



Diseño de un módulo electrónico para la crianza automatizada de peces mediante modelamiento matemático multiparamétrico que simule las condiciones básicas necesarias para la crianza, en estanques artificiales en función de parámetros fisicoquímicos

Electronic module design for automatic fish breeding through multiparametric mathematical modeling that simulates necessary basic conditions for breeding in artificial ponds according to physico-chemical parameters

Hernán Díaz-Lopez¹, Yezid Vargas-Gómez²

¹Grupo de Investigación en Tecnologías Socioeconómicas e Ingenierías GITSEIN, Facultad de Ciencias Naturales e Ingenierías, Programa de Electrónica Industrial, Unidades Tecnológicas de Santander, Colombia. Email: hdiaz@correo.uts.edu.co

²Grupo de Investigación en Tecnologías Socioeconómicas e Ingenierías GITSEIN, Facultad de Ciencias Naturales e Ingenierías, Programa de Electrónica Industrial, Unidades Tecnológicas de Santander, Colombia. Email: yvargas@correo.uts.edu.co

RECIBIDO: Septiembre 28, 2017. ACEPTADO: Marzo 19, 2018. VERSIÓN FINAL: Mayo 11, 2018.

RESUMEN

La acuicultura es una de las actividades que, en el sector productivo, ha tenido un crecimiento económico a nivel nacional. Esta, depende del manejo que se le pueda brindar al cuerpo de agua, lo cual requiere la atención de ciertos parámetros físico-químicos como temperatura, oxígeno disuelto, pH, entre otros; para obtener el éxito de la producción. En este trabajo se muestra el estudio de varios modelos matemáticos donde se toma la calidad de agua como caso de estudio, con el propósito de simplificarlos, usando tres metodologías a través de herramientas computacionales, así como de las relaciones o evolución temporal de cada variable, expresadas a través de relaciones matemáticas correspondientes del mundo real (relaciones tecnológicas, leyes físicas, restricciones del mercado, etc.) estimando el comportamiento del proceso para determinadas condiciones.

En primera instancia se definen los parámetros para la caracterización, tales como el régimen de alimentación, biomasa, alcalinidad, aireación, efectos fotosintéticos, entre otros factores físicos, químicos y biológicos de fácil medición, en una secuencia de casos particulares. Con esto se adapta el modelo matemático tomando elementos desde su codificación en ecuaciones, las cuales permiten hacer un análisis y encontrar una expresión para su concentración en estado estacionario; mediante la relación de estas cantidades con la concentración máxima admisible, que se espera, poder condensar en un “único” modelo multifactorial que caracterice todo el proceso, buscando mantener ciertos parámetros considerados como críticos, dentro de unos límites aceptables. Esto, basados en modelos estandarizados incorporando las modificaciones o mejoras que cada uno de ellos aporta, mediante el estudio previo que ha pretendido integrar todo el proceso al interior de estanques artificiales de geomembrana, implementando herramientas de monitoreo que posibilitan el manejo estadístico, registrar cambios en los patrones, además de poder generar reportes históricos, e información importante del proceso.

ISSN Impreso: 1657 - 4583, En Línea: 2145 - 8456

Este artículo puede compartirse bajo la licencia **CC BY-ND 4.0** y se referencia usando el siguiente formato: H. Díaz-López, Y. Vargas-Gómez, “Diseño de un módulo electrónico para la crianza automatizada de peces mediante modelamiento matemático multiparamétrico que simule las condiciones básicas necesarias para la crianza, en estanques artificiales en función de parámetros fisicoquímicos,” *Rev. UIS Ing.*, vol. 17, no. 2, pp. 253-268, 2018. Doi: <https://doi.org/10.18273/revuin.v17n2-2018022>

Se realiza la identificación en sistemas reales haciendo uso de la herramienta "Control System Toolbox" de MATLAB a través de una versión institucional, esto permite la obtención de una cantidad de datos significativos con suficiente información de la dinámica del sistema, validando varios modelos, reduciendo la solución a la "mínima expresión". Adicionalmente, se diseña una interfaz que facilita el ingreso de parámetros, simula diferentes escenarios de cultivo o condiciones iniciales del sistema para la estimación de las múltiples variables en un número reducido. La interfaz permite, de igual manera, determinar el número máximo de la población cultivada que el ambiente puede soportar en un periodo de tiempo, que condesienda en la adecuada operación de proyectos piscícolas de forma continua, sin afectar la salud de los peces debido en gran medida, a la falta de un instrumento para controlar la calidad del agua del proceso; de modo que minimice el impacto ambiental, mejore los beneficios comerciales, atendiendo especialmente a aquellos aspectos que más influyen en el cultivo comercial, cumpliendo con las recomendaciones sobre estabulación de los peces; el proyecto ha atendido a la necesidad de una serie de procedimientos, observaciones, así como recomendaciones al respecto.

PALABRAS CLAVE: Factores físicos; factores químicos; herramientas computacionales; modelo matemático; parámetros en la calidad del agua; pH; piscicultura; oxígeno disuelto; temperatura.

ABSTRACT

Aquaculture is one of the activities that in the productive sector has had economic growth at the national level. This depends on the management that can be given to the body of water, which requires the attention of certain physico-chemical parameters such as temperature, Dissolved Oxygen, pH, among others to obtain the same success of the production. In this work we show the study of several mathematical models where water quality is taken as a case study, with the purpose of simplifying them maintaining the maximum of the model, using three methodologies through computational tools, as well as relations or temporal evolution of each variable, expressed through corresponding mathematical relations of the real world (technological relations, physical laws, market restrictions, etc.) estimating the behavior of the process for certain conditions.

In the first instance, the parameters for the characterization, such as feed regime, biomass, alkalinity, aeration, photosynthetic effects, among other physical, chemical and biological factors of easier measurement are defined in a sequence of particular cases. With this, the mathematical model is adapted by taking elements from their coding in equations, which allow an analysis of inputs / outputs to find an expression for their concentration in steady state by the ratio of these quantities to the maximum admissible concentration, which is expected, to be able to condense into a "single" multifactorial model that characterizes the whole process, seeking to maintain certain parameters considered as critical, within acceptable limits. This, based on standardized models incorporating the modifications or improvements that each one of them contributes, through the previous study that has tried to integrate all the process inside artificial geomembrane ponds, implementing monitoring tools that allow the statistical management, to register changes in the patterns, besides being able to generate historical reports, and important information of the process.

The identification in real systems is made using the MATLAB Toolbox, obtaining a significant amount of data to ensure sufficient information of the dynamics of the system, validating several models, reducing the solution to "minimum expression". Additionally, an interface that facilitates the input of parameters is designed; it simulates different crop scenarios or initial conditions of the system for the estimation of the multiple variables in a reduced number of these. Likewise, to determine the maximum number of cultivated population that the environment can withstand in a period of time, that condenses in the proper operation of fishery projects in a continuous way, without affecting the health of the fish due to a great extent, to the lack of a control instrument to help control the water quality of the process; So as to minimize the environmental impact, improve the commercial benefits, paying special attention to those aspects that most influence the commercial culture, complying with the recommendations on fish stocking; This work being a starting point, presenting a series of procedures, observations, and recommendations.

KEYWORDS: Physical factors; chemical factors; computational tools; mathematical model; parameters in water quality; pH; fish farming; dissolved oxygen; temperature.

1. INTRODUCCIÓN

La proyección en la demanda de carne de peces debe estar sujeta a mejoramientos tecnológicos que permitan optimizar sus procesos al utilizar de forma eficiente sus recursos, para producir una mayor cantidad de peces de atractivo valor comercial, y brindar ventajas como: reducción de costes logísticos, reducción en el nivel de mortandad, mayores utilidades, mayor rentabilidad, monitoreo automático permanente para un mejor control, bajos costos de mantenimiento, obtención de mayor valor agregado, entre otros.

El costo de inversión tecnológico además de su consumo energético, hacen que a los productores no les sea rentable poder realizar estas prácticas de una forma más adecuada. Con este trabajo se busca, entregar una herramienta integral quien anticipadamente estima de manera correlacionada estos parámetros representativos en el cultivo de peces, al análisis posterior y sistematizadamente en tiempo real, si se encuentran en normal estado, llevando a normalizar y/o colocar en aviso al productor.

Parte de la metodología empleada consiste en el estudio de algunos de los modelos utilizados sobre algunos tipos de cuerpos de agua ([6], [22]) donde la alimentación se realiza de forma artificial ([4], [23]), ya que, en Colombia, las pérdidas que genera este método en el cultivo de peces, es del 40% de la producción [23], debido en gran medida al deterioro de la calidad del agua ([8], [24]).

