

# **Лабораторная работа № 5**

**Имитационное моделирование**

Королёв Иван

# Содержание

<b>1</b>	<b>Цель работы</b>	<b>5</b>
<b>2</b>	<b>Задание</b>	<b>6</b>
<b>3</b>	<b>Теоретическое введение</b>	<b>7</b>
<b>4</b>	<b>Выполнение лабораторной работы</b>	<b>8</b>
4.1	Реализация модели эпидемии в xcos . . . . .	8
4.2	Реализация модели с помощью блока Modelica в xcos . . . . .	12
4.3	Выполнение упражнения построения модели эпидемии в OpenModelica	15
4.4	Задание для самостоятельного выполнения. Реализация с помощью xcos . . . . .	16
4.5	Задание для самостоятельного выполнения. Реализация с помощью блока Modelica в xcos . . . . .	18
4.6	Задание для самостоятельного выполнения. Реализация в OpenModelica . . . . .	21
4.7	Результаты на различных параметрах. . . . .	23
<b>5</b>	<b>Выводы</b>	<b>26</b>
	<b>Список литературы</b>	<b>27</b>

# Список иллюстраций

4.1	beta, nu . . . . .	8
4.2	Реализованная модель эпидемии . . . . .	9
4.3	Начальные значения для верхнего блока интегрирования . . . . .	10
4.4	Начальные значения для среднего блока интегрирования . . . . .	10
4.5	Конечное время интегрирования . . . . .	11
4.6	Модель эпидемии при beta=1, nu=0.3 . . . . .	11
4.7	Модель эпидемии . . . . .	12
4.8	Параметры блока реализации . . . . .	13
4.9	Параметры блока реализации . . . . .	14
4.10	Модель эпидемии Modelica . . . . .	14
4.11	Реализация модели эпидемии в OpenModelica . . . . .	15
4.12	Модель эпидемии в OpenModelica . . . . .	16
4.13	Переменные окружения . . . . .	17
4.14	Реализация модели эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей с помощью xsos . . . . .	17
4.15	Модель эпидемии при beta=1, nu=0.1, mu=0.1 . . . . .	18
4.16	Реализация модели эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей с помощью блока Modelica в xsos . . . . .	18
4.17	Параметры блока реализации . . . . .	19
4.18	Параметры блока реализации . . . . .	20
4.19	Модель эпидемии при beta=1, nu=0.1, mu=0.1 . . . . .	21
4.20	Реализация модели с учетом процесса рождения / гибели особей эпидемии в OpenModelica . . . . .	22
4.21	Модель эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей в OpenModelica . . . . .	23
4.22	Результаты на различных параметрах. . . . .	23
4.23	Результаты на различных параметрах. . . . .	24
4.24	Результаты на различных параметрах. . . . .	24
4.25	Результаты на различных параметрах. . . . .	24

## **Список таблиц**

# 1 Цель работы

Построение модели эпидемии (SIR) в xcos, с помощью блока Modelica и в OpenModelica.

## 2 Задание

1. Необходимо реализовать модель эпидемии в xcos
2. Необходимо реализовать модель эпидемии с помощью блока Modelica в xcos
3. Выполнить упражнение построения модели эпидемии в OpenModelica
4. Задание для самостоятельного выполнения. Требуется:
  - реализовать модель SIR с учётом процесса рождения / гибели особей в xcos (в том числе и с использованием блока Modelica), а также в OpenModelica;
  - построить графики эпидемического порога при различных значениях параметров модели (в частности изменяя параметр  $\mu$ );
  - сделать анализ полученных графиков в зависимости от выбранных значений параметров модели.

### 3 Теоретическое введение

Модель SIR предложена в 1927 г. (W. O. Kermack, A. G. McKendrick). С описанием модели можно ознакомиться, например в [1]. Предполагается, что особи популяции размера  $N$  могут находиться в трёх различных состояниях: \* S (susceptible, уязвимые) — здоровые особи, которые находятся в группе риска и могут подхватить инфекцию; \* I (infective, заражённые, распространяющие заболевание) — заразившиеся переносчики болезни; \* R (recovered/removed, вылечившиеся) — те, кто выздоровел и перестал распространять болезнь (в эту категорию относят, например, приобретших иммунитет или умерших). Внутри каждой из выделенных групп особи считаются неразличимыми по свойствам.

