

**Изследване на ефектите на репелент срещу  
комари в малариен модел на Ross-Macdonald  
с две местообитания**

**изготвил: Калоян Стоилов**

**ръководител: Петър Рашков**

Дипломна работа за образователна степен  
магистър



Факултет по математика и информатика  
Софийски Университет "Свети Климент Охридски"  
1 април 2025 г.

# Съдържание

<b>I</b>	<b>Въведение</b>	<b>1</b>
I.1	Малария . . . . .	1
I.2	SIS модел на Ross-Macdonald . . . . .	1
I.3	Репродукционно число $\mathcal{R}_0$ . . . . .	3
I.4	Кооперативни(квазимонотонни) системи . . . . .	3
I.5	Модел на Ross-Macdonald с мобилност . . . . .	5
I.6	Модел на Ross-Macdonald с използване на репелент . . . . .	6
<b>II</b>	<b>Модел на Ross-Macdonald с две местообитания и репелент</b>	<b>7</b>
<b>III</b>	<b>Съществуване на решение и основни свойства</b>	<b>9</b>
III.1	Съществуване на решение . . . . .	9
III.2	Ограниченост на решението . . . . .	10
III.3	Кооперативност (квазимонотонност) . . . . .	11
III.4	Неразложимост . . . . .	12
III.5	Силна вдлъбнатост . . . . .	12
III.6	Неподвижни точки . . . . .	13
<b>IV</b>	<b>Ядро на слаба инвариантност</b>	<b>14</b>
IV.1	Случаи без употреба и с максимална употреба на репелент . . . . .	14
IV.2	Система на Marchaud/Peano . . . . .	14
IV.2.1	Линейно нарастване . . . . .	14
<b>V</b>	<b>Вариационна задача на Хамилтон-Якоби-Белман</b>	<b>16</b>
<b>VI</b>	<b>Числено приближение на ядрото на допустимост</b>	<b>17</b>
VI.1	Еквивалентна задача . . . . .	17
VI.2	WENO . . . . .	17
VI.3	Дискретизация по времето . . . . .	17
VI.4	Симулация . . . . .	17
	<b>Литература</b>	<b>18</b>

# I Въведение

## I.1 Малария

Разглеждат се само женските комари в популацията, понеже те са хапещите. Комарите нямат имунна система и не оздравяват от маларийния плазмодий, откъдето заразени комари се отстраняват от популацията само чрез смъртност.

## I.2 SIS модел на Ross-Macdonald

Основни факти за живота на Ronald Ross може да намерим в [1]. Ronald Ross е роден в Индия през 1857 г. Израства там, след което получава медицинско образование в Англия през 1888 г., а после започва изследване на маларията. През 1897 г. извършва експерименти върху птици. Намирайки паразита в слюнчестите жлези на комари от рода *Anopheles*, доказва, че маларията се предава чрез тяхното ухапване. След кратко завръщане за преподаване в Англия, обикаля по много места с цел лансиране борбата срещу комарите. Идеята, че намаляването на популацията комари би могло да премахне маларията, била посрещната с недоверие. През 1902 г. става носител на Нобеловата награда за физиология или медицина. Понеже през младините си изучава в свободното си време математика, решава да създаде модел през 1910 г. в книгата "The Prevention of Malaria". Модела изгражда на базата на две диференциални уравнения.

Фигура 1: Dr George Macdonald, 1903-1967



Фигура 2: Sir Ronald Ross, 1857-1932



Моделът прави следните допускания, които се пренасят и в неговите усложнения:

1. Човешката популация и популацията комари е постоянна.
2. Хората и комарите са разпределени равномерно в средата.
3. Смъртността от заразата се пренебрегва, както при хората, така и при комарите.
4. Веднъж заразени, комарите не се възстановяват.
5. Само податливи се заразяват.

6. Хората не придобиват никакъв имунитет.

$X(t)$  е броя заразени с малария хора в момент  $t$ .  $Y(t)$  е броя заразени с малария комари в момент  $t$ .  $N$  е човешката популация.  $M$  е популацията от комари.  $\gamma$  е скоростта на оздравяване на хората.  $\mu$  е скоростта на смъртност на комарите.  $b$  е честотата на ухапване на комарите за единица време.  $\beta_{vh}$  е константна вероятност за заразяване на здрав човек с патогена, когато бъде ухапан от заразен комар, а  $\beta_{hv}$  е константна вероятност за заразяване на здрав комар с патогена, когато ухапе заразен човек.

За интервал  $\delta t$ , заразените хора ще се получат, като се вземат всички ухапвания на заразени комари за периода и се умножат по вероятността да са по незаразен човек, както и да се предаде патогена, т.е.  $\beta_{vh}bY(t)\frac{N-X(t)}{N}\delta t$ , а оздравелите заразени ще са  $\gamma X(t)\delta t$ , откъдето  $\delta X(t) = \beta_{vh}bY(t)\frac{N-X(t)}{N}\delta t - \gamma X(t)\delta t$ . За този интервал пък заразените комари ще се получат, като се вземат всички ухапвания от незаразени комари и се умножат по вероятността да са по заразен човек, както и да се предаде патогена, т.е.  $\beta_{hv}b(M-Y(t))\frac{X(t)}{N}\delta t$ , а от тях ще умрат  $\mu Y(t)\delta t$ , откъдето  $\delta Y(t) = \beta_{hv}b(M-Y(t))\frac{X(t)}{N}\delta t - \mu Y(t)\delta t$ . След деление на  $\delta t$  и граничен преход се достига до следния модел:

$$(1) \quad \begin{aligned} \dot{X}(t) &= \beta_{vh}b\frac{N-X(t)}{N}Y(t) - \gamma X(t) \\ \dot{Y}(t) &= \beta_{hv}b\frac{X(t)}{N}(M-Y(t)) - \mu Y(t) \end{aligned}$$

Изследвайки системата, веднага забелязва че една равновесна точка е  $(0,0)$ , а открива, че еднемична е:

$$E^* = (X^*, Y^*) = \left( N \frac{1 - \frac{\gamma\mu N}{b^2\beta_{vh}\beta_{hv}M}}{1 + \frac{\gamma N}{b\beta_{vh}M}}, M \frac{1 - \frac{\gamma\mu N}{b^2\beta_{vh}\beta_{hv}M}}{1 + \frac{\mu}{b\beta_{hv}}} \right)$$

$$(2) \quad M > M^* = \frac{\gamma\mu N}{b^2\beta_{vh}\beta_{hv}}$$

Така Ross показва, че не е необходимо да бъдат изтребени всички комари, за да се изкорени маларията, а само броят им да се сведе под  $M^*$ .

Прави заключението, че

As a matter of fact all epidemiology, concerned as it is with the variation of disease from time to time or from place to place, must be considered mathematically, however many variables are implicated, if it is to be considered scientifically at all. To say that a disease depends upon certain factors is not to say much, until we can also form an estimate as to how largely each factor influences the whole result. And the mathematical method of treatment is really nothing but the application of careful reasoning to the problems at issue.

През следващата година публикува второ издание на "The Prevention of Malaria" и бива произведен в рицар. Ross починава през 1932 г.

В модела на Ross не се взима предвид явно факта, че не всеки заразен комар е заразен, това неявно участва в  $\beta_{vh}$ .  $\tau$  е инкубационният период на комарите. Така математическото очакване заразен комар да е станал заразен може да се изрази като  $e^{-\frac{\tau}{\text{ср. продължителност на живот}}}$ . Но средната продължителност на живот на комарите е точно  $\frac{1}{\mu}$ , откъдето  $e^{-\mu\tau}Y$  е броя заразени комари. Така можеше да разложим  $\beta_{vh} = \tilde{\beta}_{vh}e^{-\mu\tau}$ , където  $\tilde{\beta}_{vh}$  е същинската вероятност за заразяване на човек от комар. Това е направено в някои от по-нататъшните модели.

