

donde M es el número de ventanas a las que se aplica el filtro, $h(k)$ describe el filtro aplicado y $x[n-k]$ son las señales de poligrafía respiratoria.

Procesamiento de las señales de PR

Para el procesamiento de las señales se empleó la media móvil fijando una ventana de 10 s (80 puntos) que representa la duración mínima de un episodio de SAHS.

La media móvil es un promedio de los valores en una serie irregular que se desplaza de un extremo a otro y reemplaza dichos valores por el resultado promedio con el fin de detectar su tendencia²¹. Este promedio se obtuvo a partir del valor de la media cuadrática (RMS) en cada segmento, porque aporta información de la amplitud de la señal y permite determinar las variables de frecuencia, distancia entre picos y forma de cada señal, importantes para la detección de episodios de SAHS.

El valor RMS o la media cuadrática para una colección de N valores $\{x_1, x_2, \dots, x_N\}$ de una variable discreta x viene dada por la ecuación (2):

$$X_{RMS} = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2} = \sqrt{\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_N^2}{N}} \quad (2)$$

donde N es el número de elementos de la ventana y cada uno de los elementos.

El valor RMS es proporcional a la energía de la señal y está definido por la ecuación (3):

$$A_{rms} = \sqrt{\frac{1}{T} \int_0^T a^2(t) dt} \quad (3)$$

donde T es el periodo de integración temporal y a es la amplitud instantánea de la señal²².

Posteriormente se fija un umbral acorde con los criterios establecidos por el consenso sobre episodios de SAHS (tabla 1), y se genera un vector binario donde el cero corresponde al valor sobre el umbral y el 1, al episodio de SAHS.

Luego se determina el tiempo de inicio y fin, generando otro vector con los tiempos de inicio (1) y final (-1) considerando la distancia entre picos²³ (tabla 1).

Detección de SAHS

Se realizó una comparación de los movimientos abdominal y torácico para la clasificación de SAHS, y se consideraron los puntos en que los movimientos torácico y abdominal sufren las mismas reducciones.

Para evaluar el desempeño de la clasificación, se evaluaron sensibilidad, especificidad, precisión (valores predictivos positivos [VPP] y negativos [VPN])²⁴, con el fin de comprobar la validez y la seguridad del algoritmo. Véase las ecuaciones 4-7:

$$\text{Sensibilidad} = \frac{VP}{VP+FN} \quad (4)$$

$$\text{Especificidad} = \frac{VN}{VN+FP} \quad (5)$$

Tabla 1 – Clasificación de episodios de síndrome de apneas/hipopneas del sueño

Apnea obstructiva	Ausencia o reducción > 90% de la señal respiratoria (termistancias, cánula nasal o neumotacógrafo) de duración > 10 s en presencia de continuo esfuerzo respiratorio detectado por las bandas toracoabdominales
Apnea central	Ausencia o reducción > 90% de la señal respiratoria (termistancias, cánula nasal o neumotacógrafo) de duración > 10 s en ausencia de esfuerzo respiratorio detectado por las bandas toracoabdominales
Apnea mixta	Es un evento respiratorio que, habitualmente, comienza con un componente central y termina en un componente obstructivo
Hipopnea obstructiva	Reducción discernible (> 30%–90%) de la amplitud de la señal respiratoria de duración > 10 s (termistancias, cánula nasal o neumotacógrafo) que se acompaña de desaturaciones ($\geq 3\%$) en presencia de continuo esfuerzo respiratorio
Hipopnea central	Reducción discernible (> 30%–90%) de la amplitud de la señal respiratoria de duración > 10 s que se acompaña de desaturaciones $\geq 3\%$ en ausencia de esfuerzo respiratorio
Hipopnea mixta	Es un evento respiratorio que, habitualmente, comienza con un componente de hipopnea central y termina con una componente de hipopnea obstructiva

Fuente: Pita y Pértegas²⁴

$$\text{Presición } n = \frac{VP}{VP+FP} \quad (6)$$

$$VPN = \frac{VN}{VN+FN} \quad (7)$$

donde VP es verdaderos positivos; VN, verdaderos negativos; FP, falsos positivos, y FN, falsos negativos.