## 4 Выполнение лабораторной работы

### 4.1 Реализация модели эпидемии в xcos

Зафиксируем начальные данные:  $\beta = 1$ ,  $\nu = 0,3$ ,  $s(0) = 0,999$ ,  $i(0) = 0,001$ ,  $r(0) = 0$ .

В меню моделирования устанавливаем переменные окружения (рис. 4.1)

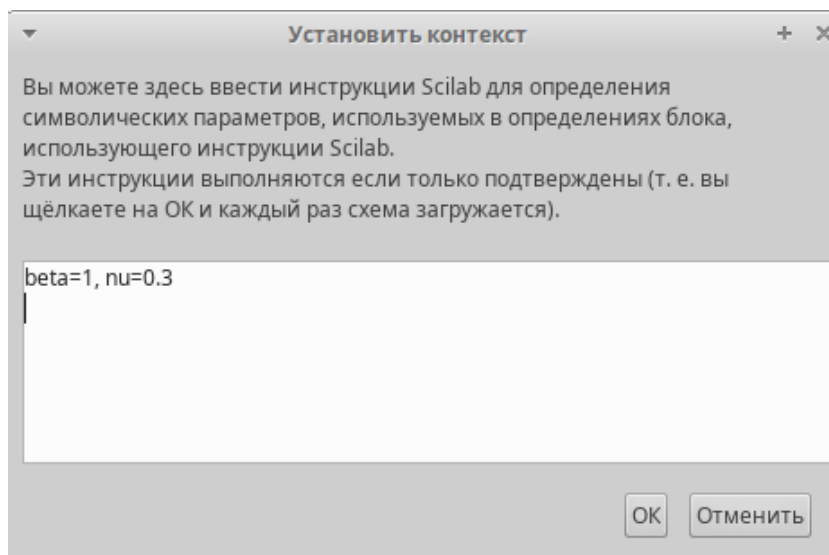


Рис. 4.1: beta, nu

Для реализации модели потребуется: \* CLOCK\_c — запуск часов модельного времени; \* CSCOPE — регистрирующее устройство для построения графика; \* TEXT\_f — задаёт текст примечаний; \* MUX — мультиплексер, позволяющий в данном случае вывести на графике сразу несколько кривых; \* INTEGRAL\_m — блок интегрирования \* GAINBLK\_f — в данном случае позволяет задать значения коэффициентов  $\beta$  и  $\nu$ ; \* SUMMATION — блок суммирования; \* PROD\_f — поэлементное



произведение двух векторов на входе блока.

Добавляем эти блоки из палитры инструментов и строим с их помощью данную систему дифференциальных уравнений:

$$\begin{cases} \dot{s} = -\beta s(t)i(t); \\ \dot{i} = \beta s(t)i(t) - \nu i(t); \\ \dot{r} = \nu i(t), \end{cases}$$

где  $\beta$  – скорость заражения,  $\nu$  – скорость выздоровления.

Реализованная модель эпидемии. Выходы трёх блоков интегрирования соединяем с мультиплексором.(рис. 4.2)