**ДА СЕ НАПИШЕ НЕЩО ЗА Macdonald**

### I.3 Репродукционно число $\mathcal{R}_0$

Оказва се, че в най-различни модели за разпространение на заразни болести има важен параметър  $\mathcal{R}_0$ , наричан репродукционно число, който носи смисъла на брой вторични случаи на заразата, причинени от един първичен. За да може болестта да има ендемично състояние, то е необходимо  $\mathcal{R}_0 > 1$ , иначе броят заразени веднага щеше да намалее и съответно нямаше да има равновесна точка, различна от  $\mathbf{0}$ .

За модела на Ross, репродукционното число може да бъде изведено лесно. Човек остава заразен (както и заразен) средно  $\frac{1}{\gamma}$  време, а пък за единица време средно получава  $\beta_{hv} b \frac{M}{N}$  ухапвания от комар, които предават патогена. Комар остава заразен за средно  $\frac{1}{\mu}$  време и хапе предавайки болестта  $\beta_{vh} b$  пъти. Оттук достигахме до:

$$(3) \quad \mathcal{R}_0 = \frac{1}{\gamma} \times \beta_{hv} b \frac{M}{N} \times \frac{1}{\mu} \times \beta_{vh} b = \frac{b^2 \beta_{vh} \beta_{hv} M}{\gamma \mu N}$$

Но от тази оценка веднага получаваме, че:

$$(4) \quad \mathcal{R}_0 > 1 \iff M > M^* = \frac{\gamma \mu N}{b^2 \beta_{vh} \beta_{hv}}$$

Но това е точно оценката на Ross 2.

За по-сложни модели може да се дефинира сходна константа, като ще подходим като van den Driessche в [4]. Нека имаме групи от заразени  $\mathbf{z}$  и  $\dot{\mathbf{z}} = \mathbf{G}\mathbf{z} = \mathcal{F}(\mathbf{z}) - \mathcal{V}(\mathbf{z})$ , където  $\mathcal{F}$  определя новите заразени, а  $\mathcal{V}(\mathbf{z}) = \mathcal{V}^-(\mathbf{z}) - \mathcal{V}^+(\mathbf{z})$  е мобилността, която сме разделили на прииждащи и заминащи за съответните групи.

**Дефиниция I.1** (М-матрица).  $A = (a_{ij})$  е М-матрица, ако  $a_{ij} \leq 0, i \neq j$  и собствените ѝ стойности имат неотрицателни реални части.

**Теорема I.1.** При изпълнени следните условия:

1.  $\mathbf{z} \geq \mathbf{0} \implies \mathcal{V}(\mathbf{z}) \geq 0, \mathcal{V}^+(\mathbf{z}) \geq 0, \mathcal{V}^-(\mathbf{z}) \geq 0$
2.  $z_i = 0 \implies \mathcal{V}_i^- = 0$
3.  $\mathcal{F}(\mathbf{0}) = \mathbf{0}, \mathcal{V}(\mathbf{0}) = \mathbf{0}$
4. Всички собствени стойности на  $-\mathcal{D}\mathcal{V}(\mathbf{0})$  са с отрицателна реална част

в сила за репродукционното число е  $\mathcal{R}_0 = \rho(FV^{-1})$ , където  $\rho$  е спектралния радиус, а  $F = \mathcal{D}\mathcal{F}(\mathbf{0}), V = \mathcal{D}\mathcal{V}(\mathbf{0})$ , където  $F \geq \mathcal{O}$ , а  $V$  е несингулярна М-матрица.

Допълнително,  $\mathbf{0}$  е локално асимптотично устойчива, ако  $\mathcal{R}_0 < 1$  и неустойчива, ако  $\mathcal{R}_0 > 1$ .

$F_{ij}$  е скоростта, с която индивид от група  $j$  заразява индивиди от група  $i$ , а  $V_{jk}^{-1}$  е средната продължителност на пребиваване на индивид от група  $k$  сред индивидите от група  $j$ , съответно  $(FV^{-1})_{ik}$  са средния брой новозаразени от  $i$  заради индивид от  $k$ .

### I.4 Кооперативни(квазимонотонни) системи

Накратко ще се представят основите на кооперативните системи по учебник на Capasso [2].

**Дефиниция I.2** (Съкратено означение).  $\mathbb{H} = \mathbb{R}_+^n$

**Дефиниция I.3** ( $\leq$ -сравнение на вектори). Нека са дадени два вектора  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{v} = (v_1, \dots, v_n)$ ,  $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_n)$ . Дефинираме релацията  $\leq$  в  $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$  като:

$$\mathbf{v} \leq \mathbf{w} \iff \forall i \in \{1, n\} (v_i = w_i)$$

Нека е дадена динамичната система:

$$(5) \quad \dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(t, \mathbf{x}), \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{f} \in C^1(J \times \mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n), J \subset \mathbb{R} \text{ е интервал}$$

**Дефиниция I.4** (Кооперативна система). Системата 5 е кооперативна (или още квазимонотонна), ако

$$(6) \quad \forall t \in J \forall \mathbf{x} \in \mathbb{H} \forall i, j \in \{1, n\} \left( i \neq j \implies \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \geq 0 \right)$$

С прости думи, кооперативните системи са динамични системи, при които променлива не може да доведе до понижаване на стойността на друга променлива. Името кооперативна произлиза от моделите за кооперативни междувидови отношения.

**Дефиниция I.5** (Квазимонотонна матрица). Матрица  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  е квазимонотонна, ако

$$\forall i, j \in \{1, n\} (i \neq j \implies a_{ij} \geq 0)$$

**Теорема I.2.** Ако  $A$  е квазимонотонна, то винаги има доминантна реална собствена стойност  $\mu$ , на която съответства неотрицателен собствен вектор.

**Дефиниция I.6** ((Не-)разложима матрица). Матрицата  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  е разложима, ако съществува пермутационна матрица  $P$ , с която:

$$PAP^T = \begin{pmatrix} B & C \\ \mathcal{O} & D \end{pmatrix}, \quad B, D - \text{квадратни}$$

Матрици, които не са разложими се наричат неразложими.

**Теорема I.3** (Perron-Frobenius). Ако  $A$  е неразложима, то доминантната ѝ собствена стойност  $\mu$  е проста и на нея отговаря положителен собствен вектор  $\mathbf{v} \in \mathbb{H}$ .

**Теорема I.4.** Ако 5 е линейна (т.е.  $\dot{\mathbf{x}} = A\mathbf{x}$ ,  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ) система, то  $\mathbb{H}$  е инвариантно. Допълнително, ако  $A$  е неразложима, то за кое да е  $t > 0$  решението е във  $\text{int}\mathbb{H}$ , стига началното решение да е ненулево, т.е.  $\mathbf{x}_0 \neq \mathbf{0}$ .

Всъщност тук видяхме причината кооперативните системи да се наричат квазимонотонни - линейните кооперативни системи са тези с квазимонотонни матрици.

**Дефиниция I.7** (Съкратено означение). Нека  $X, Y \subseteq \mathbb{R}^n$ . Дефинираме релацията  $\leq$  в  $\{X \rightarrow Y\}^2$  по следния начин:

$$\mathbf{f} \leq \mathbf{g} \iff \forall \mathbf{x} \in X (\mathbf{f}(\mathbf{x}) \leq \mathbf{g}(\mathbf{x}))$$

**Теорема I.5** (Сравнение на решения). Нека  $\mathbf{f}, \mathbf{g} \in C^1(\text{int}\mathbb{H}, \mathbb{R}^n)$  са такива, че системите  $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ ,  $\dot{\mathbf{y}} = \mathbf{g}(\mathbf{y})$  са кооперативни,  $\mathbf{f} \leq \mathbf{g}$  и  $\mathbf{x}_0 \leq \mathbf{y}_0$ . Тогава  $\forall t > 0 (\mathbf{x}(t) \leq \mathbf{y}(t))$ .

**Дефиниция I.8** ((Не-)разложима система). Система 5 се нарича (не-)разложима, ако Якобианът на дясната страна  $\mathbf{DF}$  във всяка точка е (не-)разложим.