Interfaz gráfica

Se realizó la interfaz gráfica de usuario utilizando el entorno de programación GUIDE de MATLAB® v. 7.1 2011. Este entorno permite crear y ejecutar programas de simulación con una interfaz amigable para el usuario.

Resultados

Preprocesamiento de las señales

La duración de un estudio polisomnográfico es de 8 h, 230.400 muestras. Se eliminaron los segmentos al inicio o al final del registro que corresponden a artefactos (como se presenta en la fig. 2). Luego se filtra la señal con el fin de suavizarla y eliminar el ruido sin perder información.

Detección de los episodios de SAHS

Con el valor RMS luego de aplicar la media móvil a las señales de flujo aéreo oronasal, movimiento toracoabdominal

y pulsioximetría, se encontraron valores proporcionales a la variación de la amplitud. En la figura 3 se visualiza un vector de valores RMS.

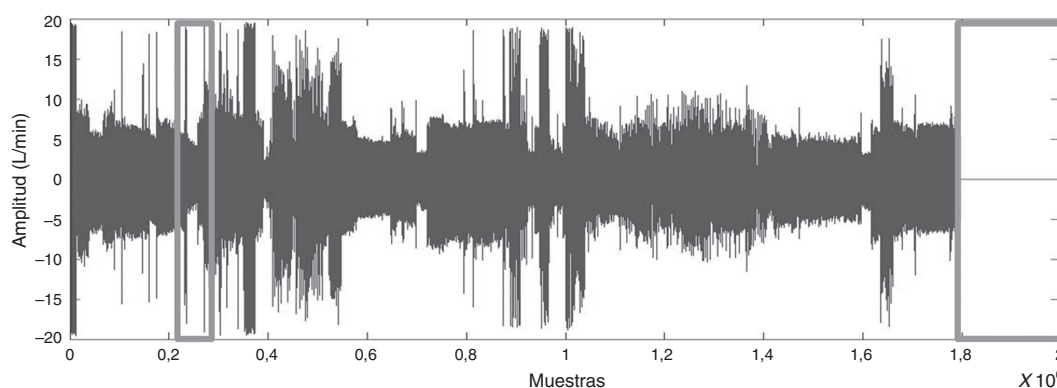
La disminución en el valor RMS de la señal de flujo aéreo oronasal, de movimiento toracoabdominal y pulsioximetría permite detectar episodios de SAHS.

Se consideran para la clasificación de apnea los esfuerzos toracoabdominales < 10% y para las hipopneas, el vector de esfuerzos toracoabdominales < 70 y > 10% (fig. 4).

Barreiro et al²⁵ detectaron episodios de SAHS, y compararon el análisis manual y automático de señales neurológicas y respiratorias. Reportaron sensibilidad del 55%, VPP del 100% y VPN del 47% con el análisis automático. Karandikary et al. estudiaron el SAHS, pero no abordan el problema de clasificar el tipo de episodio.

En este estudio, la evaluación se realizó empleando cuatro registros en el entrenamiento y las demás muestras se utilizaron para validación (19 registros). Los datos de flujo aéreo nasobucal, movimiento toracoabdominal y pulsioximetría permitieron detectar el 100% de los episodios de SAHS reportados en las anotaciones realizadas por el especialista, incluidos episodios que concuerdan con los criterios médicos establecidos en el consenso nacional de apneas e hipopneas de España²⁶ y no se anotaron. En la clasificación de estos episodios se obtuvo sensibilidad de un 62,33-96,17%, especificidad de un 38,19-88,69%, precisión de un 7,06-68,27% y VPN de un 49,71-97,47%.