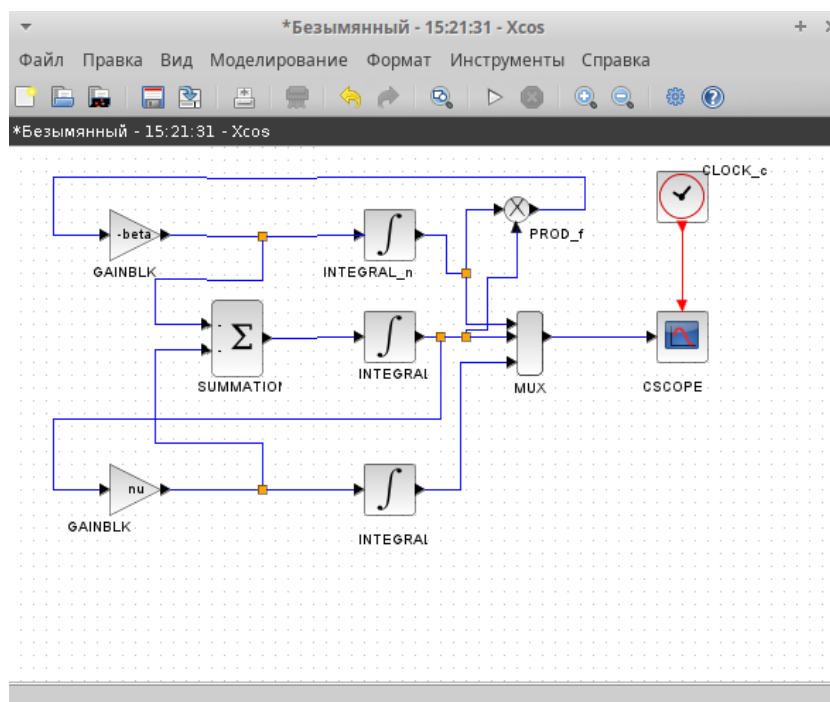


Рис. 4.2: Реализованная модель эпидемии

В параметрах верхнего блока интегрирования задаем значения  $s(0) = 0, 999$ , который отвечает за здоровых особей. (рис. 4.3)

Рис. 4.3: Начальные значения для верхнего блока интегрирования

В параметрах среднего блока интегрирования задаем значения  $i(0) = 0,001$ , который отвечает за переносчиков болезни. (рис. 4.4)

Рис. 4.4: Начальные значения для среднего блока интегрирования

В нижнем блоке интегрирования начальные значения по умолчанию заданы нулю, как в нашем условии. Данная часть отвечает за тех, кто имеет иммунитет. Далее, устанавливаем конечное время интегрирования. Оно равно 30 (рис. 4.5)

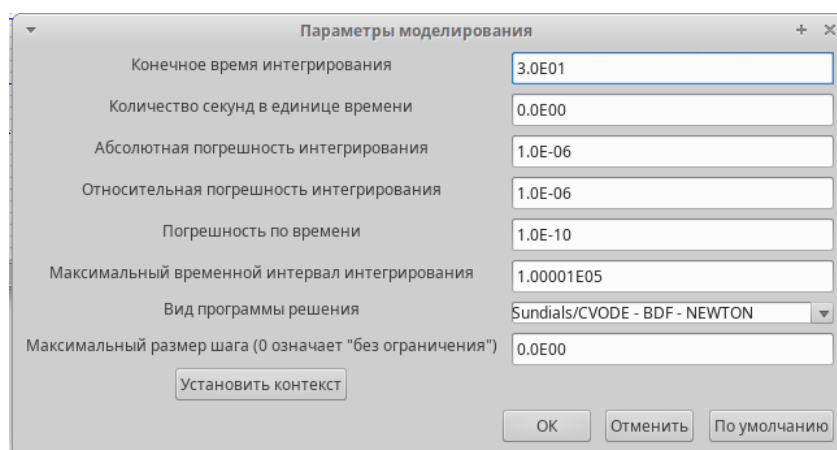


Рис. 4.5: Конечное время интегрирования

Результат моделирования представлен на (рис. 4.6), где черной линией обозначен график  $s(t)$  (динамика численности уязвимых к болезни особей), красная линия  $g(t)$  — динамику численности выздоровевших особей, наконец, зеленая линия  $i(t)$  — динамику численности заражённых особей. Пересечение трёх линий определяет порог эпидемии.