Para ello, se tienen en cuenta los modelos más utilizados para la estimación de la capacidad de carga en el caso particular de piscicultura intensiva, propuestos por ([19], [6], [3], [9]). A la par, el modelo propuesto por [25] para la estimación de la concentración de nutrientes en el agua, en el que se correlacionan las concentraciones de varias variables con indicadores de cambios en la transparencia, entre otros. Estudios (Schindler, 1974) que confirmaron al nitrógeno además del fósforo, como las principales limitantes en sistemas acuáticos ([26], [27]). Igualmente, [18] quienes definieron una serie de parámetros físico - ambientales de fácil medición, para hallar una expresión para la concentración de fósforo disuelto en estado estacionario. ([18], [13])

Asimismo, el conjunto de modelos matemáticos Activated Sludge Model que sirven para describir sistemas complejos u optimizar el tratamiento de aguas, tales como el ASM1 (mejor predicción del nitrógeno y el fósforo), ASM2, ASM3, entre otros. El Constructed Wetlands Model 1 (CWM1) que sirve para describir los

procesos de degradación de la materia orgánica y el nitrógeno, que se encarga de describir procesos aeróbicos y anóxicos, considerando otros procesos tales como la influencia de las plantas, el transporte de partículas (“clogging”), la aireación física, etc.

El modelo River Water Quality Model 1 (RWQM1) diseñado en su inicio para modelar procesos en aguas fluviales, así como para empezar con el estudio exhaustivo de lagunas de alta carga, que incorpora la valoración de las micro algas e incluye tanto procesos físicos como químicos, para caracterizar el carbono, oxígeno, nitrógeno y el fósforo. Asimismo, el LACAT (Lagos Cálidos Tropicales), el cual es un modelo estadístico que permite evaluar la probabilidad de eutroficación, considerando la concentración de fósforo como elemento determinante, además de estimar su concentración.

Finalmente [4], quien aplicó el modelo de Dillon & Rigler, en diferentes de cuerpos de agua ([20], [13]), probando [28], que estos modelos mejoran la capacidad predictiva optimizando la productividad de los proyectos piscícolas.

De esta manera, se expone un modelo teniendo en cuenta dichos referentes, Es por esto que se diseña una interfaz que facilita el ingreso de los parámetros o condiciones iniciales para la simulación de diferentes escenarios, basado en elementos variables adimensionales, con relaciones entre ellos, expresados a través de funciones matemáticas, que permiten extraer características que hacen posible experimentar y/o estimar con la calidad del agua en estanques piscícolas artificiales.

Para ello en primera instancia, se definen los parámetros que se emplean para su caracterización, extraídos de la revisión bibliográfica sobre los distintos métodos para el tratamiento del agua. De ahí se desarrollaron los modelos matemáticos encargados de describir los procesos existentes en este tipo de sistemas, a partir de un análisis de entradas salidas haciendo uso de MATLAB, con la intención de proponer un instrumento que ayude a controlar la calidad del agua en estos procesos de cultivo industrial, de modo que se minimice el impacto, cumpliendo las recomendaciones sobre la estabulación de los peces, al tiempo que se mejoran los beneficios comerciales.

2. MÉTODOS

El sistema se estudia a partir de la metodología de Law & Kelton, donde se experimenta con el sistema físico, además de uno o varios modelos matemáticos del

sistema; que han permitido llegar a una solución analítica, a partir de los resultados obtenidos en simulación, mediante el análisis, comparación y/o verificación finalmente, con los datos registrados de la operación del sistema actual en el dominio del tiempo

2.1. Parámetros en estudio empleados en la modelación

Las características del agua en un cultivo de peces se ven afectadas por Factores Químicos tales como Oxígeno Disuelto (OD), Dióxido de Carbono (CO₂), Potencial de Hidrogeno (pH), Nutrientes, Salinidad, Sulfuro de Hidrógeno (H₂S), Metales Pesados. Así mismo, Factores Físicos como la Temperatura, Color, Transparencia, Turbidez, Volumen de agua, Caudal, Recambio de agua, Densidad de siembra, según se especifican a continuación.

Demanda Biológica de Oxígeno (DBO): Es la cantidad de oxígeno consumida por los microorganismos presentes en el agua para estabilizar la materia orgánica, en un cierto tiempo a una determinada temperatura. La estabilización se obtiene con la transformación de la materia orgánica en hidrógeno y dióxido de carbono. Si hay desechos orgánicos en el agua, habrá una cantidad importante de bacterias descomponiendo este desecho.

Oxígeno Disuelto (OD): Indicador de qué tan contaminada está el agua y del soporte que puede darse a la vida animal y vegetal. Generalmente, un nivel más alto indica agua de mejor calidad.

Según [2] el modelo de oxígeno consta de tres términos:

a) Descomposición del agua como ecuación (1):

$$\frac{dC_{DBO}}{dt} = \left(\begin{array}{l} \text{Cambio de la materia} \\ \text{orgánica con respecto} \\ \text{al tiempo} \end{array} \right) = -K_1 C_{DBO} = \left(\begin{array}{l} \text{Cantidad de} \\ \text{materia orgánica} \\ \text{disponible} \end{array} \right) \quad (1)$$

CDBO es la concentración de la demanda biológica de oxígeno, y K₁ es la constante cinética de reacción.

b) Desoxigenación ecuación (2):

$$\frac{dC_{OD}}{dt} = \left(\begin{array}{l} \text{Cambio en la concentración} \\ \text{de la demana de oxígeno con} \\ \text{respecto al tiempo} \end{array} \right) = -K_1 C_{DBO} = \left(\begin{array}{l} \text{Velocidad} \\ \text{de desaparición de} \\ \text{materia orgánica} \end{array} \right) \quad (2)$$

COD es la concentración de la demanda química de oxígeno

c) Reaireación ecuación (3):

$$\frac{dC_D}{dt} = \left(\begin{array}{l} \text{Cambio en la concentración} \\ \text{de la demana de oxígeno con} \\ \text{respecto al tiempo} \end{array} \right) = -K_1(C_s - C_{OD}) = \left(\begin{array}{l} \text{Velocidad de desaparición de} \\ \text{oxígeno en el agua debido a la presencia} \\ \text{de los microorganismo} \end{array} \right) \quad (3)$$

CD es la deficiencia de oxígeno en el agua, y C_s es la constante de oxígeno disuelto saturado en el agua.

Según [29] la concentración de OD se expresa en términos de la deficiencia de oxígeno, de tal forma que la dinámica del sistema, se representa como: “Acumulación = Entrada – Salida + Desoxigenación + Reaireación”, ecuación (4):

$$Dt = \frac{K_1 C_{DBO}}{K_2 - K_1} (e^{-K_1 t} - e^{-K_2 t}) + C_{D_0} e^{-K_2 t} \quad (4)$$

Tabla 1. Nivel de DBO u OD presente en el agua.

Nivel DBO (ppm)	Calidad del agua
1.0 a 2.0	Muy buena: El desecho orgánico en la muestra de agua es casi nulo
3.0 a 5.0	Aceptable: Hay materia orgánica que las bacterias están descomponiendo
100 ó mas	Muy mala: contaminada, contiene desecho orgánico

Nivel OD (ppm)	Calidad del agua
0.0 a 4.0	Mala: algunos peces empezarán a disminuir
4.1 a 7.9	Aceptable
8.0 a 12	Buena
12 ó más	Repetir prueba: el agua puede airearse artificialmente

Fuente. [2]

Constante Térmica de Crecimiento (CTC): Calculada a partir del peso por grado al día, según [30] (Ecuación. 4):

Índice de Crecimiento Específico (ICE): Peso alcanzado en el periodo de estudio sobre el tiempo de seguimiento ecuación (5), siendo una medida del crecimiento medio diario [30]:

Factor de Condición (K): Densidad del estado nutricional del pez o de su grado de engorde, definido como se observa en la ecuación (6) el peso dividido por el cubo de su longitud expresada en tanto por ciento [30]:

$$CTC = \frac{P_f^{1/3} - P_i^{1/3}}{\Sigma T^{\circ}C - \text{media diaria}} \quad (5) \quad ICE = \frac{\ln P_f - \ln P_i}{t \text{ (en días)}} \quad (6)$$

$$K = \frac{P * 100}{L^3} \quad (7)$$

La tabla 2 describe algunos de estos indicadores condicionantes en función del comportamiento, morfología y producción de los peces, además de los parámetros en la calidad del agua asociados.

Tabla 2. Parámetros indicadores de la calidad del agua

Parámetro	Nivel adecuado	Nivel letal (1)	Cuando y donde monitorear
pH	6.0 a 8.0	< 5.0	Una vez día a su inicio. Con agua verde además al final de la tarde.
Gas Carbónico	< 5 mg/L (10 ppm)	> 20 mg/L	Cada 2 a 3 días al principio del día.
Amoniaco Toxico (NH4+ / NH4-N)	< 0.2 mg/L (0.5 ppm)	> 0.6 mg/L < 3 mg/L	Una vez día junto a pH.
Alcalinidad	50 – 300 ppm	< 30 mg/L	Por lo menos una vez semana.
Nitrito (NO2-)	< 0.3 mg/L (1 ppm)	> 5 mg/L	Diariamente en el agua.
Nitrato	< 50 mg/L	> 400 mg/L	Semanalmente.
Sólidos en suspensión	< 20 mg/L	> 100 mg/L	Cada 2 semanas.