La interfaz gráfica desarrollada en este trabajo en un entorno amigable permite la elección de un registro de PR

**Figura 2 – Señal de flujo respiratorio (en rojo, segmento eliminado).**

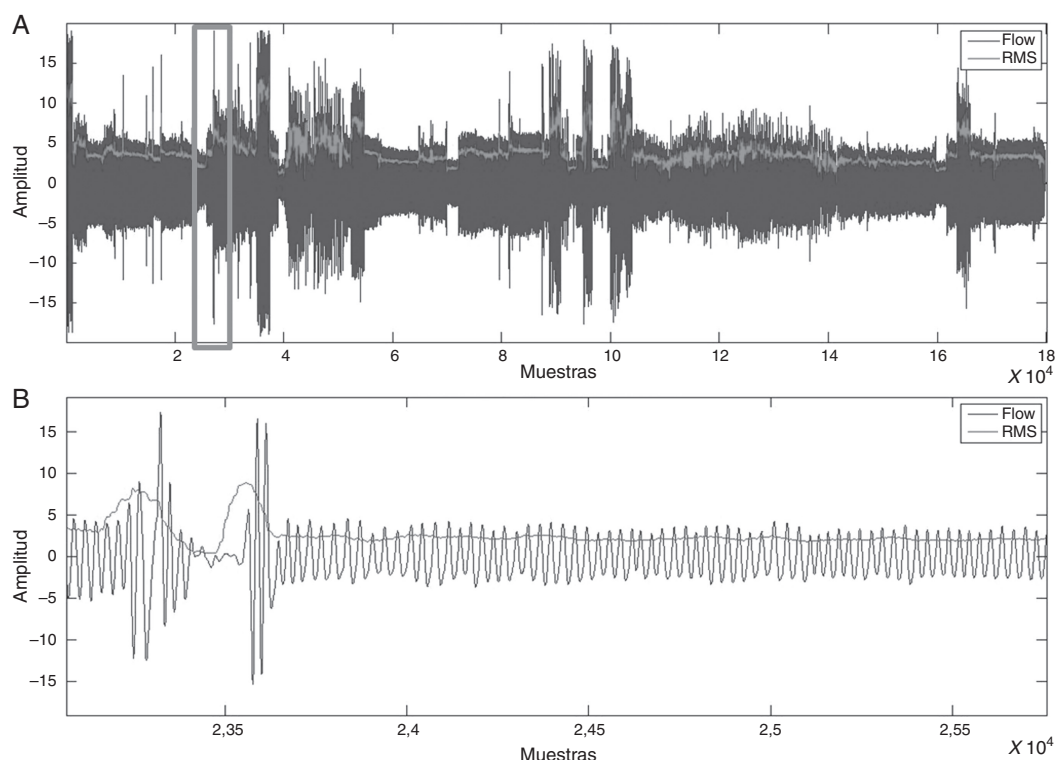


Figura 3 – A: visualización de los valores RMS en la señal de flujo respiratorio; en rojo, los valores RMS. B: ampliación.

y la detección, el análisis y la clasificación de los episodios de SAHS y se puede emplear para el entrenamiento de estudiantes que lo requieran visualizando las señales para mejor comprensión del comportamiento de los episodios de SAHS, con lo que se convierte en una herramienta que se puede usar en el aprendizaje de especialistas en formación para mejorar sus habilidades en la detección de dichos episodios.