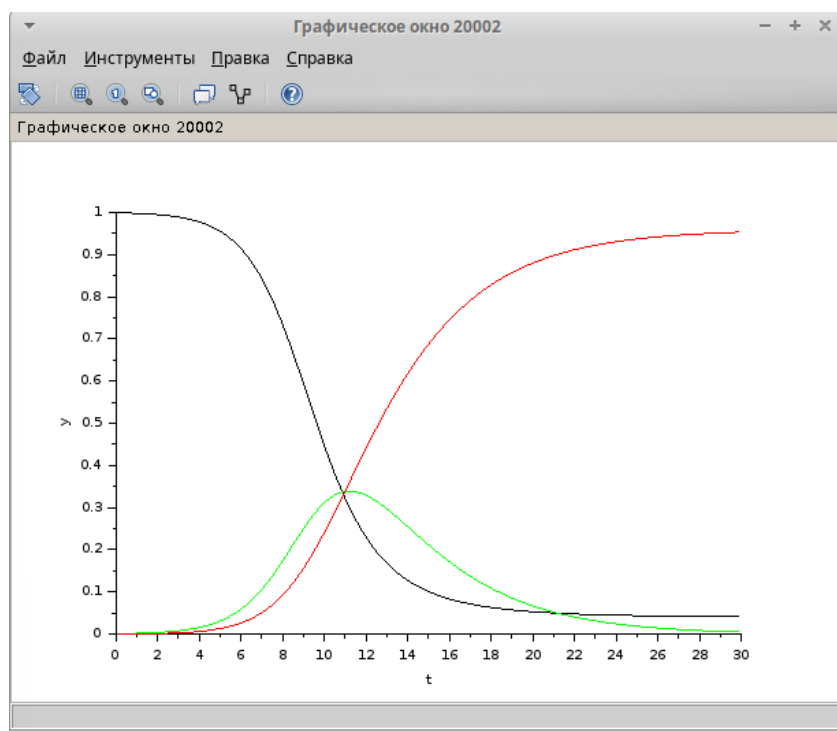


Рис. 4.6: Модель эпидемии при  $\beta=1$ ,  $\nu=0.3$

## 4.2 Реализация модели с помощью блока Modelica в Xcos

В данном задании необходимо было реализовать такую же модель эпидемии при  $\beta=1$ ,  $\nu=0.3$ , только с помощью блока Modelica в Xcos. Для начала добавляем новый блок констант и блок реализации кода на Modelica. Таким образом выглядит наша модель (рис. 4.7)

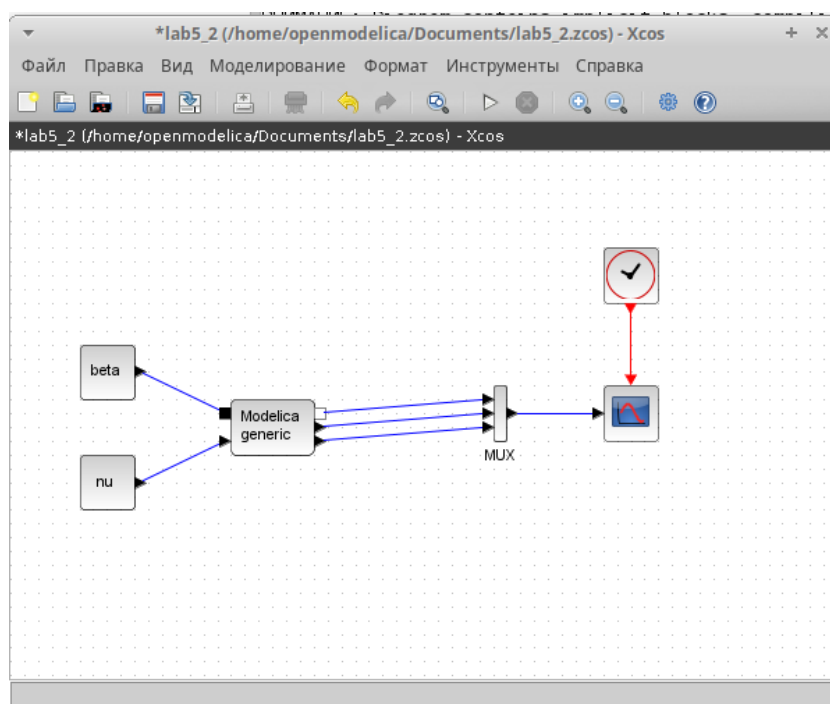


Рис. 4.7: Модель эпидемии

Указываем параметры для блока реализации. Переменные на входе (“beta”, “nu”) и выходе (“s”, “i”, “r”) блока заданы как внешние (“E”). (рис. 4.8)

