

Conference: Congreso Interdisciplinario de Energías Renovables Mantenimiento Industrial - Mecatrónica e Informática Booklets



RENIECYT - LATINDEX - Research Gate - DULCINEA - CLASE - Sudoc - HISPANA - SHERPA UNIVERSIA - E-Revistas - Google Scholar

DOI - REBID - Mendeley - DIALNET - ROAD - ORCID

Title: Prototipo basado en redes neuronales para monitoreo y predicción de temperatura en invernaderos de los valles centrales de Oaxaca

Author: Maricela MORALES HERNÁNDEZ

Editorial label ECORFAN: 607-8324 BCIERMIMI Control Number: 2017-02 BCIERMIMI Classification (2017): 270917-0201 Pages: 25
Mail: Moralesh.maricela@gmail.com
RNA: 03-2010-032610115700-14

ECORFAN-México, S.C.

244 – 2 Itzopan Street La Florida, Ecatepec Municipality Mexico State, 55120 Zipcode

Phone: +52 | 55 6159 2296 Skype: ecorfan-mexico.s.c.

E-mail: contacto@ecorfan.org Facebook: ECORFAN-México S. C.

Twitter: @EcorfanC

www.ecorfan.org

Bolivia Hondurz Cameroon Custemala El Salvador Colombia Peru Spain Argentina Paraguay

Czech

Republic

otemah France olombia Ecuador pain Cuba

Holdings

nce Republic of the Congr ador Dominic uba **Haití** aRua Venezuela

Nicaragua





Introducción















Antecedentes.

E. Trejo, I. López. Técnicas de R.Linker, I. Seginer, I. Magsood, M. S. Santhosh, I. J. García. Modelado inteligencia artificial P. Gutman. Optimal Khan, A. Abraham. Kadar. An Efficient y predicción de la en modelado y An ensemble of Weather CO2 control in a temperatura interna control del greenhose modeled neural networks for **Forecasting System** en edificios de ambiente de with neural weather using Artificial salones de clase. invernaderos: Neural Network. network. forecasting. estado del arte parte 2. 2004 2004 2010 2011 1998







Redes Neuronales Artificiales en la predicción climática.

[ZENG12] Nonlinear Adaptive PID Control for Greenhouse Environment Base don RBF Network.	111111111111111111111111111111111111111
	2012
[ERED13] Hybrid MLP-RBF Model for Short-Term Internal Temperature Prediction in Greenhouse Environments.	2013
[WANG15] Neuron adaptive PID control for greenhouse environment.	2015
[OUTA15] A neural network dynamic model for temperature and relative humidity control under greenhouse.	2015
[FENG16] Modeling Greenhouse Temperature by Mens of PLSR and BPNN.	2016
[SALA17] A dynamic artificial neural network for tomato yield prediction.	2017
[ATIA17] Analysis and design of greenhouse temperature control using adative neuro-fuzzy inference system.	2017







Hipótesis.

Es posible implementar un sistema de monitoreo y predicción de temperatura para la región de Valles Centrales en el estado de Oaxaca que utilice RNA's para su funcionamiento.



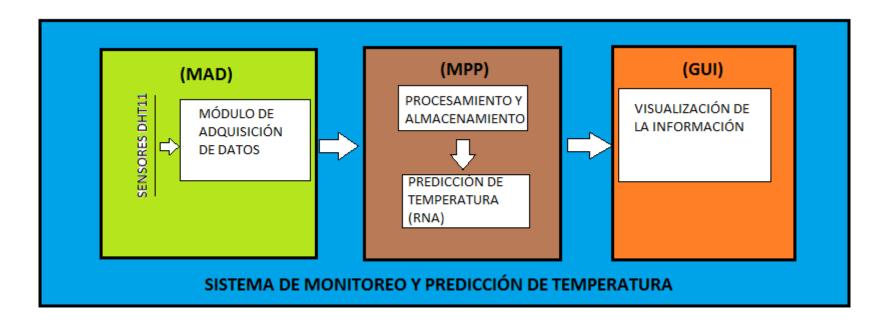


Metodología

- 1. Construcción del prototipo de monitoreo y predicción de temperatura.
 - Módulo de adquisición de datos.
 - Módulo de procesamiento y predicción.
 - GUI

















2. Recolección de datos.

- Dos sensores DHT11 para la temperatura y la humedad relativa.
- Periodo del 10 de octubre al 22 de noviembre de 2015 (44 días).
- Díez minutos entre muestreos.