**Дефиниция I.9** (Силно вдлъбната система). Система 5 е силно вдлъбната, ако:

$$\mathbf{0} < \mathbf{x}_1 < \mathbf{x}_2 \implies \mathbf{DF}(\mathbf{x}_2) < \mathbf{DF}(\mathbf{x}_1)$$

## I.5 Модел на Ross-Macdonald с мобилност

Разглежда се леко опростена форма на модела, предложен от Bichara [3]. Дадени са  $m$  местообитания с популации на комари и  $n$  популации с хора, като всяка от тях е с постоянен размер. Всяка от популациите си има своите съответни  $\mu_j$  смъртности (комари) и  $\gamma_i$  скорости на оздравяване (хора). Комарите се приема, че не мигрират (което е разумно предположение с оглед **ЦИТАТ ДВИЖЕНИЕ КОМАРИ!!!**). Предполага се, че индивидите от всяка от популациите хора, пребивават в местообитанията на комарите за  $p_{ij}$  част от времето,  $\sum_{j=1}^m p_{ij} = 1$ . Нека с  $X_i(t)$  бележим броя заразени хора, а с  $Y_j(t)$  - заразени комари. При направените допускания, в момент  $t$ , в местообитание  $j$  съотношението на заразени към всички хора е:

$$(7) \quad \frac{\sum_{i=1}^n p_{ij} X_i(t)}{\sum_{i=1}^n p_{ij} N_i}$$

Ако  $b_j$  е броят на ухапвания за човек за единица време,  $a_j$  са ухапванията за комар за единица време, то като представим по два начина броя ухапвания в местообитание  $j$ :

$$(8) \quad a_j M_j = b_j \sum_{i=1}^n p_{ij} N_i \iff b_j = \frac{a_j M_j}{\sum_{i=1}^n p_{ij} N_i}$$

Модел за разпространението на заразата е следния:

1. В момент  $t$  заразените хора  $X_i$  се увеличават от ухапване на незаразен човек от  $i$  заразени комари в различните местообитания  $j$ , а намаляват пропорционално на броя си с коефициента на оздравяване. Заразяването моделираме по закона за масите, като коефициентът за съответните местообитания ще бъде  $b_j$ . Тогава може да се изрази  $\dot{X}_i(t) = \sum_{j=1}^m \beta_{vh} b_j p_{ij} (N_i - X_i(t)) \frac{Y_j(t)}{M_j} - \gamma_i X_i(t)$ .
2. В момент  $t$  заразените комари  $Y_j$  се увеличават от ухапване на заразен човек от някое от различните местообитания  $i$  от незаразен комар в местообитание  $j$ , а намаляват пропорционално на броя си с коефициента на смъртност. Заразяването моделираме по закона за масите, като коефициентът ще бъде  $a_j$ . Достига се до  $\dot{Y}_j(t) = \beta_{hv} a_j (M_j - Y_j(t)) \frac{\sum_{i=1}^n p_{ij} X_i(t)}{\sum_{i=1}^n p_{ij} N_i} - \mu_j Y_j(t)$ .

След като се вземе предвид оценката за  $b_j$ , то системата има вида:

$$(9) \quad \begin{aligned} \dot{X}_i(t) &= \beta_{vh} (N_i - X_i(t)) \sum_{j=1}^m \frac{p_{ij} a_j Y_j(t)}{\sum_{k=1}^n p_{kj} N_k} - \gamma_i X_i(t), \quad i = \overline{1, n} \\ \dot{Y}_j(t) &= \beta_{hv} a_j (M_j - Y_j(t)) \frac{\sum_{i=1}^n p_{ij} X_i(t)}{\sum_{i=1}^n p_{ij} N_i} - \mu_j Y_j(t), \quad j = \overline{1, m} \end{aligned}$$

В [3] с помощта на резултати за кооперативни системи на Smith в [9] се показва, че за системата е изпълнено точно едно от:

- $\mathcal{R}_0 \leq 1$  и  $\mathbf{0}$  е единствената равновесна точка и е глобално асимптотично устойчива.
- $\mathcal{R}_0 > 1$  и  $\mathbf{0}$  е неустойчива равновесна точка, като ако системата е неразложима, има друга равновесна глобално асимптотично устойчива точка.

Тъй като  $\mathcal{R}_0$  не може да бъде получено в явен вид аналитично, останалата част от статията [3] разглежда различни аналитични оценки за  $\mathcal{R}_0$  и няколко симулации.

## I.6 Модел на Ross-Macdonald с използване на репелент

Разглежда се модела на Rashkov от [7]. По същността си уравненията на модела са като на Ross-Macdonald 1, но с усложнението, че може с помощта на репеленти ([6]) да се намали честотата на ухапвания, тоест има множител  $(1 - \kappa u(t))$  в закона за действие на масите, където  $\kappa$  е ефективността на репелента, а пък  $u(t)$  функция управление, задаващо пропорцията на хора предпазени с помощта на репелента.

$$\begin{aligned} \dot{X}(t) &= \beta_{vh} e^{-\mu\tau} a(1 - \kappa u(t)) \frac{N - X(t)}{N} Y(t) - \gamma X(t) \\ \dot{Y}(t) &= \beta_{hv} a(1 - \kappa u(t)) \frac{X(t)}{N} (M - Y(t)) - \mu Y(t) \\ u(t) &\in \mathcal{U} = \{u : \mathbb{R}_+ \rightarrow [0, \bar{u}] | u \text{- измерима}\} \end{aligned} \tag{10}$$

Разглежда се следния казус - възможно ли е всички заразени да бъдат хоспитализирани, т.е. да са под  $\bar{I}$ ? Дефинира се ядрото на слаба инвариантност на Белман:  $V(\bar{I}, \bar{u}) = \{(X_0, Y_0) | \exists u \in \mathcal{U} \forall t > 0 (X(t) < \bar{I})\}$



## II Модел на Ross-Macdonald с две местообитания и репелент

Задачата която се изследва в дипломната работа е:

$$\begin{aligned}
 \dot{X}_1(t) &= \beta_{vh}(N_1 - X_1(t)) \left( \frac{p_{11}e^{-\mu_1\tau}a_1(1-\kappa u_1(t))Y_1(t)}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} + \frac{p_{12}e^{-\mu_2\tau}a_2(1-\kappa u_1(t))Y_2(t)}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} \right) - \gamma_1 X_1(t) \\
 \dot{X}_2(t) &= \beta_{vh}(N_2 - X_2(t)) \left( \frac{p_{21}e^{-\mu_1\tau}a_1(1-\kappa u_2(t))Y_1(t)}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} + \frac{p_{22}e^{-\mu_2\tau}a_2(1-\kappa u_2(t))Y_2(t)}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} \right) - \gamma_2 X_2(t) \\
 \dot{Y}_1(t) &= \beta_{hv}a_1(M_1 - Y_1(t)) \frac{p_{11}(1-\kappa u_1(t))X_1(t) + p_{21}(1-\kappa u_2(t))X_2(t)}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} - \mu_1 Y_1(t) \\
 \dot{Y}_2(t) &= \beta_{hv}a_2(M_2 - Y_2(t)) \frac{p_{12}(1-\kappa u_1(t))X_1(t) + p_{22}(1-\kappa u_2(t))X_2(t)}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} - \mu_2 Y_2(t) \\
 u_i(t) &\in \mathcal{U}_i = \{u_i : \mathbb{R}_+ \rightarrow [0, \bar{u}_i] | u_i \text{ - измерима} \}, i = 1, 2, \quad \mathcal{U} = \mathcal{U}_1 \times \mathcal{U}_2
 \end{aligned}
 \tag{11}$$

Това е модел обединение на моделите за мобилност и за репелент против комари.

$t$  е времето, като ще разглеждаме само  $t \in [0, \infty)$ .

$X_1, X_2 \in [0, N_i]$  са броят заразени хора, а  $Y_1, Y_2 \in [0, M_i]$  - броят заразени комари в локации 1 и 2 съответно.