Según reporta Álvarez et al., el estudio de PSG tiene un valor aproximado de 179 euros (645.000 pesos), y el de poligrafía respiratoria, 65 euros (234.000 pesos)²⁷; en algunos casos, estos costes no incluyen la estancia hospitalaria del paciente, el salario de los técnicos de la unidad del sueño hospitalaria y gastos proporcionales de los costes fijos, entre los que se incluyen los costes de amortización de instalaciones, los generales

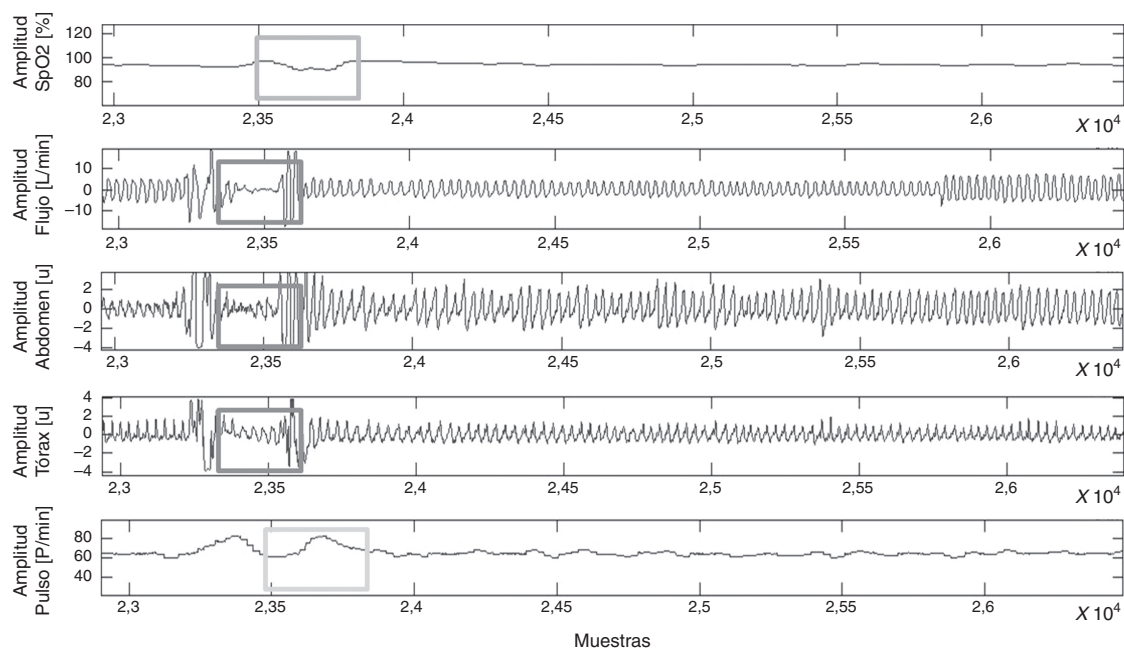


Figura 4 – Posible episodio de apnea. Disminución de la saturación parcial de de oxígeno (SpO₂) (verde), comportamiento de las señales de flujo y esfuerzo torácico y abdominal (rojo) y aumento del pulso cardíaco (amarillo).

de su mantenimiento y el de otros aparatos de la unidad de sueño, cámaras de video, monitores, etc., soportados directamente por los pacientes y/o los familiares; por lo tanto, la poligrafía respiratoria empleada en este trabajo permite disminuir los costos y los recursos necesarios en los casos en que no hay acceso a métodos costosos como la PSG o no es posible el desplazamiento a centros que cuentan con esos equipos. Además, el procesamiento de la señal con la estrategia implementada tarda aproximadamente 30 s por paciente, lo que disminuye el tiempo de espera una vez adquiridos los datos.

La estrategia empleada en este trabajo tendría un uso más adecuado como cribado en la identificación y la clasificación de los episodios de SAHS de pacientes con síntomas sospechosos, considerando su bajo costo y la reducción del tiempo para adquisición y evaluación de datos que puedan apoyar al diagnóstico; además permite establecer la duración de cada episodio y la saturación de oxígeno, que pueden aportar más información al especialista y se puede realizar en el domicilio del paciente, donde se genera un ambiente más cómodo con detección oportuna. Para su implementación, se requiere un equipo de PR, un computador, el software con el algoritmo implementado y el médico general entrenado.