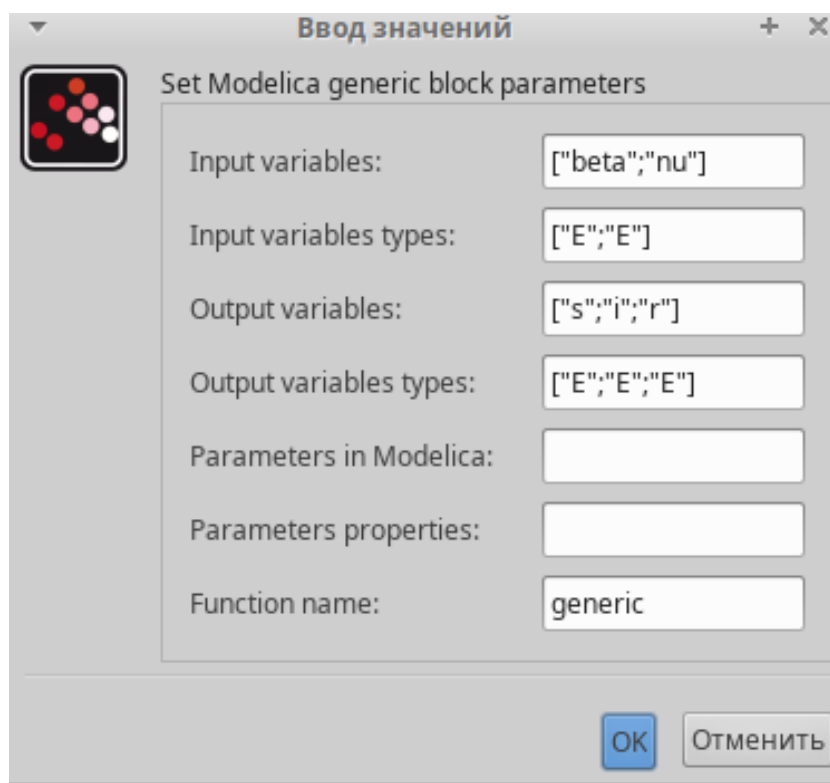


Рис. 4.8: Параметры блока реализации

Код на языке Modelica. Задаем переменные beta, nu. Указываем начальные значения для s, i, r и пишем систему уравнения. (рис. 4.9)

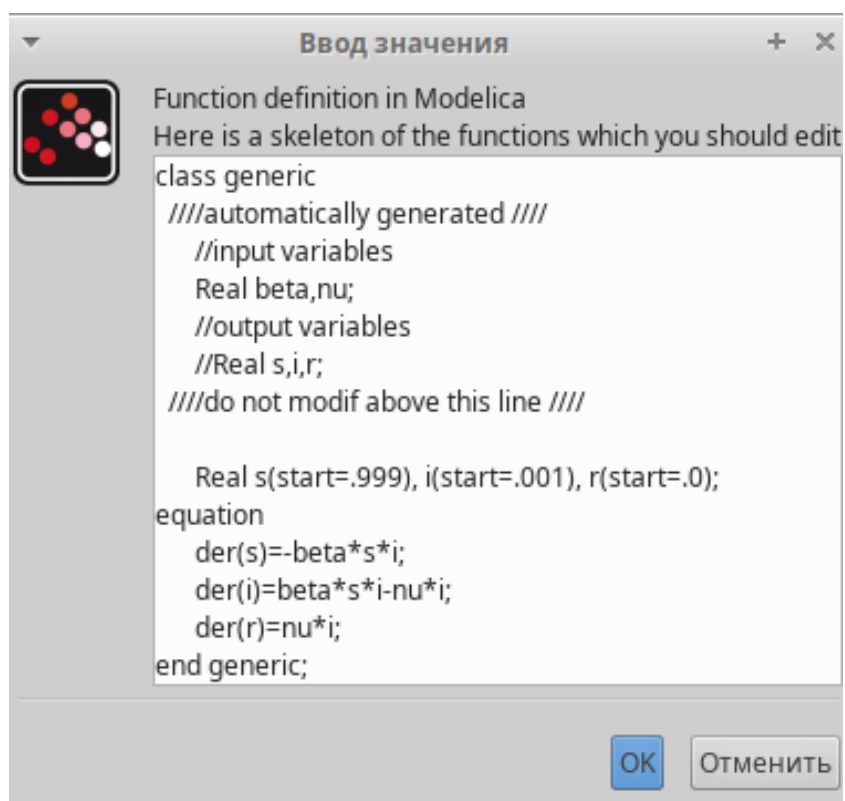


Рис. 4.9: Параметры блока реализации

Результат работы модели. Он идентичен с реализацией в xcos. (рис. 4.10)