Fuente. Adaptado de [32].

(1) Dependen del tiempo de exposición, especie, además del tamaño del pez, así como de la combinación de otros parámetros: (Salinidad: Agua Dulce: 0.5 ppm, Dureza: 40 a 400 ppm. Temperatura: Máxima: 35°C, Óptima: 28 a 32°C, Mínima: 14°C).

2.2. Modelo de Dillon - Rigler & Beveridge

Este modelo alternativo, considera la concentración de fósforo P (kg/m3), como el principal factor limitante de la productividad de los peces, teniendo en cuenta las siguientes consideraciones:

1. El fósforo entrante se disuelve de manera uniforme e instantánea en el agua (columna + sedimentos), por lo que se debe medir un promedio en todo el cuerpo de agua durante todo el año.
- 2.

Sea T el tiempo de descarga (años) y R la fracción de fósforo entrante pérdida por acumulación en los

sedimentos en la ecuación (8); se pueden determinar, si no se conocen los valores en campo [4], a partir de ajustes estadísticos a datos recogidos en diferentes cuerpos de agua, utilizando [31]:

$$R = 1 / [1 + 0.747(T - 0.507)] \quad (8)$$

2. El sistema está en estado estacionario (P y L constantes), por tanto, P'sale = P'entra. Teniendo en cuenta que V = Az, con z la profundidad media del cuerpo de agua (m), L el flujo de entrada de fósforo al sistema (kg/(m2*año)), A el área superficial del cuerpo de agua (m2) y V el volumen del cuerpo de agua (m3); la concentración de fósforo también proviene del alimento no ingerido, así como de los excrementos de los individuos (P excedente: Pexc).

A la par, sea Lexc el flujo de entrada del fósforo excedente (kg de fósforo/ (m2 año)) y Rpez la fracción de fósforo proveniente de los cultivos piscícolas perdida en los sedimentos [13]; el valor límite de Pexc, se estima a partir de la concentración máxima admisible de fósforo posterior a la cosecha Pfinal, así como de la concentración de fósforo promediada en la columna de agua en momentos previos al inicio de toda actividad de piscicultura, Pinicial; por lo que [4] propuso estimar la producción de biomasa o capacidad de carga anual (CC), a partir de la razón entre la rapidez de entrada del fósforo excedente (Pexc /año) con el descargado al sistema producto de los cultivos (Pexc/Tonelada de pez producida), donde Pexc, es obtenido a partir del fósforo que entra como alimento, así como del que sale como biomasa, todo esto según la ecuación (9) [15]:

(9)

$$CC = \frac{P'_{exc}}{P_{exc}} = \frac{L_{exc}A}{(TCA * \%P_{al} - \%P_{pez})} = \frac{100}{(P_{final} - P_{inicial}) * V} = \frac{100}{T(1 - R_{pez})(TCA * \%P_{al} - \%P_{pez})/100}$$

Donde, %Pal es el porcentaje de fósforo contenido en el alimento, %Ppez el de fósforo en los peces, constante al final de la cosecha, y TCA la tasa de conversión alimenticia, definida como la eficacia de la alimentación: Alimento Suministrado (kg)/Aumento de la Biomasa (kg) = Ingesta / (Pf - Pi), que comercialmente varía entre 1.4 a 3.0, [4].

2.3. Modelo dinámico

A fin de obtener una mayor cantidad de elementos dentro del modelo, que puedan ser sintetizados en una nueva propuesta, se considera, además, la Ecuación para la Biomasa Bm: Directamente proporcional al flujo de

entrada de alimento IA (kg alimento/día) e inversamente proporcional al factor que, de este alimento, el pez efectivamente transforma en Biomasa (TCA), como se puede apreciar en la ecuación (10) [15]:

$$Bm(t) = Bm(0) + \frac{IA}{TCA} t \quad (10)$$

Se fija como solución de equilibrio para P, el máximo permitido Pfinal, que se consigue en un tiempo de equilibrio teq. En este instante, la tasa de variación de P es nula, e IA, se interpreta como el valor necesario para lograr el máximo admisible Pfinal para la concentración de P en estado de equilibrio, donde la capacidad de carga viene dada por CC = IA / TCA.

La condición inicial Bm(0) está dada por bmalevino * N, con N, el número de alevinos que ingresan al sistema y bmalevino, el peso del alevino que se cultiva, sin tener en cuenta la mortalidad de los peces u otras variables.

Para elegir IA existen dos opciones: tomar un valor constante estimado a partir del promedio del alimento suministrado en un tiempo determinado, o tomar IA variable teniendo en cuenta las tablas de alimentación, en las cuales, se sugiere que la cantidad diaria de alimento sea un porcentaje de la biomasa, es decir, IA = cBm. Es así como para obtener la Ecuación para el fósforo disuelto P, se han utilizado además las siguientes consideraciones:

1. Entrada proveniente de otras fuentes diferentes a la piscicultura, fotros (kg de fósforo/día), y del flujo de entrada del fósforo proveniente del alimento al sistema, fal (kg de fósforo/día), proporcional a IA con %Pal.

2. Salida de fósforo dada por la suma de la descarga del cuerpo de agua y del fósforo presente en el alimento. Se puede expresar como el producto entre %Ppez con dBm/dt, multiplicado por el factor (1 - Rpez), porque el pez sólo tiene acceso al fósforo que permanece en la columna de agua. La ecuación (11) para el fósforo P se obtiene de la resta entre P'entra con P'sale:

$$\frac{dP}{dt} = \left[\frac{\%Pal}{100} IA - \frac{\%Ppez}{100} \frac{dBm}{dt} + f_{otros} \right] (1 - R_{pez}) - \frac{P}{T} \quad (11)$$

La concentración de fósforo [P](t) se obtiene con P(t) / V, resolviendo la ecuación (11) para P, con IA constante, de manera que la ecuación para P se desacopla de la ecuación de Bm, con lo que P(t), tiende a un valor de equilibrio Peq para t "infinito".

Partiendo del hecho de que el fósforo total es la contribución de dos tipos de fósforo, se obtiene ecuación (12) que tiene por resultado:

$$\frac{dP}{dt} = \frac{dP_{otros}}{dt} + \frac{dP_{exc}}{dt} = \quad (12)$$

$$= \left[f_{otros} (1 - R_{pez}) - \frac{P_{otros}}{T} \right] + \left[f_{exc} (1 - R_{pez}) - \frac{P_{exc}}{T} \right]$$

Donde, Potros es el fósforo disuelto en la columna de agua proveniente de fuentes distintas a la actividad piscícola (kg de fósforo), y el valor medido para P corresponde a Pinicial e igual a Potros(0), ya que la contribución de Pexc es nula en ausencia de piscicultura. Se define una tasa de ingreso fexc, que es la contribución del alimento suministrado al fósforo del sistema.

En cuanto al fósforo de otras fuentes en la ecuación (12), se puede estimar fotros, suponiendo que el sistema se encuentra en equilibrio, momentos previos al inicio de la actividad (entrada constante de fósforo en un tiempo suficientemente largo para asegurar el estado de equilibrio). Entonces, la tasa de cambio de Potros es nula, obteniéndose la siguiente ecuación (13):

$$f_{otros} = \frac{P_{inicial}}{(1 - R_{pez})T} \quad (13)$$

Este valor en la ecuación (13) se interpreta como la entrada de fósforo necesaria para igualar la salida que permita mantener constante la concentración de fósforo, en una situación sin actividad de piscicultura, situación que puede variar debido principalmente a las acciones de transporte por advección, difusión, reacción o degradación, en relación con su comportamiento físico-químico en el cuerpo de agua.

2.4. Comportamiento Físico-Químico de un Contaminante en un Cuerpo de Agua

Cuando un contaminante es vertido en un cuerpo de agua, sufre un cambio de concentración debido principalmente a tres acciones: Transporte por Advección, Difusión, Reacción o Degradación, por lo que todo modelo matemático de simulación debe basarse en la evaluación de estas variables. [21]

La difusión consigue que la concentración de un contaminante varíe, principalmente con la profundidad, por lo que al realizar la modelación se debe considerar que la cantidad de agua y de contaminante que entra, no varía con el tiempo.