$u_1 \in [0, \bar{u}_1], u_2 \in [0, \bar{u}_2]$  са управленията отговарящи за това каква част от хората от съответното местообитание са предпазени от репелента, като  $\bar{u}_1, \bar{u}_2 \leq 1$  отговарят за максималната предпазена част от населението, вследствие от производствената способност. Надолу се бележи  $U = [0, \bar{u}_1] \times [0, \bar{u}_2]$  и  $\mathbf{u} = (u_1, u_2), \bar{\mathbf{u}} = (\bar{u}_1, \bar{u}_2)$

$\kappa \in [0, 1]$  е константа, която представя ефективността на репелента (т.е. предполагаме че едно и също вещество/метод се използва и на двете места).

$p_{11}, p_{12}, p_{21}, p_{22} \in [0, 0.5], p_{11} + p_{12} = 1, p_{21} + p_{22} = 1$  са константи, отговарящи за мобилността, като  $p_{ij}$  е частта от хора от  $i$ , които пребивават временно в  $j$ .

$\gamma_1, \gamma_2$  са скоростите на оздравяване на хората, а  $\mu_1, \mu_2$  - скоростите на смъртност на комарите, които приемаме за константи.

$\tau$  е константа на средното време, за което комарите стават заразни.

$\alpha_1, \alpha_2$  са константи, които бележат колко ухапвания на комари има за единица време.

$\beta_{vh}$  е константна вероятност за заразяване на здрав човек с патогена, когато бъде ухапан от заразен комар, а  $\beta_{hv}$  е константна вероятност за заразяване на здрав комар с патогена, когато ухапе заразен човек.

Моделът подлежи на скалиране на променливите чрез смяната  $(X_1, X_2, Y_1, Y_2) \rightarrow (\frac{X_1}{N_1}, \frac{X_2}{N_2}, \frac{Y_1}{M_1}, \frac{Y_2}{M_2}) = (x_1, x_2, y_1, y_2)$  и да направим следните полагания:

$$\begin{aligned}
 b_{11} &= \beta_{vh} \frac{p_{11}e^{-\mu_1\tau}a_1M_1}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} \geq 0 & b_{12} &= \beta_{vh} \frac{p_{12}e^{-\mu_2\tau}a_2M_2}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} \geq 0 \\
 b_{21} &= \beta_{vh} \frac{p_{21}e^{-\mu_1\tau}a_1M_1}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} \geq 0 & b_{22} &= \beta_{vh} \frac{p_{22}e^{-\mu_2\tau}a_2M_2}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} \geq 0 \\
 c_{11} &= \beta_{hv}a_1 \frac{p_{11}N_1}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} \geq 0 & c_{12} &= \beta_{hv}a_1 \frac{p_{21}N_2}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} \geq 0 \\
 c_{21} &= \beta_{hv}a_2 \frac{p_{12}N_1}{p_{11}N_1 + p_{21}N_2} \geq 0 & c_{22} &= \beta_{hv}a_2 \frac{p_{22}N_2}{p_{12}N_1 + p_{22}N_2} \geq 0
 \end{aligned}
 \tag{12}$$

Таблица 1: Таблица с параметри на модела

Параметър	Описание	Мерни единици
$\beta_{hv}$	Вероятност на прехвърляне на патогена от човек на комар	безразмерен
$\beta_{vh}$	Вероятност на прехвърляне на патогена от комар на човек	безразмерен
$a_i$	Честота на ухапвания	ден <sup>-1</sup>
$M_i$	Популация на женски комари	комар
$\mu_i$	Смъртност на комари	ден <sup>-1</sup>
$\tau$	Инкубационен период при комарите	ден
$N_i$	Човешка популация	човек
$\gamma_i$	Скорост на оздравяване на хора	ден <sup>-1</sup>
$p_{ij}$	Мобилност на хора от местообитание i в j	безразмерна
$\kappa$	Ефективност на репелент	безразмерен
$\bar{u}_i$	Максимална възможна предпазена част хора с репелента	безразмерен
$\bar{I}_i$	Максимална част на заразени хора	безразмерен

Крайният вид на модела е:

$$\begin{aligned}
 \dot{x}_1(t) &= (1 - x_1(t))(1 - \kappa u_1(t)) (b_{11}y_1(t) + b_{12}y_2(t)) - \gamma_1 x_1(t) \\
 \dot{x}_2(t) &= (1 - x_2(t))(1 - \kappa u_2(t)) (b_{21}y_1(t) + b_{22}y_2(t)) - \gamma_2 x_2(t) \\
 \dot{y}_1(t) &= (1 - y_1(t)) (c_{11}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{12}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t)) - \mu_1 y_1(t) \\
 \dot{y}_2(t) &= (1 - y_2(t)) (c_{21}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{22}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t)) - \mu_2 y_2(t)
 \end{aligned}
 \tag{13}$$

Надолу 13 ще се записва и във векторен вид по следния начин:

$$\begin{pmatrix} \dot{\mathbf{x}} \\ \dot{\mathbf{y}} \end{pmatrix} = \mathbf{f}(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{u}), \quad \mathbf{x} = (x_1, x_2)^T, \quad \mathbf{y} = (y_1, y_2)^T
 \tag{14}$$

Или пък във вида:

$$\dot{\mathbf{z}} = \mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}), \quad \mathbf{z} = (\mathbf{x}, \mathbf{y})^T
 \tag{15}$$

Бележим  $\Omega = \{0 \leq x_1 \leq 1, 0 \leq x_2 \leq 1, 0 \leq y_1 \leq 1, 0 \leq y_2 \leq 1\} = \{\mathbf{z} \in [0, 1]^4\}$ .

Нека  $\bar{\mathbf{I}} = (\bar{I}_1, \bar{I}_2)^T, \bar{I}_1, \bar{I}_2 \in [0, 1]$  са константи, отговарящи за максималната част от населението в съответното местообитание, което може да получи адекватна здравна помощ при заразяване с малария. Ще бележим  $\mathcal{J} = [0, \bar{I}_1] \times [0, \bar{I}_2]$ . Питаме се има ли такива управления  $\mathbf{u}(t)$ , за които във всеки момент всички заразени да имат възможност да получат помощ от здравната система, т.е. :

$$\forall t > 0 (x_1(t) \leq \bar{I}_1 \wedge x_2(t) \leq \bar{I}_2) \iff \forall t > 0 (\mathbf{x}(t) \in \mathcal{J})
 \tag{16}$$

Тъй като първоначалният брой заразени хора и комари влияят на развитието на системата ще търсим:

$$V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}}) = \{\mathbf{z}_0 \text{ начално условие} | \exists \mathbf{u}((13) \text{ има решение} \wedge (16) \text{ е изпълнено})\}
 \tag{17}$$

$V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$  се нарича ядро на слаба инвариантност на Белман.

### III Съществуване на решение и основни свойства

**Лема III.1.** Нека  $z, z', s, s', C_z, C_s \in \mathbb{R}$ , за които  $z, z' < C_z$  и  $s, s' < C_s$ . Тогава след полагането  $C = \max\{2|C_z|, |C_s|\}$  е в сила  $|(C_z - z)s - (C_z - z')s'| \leq C(|s - s'| + |z - z'|)$ .

