Growth and Climate Model for Meñaka Greenhouse

HortiMED Report

Deyviss Jesús Oroya-Villalta¹

 $^1 {\it Universidad \ de \ Deusto, \ Avenida \ de \ las \ Universidades \ 24, \ 48007 \ Bilbao, \ Basque \ Country, \ Spain}$

April 23, 2021

Contents

1	Introduction	2						
2	Data Description							
	2.1 Available data							
	2.2 Análisis estadístico de las bases de datos							
	2.3 Conclusion	4						
3	External Climate Variables prediction	9						
4	Inndoor Climate Model	10						
	4.1 Inner temperature Modelling	10						
	4.1.1 Modelos							
A	Parameters	15						

Introduction

El invernadero en cuestión es se trata de un invernadero comercial que cuenta con un sistema de toma de medidas climáticas. Además la produción de kilos de tomates es contabilizado.

Data Description

Con el fin del modelado del sistema completo del invernadero describiremos las bases de datos disponbiles de este. Como veremos tenemos una gran cantidad de información en las variables de clima, mientras que las medidas crecimiento de la plantación se reduce a la producción del fruto. Además procederemos a explicar un pre-procesado preliminar que podemos realizar sin necesidad de tener en cuenta los modelos de clima, ni de crecimientos. Este constará de un eliminación de ruido y una pre selección de variables con información relevante

2.1 Available data

El invernadero cosnta de un sistema de captura de datos llamado sysclima, enfocado en las variables climáticas, a continuación la describiremos la base de datos capturado por sysclima.

Dataset 2.1.1 (SysClima). Serie temporal de variables climáticas con una frecuencia de muestreo de aproximadamente 2 minutos. Además de las variables de clima esta base de datos contiene información sobre el estado de la pantalla de sombreo y del porcentaje de apertura de las ventanas, variables que podemos considerar como variables manipulables. Mostramos una descripción detallada de las variables en la tabla 2.2 y una representación gráfica en la Figura 2.1.

Estos datos en bruto contienen muchas variables que son dependientes debido a que el sistema sysclima los computa. Es decir, existen variables como por ejemplo la temperatura de rocío (Troco) que son calculados a partir de una formula utilizada por el sistema. Removeremos este tipo de variables dado que estamos interesados en encontrar las correlaciones entre las medidas independientes. Por otra parte, tambien removeremos variables cuyo valor sea constante, dado que no aporta información relevante. Siguiendo estos pasos obtenemos la siguiente base de datos:

Dataset 2.1.2 (SysClima Compact). Serie Temporal copia del Dataset 2.1.1 considernado un menor número de variables. En la Figura 2.2 se puede ver una representación gráfica de sus variables, mientras que en la Tabla

Aunque esta es una base de datos con una buena resolución, esta contiene ventanas temporales sin datos de longitud aproximada de varias semanas. Aunque para el modelado de la temperatura interior, este nos es un problema; el modelado del crecimiento de la plantación depende fuertemente las condiciones climaticas en ventanas de tiempo del orden de meses. La falta de datos en la base

de datos 2.1.1 nos imposibilita el uso de modelos mecanísticos para la predicción de la producción. Es por ello que hemos recogido los datos meteorológicos de la estación más cercana con registros históricos, que a continuación describiremos.

Dataset 2.1.3 (Meteorologic Station of Derio - Euskalmet). Serie temporal de variables climática de la estación meteorológica de Derio, desde 2016 hasta 2020. Utilizaremos esta base de datos de clima con el fin de complementar las regiones sin medidas de la base de datos 2.1.1.

Esta base de datos contiene información de la temperatura sin grandes ventanas vacias, sin embargo existe una ausencia de datos de radiación en el intervalo XXXX-YYYY.

Por otro lado, como hemos mencionado anteriormente el único registro claro con respecto al crecimiento de la plantación la masa de fruto recogido. Este registro se encuentra en la siguiente base de datos.