3. Selección del modelo neuronal.

- Submuestra del 10 al 19 de Octubre del 2015 (10 días; 23% del total de datos).
- Entrenamiento supervisado mediante backpropagation.
- Red de perceptrones multicapa (MLP).
- Tasa de aprendizaje 0.15.
- 100,000 épocas.



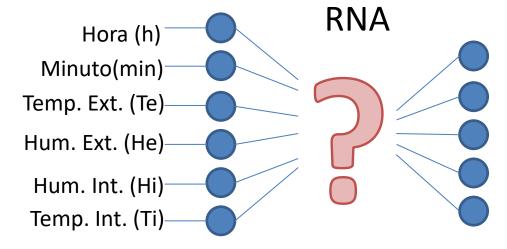


% DATOS



Validación 50%

735 patrones por etapa







4. Implementación de la red neuronal artificial.

Días usados	Etapa
10 – 19 octubre	Selección del modelo neuronal
20- 15 noviembre	Entrenamiento final
16 – 22 noviembre	Prueba final

Segmentación del conjunto de datos para las diferentes etapas.



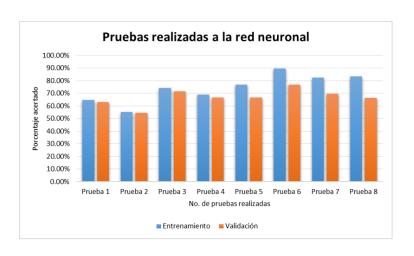




Resultados

Selección del modelo neuronal.

Prueba	Noc*	% Ent	% Val	ECM
1	5	64.76	62.99	138.1875
2	7	55.10	54.42	117.3213
3	10	74.14	71.70	97.5875
4	12	68.97	66.80	146.9067
5	15	76.87	66.53	97.4119
6	20	89.52	77.00	49.3496
7	25	82.44	69.79	67.9510
8	30	83.40	66.39	67.6623



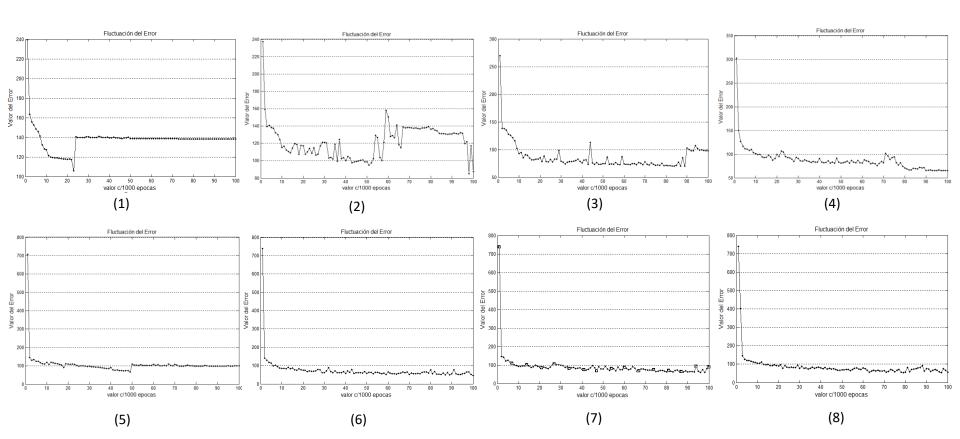
Resultados en las pruebas realizadas al conjunto de datos para la selección del modelo neuronal.

^{*} Neuronas en la capa oculta









Fluctuación del error en los entrenamientos de las pruebas de selección

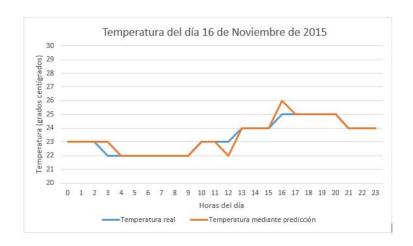




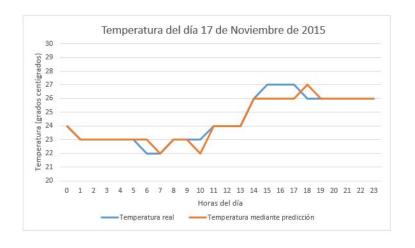
- Implementación y pruebas del modelo.
 - Nuevo entrenamiento con el modelo seleccionado.
 - Periodo de entrenamiento del 20 de octubre al 15 de noviembre.
 - Pruebas finales con siete días, periodo del 16 al 23 de noviembre.