La reacción es el cambio de concentración que sufre el contaminante por su interacción con los componentes químicos (especialmente el oxígeno) y biológicos (disminución o crecimiento las especies) del agua. Un

ejemplo, lo constituye la DBO, aquí el oxígeno reacciona con la materia orgánica (contaminante), transformándola en dióxido de carbono, hidrógeno y agua. [21]

Según factores [21] todo cuerpo de agua tiene una capacidad asimilativa que reduce la contaminación a través del tiempo, si no se producen nuevas cargas contaminantes. La consideración más importante para determinarla, a es la habilidad que presenta para mantener una concentración de oxígeno disuelto, afectada por:

- Temperatura: el aumento reduce el valor de saturación de OD e incrementa la degradación de la materia orgánica.
- El oxígeno que consumen los microorganismos para degradar la materia orgánica (DBO).
- Reaireación. Es la recuperación de oxígeno que realiza el cuerpo de agua para compensar el consumo generado por la DBO. La cual se puede realizar, por ejemplo, a través de la fotosíntesis de las plantas acuáticas.
- Salinidad. La presencia de sal en el agua hace que disminuya la capacidad para retener el oxígeno disuelto.

Es así, que cuando se presentan descargas de contaminantes que se degradan con el tiempo, la concentración del contaminante al cabo de t años se puede determinar mediante la expresión [21] como se observa en la ecuación (14):

$$C(t) = \frac{W}{Q+V*K} [1 - e^{-t(k+1/T)}] + [C_0 e^{-t(K+1/T)}] \quad (14)$$

Cuando se trata de sustancias conservativas, es decir, que no se degradan con el tiempo, la velocidad de degradación K es igual a cero. [21]

Los parámetros que definen la ecuación de [21] son los siguientes; Q = Qe + Qd = Caudal de salida del sistema = Caudal de entrada + Caudal de descarga neto (corriente, lluvia, evaporación), W = QeCe + QdCd = Masa total del contaminante que entra, Ce = Concentración de entrada, Cd = Concentración de entrada o salida de una descarga, Cm = Concentración resultante de la mezcla, T = Tiempo de retención hidráulica (mide la relación en horas entre el caudal y el volumen del depósito de aireación), K = Velocidad de degradación del contaminante, y Co = Concentración inicial de contaminante. A través de los años la concentración que existe, Cm, va igualándose a la concentración que entra, se dice entonces, que se ha alcanzado una concentración de equilibrio, lograda al cabo de te años.

Los nutrientes que contribuyen al proceso de eutroficación o de enriquecimiento con nutrientes y, por tanto, de sobreproducción de vegetación acuática, especialmente algas, son el nitrógeno y el fósforo. Sin embargo, la remoción del nitrógeno no es suficiente para realizar su control, porque existen algas que toman el nitrógeno que requieren de la atmósfera. Es así que la remoción de fósforo es más efectiva para realizar su control. [21]

Teniendo en cuenta que el coeficiente de retención de fósforo R es mayor cuando la profundidad es baja, pues el fósforo en estos casos es retenido principalmente por sedimentación, donde a bajas profundidades la sedimentación es mayor; el tiempo te en el cual la concentración del estanque se iguala a la concentración que trae la corriente que lo alimenta, se puede calcular como [21], según se aprecia en la ecuación (15):

$$t_e = \frac{4.6}{K + (1/T)} = \frac{4.6}{R_p + (1/T)} \quad (15)$$

Sea P0 la concentración inicial, al cabo de t años habrá una concentración Pt que se calcula como se observa en la en la ecuación (16):

$$P_t = \frac{W}{Q} \left[1 - e^{-\frac{t}{T}(1 - P_0)} \right] \quad (16)$$

3. RESULTADOS

3.1. Medición de los parámetros indispensables

3.1.1 Pruebas de campo a los estanques artificiales para la producción de peces.

Existen en el mercado diferentes kits de medición para el análisis de los parámetros más importantes en piscicultura, pero la mayoría, oscilan entre los 2'000.000 a los 10'000.000 de pesos; razones por las cuales pequeños y medianos productores de la región de Guanenta, no invierten en este tipo de tecnología, haciendo uso de labores manuales que les demandan tiempo, desplazamientos (nocturnos), y herramientas de monitoreo tediosas, por la cantidad de información.

Es por esto que después de una serie de visitas tanto a pequeños como medianos productores de la región Guanenta en Santander, se realiza un exhaustivo estudio sobre los parámetros tenidos en cuenta comúnmente por los piscicultores, que se decide por simplicidad, así como por reducción de costos, optimizar el proceso reduciendo el número de sondas a dos (una por cada factor), en función de la relevancia de cada variable en

el proceso, sus múltiples efectos negativos para los peces y por su correlación con las demás variables.

Seleccionando entonces, el pH por parte de las variables químicas y la temperatura por parte de las físicas, pues son variables relativamente sencillas de medir, así como de controlar, a un muy bajo costo.

3.1.2 Medición de la temperatura en el cuerpo de agua.

La temperatura de los peces es aproximadamente la misma que la del cuerpo de agua, por tanto, es importante caracterizar sus fluctuaciones en diferentes estanques, horas del día, así como condiciones climáticas; para obtener un mejor modelo matemático. Para ello se utiliza una sonda con un sensor DS18B20 integrado.

Este es un termómetro digital de alta precisión, para el cual no existe degradación de la señal, y debido a que contiene un número de serie único, pueden existir varios en el mismo bus, lo cual permite colocar varios sensores en diferentes lugares.

Con este, se monitorean durante varios días, diferentes topologías de estanques en diferentes condiciones ambientales, con Arduino como datalogger, permitiendo exportar estos datos a un archivo de EXCEL como el presentado en el Tabla 3, en lapsos de 24 a 72 horas, para un máximo de 3 días por periodo de prueba. Esto con el propósito de obtener un modelo bastante aproximado a las múltiples condiciones e independiente del tipo de estanque.

Tabla 3. Histórico diario de la temperatura del agua en los diferentes tipos de estanques.



historial del sensor de temp total. (Modo de compatibilidad) - Microsoft Excel											
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	
			DATOS OBTENIDOS								
1	Lectura	Hora	DIA 1 BALDE	DIA 2 BALDE	PROM 1 Y 2	DIA 1 ESTANQUE	DIA 2 ESTANQUE	DIA 3 ESTANQUE	PROM 1, 2 Y 3		
2	1 00:36:59		21.62	21.22	21.81	26.87	25.06	23.5	25.14333333		
3	2 00:37:30		21.62	21.94	21.78	26.87	25.06	23.5	25.14333333		
4	3 00:38:01		21.62	21.94	21.78	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
5	4 00:38:32		21.56	21.94	21.75	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
6	5 00:39:03		21.56	21.94	21.75	26.87	25.06	23.5	25.14333333		
7	6 00:39:34		21.56	21.94	21.75	26.87	25.06	23.5	25.14333333		
8	7 00:40:05		21.56	21.94	21.75	26.87	25.06	23.5	25.14333333		
9	8 00:40:36		21.56	21.94	21.75	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
10	9 00:41:07		21.56	21.94	21.75	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
11	10 00:41:38		21.56	21.94	21.75	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
12	11 00:42:09		21.56	21.94	21.75	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
13	12 00:42:39		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
14	13 00:43:10		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
15	14 00:43:41		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
16	15 00:44:12		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
17	16 00:44:43		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
18	17 00:45:14		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
19	18 00:45:45		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.44	25.10333333		
20	19 00:46:16		21.5	21.87	21.685	26.81	25	23.5	25.10333333		
21	20 00:46:47		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
22	21 00:47:18		21.56	21.87	21.715	26.81	25.06	23.5	25.12333333		
23	22 00:47:49		21.5	21.87	21.685	26.81	25	23.5	25.10333333		
24	23 00:48:19		21.5	21.81	21.655	26.81	25	23.5	25.10333333		
25											

Fuente. Elaboración propia.

A partir de estos resultados se obtuvo la curva de tendencia que describe el comportamiento del sistema independientemente de las condiciones (día, hora,

estanque, volumen de agua, etc.), las cuales se ajustan satisfactoriamente a los resultados esperados según las investigaciones realizadas al estado de la técnica.

Las pruebas se realizan con o sin oxigenación en el cuerpo de agua. Así mismo, reproduciendo periódicamente para cada estanque mínimo dos veces, con el propósito de obtener un promedio. Es importante aclarar que el estudio considera únicamente la implementación para estanques de geomembrana en domos “herméticos” con condiciones “aisladas” de las condiciones ambientales externas, razón por la cual la temperatura media del agua se hace mucho más estable, notando que cuanto más grande es el estanque, más estable es la temperatura. También, que cuanto más pequeño es el estanque, se debe medir la temperatura más a menudo, siendo el mejor momento poco después de la salida del sol entre las 6 a las 8 horas (temperatura mínima), y poco después de mediodía entre las 12 a las 14 horas (temperatura máxima).

En estanques de menos de 1.25 metros de profundidad, es suficiente medir la temperatura del agua únicamente en su superficie, pero en estanques cuya profundidad sea superior, es preferible medir la temperatura cerca del fondo.