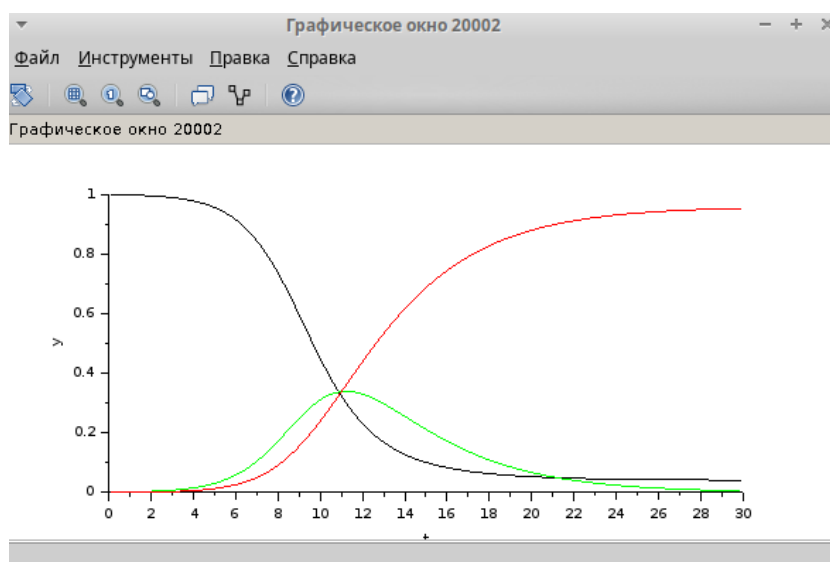
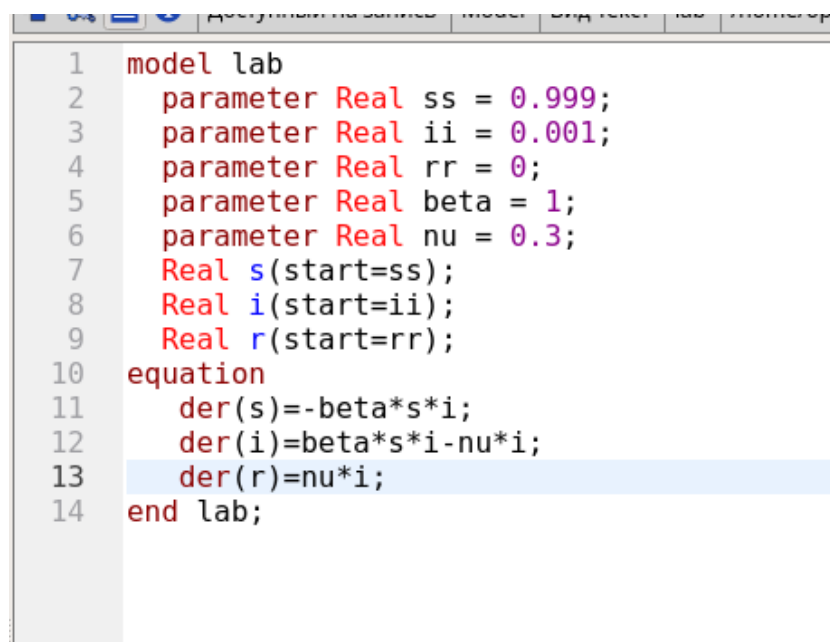


Рис. 4.10: Модель эпидемии Modelica

## 4.3 Выполнение упражнения построения модели эпидемии в OpenModelica

Код реализации модели эпидемии в OpenModelica. Задаем все начальные параметры с помощью `parameter Real`, как было в реализациях `xcos`. Записываем систему уравнения, реализация очень сильно схожа с реализацией с помощью блока `Modelica` в `xcos` (рис. 4.11)



```
1 model lab
2   parameter Real ss = 0.999;
3   parameter Real ii = 0.001;
4   parameter Real rr = 0;
5   parameter Real beta = 1;
6   parameter Real nu = 0.3;
7   Real s(start=ss);
8   Real i(start=ii);
9   Real r(start=rr);
10  equation
11    der(s)=-beta*s*i;
12    der(i)=beta*s*i-nu*i;
13    der(r)=nu*i;
14  end lab;
```

Рис. 4.11: Реализация модели эпидемии в OpenModelica

Результат модели. Результат идентичен с построением с помощью других способов, значит все выполнено правильно. (рис. 4.12)