Conclusiones

En este estudio se detectaron episodios de apnea/hiponea y se clasificaron automáticamente en mixta, central y obstructiva como apoyo al diagnóstico empleando la media móvil con respecto al valor RMS e identificando el inicio y la duración de SAHS. Además se diseñó una interfaz gráfica en la que el usuario puede entrenarse y visualizar señales de SAHS. Es importante investigar en el futuro estrategias de aprendizaje de la máquina que favorezcan el desempeño de clasificación.

Responsabilidades éticas

Protección de personas y animales. Los autores declaran que para esta investigación no se han realizado experimentos en seres humanos ni en animales.

Confidencialidad de los datos. Los autores declaran que en este artículo no aparecen datos de pacientes.

Derecho a la privacidad y consentimiento informado. Los autores declaran que en este artículo no aparecen datos de pacientes.

Conflicto de intereses

Los autores declaran no tener ningún conflicto de intereses.

Agradecimientos

A la Dra. Diana María Tafur Guzmán, médico general de la Universidad Militar, por sus aportes en la evaluación del software desarrollado.

BIBLIOGRAFÍA

- Garbarino S, Traversa F, Spigno F. Sleepiness, safety on the road and management of risk. *G Ital Med Lav Ergon*. 2012;34 3 Suppl:322-5.
- Velayos J. Medicina del sueño. Enfoque multidisciplinario. Buenos Aires: Médica Panamericana; 2009.
- Léger D, Poursain B, Neubauer D, Uchiyama M. An international survey of sleeping problems in the general population. *Curr Med Res Opin*. 2008;24:307-17.
- Monserat Canal JM. Síndrome de apnea del sueño. En: Farreras V, Rozman C, editores. Medicina interna. 13.ª ed. Madrid: Mosby-Doyma Libros; 1995. p. 772-7.
- Fauci AS, Braunwald E, Isselbacher KJ. Apnea del sueño. En: Wintrobe MM, Thorn W, Adams RD, Bennett IL, Braunwald E, Isselbacher KJ, editores. Harrison: principios de medicina interna. 14.ª ed. Madrid: McGraw-Hill Interamericana; 1998. p. 1683-6.
- Kushida CA, Littner MR, Morgenthaler T, Alessi CA, Bailey D, Coleman J. Practice parameters for the indications for polysomnography and related procedures: an update for 2005. *Sleep*. 2005;28:499-521.
- Young T, Palta M, Dempsey J, Skatrud J, Weber S, Badr S. The occurrence of sleep disordered breathing among middle aged adults. *N Engl J Med*. 1993;328:1230-5.
- Aguirre C. Caracterización de pacientes adultos con diagnóstico de apnea del sueño. Colombia: Universidad Tecnológica de Pereira; 2012. Disponible en: <http://repositorio.utp.edu.co/dspace/bitstream/11059/2991/1/6168498075M843.pdf>
- Durán-Cantolla J, Puertas-Cuesta FJ, Pin-Arboledas G, Santa María-Cano J, el Grupo Español de Sueño (GES). Documento de consenso nacional sobre el síndrome de apneas-hipopneas del sueño. *Arch Bronconeumol*. 2005;41:1-110.
- Lloberes P, Durán J, Martínez MA, Marín JM, Ferrer A, Corral J, et al. Diagnóstico y tratamiento del síndrome de apneas-hipopneas del sueño. *Arch Bronconeumol*. 2011;47:143-56.
- Flemons WW, Littner MR, Rowley JA, Gay P, Anderson WM, Hudgel DW, et al. Home diagnosis of sleep apnea: a systematic review of the literature. An evidence review cosponsored by the American Academy of Sleep Medicine, the American College of Chest Physicians, and the American Thoracic Society. *Chest*. 2003;124:1543-79.
- Hudgel D, Anderson WM, Boehlecke A, Claman D, Goldberg R, Gottlieb DJ, et al. Portable Monitoring Task Force of the American Academy of Sleep Medicine. Clinical guidelines for the use of unattended portable monitors in the diagnosis of obstructive sleep apnea in adult patients. *J Clin Sleep Med*. 2007;3:737-47.
- Decision memo for continuous positive airway pressure (CPAP) therapy for obstructive sleep apnea (OSA) (CAG-00093R2). Centers for Medicare & Medicaid Services; 2008 (from <https://www.cms.gov/medicare/coverage/dmcs/decisionmemos/viewdecisionmemo.asp?id=204&>).
- Terán Santos J. Acreditaciones en Neumología. Unidades de sueño. *Arch Bronconeumol*. 2009;45:263-5.
- Durán-Cantolla J, Aizpuru F, Egea C, Pedraza N, Rubio R, González C, et al. Validez de un sistema supersimplificado (ApneaLink™) para el diagnóstico de pacientes con sospecha clínica de síndrome de apneas-hipopneas del sueño (SAHS). Resultados preliminares. (Abstract). *Arch Bronconeumol*. 2009;45 Supl:248.
- Ng SS, Chan TO, To KW, Ngai J, Tung A, Ko FW, et al. Validation of a portable recording device (ApneaLink) for identifying patients with suspected obstructive sleep apnea syndrome (OSAS). *Intern Med J*. 2009;39:757-62.