*Доказателство.*

$$(18) \quad \begin{aligned} |(C_z - z)s - (C_z - z')s'| &= |C_z s - z s - C_z s' + z' s' + z s' - z s'| = |C_z(s - s') - z(s - s') - s'(z - z')| \leq \\ &|C_z||s - s'| + |z||s - s'| + |s'||z - z'| \leq 2|C_z||s - s'| + |C_s||z - z'| \leq \max\{2|C_z|, |C_s|\}(|s - s'| + |z - z'|) \end{aligned}$$

■

#### III.1 Съществуване на решение

**Твърдение III.2.** Системата 13 има единствено решение.

*Доказателство.* Трябва да покажем, че  $\mathbf{f}$  е липшицова по фазовите применливи за всички възможни управления. Нека първо  $\mathbf{z}, \mathbf{z}' \in \Omega, \mathbf{u} \in U$ . Първо от неравенството на триъгълника имаме, че:

$$(19) \quad \|\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')\| \leq |f_{x_1}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - f_{x_1}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')| + |f_{x_2}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - f_{x_2}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')| + |f_{y_1}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - f_{y_1}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')| + |f_{y_2}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - f_{y_2}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')|$$

Сега може да ползваме неколkokратно III.1 за  $f_{x_1}$ :

$$(20) \quad \begin{aligned} |(1 - x_1)(1 - \kappa u_1)(b_{11}y_1 + b_{12}y_2) - \gamma_1 x_1 - (1 - x'_1)(1 - \kappa u'_1)(b_{11}y'_1 + b_{12}y'_2) - \gamma_1 x'_1| \leq \\ b_{11} |(1 - x_1)[(1 - \kappa u_1)y_1] - (1 - x'_1)[(1 - \kappa u'_1)y'_1]| + \\ b_{12} |(1 - x_1)[(1 - \kappa u_1)y_2] - (1 - x'_1)[(1 - \kappa u'_1)y'_2]| + \gamma |x_1 - x'_1| \end{aligned}$$

$$\text{Имаме, че } x_1, x'_1 \leq 1, \quad (1 - \kappa u_1)y_1, (1 - \kappa u_1)y'_1 \leq 1, \quad (1 - \kappa u_1)y_2, (1 - \kappa u_1)y'_2 \leq 1:$$

$$(21) \quad \begin{aligned} |(1 - x_1)[(1 - \kappa u_1)y_1] - (1 - x'_1)[(1 - \kappa u'_1)y'_1]| \leq \\ 2|(1 - \kappa u_1)y_1 - (1 - \kappa u'_1)y'_1| + |x_1 - x'_1| \leq \\ 2(2|y_1 - y'_1| + \kappa|u_1 - u'_1|) + |x_1 - x'_1| \end{aligned}$$

$$(22) \quad \begin{aligned} |(1 - x_1)[(1 - \kappa u_1)y_2] - (1 - x'_1)[(1 - \kappa u'_1)y'_2]| \leq \\ 2|(1 - \kappa u_1)y_2 - (1 - \kappa u'_1)y'_2| + |x_1 - x'_1| \leq \\ 2(2|y_2 - y'_2| + \kappa|u_1 - u'_1|) + |x_1 - x'_1| \end{aligned}$$

Тук също ползвахме  $1 - \kappa u_1, 1 - \kappa u'_1 \leq 1, \quad y_1, y'_1 \leq 1, \quad y_2, y'_2 \leq 1$ . Така получихме оценка отгоре за първото събираемо.

Тъй като видът на  $f_{x_2}$  е същият с точност до индекси, то директно получаваме и оценка за второто събираемо.

Сега да разгледаме  $f_{y_1}$ :

$$(23) \quad \begin{aligned} |(1 - y_1)(c_{11}(1 - \kappa u_1)x_1 + c_{12}(1 - \kappa u_2)x_2) - \mu_1 y_1 - (1 - y'_1)(c_{11}(1 - \kappa u'_1)x'_1 + c_{12}(1 - \kappa u'_2)x'_2) - \mu_1 y'_1| \leq \\ c_{11} |(1 - y_1)[(1 - \kappa u_1)x_1] - (1 - y'_1)[(1 - \kappa u'_1)x'_1]| + \\ c_{12} |(1 - y_1)[(1 - \kappa u_2)x_2] - (1 - y'_1)[(1 - \kappa u'_2)x'_2]| + \mu |y_1 - y'_1| \end{aligned}$$

Ограниченията са  $y_1, y'_1 \leq 1$ ,  $(1 - \kappa u_1)x_1, (1 - \kappa u'_1)x'_1 \leq 1$ ,  $(1 - \kappa u_2)x_2, (1 - \kappa u'_2)x'_2 \leq 1$ :

$$(24) \quad \begin{aligned} & |(1 - y_1)[(1 - \kappa u_1)x_1] - (1 - y'_1)[(1 - \kappa u'_1)x'_1]| \leq \\ & 2|(1 - \kappa u_1)x_1 - (1 - \kappa u'_1)x'_1| + |y_1 - y'_1| \leq \\ & 2(2|x_1 - x'_1| + \kappa|u_1 - u'_1|) + |y_1 - y'_1| \end{aligned}$$

$$(25) \quad \begin{aligned} & |(1 - y_1)[(1 - \kappa u_2)x_2] - (1 - y'_1)[(1 - \kappa u'_2)x'_2]| \leq \\ & 2|(1 - \kappa u_2)x_2 - (1 - \kappa u'_2)x'_2| + |y_1 - y'_1| \leq \\ & 2(2|x_2 - x'_2| + \kappa|u_2 - u'_2|) + |y_1 - y'_1| \end{aligned}$$

Тук също ползвахме  $1 - \kappa u_1, 1 - \kappa u'_1, 1 - \kappa u_2, 1 - \kappa u'_2 \leq 1$ ,  $x_1, x'_1 \leq M_1$ ,  $x_2, x'_2 \leq M_2$ . Така получихме оценка отгоре за второто събираемо

Тъй като видът на  $f_{y_2}$  е същият с точност до индекси, то директно получаваме и оценка за четвъртото събираемо.

За да проверим липшицовостта по фазовите променливи, то заместваме с  $u_1 = u'_1, u_2 = u'_2$  всичко и за цялата дясна страна е в сила:

$$(26) \quad \begin{aligned} & \|\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{z}', \mathbf{u}')\| \leq \\ & b_{11}(4|y_1 - y'_1| + |x_1 - x'_1|) + b_{12}(4|y_2 - y'_2| + |x_1 - x'_1|) + \gamma_1|x_1 - x'_1| + \\ & b_{21}(4|y_1 - y'_1| + |x_2 - x'_2|) + b_{22}(4|y_2 - y'_2| + |x_2 - x'_2|) + \gamma_2|x_2 - x'_2| + \\ & c_{11}(4|x_1 - x'_1| + |y_1 - y'_1|) + c_{22}(4|x_2 - x'_2| + |y_1 - y'_1|) + \mu_1|y_1 - y'_1| + \\ & c_{21}(4|x_1 - x'_1| + |y_2 - y'_2|) + c_{22}(4|x_2 - x'_2| + |y_2 - y'_2|) + \mu_2|y_2 - y'_2| \leq \\ & C\|\mathbf{z} - \mathbf{z}'\| \end{aligned}$$

Накрая се използват неравенства от вида  $|x_1 - x'_1| \leq \|(x_1, x_2, y_1, y_2) - (x'_1, x'_2, y'_1, y'_2)\| = \|\mathbf{z} - \mathbf{z}'\|$ . Тогава, спрямо общата теория на диференциалните решения с управление, съществува единствено решение на (11) за произволни  $t > 0$ . ■

## III.2 Ограниченост на решението

**Твърдение III.3.**  $\mathbf{z}_0 \in \Omega \implies \forall t > 0 (\mathbf{z}(t) \in \Omega)$

*Доказателство.* Началното условие е някъде в  $\Omega$ , тъй като популациите са неотрицателни, а заразените индивиди не са над общата популация за съответната категория. Трябва да се покаже, че  $\mathbf{f}$  сочи към вътрешността на  $\Omega$ , ако решението се намира по границата  $\partial\Omega$ . Но това наистина е така, от:

$$(27) \quad \begin{aligned} & \dot{x}_1(t)|_{\Omega \cap \{x_1=0\}} = (1 - \kappa u_1(t))(b_{11}y_1(t) + b_{12}y_2(t)) \geq 0 \\ & \dot{x}_1(t)|_{\Omega \cap \{x_1=1\}} = -\gamma_1 < 0 \\ & \dot{x}_2(t)|_{\Omega \cap \{x_2=0\}} = (1 - \kappa u_2(t))(b_{21}y_1(t) + b_{22}y_2(t)) \geq 0 \\ & \dot{x}_2(t)|_{\Omega \cap \{x_2=1\}} = -\gamma_2 < 0 \\ & \dot{y}_1(t)|_{\Omega \cap \{y_1=0\}} = c_{11}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{12}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t) \geq 0 \\ & \dot{y}_1(t)|_{\Omega \cap \{y_1=1\}} = -\mu_1 < 0 \\ & \dot{y}_2(t)|_{\Omega \cap \{y_2=0\}} = c_{21}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{22}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t) \geq 0 \\ & \dot{y}_2(t)|_{\Omega \cap \{y_2=1\}} = -\mu_2 < 0 \end{aligned}$$