Dataset 2.1.4 (Tomatoes Production). Serie temporal de masa de tomates producidos con una frecuencia de muestreo aproximada diaria. Estos datos son recogidos manualmente por el personal del invernadero.

2.2 Análisis estadístico de las bases de datos

2.3 Conclusion

Name	Units	Description	
Time Stamp	-	-	
Var2	-	Sección de invernadero	
Text	$^{\circ}C$	Temperatura exterior	
HRExt	%	Humedad relativa Exterior	
RadExt	W/m^2	Radiación Exterior	
Vviento	km/s	Wind Velocity	
DireccinViento	0	Dirección del Viento	
RadAcumExt	W/m^2	Radiación Acumulada diaria Exterior	
AlarmaLluvia	-	Alarma de Viento	
AlarmaVto	-	Alarma de Lluvia	
Tinv	$^{\circ}C$	Temperatura interior	
Troco	$^{\circ}C$	Temperatura de Rocio	
RadInt	W/m^2	Radiación Interior	
xDemPant1	%	Demanda de Pantalla de Sombreo	
xEstadoPant1	%	Estado de Pantalla de Sombreo	
TVentilacin	$^{\circ}C$	Temperatura de Ventilación	
EstadoCenitalE	%	Porcentaje de apertura Cenital Este	
EstadoCenitalO	%	Porcentaje de apertura Cenital Oeste	
EstadoLateralE	%	Porcentaje de apertura Lateral Este	
MaxHR	%	Maxima Humedad Relativa	
MinHR	%	Mínima Humedad Relativa	
DeltaX	g/m^3		
DeltaT	$^{\circ}C$		
DPV	mbar	Déficit de Presión de Vapor	
HRInt	%	Humedad relativa Interior	
Ventiladores2Activo		-	
Aerotermo1Activo		-	
Sonda1		-	
Sonda2		-	
Sonda3		-	
Sonda5		-	
Sonda6		-	

Table 2.1: Variables of dataset 2.1.1

Name	Units	Description	
Time Stamp	-		
Text	$^{\circ}C$	Temperatura exterior	
RadExt	W/m^2	Radiación Exterior	
Vviento	km/s	Wind Velocity	
DireccinViento	0	Dirección del Viento	
Tinv	$^{\circ}C$	Temperatura interior	
RadInt	W/m^2	Radiación Interior	
xEstadoPant1	%	Estado de Pantalla de Sombreo	
EstadoCenitalE	%	Porcentaje de apertura Cenital Este	
EstadoCenital0	%	Porcentaje de apertura Cenital Oeste	
EstadoLateralE	%	Porcentaje de apertura Lateral Este	
HRInt	%	Humedad Relativa Interior	