3.1.3 Medición del pH en el cuerpo de agua.

El agua cuyo pH varía entre 6.5 a 8.5 (amanecer) en general las más apropiadas para la producción de peces en estanques. La mayor parte de estos peces muere en aguas con pH inferior a 4.5 o superior a 10.5, esto permite corregir el pH fuera de estos intervalos, para garantizar la no disminución en la producción de peces. El pH normalmente es menor en la madrugada siendo mayor en la tarde cuando el uso de CO₂ es alto, por lo que los niveles de OD son menores.

Para corroborar estas condiciones, se implementa el sensor analógico SKU: SEN0161, práctico por su fácil integración con Arduino. Además, el anillo en su membrana es de teflón, por lo que es adecuado para la detección a largo plazo, con una respuesta rápida, una excelente estabilidad térmica, buena reproducibilidad e inmunidad al hidrólisis.

Para la recolección de los datos, se implementa el diagrama proporcionado por el fabricante presentado en la Figura 1 (izquierda), instalándose una expansión SHIELD SD en la cual se almacenan los datos recolectados, los cuales además se pueden visualizar en tiempo real. Se establece una frecuencia de muestreo de 0.2 muestras por segundo, es decir, que el valor de pH es sentido cada 5 segundos. Para estas pruebas es necesario que la sonda se encuentre sumergida durante alrededor de un minuto, para estabilizar la lectura.

En esta fase se verifica además el sensor frente a un instrumento de referencia. Para ello se visita la Planta de Acueducto y Alcantarillado del Municipio de San Gil ACUASAN, a fin de probar con soluciones con valores de pH preestablecidos, contrarrestando las lecturas con un instrumento patrón de tipo industrial de “mejores” características con mayor precisión, realizando un total de 22 a 14 muestras, dando como resultado un error promedio de 37.6%, según se puede observar en la Figura 1.

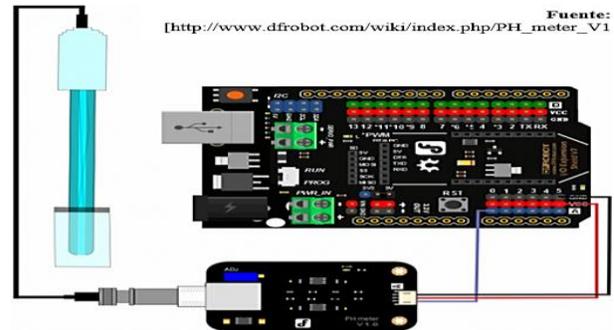


Figura 1. Diagrama de Conexión para los resultados con la solución de pH e instrumento patrón. **Fuente.** Elaboración propia.

Se obtiene que la exactitud promedio del sensor es del 51.2%, una precisión del 24.36%, equivalente a una desviación promedio de 2.5. Este dato es tenido en cuenta al momento de programar, mapear o calibrar el sensor.

Se hacen pruebas de 2 a 8 horas durante 1 a 4 días, en diferentes volúmenes de agua, registrando además el estado del clima, según se puede observar en la Figura 2 en el pantallazo de la interfaz de “Arduino Data Receptor” al momento de comenzar el primer ciclo de 6 horas junto con una vista a la hoja de datos de EXCEL.

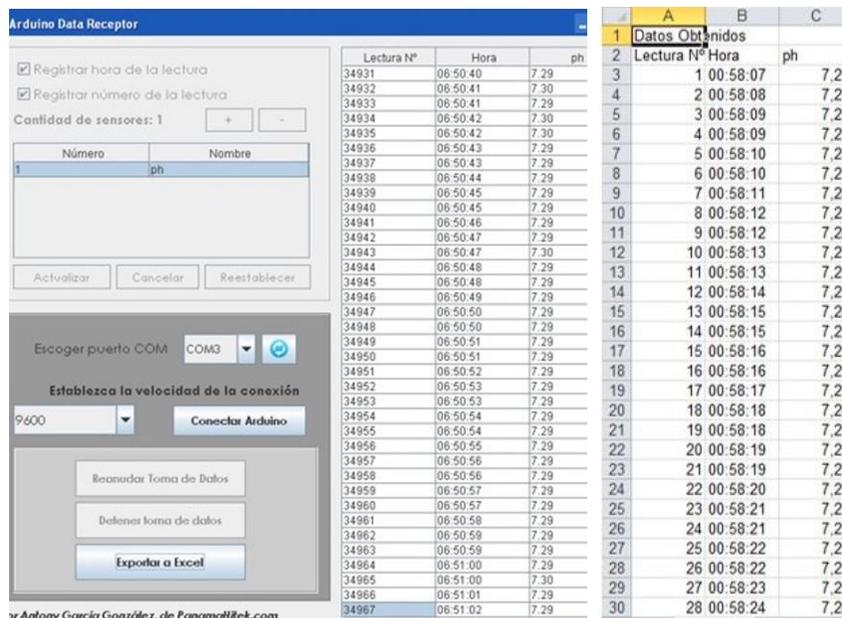


Figura 2. Estado de la prueba 1 del día 1 entregado por la interfaz de ARDUINO a la hoja de Excel. Fuente. Elaboración propia.

La variación de la curva de pH en el estanque a lo largo de seis meses tiene un comportamiento promedio en un rango comprendido entre el 5.1 a 5.7. Cabe destacar que los requerimientos de pH para este proceso objeto de estudio, se encuentran enmarcados entre 5.0 a 5.5, mientras que los límites de control están en 4.5 a 6.0, según los referentes de investigación en el estado del arte.

Debido a esto resultados se puede observar que el pH varía durante el día, que es mejor medirlo a intervalos regulares de dos o tres horas, desde la salida del sol hasta que el sol se pone, por lo que al amanecer el pH es más bajo, comparado con el final de la tarde donde alcanza su máximo, fluctuación que varía en intensidad cuando el estanque es más productivo.

En conclusión, es importante conocer no sólo el valor del pH, sino la estabilidad o consistencia del mismo, incluso aunque no sea exactamente el pH que el pez necesite, pues los cambios bruscos son perjudiciales para el cultivo. Por lo general, los peces pueden sobrevivir en un rango de niveles de pH, siempre y cuando esté cerca del óptimo y se mantenga regulado.

3.2. Caracterización e identificación del sistema usando MATLAB

El modelo fue aplicado a seis cuerpos de agua con distinto número de peces, proporcional al volumen de agua, para comparar y/o valorar su veracidad en casos reales, teniendo en cuenta que, en este modelo, se han integrado la gran mayoría de procesos que ocurren en

este tipo de entornos, con base en los modelos estandarizados, obteniendo los resultados que se pueden observar en la Figura 3, con:

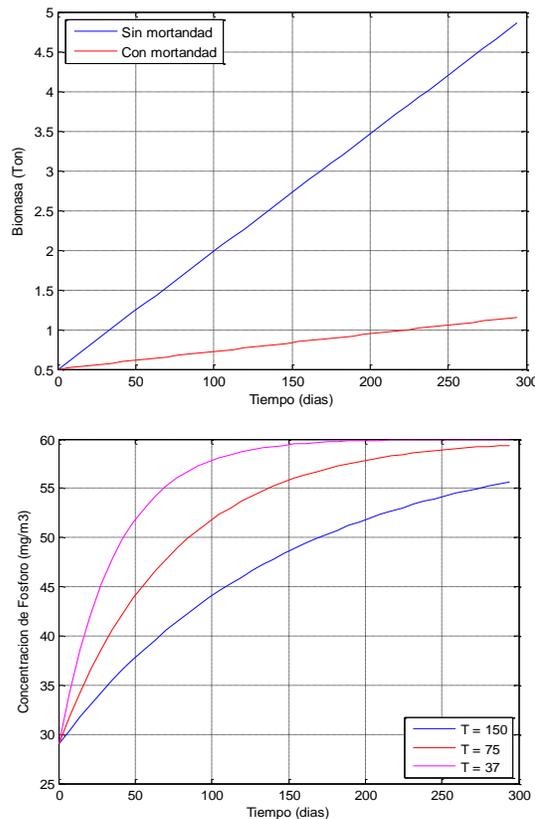


Figura 3. Resultados obtenidos para la biomasa de peces cultivados junto con la concentración de fósforo. Fuente. Elaboración propia.

En la Figura 3, se observa un crecimiento lineal de la biomasa B_m , debido a que I_A se supone constante, sin tener en cuenta la mortalidad, estimando que, para obtener en un lapso de 180 a 270 días, peces de 450 gr, con una mortandad del 15%, $I_{A1} * TCA_2 = 0.15 * I_{A2} * TCA_1$

Asimismo, se observa un aumento en la concentración de fósforo P debido al alimento suministrado como por otras fuentes; desde un valor inicial $P_{inicial}$ hasta un valor de equilibrio P_{final} (P_{eq}), alcanzando el valor recomendado, exclusivamente con un tiempo de descarga o de “retención hidráulica” (relación en horas entre el caudal y el volumen del depósito de aireación) de 37 a 75 días, es decir, cada dos a tres meses.