■

### III.3 Кооперативност (квазимонотонност)

Якобианът за системата 13 може да се представи във вида:

$$(28) \quad \mathbf{Df}(x_1, x_2, y_1, y_2)(t) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_{x_1}}{\partial x_1} & \frac{\partial f_{x_1}}{\partial x_2} & \frac{\partial f_{x_1}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_{x_1}}{\partial y_2} \\ \frac{\partial f_{x_2}}{\partial x_1} & \frac{\partial f_{x_2}}{\partial x_2} & \frac{\partial f_{x_2}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_{x_2}}{\partial y_2} \\ \frac{\partial f_{y_1}}{\partial x_1} & \frac{\partial f_{y_1}}{\partial x_2} & \frac{\partial f_{y_1}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_{y_1}}{\partial y_2} \\ \frac{\partial f_{y_2}}{\partial x_1} & \frac{\partial f_{y_2}}{\partial x_2} & \frac{\partial f_{y_2}}{\partial y_1} & \frac{\partial f_{y_2}}{\partial y_2} \end{pmatrix}$$

**Твърдение III.4.** Система 13 е кооперативна.

*Доказателство.*

$$(29) \quad \begin{aligned} \frac{\partial f_{x_1}}{\partial x_1} &= \frac{\partial \dot{x}_1}{\partial x_1} = -(1 - \kappa u_1(t))(b_{11}y_1(t) + b_{12}y_2(t)) - \gamma_1 < 0 \\ \frac{\partial f_{x_1}}{\partial x_2} &= \frac{\partial \dot{x}_1}{\partial x_2} = 0 \\ \frac{\partial f_{x_1}}{\partial y_1} &= \frac{\partial \dot{x}_1}{\partial y_1} = (1 - x_1(t))(1 - \kappa u_1(t))b_{11} \geq 0 \\ \frac{\partial f_{x_1}}{\partial y_2} &= \frac{\partial \dot{x}_1}{\partial y_2} = (1 - x_1(t))(1 - \kappa u_1(t))b_{12} \geq 0 \\ \frac{\partial f_{x_2}}{\partial x_1} &= \frac{\partial \dot{x}_2}{\partial x_1} = 0 \\ \frac{\partial f_{x_2}}{\partial x_2} &= \frac{\partial \dot{x}_2}{\partial x_2} = -(1 - \kappa u_2(t))(b_{21}y_1(t) + b_{22}y_2(t)) - \gamma_2 < 0 \\ \frac{\partial f_{x_2}}{\partial y_1} &= \frac{\partial \dot{x}_2}{\partial y_1} = (1 - x_2(t))(1 - \kappa u_2(t))b_{21} \geq 0 \\ \frac{\partial f_{x_2}}{\partial y_2} &= \frac{\partial \dot{x}_2}{\partial y_2} = (1 - x_2(t))(1 - \kappa u_2(t))b_{22} \geq 0 \\ \frac{\partial f_{y_1}}{\partial x_1} &= \frac{\partial \dot{y}_1}{\partial x_1} = (1 - y_1(t))c_{11}(1 - \kappa u_1(t)) \geq 0 \\ \frac{\partial f_{y_1}}{\partial x_2} &= \frac{\partial \dot{y}_1}{\partial x_2} = (1 - y_1(t))c_{12}(1 - \kappa u_2(t)) \geq 0 \\ \frac{\partial f_{y_1}}{\partial y_1} &= \frac{\partial \dot{y}_1}{\partial y_1} = -(c_{11}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{12}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t)) - \mu_1 < 0 \\ \frac{\partial f_{y_1}}{\partial y_2} &= \frac{\partial \dot{y}_1}{\partial y_2} = 0 \\ \frac{\partial f_{y_2}}{\partial x_1} &= \frac{\partial \dot{y}_2}{\partial x_1} = (1 - y_2(t))c_{21}(1 - \kappa u_1(t)) \geq 0 \\ \frac{\partial f_{y_2}}{\partial x_2} &= \frac{\partial \dot{y}_2}{\partial x_2} = (1 - y_2(t))c_{22}(1 - \kappa u_2(t)) \geq 0 \\ \frac{\partial f_{y_2}}{\partial y_1} &= \frac{\partial \dot{y}_2}{\partial y_1} = 0 \\ \frac{\partial f_{y_2}}{\partial y_2} &= \frac{\partial \dot{y}_2}{\partial y_2} = -(c_{21}(1 - \kappa u_1(t))x_1(t) + c_{22}(1 - \kappa u_2(t))x_2(t)) - \mu_1 < 0 \end{aligned}$$

Извън главния диагонал има само неотрицателни елементи и така системата е кооперативна. ■

### III.4 Неразложимост

Използваме теорема 3.2.1 от [8], която гласи:

**Теорема III.5.** Матрица  $A = (a_{ij})$  е неразложима точно когато ориентираният граф  $G = (V, E)$ , с върхове  $V = \{1, \dots, n\}$  и ребра  $E = \{(i, j) | a_{ij} \neq 0\}$ , е силно свързан.

**Твърдение III.6.** Якобианът на системата 13 е неразложим.

*Доказателство.* Заместваме ненулевите елементи на  $Df$  с 1 (тях знаем от III.3). Така получаваме графа с матрица на съседство  $D$ :

$$(30) \quad D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow D^3 = \begin{pmatrix} 7 & 6 & 7 & 7 \\ 6 & 7 & 7 & 7 \\ 7 & 7 & 7 & 6 \\ 7 & 7 & 6 & 7 \end{pmatrix} > \mathcal{O}$$

Тъй графа има 4 върха, всеки прост път е с дължина не по-голяма от 3. С матрицата на съседство повдигната на 3-та степен получаваме броя на пътищата между върховете. Така за да е силно свързан графа, трябва всеки елемент да е положително число (да има поне 1 път). Спрямо III.5 откъдето  $Df$  е неразложима. ■

### III.5 Силна вдлъбнатост

**Твърдение III.7.** Системата е силно вдлъбната, т.е.  $0 < \mathbf{z}_1 < \mathbf{z}_2 \Rightarrow Df(\mathbf{z}_2) < Df(\mathbf{z}_1)$

*Доказателство.* Достатъчно условие за това е всяка компонента на  $Df$  да е нарастваща функция по всички променливи, като за поне една от тях да е намаляваща. Това може да проверим с производни по различните променливи:

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_1 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_1 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_1 \partial y_1} &= -(1 - \kappa u_1(t))b_{11} < 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_1 \partial y_2} &= -(1 - \kappa u_1(t))b_{12} < 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_2 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_2 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_2 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial x_2 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_1 \partial x_1} &= -(1 - \kappa u_1(t))b_{11} < 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_1 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_1 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_1 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_2 \partial x_1} &= -(1 - \kappa u_1(t))b_{12} < 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_2 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_2 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_1}}{\partial y_2 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_1 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_1 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_1 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_1 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_2 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_2 \partial y_1} &= -(1 - \kappa u_2(t))b_{21}, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_2 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial x_2 \partial y_2} &= -(1 - \kappa u_2(t))b_{22} < 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_1 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_1 \partial x_2} &= -(1 - \kappa u_2(t))b_{21}, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_1 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_1 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_2 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_2 \partial x_2} &= -(1 - \kappa u_2(t))b_{22} < 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_2 \partial y_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{x_2}}{\partial y_2 \partial y_2} &= 0 \\ \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_1 \partial x_1} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_1 \partial x_2} &= 0, & \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_1 \partial y_1} &= -(1 - \kappa u_1(t))c_{11} < 0, & \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_1 \partial y_2} &= 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_2 \partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_2 \partial y_1} = -(1 - \kappa u_1(t))c_{12} < 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_2 \partial x_2} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial x_2 \partial y_2} = 0 \\
& \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_1 \partial x_1} = -(1 - \kappa u_1(t))c_{11} < 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_1 \partial x_2} = -(1 - \kappa u_1(t))c_{12}, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_1 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_1 \partial y_2} = 0 \\
& \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_2 \partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_2 \partial x_2} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_2 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_1}}{\partial y_2 \partial y_2} = 0 \\
& \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_1 \partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_1 \partial x_2} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_1 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_1 \partial y_2} = -(1 - \kappa u_1(t))c_{21} \\
& \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_2 \partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_2 \partial x_2} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_2 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial x_2 \partial y_2} = -(1 - \kappa u_2(t))c_{22} < 0 \\
& \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_1 \partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_1 \partial x_2} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_1 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_1 \partial y_2} = 0 \\
& \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_2 \partial x_1} = -(1 - \kappa u_1(t))c_{21} < 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_2 \partial x_2} = -(1 - \kappa u_2(t))c_{22} < 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_2 \partial y_1} = 0, \quad \frac{\partial^2 f_{y_2}}{\partial y_2 \partial y_2} = 0
\end{aligned}$$

Така достатъчното условие е изпълнено и системата притежава силна вдлъбнатост. ■

### III.6 Неподвижни точки

Тъй като системата е с управление, не може в общия случай да говорим за равновесни точки, понеже промени по него водят до промени по дясната страна. Да предположим, че сме фиксирали константно управление. Тогава системата става автономна, но е силно нелинейна и с голяма размерност, откъдето не е възможно да бъдат изведени аналитични изрази за координатите на равновесните точки, различни от  $\mathbf{0}$ . С помощта на теорията на кооперативните системи може обаче да получим техния брой.

**Твърдение III.8.** *Нека  $\mathbf{u}(t) \equiv \mathbf{u} = \text{const}$ . Тогава системата 13 има най-много една нетривиална равновесна точка (ендемична точка). Ако тя съществува е асимптотично устойчива.*

*Доказателство.* Видя се, че системата е кооперативна, с неразложима матрица на Якоби и е силно вдлъбната. Тогава имаме всички условия от Следствие 3.2 от статията [9] на Smith.

Нека  $\mathcal{R}_0(\mathbf{u}) \leq 1$ . Тогава от [4]  $\mathbf{0}$  е единствена устойчива равновесна точка.

Нека  $\mathcal{R}_0(\mathbf{u}) > 1$ . Тогава от [4],  $\mathbf{0}$  е неустойчива равновесна точка и сме във втория случай от следствието на Smith. Вече доказахме, че решението е ограничено. Тогава е изпълнен подслучай (b) и съществува точно една друга устойчива равновесна точка  $\mathbf{E}^*$ , която е асимптотично устойчива. ■

Ендемичната точка (когато съществува) може да бъде намерена приблизително по два начина. Първият е да се пусне числена симулация на системата и когато решението вече не се мени значително, то знаем, че сме в околност на ендемичната точка, откъдето може да я преближим с решението в съответния момент. Другият начин е да се реши числено нелинейната система, получена когато се занулят левите страни на 11. Полученото решение ще е равновесна точка (но може да получим и  $\mathbf{0}$ ). Варирайки първоначалното приближение, ще получим и приближение на ендемичната точка.

## IV Ядро на слаба инвариантност

### IV.1 Случаи без употреба и с максимална употреба на репелент

**Твърдение IV.1.** Ако  $\mathcal{R}_0(\bar{\mathbf{u}}) > 1$  и  $\mathbf{E}^* = (E_1^*, E_2^*)^T$ , като  $E_1^* > \bar{I}_1$  или  $E_2^* > \bar{I}_2$ , то ядрото на слаба инвариантност е тривиалното, т.е.  $V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}}) = \mathbf{0}$ .

*Доказателство.* Наистина, по определение  $I_1, I_2 \geq 0$ , а пък  $\mathbf{0}$  е равновесна за системата 13. Така  $\mathbf{0} \in V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$ .

Остава да забележим, че  $\mathbf{f}(\mathbf{z}, \bar{\mathbf{u}}) \leq \mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u})$  за всички  $\mathbf{u} \in \mathcal{U}$ . Но така може да ползваме теоремата I.5 за сравнение на решения на кооперативни системи и така всяка друга система ще е с мажориращо решение за еднакви начални  $\mathbf{z}_0$ . Но понеже  $\mathbf{E}^*$  е асимптотично устойчива и е изпълнено поне едно от неравенствата в това твърдение, то ще съществува  $t > 0$ , за което търсеното условие 16 не е изпълнено. Но тогава за  $t$  от мажорирането ще следва, че не е изпълнено и за кое да е друго решение. ■

Обратната посока не е ясна. В случая  $\mathbf{u}(t) = \mathbf{0}$ , то ако липсва ендемична точка, решението ще клони към  $\mathbf{0}$ , но не е ясно дали винаги се намира в желаното множество, или по някакъв начин се нгъва и клони излизайки от него. Аналогично ако имаме ендемична точка.

Все пак може да получим някакво слабо твърдение за задачата.

**Твърдение IV.2.** Ако 16 е изпълнено за решението на система 13 с  $\mathbf{u} \equiv \mathbf{0}$  и начално условие  $\mathbf{z}_0 = (\xi_1, \xi_2, 1, 1)^T$ , то  $\Xi = [0, \xi_1] \times [0, \xi_2] \subseteq V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$ .

*Доказателство.* Веднага се вижда, че  $\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) \leq \mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{0})$  за всички  $\mathbf{u} \in \mathcal{U}$ . Ползваме теоремата I.5 за сравнение на решения и така за всяко друго решение  $\tilde{\mathbf{z}}$  с начално условие  $\tilde{\mathbf{z}}_0 \in \Xi \times [0, 1]^2$ , понеже  $\tilde{\mathbf{z}}_0 \leq \mathbf{z}_0$ , то е изпълнено  $\tilde{z}_1(t) \leq z_1(t) \leq \bar{I}_1, \tilde{z}_2(t) \leq z_2(t) \leq \bar{I}_2$ , тоест  $\tilde{\mathbf{z}}_0 \in V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$ . ■

**Следствие IV.3.** Ако 16 е изпълнено за решението на система 13 с  $\mathbf{u} \equiv \mathbf{0}$  и начално условие  $\mathbf{z}_0 = (\bar{I}_1, \bar{I}_2, 1, 1)^T$ , то ядрото на слаба инвариантност е възможно най-голямо, т.е.  $V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}}) = \mathcal{J}$ .

### IV.2 Система на Marchaud/Peano

За да има търсената задача решение, то трябва ядрото на допустимост (17) да съществува и да не е празно. От **ЦИТАТ!!!** за съществуването е необходимо да покажем, че  $\mathcal{J}(\mathbf{z}(t)) = \mathbf{f}(\mathbf{z}(t), \mathcal{U})$  е изображение на Marchaud/Peano.

$\mathcal{J}$  е изображение на Marchaud/Peano, ако е нетривиално, отгоре полунепрекъснато, с компактни изпъкнали образи и с линейно нарастване.

Стига параметрите ни да не са всички нулеви, то  $\mathcal{J}$  е нетривиално.

От факта, че  $\mathbf{f}$  е непрекъснато по всяка компонента (а даже и диференцируемо), то е и отгоре полунепрекъснато, откъдето и  $\mathcal{J}$  е.

$\Omega$  е затворено и ограничено, а е крайномерно, съответно е компактно. Аналогично за  $U$ . Тогава и  $\Omega \times U$  е компактно. Директно от дефинициите на  $\Omega, U$  те също така са изпъкнали, тоест  $\Omega \times U$  е изпъкнало. Вече видяхме, че  $\Omega$  положително инвариантно за системата. Тогава образите на  $\mathcal{J}$  ще са в  $\Omega \times U$ , с други думи са компактни и изпъкнали.