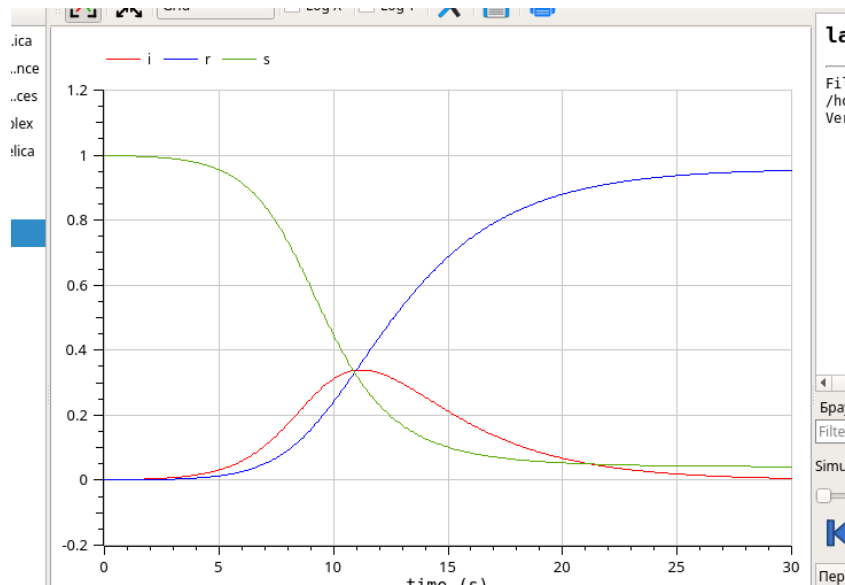


Рис. 4.12: Модель эпидемии в OpenModelica

## 4.4 Задание для самостоятельного выполнения.

### Реализация с помощью xcos

Необходимо реализовать такую же модель эпидемии, только с учётом процесса рождения / гибели особей в xcos (в том числе и с использованием блока Modelica), а также в OpenModelica.

Так выглядит система уравнения:

$$\begin{cases} \dot{s} = -\beta s(t)i(t) + \mu(N - s(t)); \\ \dot{i} = \beta s(t)i(t) - \nu i(t) - \mu i(t); \\ \dot{r} = \nu i(t) - \mu r(t), \end{cases}$$

где  $\mu$  — константа, которая равна коэффициенту смертности и рождаемости.

Реализуем эту модель в xcos. Тут нам понадобятся три блока суммирования и 4 блока констант (добавляется константа  $\nu$ ).

В меню моделирования устанавливаем переменные окружения. (рис. 4.13)  
Реализация с помощью xcos. (рис. 4.14)



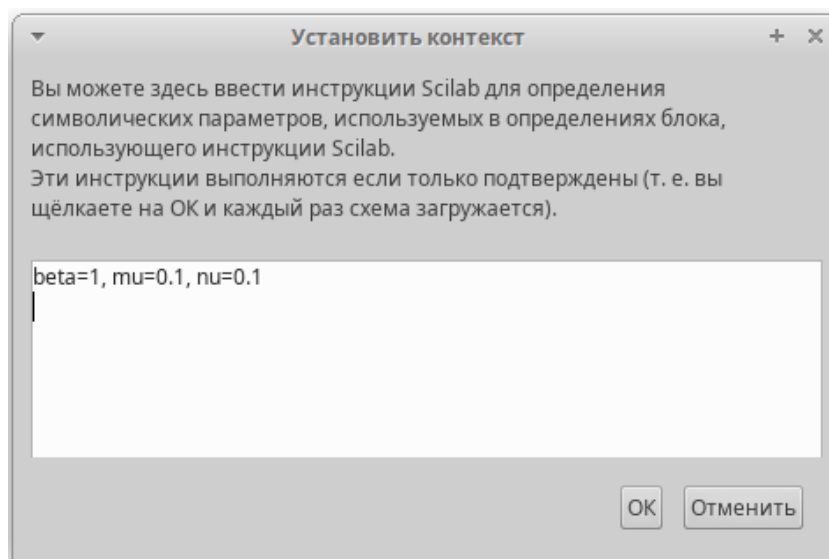


Рис. 4.13: Переменные окружения

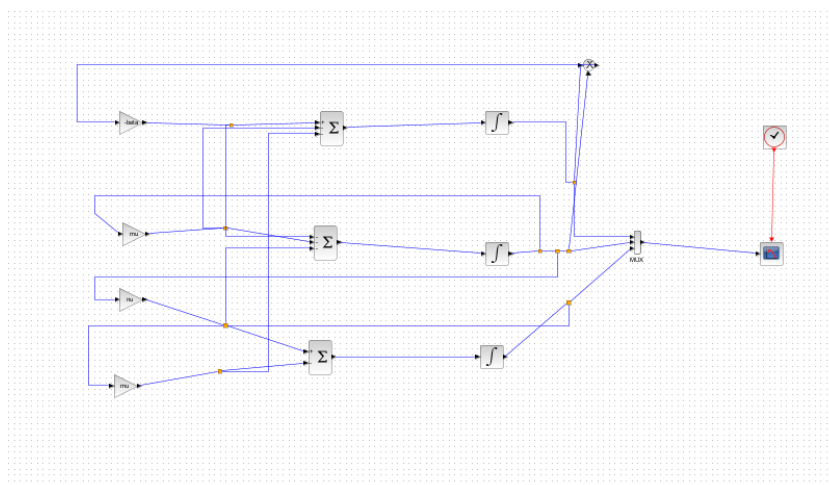


Рис. 4.14: Реализация модели эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей с помощью xcos

В параметрах блоков интегрирования нет изменений, указываем все начальные значения из предыдущих этапов выполнения.