17. Goldberger AL, Amaral LAN, Glass L, Hausdorff JM, Ivanov PCh, Mark RG, et al. PhysioBank, PhysioToolkit, and PhysioNet: Components of a new research resource for complex physiologic signals. *Circulation*. 2000;101:e215-20.
18. Ferber R, Millman R, Coppola M, Fleetham J, Murray CF, Iber C, et al. Portable recording in the assessment of obstructive sleep apnea. *Sleep*. 1994;17:378-92.
19. Kemp B, Roessen M. Polyman: a free(ing) viewer for standard EDF(+) recordings and scorings. En: Ruijgt GSF, De Boer T, Van Kasteel V, van Luijcklaar G, Overeem S, editors. *Sleep-wake research in the Netherlands*. 18. Amsterdam: Dutch Society for Sleep-Wake Research; 2007. p. 71-3.
20. Gómez J. Equipo de medición y visualización del flujo aéreo oronasal. Manizales: Universidad Nacional de Colombia; 1996.
21. Aguirre A. Introducción al tratamiento de series temporales: aplicación a las ciencias de la salud. Madrid: Díaz de Santos; 1994.
22. Bartí R. Acústica medioambiental. Vol. 1. Club Universitario; 2010.
23. Puerta F, Pin G, Santa María J, Duran J, Grupo Español de Sueño (GES). Consenso nacional sobre el Síndrome de Apneas Hipopneas del sueño (SAHS). Definición y concepto, fisiopatología, clínica y exploración del SAHS. *Arch Bronconeumol*. 2005;41 Supl 4:12-29.
24. Pita F, Pértegas S. Pruebas diagnósticas: sensibilidad y especificidad. Unidad de Epidemiología Clínica y Bioestadística. Complejo Hospitalario Universitario de A Coruña (España). *Aten Primaria*. 2003;10:120-4.
25. Barreiro B, Badosa G, Quintana S, Esteban L, Heredia J. Comparación entre el análisis automático y manual de la PSG convencional en el diagnóstico del síndrome de apnea-hipopnea obstructiva del sueño. 2009.
26. Sánchez D. Procesado y transmisión de señales biomédicas para el diagnóstico de trastornos y enfermedades del sueño [tesis doctoral]. Cádiz: Universidad de Cádiz; 2008.
27. Álvarez A, Terán S, Cordero G, Rodríguez L, Viejo J, Marañón A. Reliability of home respiratory polygraphy for the diagnosis of sleep apnea-hypopnea syndrome: analysis of costs. *Arch Bronconeumol*. 2008;44:22-8.