Para proceder a diseñar el sistema de control, se obtiene el modelo representativo de la dinámica de la planta que

reproduce con mayor exactitud el comportamiento de este proceso, pues uno de los problemas constantes, es la limitante de no poder visitar regularmente las diferentes granjas para esta toma de datos, ni poder hacer cambios a los mismos sin experimentar físicamente sobre los estanques, permitiendo a partir de este, predecir su comportamiento, trabajar desde la comodidad del laboratorio, favoreciendo además el no estrés de los peces por manipulación al cuerpo de agua.

La caracterización se realiza mediante la Toolbox de MATLAB para la Identificación de Sistemas, a partir de los datos recolectados ante diversos cambios, obteniendo varias funciones de transferencia que representan la dinámica de la planta, según se puede observar en la Figura 4:

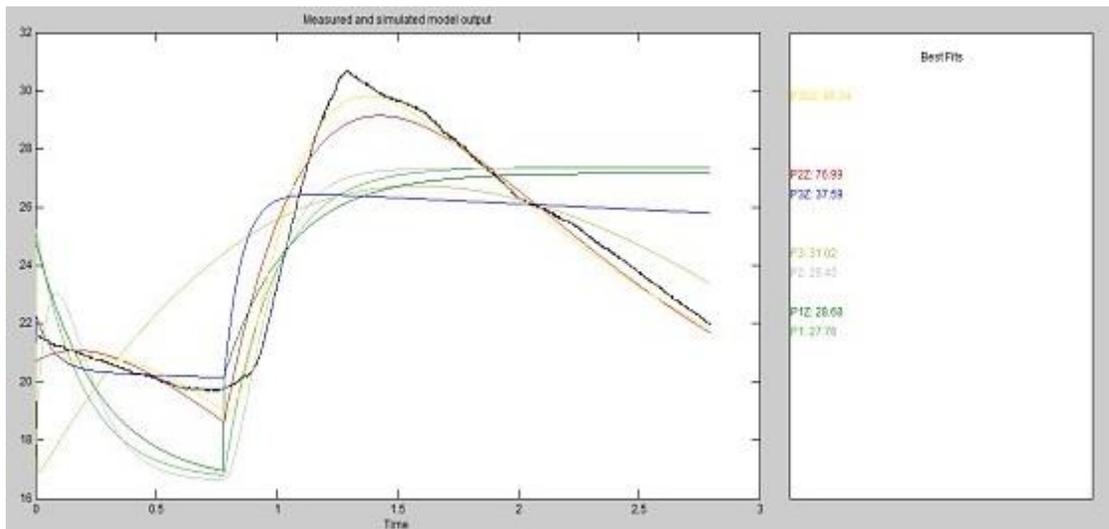


Figura 4. Resultados presentados en la Ventana “Process Models”. Fuente. Elaboración propia.

La respuesta en amarillo tiene un BEST FIT o grado de compatibilidad más alto (85%) siendo la que mejor se adaptó a los datos de entrada - salida del proceso real. No obstante, por simplicidad de diseño (un cero dos polos), y con un 77% de compatibilidad, se opta por trabajar con el modelo de la función de transferencia representado por la gráfica en rojo, P2Z, cuya función de transferencias está dada por ecuación (17):

$$\frac{0.588(1+3.646s)}{(1+0.690s)(1+0.692s)} \quad (17)$$

A continuación, se obtiene la función de transferencia correspondiente a los valores de pH entregados por la sonda, que caracteriza al sensor dentro del proceso, así como se hizo con la temperatura. De la misma forma, se obtienen las constantes de las demás funciones de

transferencia, gracias al análisis correlacionado de la información obtenida, para finalmente, proceder a analizar la totalidad en conjunto con el sistema de control desarrollado.

Posteriormente, se obtienen las especificaciones de desempeño dada la dinámica de la planta, concluyendo, para el caso de la temperatura, por ejemplo, en un set point promedio de 29°C, lo que permite variaciones menores a los 5°C (ideal), pues se sabe que cuando se presentan cambios repentinos mayores en la temperatura del agua, el pez puede llegar a estresarse, o en el peor de los casos, puede llegar a morir.

En el siguiente paso, se observan las respuestas parciales junto con la total del sistema, verificando que se cumplen las restricciones preestablecidas para el

régimen permanente, simulando el modelo en respuesta a diversas señales.

En la selección del controlador, se analiza el efecto de las distintas acciones de control, dadas las correspondencias preestablecidas en un comienzo, que se adaptan mejor a las condiciones ya instaladas en el escenario de pruebas final, debido a la reducción en los costos de implementación, al consumo de energía, así como factores importantes en el sistema como, el nivel de integración, visualización, circuito de potencia, entre otros.

3.3. Integración final del sistema

Se procede entonces a construir un prototipo físico de apoyo al dispositivo de control dinámico, implementado con un PLC SIEMENS LOGO, el cual permite que la motobomba funcione la menor cantidad de tiempo posible, reduciendo principalmente el costo por consumo de energía, haciendo más eficiente el proceso, pues en los casos en los que el PLC detecta algún tipo de fallo en el sensor, el accionamiento cambia automáticamente mediante el programador horario, según los periodos de tiempo más críticos del día para cada una de las diferentes variables según el Tabla 2, esto, para dar respaldo al sistema.

Mediante estas condiciones se establece una reducción en el tiempo de marcha de la motobomba mayor al 40% del valor inicial, proporcional a una reducción igual en los costos de operación derivados de la misma. Se reduce entonces, la solución en cuanto a complejidad, costo de implementación, flexibilidad ante nuevas condiciones de operación, necesidad de implementar módulos adicionales de control, potencia, sensado o monitoreo, entre otras.

El sistema ha sido distribuido en dos tableros separados por parte electrónica (sensores → microcontrolador) y parte eléctrica (actuadores → PLC) comunicados entre sí. Esto, además por diseño, facilidad de uso, mantenimiento, manejo de señales, entre otros, pero sin inhibir la autonomía del control al PLC.

Dicho controlador adicional, muestra información sobre los valores máximos y mínimos de cada una de las variables permanentemente en el estanque, a través de un LCD, como se puede apreciar en la Figura 5.

4. CONCLUSIONES

Según los promedios de la información dada por algunos fabricantes en materia de instrumentación, cada variable tiene un costo promedio de 2'000.000 de pesos, razón por la cual se propone trabajar un número

reducido de elementos intentando obtener un modelo que permita estimar o correlacionar unas con otras, para reducir los costos de implementación, de aquí la importancia de trabajar con un modelo matemático que represente la dinámica del proceso, que permitió hacer pruebas en ausencia de ciertas variables sin interferir directamente en el proceso, es decir, sin alterar o comprometer el hábitat normal de los peces en los estanques de prueba.

Se llevó a cabo el diseño de un sistema de automatización favoreciendo el ahorro de energía, estableciendo periodos de trabajo para los dispositivos de potencia durante el tiempo realmente necesario, a partir de las características de algunos de los parámetros representativos en la calidad del agua, controlando algunas de ellas en función de otras.

Es importante obtener la mayor cantidad de datos posible, para asegurar la suficiente información de la dinámica de cualquier sistema. De igual forma, es necesario validar diferentes modelos antes de escoger el(los) modelo(s) definitivo(s), reduciendo la solución a una “mínima expresión” sin perder exactitud y/o precisión.

Calibrar cada elemento de sensado se hace indispensable, a través de algún tipo de solución estándar o instrumento patrón, que permitan, por ejemplo, a partir de la programación, mapear u obtener una mejor precisión en cada toma de medidas, mitigando el porcentaje de error final en cada una, según correspondan.

En el desarrollo del trabajo se analizaron específicamente cuatro modelos matemáticos, adaptados a la realidad de los procesos piscícolas en la región Guanentá, ajustando progresivamente el grado de dificultad de los mismos, al obtener una solución analítica, a través de la reducción de las ecuaciones propuestas por cada uno de los autores, con base a cada una de las suposiciones presentadas, llegando a un único modelo matemático que integra cada una de las mejoras, al tiempo que prioriza aquellas variables más representativas dentro del proceso para permitir la reducción de la instrumentación requerida para el monitoreo de la calidad en el cuerpo de agua.

El régimen de alimentación moderadamente constante, mejora la conversión del alimento en masa corporal, sin comprometer el crecimiento, reduciendo las pérdidas de pienso, en redundancia con un ahorro sostenible del proceso, sin embargo, según el modelo, se debería utilizar junto con las tablas del cálculo de consumo de alimento, solamente de 3 a 5 veces durante todo el

proceso, es decir, que se debe redefinir cada 60 a 90 días.