Predicción del sistema para el día 16/11/2015

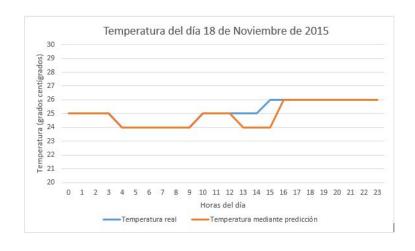


Predicción del sistema para el día 17/11/2015

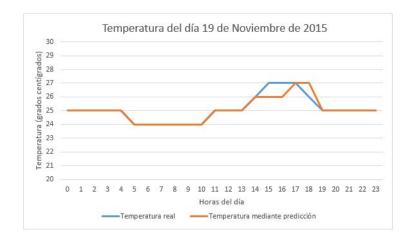








Predicción del sistema para el día 18/11/2015



Predicción del sistema para el día 17/19/2015



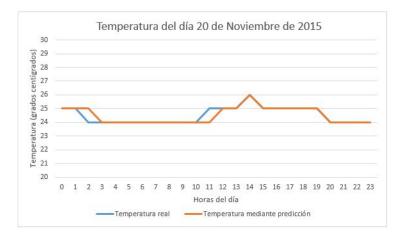


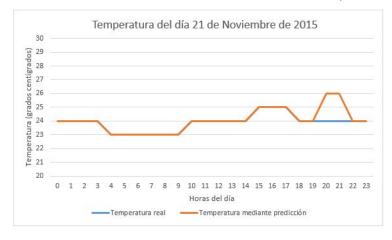
TECNOLÓGICO NACIONAL DE MÉXICO

INSTITUTO TECNOLÓGICO DE OAXACA

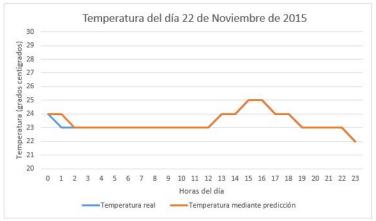








Predicción del sistema para el día 20/11/2015



Predicción del sistema para el día 20/11/2015

Predicción del sistema para el día 20/11/2015





Fecha	% de acierto	% de error
16/11/2017	87.50	12.5
17/11/2017	75.00	25.00
18/11/2017	87.50	12.50
19/11/2017	87.50	12.50
20/11/2017	91.66	8.33
21/11/2017	91.66	8.33
22/11/2017	95.83	4.16
Total	88.09%	11.90%

Resultados de predicción del sistema en las pruebas finales.

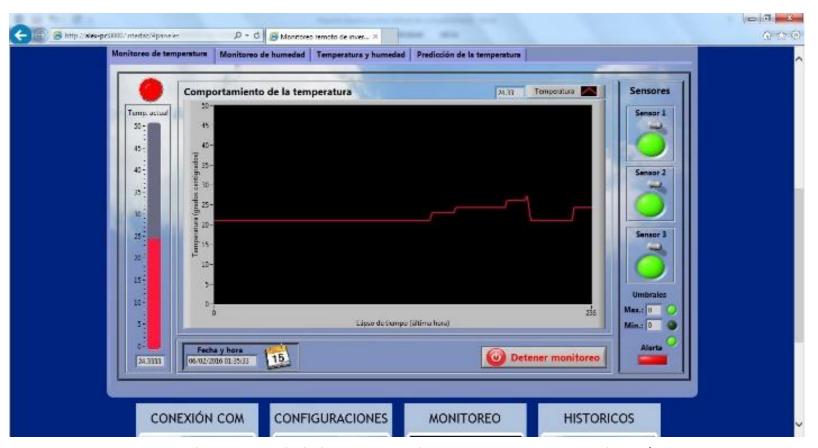




- Interfaz de usuario.
 - Entorno de desarrollo LabVIEW 2010.
 - Disponible a través de un sitio web.
 - Accesible de forma remota.