Table 2.2: Variables of dataset 2.1.1

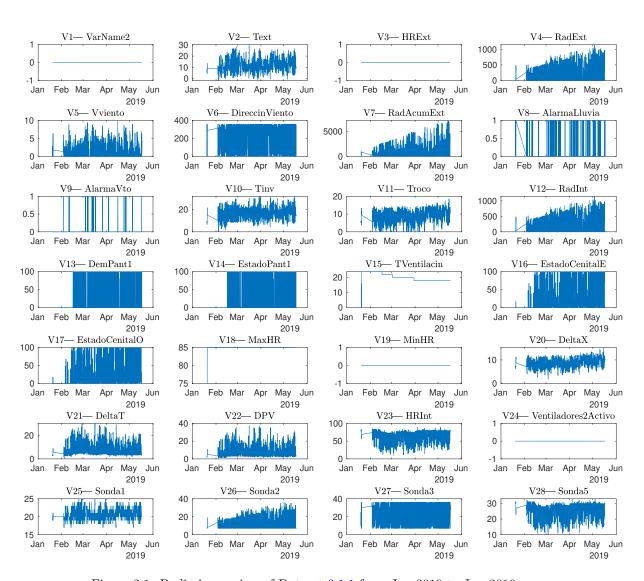


Figure 2.1: Preliminary view of Dataset 2.1.1 from Jan-2019 to Jun-2019

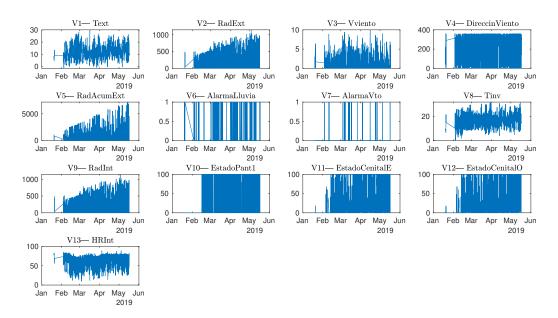


Figure 2.2: Selection of variables

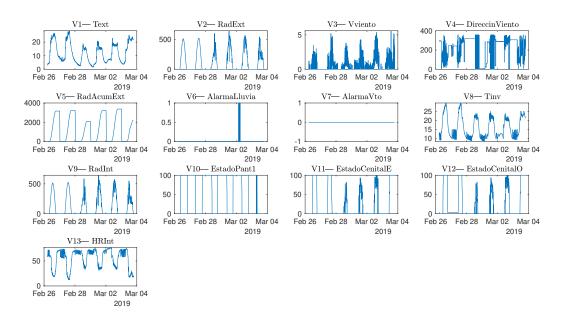


Figure 2.3: Selection of variables - zoom

External Climate Variables prediction

Inndoor Climate Model

4.1 Inner temperature Modelling

En este sección solo consideraremos la temperatura interior x_T como variable de estado.

$$Q = Q_{ext} + Q_{heater} + Q_{radiation} (4.1)$$

Capacidad calorífica

$$C_d = \lim_{\Delta T \to \infty} \frac{Q}{\Delta T} \tag{4.2}$$

La transferencia de la temperatura de un medio es muy proceso muy conocido estudidas en el siglo XVII. Esta variación de la temperatura puede provenir de tres tipos de fuentes. Estas son mediante convección, conducción y radiación. Las fuentes puede afectar al estado del sistema mediante:

- 1. Heat Sources: Añadiendo fuentes de energía. Debido a la conservación de la energía.
 - (a) Conduction Sources: Transmisión de calor por contacto sin transferencia de materia.
 - (b) Convection Sources: Transmisión de calor por contato con transferencia de materia. En nuestro caso el Heater u_T y la temperatura exterior f_T .
 - (c) Radiation Sources: Transmisión de calor por ondas electromagneticas. En nuestro caso la radiación exterior f_r .
- 2. Perturbation: Alteración en la menera en la que se conduce la temperatura:
 - (a) Conduction Perturbation: Transmisión de calor por contacto sin transferencia de materia.
 - (b) Convection Perturbation: u_w : Windows.
 - (c) Radiation Perturbation: u_r : Shade screens

De esta manera, podemos entender la naturaleza de nuestas fuentes controladas y no controladas. Además de ciertas restricciones que deben cumplir la variación de las fuentes. Por ejemplo, la variación de las perturbaciones nunca debe generar energía sino favorecer o mitigar su transmición.

Por el contrario las fuentes de calor podrían afectar la manera en la que el sistema intercambia temperatura, es decir que la capacidad calorífica de los disitnos elementos pueda depender de la temperatura, sin embargo obviaremos este efecto por simplificidad

4.1.1 Modelos

Cooling Newton law with external sources

Model 4.1.1: Cooling Newton law with external sources

Consider the following variables:

Type	Dim	Name	Notation	Units
States	$oldsymbol{x} \in \mathbb{R}$	Inner Temperature	x_T	K
Sources	$oldsymbol{f} \in \mathbb{R}^2$	Exterior Temperature Exterior Radiation	$f_T \ f_r$	$K W/m^2$
Controls	$oldsymbol{u} \in \mathbb{R}$	Heater	u_T	W