Los individuos presentan perfiles de crecimiento influenciados por la época del año en la que se inicia el cultivo, induciendo patrones transitoriamente distintos en función de las condiciones climatológicas. Como consecuencia de esto, se debería comprobar en controles a corto plazo, su monitorización utilizando preferiblemente los parámetros TGC (Coeficiente de Crecimiento por Unidad Térmica) y FTGC (Coeficiente “Fototérmico” del Crecimiento) en vez de la SGR (Tasa Específica de Crecimiento), teniendo en cuenta que, dentro de los parámetros para la caracterización, se incluye un modelo en función de la temperatura.

Se han descrito algunos de los modelos creados hasta la fecha del presente estudio, indicando brevemente las mejoras y/o aportaciones en cada uno de ellos, comprobando su veracidad con los modelos propuestos, probados en seis casos experimentales reales, estudiando el crecimiento de una misma especie, en diferentes volúmenes de agua, así como su capacidad de producir biomasa y de consumir nutrientes en un lapso de seis a nueve meses (180 a 270 días), periodo recomendado para el ciclo de producción en general, pero el cual dependerá de la cantidad de animales sembrados, la temperatura y la cantidad de agua.

El modelo permite simular escenarios con IA y/o TCA variable, de acuerdo con la edad del pez (semanas) medida desde el inicio de la actividad piscícola, según valores promedios obtenidos de las tablas para el cálculo de consumo de alimento, así como de la biomasa a producir, dependiendo de la escala del proyecto productivo de piscicultura, todo sin necesidad de medir más parámetros que los necesarios.

Los resultados obtenidos muestran las ventajas de los modelos matemáticos, al permitir a través de su capacidad predictiva, estimar la dinámica de múltiples variables durante el tiempo de cosecha a pesar de los cambios en muchas de ellas, permitiendo establecer mediante ingeniería inversa, las condiciones iniciales que posibiliten optimizar la productividad, indistintamente del tipo de proyecto piscícola, que aminoren la afectación sobre el estado de los peces.

Pese a que todavía quedan muchos detalles que incorporar en el modelo, en vista de que a la fecha no se dispone de los datos experimentales diarios de variables como el carbono, nitrógeno, entre otros, por lo que no se puede realizar una comparativa de estas gráficas, así

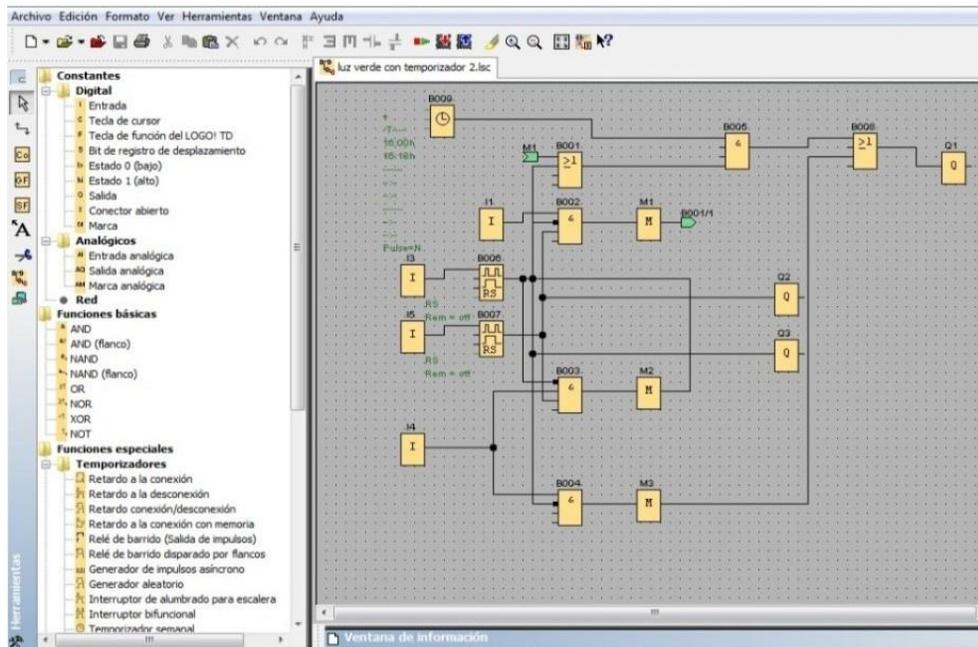
como de los errores poco significativos obtenidos, teniendo en cuenta la gran variabilidad que existe, así como las diversas fuentes de error que impiden que el proceso no se describa al 100%; el nivel de precisión elevado obtenido en el estudio, deja ver la gran capacidad de los modelos matemáticos, de poder representar lo que ocurre en procesos reales, como en el caso particular de la piscicultura.

Los individuos presentan perfiles de crecimiento influenciados por la época del año en la que se inicia el cultivo, induciendo patrones transitoriamente distintos en función de las condiciones climatológicas. Como consecuencia de esto, se debería comprobar en controles a corto plazo, su monitorización utilizando preferiblemente los parámetros TGC (Coeficiente de Crecimiento por Unidad Térmica) y FTGC (Coeficiente “Fototérmico” del Crecimiento) en vez de la SGR (Tasa Específica de Crecimiento), teniendo en cuenta que, dentro de los parámetros para la caracterización, se incluye un modelo en función de la temperatura.

Se han descrito algunos de los modelos creados hasta la fecha del presente estudio, indicando brevemente las mejoras y/o aportaciones en cada uno de ellos, comprobando su veracidad con los modelos propuestos, probados en seis casos experimentales reales, estudiando el crecimiento de una misma especie, en diferentes volúmenes de agua, así como su capacidad de producir biomasa y de consumir nutrientes en un lapso de seis a nueve meses (180 a 270 días), periodo recomendado para el ciclo de producción en general, pero el cual dependerá de la cantidad de animales sembrados, la temperatura y la cantidad de agua.

El modelo permite simular escenarios con IA y/o TCA variable, de acuerdo con la edad del pez (semanas) medida desde el inicio de la actividad piscícola, según valores promedios obtenidos de las tablas para el cálculo de consumo de alimento, así como de la biomasa a producir, dependiendo de la escala del proyecto productivo de piscicultura, todo sin necesidad de medir más parámetros que los necesarios.

Los resultados obtenidos muestran las ventajas de los modelos matemáticos, al permitir a través de su capacidad predictiva, estimar la dinámica de múltiples variables durante el tiempo de cosecha a pesar de los cambios en muchas de ellas, permitiendo establecer mediante ingeniería inversa, las condiciones iniciales que posibiliten optimizar la productividad, indistintamente del tipo de proyecto piscícola, que aminoren la afectación sobre el estado de los peces.



```

temperatura_sends18b20_lcd
#include <OneWire.h> //Se importan las librerias
#include <DallasTemperature.h>

#define Pin 8 //Se declara el pin donde se conectará la DATA
OneWire ourWire(Pin); //Se establece el pin declarado como bus para la comunicacion
DallasTemperature sensors(&ourWire); //Se instancia la libreria DallasTemperature

void setup()
{
  Serial.begin(9600);
  sensors.begin(); //Se inician los sensores
  pinMode(10,OUTPUT);
  pinMode(9,OUTPUT);
}

void loop() {
  sensors.requestTemperatures(); //Prepara el sensor para la lectura

  Serial.print(sensors.getTempCByIndex(0)); //Se lee e imprime la temperatura en grados Celsius
  Serial.println(" grados Centigrados");

  if (sensors.getTempCByIndex(0)<26)
  {
    digitalWrite(10,LOW);
    digitalWrite(9,LOW);
  }
  if (sensors.getTempCByIndex(0)>=27 && sensors.getTempCByIndex(0)< 29)
  {

```



Figura 5: Cuadro general de conexiones del sistema usando el software de SIEMENS junto al ARDUINO. **Fuente.** Elaboración propia.

Pese a que todavía quedan muchos detalles que incorporar en el modelo, en vista de que a la fecha no se dispone de los datos experimentales diarios de variables como el carbono, nitrógeno, entre otros, por lo que no se puede realizar una comparativa de estas gráficas, así como de los errores poco significativos obtenidos, teniendo en cuenta la gran variabilidad que existe, así como las diversas fuentes de error que impiden que el proceso no se describa al 100%; el nivel de precisión elevado obtenido en el estudio, deja ver la gran

capacidad de los modelos matemáticos, de poder representar lo que ocurre en procesos reales, como en el caso particular de la piscicultura.

5. AGRADECIMIENTOS

Este trabajo esta soportado por los aportes de los trabajos desarrollados por los estudiantes (A. Alonso, R. Porras, 2015), (B. Rincón, E. Caballero, 2017) además de las asignaturas de Señales y Sistemas, así como de la

asignatura de Sistemas de Control Analógico, de las Unidades Tecnológicas de Santander – UTS San Gil.