Panel principal del sistema de monitoreo y predicción

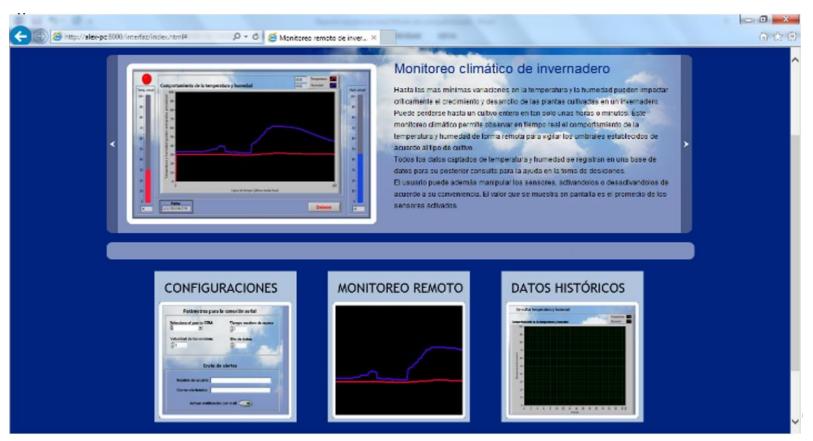




TECNOLÓGICO NACIONAL DE MÉXICO

INSTITUTO TECNOLÓGICO DE OAXACA





Interfaz de monitoreo en tiempo real

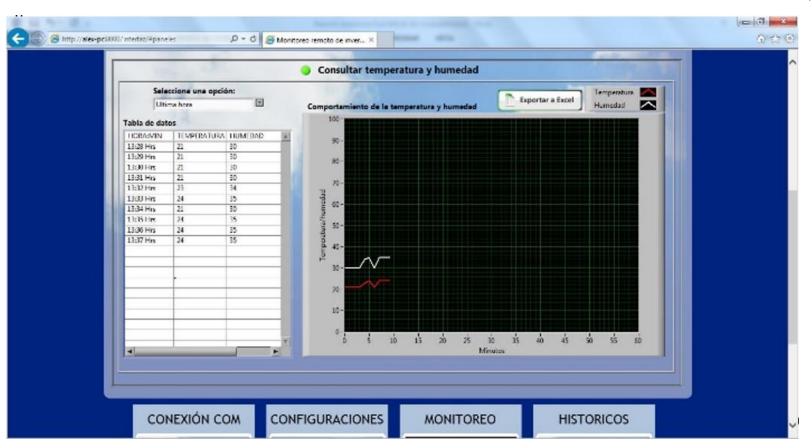




TECNOLÓGICO NACIONAL DE MÉXICO

INSTITUTO TECNOLÓGICO DE OAXACA





Interfaz de consulta de datos históricos







Conclusiones

- Se observa una diferencia de ±1°C en los errores entre el valor real y la predicción de la temperatura, dando una asertividad mayor al 80%.
- Al analizar la respuesta a los cambios en el comportamiento próximo (t+1) se presenta una oportunidad para trabajar con los actuadores más utilizados en el control tales como ventiladores y calefactores; pudiendo llegar a un control automático.





 El desarrollo del prototipo plantea una base sobre la cual se puede desarrollar toda una plataforma de control y de monitoreo de variables climáticas pudiendo expandir la metodología propuesta a variables como Humedad Relativa, Luminosidad y CO2.





 Es necesario tener un conjunto de datos mayor, por ejemplo una estación completa o un año completo, para poder afirmar que nuestro prototipo trabaja de forma efectiva durante un periodo prolongado; de lo contrario buscar los mecanismos que aseguren su buen funcionamiento y posterior implementación en sistemas de control en medios de producción ya sea a gran o pequeña escala.



© ECORFAN-Mexico, S.C.

No part of this document covered by the Federal Copyright Law may be reproduced, transmitted or used in any form or medium, whether graphic, electronic or mechanical, including but not limited to the following: Citations in articles and comments Bibliographical, compilation of radio or electronic journalistic data. For the effects of articles 13, 162,163 fraction I, 164 fraction I, 168, 169,209 fraction III and other relative of the Federal Law of Copyright. Violations: Be forced to prosecute under Mexican copyright law. The use of general descriptive names, registered names, trademarks, in this publication do not imply, uniformly in the absence of a specific statement, that such names are exempt from the relevant protector in laws and regulations of Mexico and therefore free for General use of the international scientific community. BCIERMIMI is part of the media of ECORFAN-Mexico, S.C., E: 94-443.F: 008- (www.ecorfan.org/booklets)