#### IV.2.1 Линейно нарастване

**Твърдение IV.4.** Системата 13 има линейно нарастване



*Доказателство.* Ще се използват оценките от доказателството на III.2. Понеже  $\mathbf{f}(\mathbf{0}, \mathbf{u}) = \mathbf{0}$  за произволни  $\mathbf{u} \in \mathcal{U}$ , може да запишем:

$$\begin{aligned}
 (31) \quad \|\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u})\| &= \|\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - \mathbf{0}\| = \|\mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{0})\| = \\
 &= b_{11}(2(2|y_1| + \kappa|u_1|) + |x_1|) + b_{12}(2(2|y_2| + \kappa|u_1|) + |x_1|) + \gamma_1|x_1| + \\
 &+ b_{21}(2(2|y_1| + \kappa|u_1|) + |x_1|) + b_{22}(2(2|y_2| + \kappa|u_1|) + |x_1|) + \gamma_2|x_2| + \\
 &+ c_{11}(2(2|x_1| + \kappa|u_1|) + |y_1|) + c_{12}(2(2|x_2| + \kappa|u_2|) + |y_1|) + \mu_1|y_1| + \\
 &+ c_{21}(2(2|x_1| + \kappa|u_1|) + |y_2|) + c_{22}(2(2|x_2| + \kappa|u_2|) + |y_2|) + \mu_2|y_2| \leq \\
 &\tilde{C}_1|u_1| + \tilde{C}_2|u_2| + \tilde{C}_3\|\mathbf{z}\| \leq \tilde{C}_1 + \tilde{C}_2 + \tilde{C}_3\|\mathbf{z}\| \leq \tilde{C}(1 + \|\mathbf{z}\|)
 \end{aligned}$$

■

Така  $V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$  съществува. Веднага може да видим, че  $V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}}) \neq \emptyset$ , понеже  $\mathbf{0}$  е равновесна точка за кое да е управление и следователно  $\mathbf{0} \in V(\bar{\mathbf{I}}, \bar{\mathbf{u}})$ .

## V Вариационна задача на Хамилтон-Якоби-Белман

За намиране на ядрото на допустимост (17) се подхожда със задачата на Хамилтон-Якоби-Белман за минимизация на функционал, като  $v$  е функцията на стойността. Опитваме се да решим:

$$(32) \quad \min\{\lambda v(\mathbf{z}) + \mathcal{H}(\mathbf{z}, \nabla v), v(\mathbf{z}) - \Gamma(\mathbf{z})\} = 0$$

Хамилтониянът е дефиниран чрез производна по направлението  $\nabla v$ , като:

$$(33) \quad \mathcal{H}(\mathbf{z}, \nabla v) = -\max_{\mathbf{u} \in U} \langle \mathbf{f}(\mathbf{z}, \mathbf{u}), \nabla v \rangle$$

Използвайки вида на  $\mathbf{F}$ , след групиране по части зависещи/независещи от управлението, получаваме:

$$(34) \quad \mathcal{H}(\mathbf{z}, \nabla v) =$$

$$\begin{aligned} & [\gamma_1 x_1(t) - (1 - x_1(t))(b_{11}y_1(t) + b_{12}y_2(t))] \frac{\partial v}{\partial x_1} + [\gamma_2 x_2(t) - (1 - x_2(t))(b_{21}y_1(t) + b_{22}y_2(t))] \frac{\partial v}{\partial x_2} + \\ & [\mu_1 y_1(t) - (1 - y_1(t))(c_{11}x_1(t) + c_{12}x_2(t))x] \frac{\partial v}{\partial y_1} + [\mu_2 y_2(t) - (1 - y_2(t))(c_{21}x_1(t) + c_{22}x_2(t))] \frac{\partial v}{\partial y_2} + \\ & \max_{\mathbf{u} \in U} \left\{ 0, (1 - x_1(t))\kappa u_1 (b_{11}y_1(t) + b_{12}y_2(t)) \frac{\partial v}{\partial x_1} \right\} + \max_{\mathbf{u} \in U} \left\{ 0, (1 - x_2(t))\kappa u_2 (b_{21}y_1(t) + b_{22}y_2(t)) \frac{\partial v}{\partial x_2} \right\} + \\ & \max_{\mathbf{u} \in U} \left\{ 0, (1 - y_1(t))\kappa (c_{11}x_1(t)u_1 + c_{12}x_2(t)u_2) \frac{\partial v}{\partial y_1} \right\} + \max_{\mathbf{u} \in U} \left\{ 0, (1 - y_2(t))\kappa (c_{21}x_1(t)u_1 + c_{22}x_2(t)u_2) \frac{\partial v}{\partial y_2} \right\} \end{aligned}$$

## **VI Числено приближение на ядрото на допустимост**

### **VI.1 Еквивалентна задача**

[5]

### **VI.2 WENO**

За численото пресмятане на задачата се използва дискретизация по пространството по метода Weighted Essentially Non-Oscillatory (WENO) за приближаване, което е от ред  $O(h^5)$ . [5]

### **VI.3 Дискретизация по времето**

Отново по Osher, дискретизираме по времето с подобрения метод на Ойлер, който е добре известно е от ред  $O(\tau^2)$ . [5]

### **VI.4 Симулация**

## Литература

- [1] Nicolas Bacaër. АНГЛ. В: *A short history of mathematical population dynamics*. 1-е изд. Springer, 2011. Гл. 12, с. 65—69. ISBN: 978-0-85729-114-1.
- [2] Vincenzo Capasso. АНГЛ. В: *Mathematical Structures of Epidemic Systems*. 2-е изд. Springer, 2008. Гл. 2.2.4, 2.3.1.2.4, 4.3.3, А.4, с. 16, 27—30, 115, 229—235. ISBN: 978-3-540-56526-0.
- [3] Derdei Bichara & Carlos Castillo-Chavez. “Vector-borne diseases models with residence times – A Lagrangian perspective”. АНГЛ. В: *Mathematical Biosciences* (10 септ. 2016).
- [4] Pauline van den Driessche & James Watmough. “Reproduction numbers and sub-threshold endemic equilibria for compartmental models of disease transmission”. В: *Mathematical Biosciences* 180.1 (2002), с. 29—48. ISSN: 0025-5564. DOI: [https://doi.org/10.1016/S0025-5564\(02\)00108-6](https://doi.org/10.1016/S0025-5564(02)00108-6). URL: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0025556402001086>.
- [5] Stanley Osher & Ronald Fedkiw. АНГЛ. В: *Level Set Methods and Dynamic Implicit Surfaces*. 1-е изд. Springer, 2003. Гл. I-II.3, с. 1—41. ISBN: 978-0-387-95482-1.
- [6] Ana Marija Grancarić, Lea Botteri и Peyman Ghaffari. “Combating invasive mosquitoes by textiles and paints”. АНГЛ. В: *AUTEX2019 World Textile Conference on Textiles at the Crossroads*. Т. 19. Ghent, Belgium, юни 2019.
- [7] Peter Rashkov. “INSERT TITLE”. АНГЛ. В: *Journal* (1 ян. 2019).
- [8] Richard A. Brualdi & Herbert J. Ryser. АНГЛ. В: *Combinatorial Matrix Theory*. 1-е изд. Encyclopedia of Mathematics and its Applications №39. Cambridge University Press, 1991. Гл. 3.2, с. 55—56. ISBN: 978-0-521-32265-2.
- [9] Hal L. Smith. “Cooperative Systems of Differential Equations with Concave Nonlinearities”. В: *Nonlinear Analysis, Theory, Methods & Applications* 18.10 (1986), с. 1037—1052. ISSN: 0362-546X. DOI: [https://doi.org/10.1016/0362-546X\(86\)90087-8](https://doi.org/10.1016/0362-546X(86)90087-8). URL: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/0362546X86900878>.