6. REFERENCIAS

- [1]. A. Alonso, R. Porras, e Y. Vargas, “Prototipo de un sistema automatizado para la crianza de peces en estanques artificiales”. Facultad de Ciencias Naturales e Ingenierías, Unidades Tecnológicas de Santander - UTS San Gil, 2015.
- [2]. A. Regalado, E. Peralta, and C. González. “Cómo hacer un modelo matemático”. Universidad del Mar, Campus Puerto Ángel, Instituto de Industrias - Instituto de Ecología. *Temas de Ciencia y Tecnología* vol. 12 No 35, págs. 9 – 18, 2008.
- [3]. A. Stigebrandt, J. Aure, A. Ervik, P.K. Hansen, “Regulating the local environmental impact of intensive marine fish farming III. A model for estimation of the holding capacity in the Modelling-Ongrowing fish Farm-Monitoring system”. *Aquaculture*. 234:239-261, 2004.
- [4]. Beveridge, M.C.M., “Piscicultura en jaulas y corrales. Modelos para calcular la capacidad de carga y las repercusiones en el ambiente”. *FAO Doc. Téc. Pesca*, (255): 100 p., 1986. [En línea]. Disponible en: <http://www.fao.org/DOCREP/005/AD021S/AD021S00.HTM>
- [5]. B. Rincón, E. Caballero, e Y. Vargas, “Estudio de la tecnología en instrumentación piscícola empleada para el muestreo de la calidad del agua, con el fin de poder minimizar el número de variables implícitas en su proceso de medición”. Facultad de Ciencias Naturales e Ingenierías, Unidades Tecnológicas de Santander - UTS San Gil, 2017.
- [6]. C.J. Cromey, K. Nickell, D. Black, “Modelling the deposition and biological effects of waste solids from marine cage farms”. *Aquaculture*. 214:211-239, 2002.
- [7]. D. Cuesta-Parra, C. Velazco-Rincón, J. Castro-Pardo, “Evaluación ambiental asociada a los vertimientos de aguas residuales generados por una empresa de curtiembres en la cuenca del río Aburrá,” *Rev. UIS Ing.*, vol. 17, no. 2, pp. 141-152, 2018. Doi: <https://doi.org/10.18273/revuin.v17n2-2018013>
- [8]. D. L. Bottom, D.J. Stouder, P.A. Bisson, R.J. Naiman, “To Till the water: a history of ideas in fisheries conservation. Pacific Salmon and Their Ecosystems: Status and Future Options”. Ed. Chapman Hall (New York). p. 569-597, 1997.
- [9]. D. Brigolin, R. Pastres, T.D. Nickell, C.J. Cromey, D.R. Aguilera, and P. Regnier, “Modelling the impact of aquaculture on early diagenetic processes in sea loch sediments”. *Marine Ecol. Progress Series*. 388:63-80, 2009.
- [10]. E. Mayer, H. Biomin, “Control de la calidad del agua de estanques para mejorar la producción de camarones y peces”. [PDF]. Disponible en: <https://cap.auburn.edu/blog/2012/05/control-de-la-calidad-del-agua-de-estanques-para-mejorar-la-produccion-de-camarones-y-peces/?lang=es>.
- [11]. E. García, I. Amaya, R. Correa, “Algoritmos de optimización en la estimación de propiedades termodinámicas en tiempo real durante el tratamiento térmico de materiales con microondas,” *Rev. UIS Ing.*, vol. 16, no. 2, pp. 129-140, 2017. Doi: <https://doi.org/10.18273/revuin.v16n2-2017012>
- [12]. O. Gelvéz-Arocha, J. Quiroga-Mendez, D. Barajas-Merchán, M. Gómez-Sarmiento, “Estudio experimental de las estrategias de control On-Off y control continuo en un sistema de refrigeración,” *Rev. UIS Ing.*, vol. 11, no. 1, pp. 73-82, 2012.
- [13]. H.M. Buyukcapar, A. ALP, “The carrying capacity and suitability of the menzelet reservoir (Kahramanmaras- Turkey) for trout culture in terms of water quality”. *J. Appl. Sci.* 6:2774-2778, 2006.
- [14]. J. Cano, J. A. Luna, and Ch. A. Rivera, “Automatización de un Invernadero de Pez Tilapia”. IPN, Escuela Superior de Ingeniería Mecánica y Eléctrica Unidad Culhuacán. México D.F, 2009.
- [15]. J. Riascos, D. Díaz, L. Beltrán, F. Gutiérrez. “Modelo Dinámico para Estimar la Capacidad de Carga de Cuerpos de Agua con Piscicultura”. *Revista U.D.C.A Actualidad & Divulgación Científica*. ISSN 0123-4226, Vol.15 No.1. Bogotá, 2012.
- [16]. N.C. Stickland, R.N. White, P.E. Mescall, A.R. Crook, and J.E. Thorpe. “The effect of temperature on myogenesis in embryonic development of the Atlantic salmon (*Salmo salar*, L.)” *Anat. Embryol.* 178:253-257, 1988.
- [17]. R. Núñez, O. Pinzón, “Controlador robusto basado en la técnica QFT para convertidores DC-DC buck - boost como regulador de voltaje en generadores fotovoltaicos,” *Rev. UIS Ing.*, vol. 17, no. 1, pp. 243-250, 2018. Doi: <https://doi.org/10.18273/revuin.v17n1-2018024>.

- [18]. P.J. Dillon, H.E. Evans, "A comparison of phosphorus retention in lakes determined from mass balance and sediment core calculations". *Water Res.* 27(4):659-668, 1993.
- [19]. R.H. Findlay, L. Watling, "Prediction of benthic impact for salmon net-pens based on the balance of benthic oxygen supply and demand". *Marine Ecol. Progress Series.* 155:147-157, 1997.
- [20]. S. Pulatsü, "The application of a phosphorus budget model estimating the carrying capacity of Kesikk. pr. Dam Lake). *Turk. J. Vet. Anim. Sci.* 27:1127- 1130, 2003.
- [21]. W. Casas, C. Vargas, "Capitulo 5. Modelos matemáticos de simulación de calidad del agua en Colombia. Principios y aplicaciones". [PDF]. Disponible en: <http://biblovirtual.minambiente.gov.co:3000/DOCS/MEMORIA/MMA-0013/MMA-0013-CAPITULO6.pdf>
- [22]. Magill, S.H.; Thetmeyer, H.; Cromey, C.J. "Settling velocity of fecal pellets of gilthead sea bream (*Sparus aurata* L.) and sea bass (*Dicentrarchus labrax*) and sensitivity analysis using measured data in deposition model". *Aquaculture.* 251:295- 305, 2006.
- [23]. Morales, V.V.; Morales, R. "Síntesis regional del desarrollo de la Acuicultura 1. América Latina y el Caribe. FAO Circular de Pesca No 1017/1, 2005.
- [24]. Stickney, R.R. "How did we get into this mess? Junk science vs. real science". *World Aquaculture.* 34:71, 2003.
- [25]. Vollenweider, R.A. "The scientific basis of lake and stream eutrophication with particular reference to phosphorus and nitrogen as eutrophication factors". *Tech. Rep. OECD, Paris, DAS/CSI 68.* 27:1-182, 1968.
- [26]. Vallentyne, J.R. "The algal bowl lakes and man". *Dep. Environ. Fish. Mar. Serv., Ottawa. Misc. Publ.* 22. 186p. 1974.
- [27]. Sonzogni, W.C.; Chapra, S.C.; Armstrong, D.E.; Logan, T.J. "Bioavailability of phosphorus inputs to lakes". *J. Environ. Qual.* 11:555-562, 1982.
- [28]. Canosa, A.; López, L.; Morales, D.; Martínez, P. "Línea Base Microbiológica para Ajuste del POPA (Plan de Ordenamiento Pesquero y acuícola) del Embalse de Betania. Informe Técnico. Instituto Colombiano de Desarrollo Rural Integral (Colombia). [PDF]. Disponible en: <http://www.huila.gov.co/documentos/P/POPABetaniaTeto.pdf>, 2008.
- [29]. Kiely, G. "Fundamentos, Entornos Tecnologías y Sistemas de Gestión", Ingeniería Ambiental. McGrawHill, 1999.
- [30]. Jover Cerdá, M. "Estimación del crecimiento, tasa de alimentación y Producción de desechos en piscicultura mediante un modelo Bioenergético". Dpto. Ciencia Animal. Laboratorio de Acuicultura, Universidad Politécnica de Valencia. [PDF]. Disponible en: [file:///C:/Users/usuario/Downloads/70-120-1-SM%20\(1\).pdf](file:///C:/Users/usuario/Downloads/70-120-1-SM%20(1).pdf)
- [31]. Larsen, D.P.; Mercier, Y.H.T. "Phosphorus retention capacity of lakes". *J. Fish. Res. Board Can.* 33(8):1742-1750, 1976.
- [32]. E. Mayer, H. Biomin, "Control de la calidad del agua de estanques para mejorar la producción de camarones y peces". [En línea]. Disponible en: <https://cap.auburn.edu/blog/2012/05/control-de-la-calidad-del-agua-de-estanques-para-mejorar-la-produccion-de-camarones-y-peces/?lang=es>