Given a exterior temperature f_T , the inner temperature of greenhouse x_T can be determined by following ordinally differential equation:

$$\frac{dx_T(t)}{dt} = -\underbrace{c_d[x_T(t) - f_T(t)]}_{\text{Newton law}} + 3.6e3 \left[\underbrace{\left(\frac{u_T(t)}{c_H}\right)}_{\text{Heater Term}} + \underbrace{\left(\frac{f_r(t)}{c_R}\right)}_{\text{Radiation Term}} \right]$$
(4.3)

Parámetros a estimar

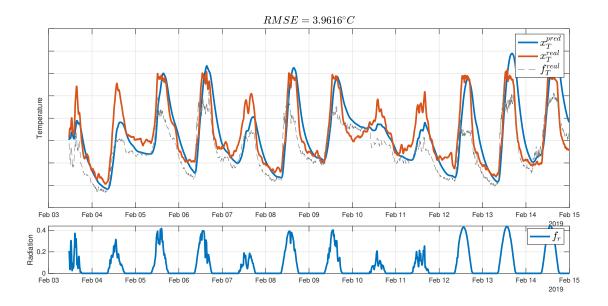
- 1. $c_d(h^{-1})$: Coeficiente de difusión del invernadero.
- 2. $c_H(JK^{-1})$: Capacidad calorífica del invernadero debido a las calderas.
- 3. $c_R(JK^{-1}m^{-2})$: Capacidad calorífica del invernadero por unidad de superficie debido a la radiación.

Ajustamos este modelo con la Trayectoria ??. Suponiendo que esta trayectoria tiene una señal de heater $u_T(t) = 0$, podemos simplificar la formula (4.3):

$$\frac{dx_T(t)}{dt} = -c_d[x_T(t) - f_T(t)] + 3.6e3\left(\frac{f_T(t)}{c_R}\right)$$
(4.4)

Entonces para $t \in \{t_1, t_2, \dots, t_T\}$

$$\frac{dx_T(t)}{dt} = \begin{bmatrix} -(x_T(t) - f_T(t)) & 3.6e3f_r(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_d \\ (1/c_R) \end{bmatrix}$$
(4.5)



De manera que tenemos podemos formular una ecuación matricial

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \frac{dx_T}{dt}(t_1) \\ \frac{dx_T}{dt}(t_2) \\ \frac{dx_T}{dt}(t_3) \\ \dots \end{bmatrix}}_{\mathbf{dX}} = \underbrace{\begin{bmatrix} -(x_T(t_1) - f_T(t_1)) & 3.6e3f_r(t_1) \\ -(x_T(t_2) - f_T(t_2)) & 3.6e3f_r(t_2) \\ -(x_T(t_3) - f_T(t_3)) & 3.6e3f_r(t_3) \end{bmatrix}}_{G} \begin{bmatrix} c_d \\ (1/c_R) \end{bmatrix}$$
(4.6)

Entonces

$$\begin{bmatrix} c_d \\ (1/c_R) \end{bmatrix} = \mathbf{G}^{-1} d\mathbf{X}$$
 (4.7)

Donde G^{-1} es la pseudo-inversa de Penrose.

Hemos obtenido $c_d(h^{-1}) = 0.0054$, $c_R(JK^{-1}m^{-2}) = 1.5519e + 04$. Obteniendo $RMSE \approx 4^{\circ}C$. Además, suponiendo que el modelo obtenido es capaz de reproducir el comportamiento del invernadero podemos obtener una señal de heater asociada a la Trayectoria ??.

Newton Law & external sources with variable convection diffusion

Presentamos una manera huerística del efecto de las ventanas en la temperatura interior.

Model 4.1.2: Newton Law & external sources with variable convection diffusion

$$\frac{dx_T(t)}{dt} = -\underbrace{c_d(u_w(t))}_{\text{Windows}} [x_T(t) - f_T(t)] + \left[\frac{3.6 \times 10^3}{c_H}\right] u_T(t) + \left[\frac{3.6 \times 10^3}{c_R}\right] f_T(t) \tag{4.8}$$

Donde:

$$c_d(u_w) = c_d^{min} + (c_d^{max} - c_d^{min}) \frac{u_w}{100}$$
(4.9)

Parámetros a estimar

- 1. $c_d^{min}(h^{-1})$: Coeficiente de difusión del invernadero debido a las calderas con las ventanas cerradas.
- 2. $c_d^{max}(h^{-1})$: Coeficiente de difusión del invernadero debido a las calderas con las ventanas abiertas.
- 3. $c_R(JK^{-1}m^{-2})$: Capacidad calorífica del invernadero por unidad de superficie debido a la radiación.

Model 4.1.3: Modelo híbrido

$$\frac{dx_T(t)}{dt} = c_{\omega_d}(.)[x_T(t) - f_T(t)] + c_{\omega_f}(.)$$
(4.10)

Donde los parámetros de difusión y el término de fuentes son aproximados por percpetrones multicapa.

$$c_{\omega_d} = c_{\omega_d}(u_w, f_H) \tag{4.11}$$

$$c_{\omega_f} = c_{\omega_f}(u_T, u_r, f_r) \tag{4.12}$$

Model 4.1.4: NARX

Consideramos las siguiente variables:

Type	Set	Name	Notation	Units
	$oldsymbol{x} \in \mathbb{R}^3$	Inner Temperature	x_T	K
States		Inner Radiation	x_r	W/m^2
		Inner Relative Humidity	x_h	%
	$oldsymbol{f} \in \mathbb{R}^4$	Exterior Temperature	f_T	K
Sources		Exterior Radiation	f_r	W/m^2
Sources		Exterior Relative Humidity	f_h	%
		Wind Velocity	f_w	Km/h
	$oldsymbol{u} \in \mathbb{R}^3$	Heater	u_T	W
Controls		Windows	u_w	%
		Shade screens	u_r	%

Let Δt , we can define a NARX model of oder 1:

$$\boldsymbol{x}(t+\Delta t) = c_{\omega_d} \left[\boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{u}(t), \boldsymbol{f}(t), \boldsymbol{x}(t-\Delta t), \boldsymbol{u}(t-\Delta t), \boldsymbol{f}(t-\Delta t) \right]$$
(4.13)

Model 4.1.5: ANN

Consideramos las siguiente variables:

Type	Set	Name	Notation	Units
	$oldsymbol{x} \in \mathbb{R}^3$	Inner Temperature	x_T	K
States		Inner Radiation	x_r	W/m^2
		Inner Relative Humidity	x_h	%
		Exterior Temperature	f_T	K
Sources	$oldsymbol{f} \in \mathbb{R}^4$	Exterior Radiation	f_r	W/m^2
Sources	$J \in \mathbb{R}$	Exterior Relative Humidity	f_h	%
		Wind Velocity	f_w	Km/h
		Heater	u_T	W
Controls	$oldsymbol{u} \in \mathbb{R}^3$	Windows	u_w	%
		Shade screens	u_r	%

Let Δt , we can define a NARX model of oder 1:

$$\boldsymbol{x}(t + \Delta t) = c_{\omega_d}(\boldsymbol{u}(t), \boldsymbol{f}(t))$$
(4.14)

${\bf Appendix}~{\bf A}$

Parameters

Name	Value	Units
c_1	2.82	m^{-2}
c_2	74.66	-

Table A.1: Parámetros tomados de [Martínez-Ruiz et al., 2019]

Bibliography

[Martínez-Ruiz et al., 2019] Martínez-Ruiz, A., López-Cruz, I. L., Ruiz-García, A., Pineda-Pineda, J., and Prado-Hernández, J. V. (2019). HortSyst: A dynamic model to predict growth, nitrogen uptake, and transpiration of greenhouse tomatoes. *Chilean Journal of Agricultural Research*, 79(1):89–102.