Результат моделирования представлен на (рис. 4.15), где черной линией обозначен график  $s(t)$  (динамика численности уязвимых к болезни особей), красная линия  $r(t)$  — динамику численности выздоровевших особей, наконец, зеленая линия  $i(t)$  — динамику численности заражённых особей. Пересечение трёх линий

определяет порог эпидемии.

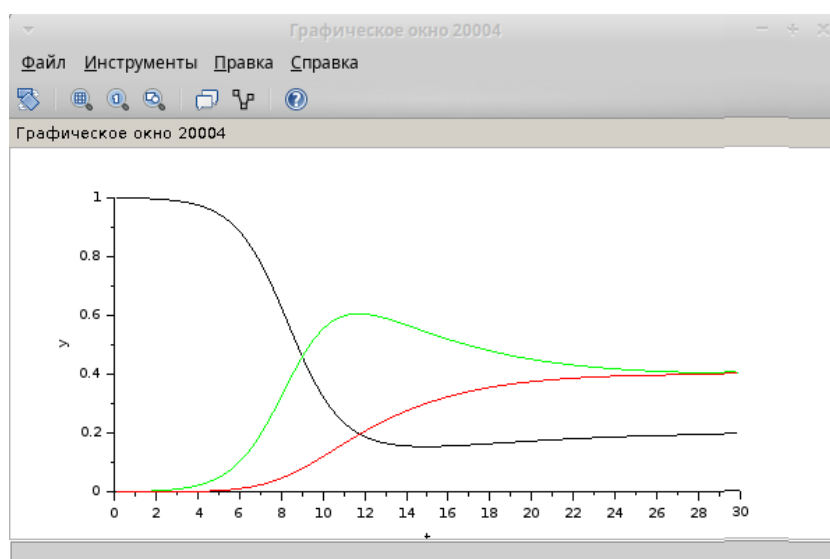


Рис. 4.15: Модель эпидемии при  $\beta=1$ ,  $\nu=0.1$ ,  $\mu=0.1$

## 4.5 Задание для самостоятельного выполнения.

### Реализация с помощью блока Modelica в xcos

Реализация с помощью блока Modelica в xcos. (рис. 4.16)

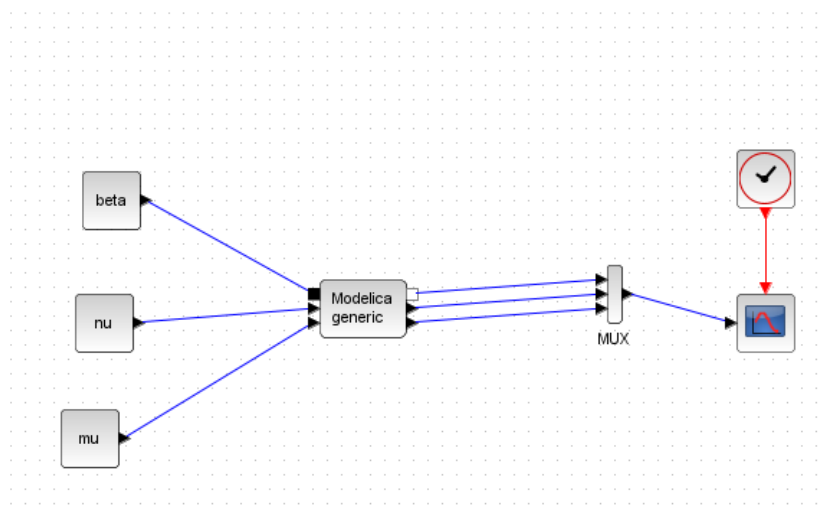


Рис. 4.16: Реализация модели эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей с помощью блока Modelica в xcos

Указываем параметры для блока реализации. Переменные на входе (“beta”, “nu”, “mu”) и выходе (“s”, “i”, “r”) блока заданы как внешние (“E”). (рис. 4.17)

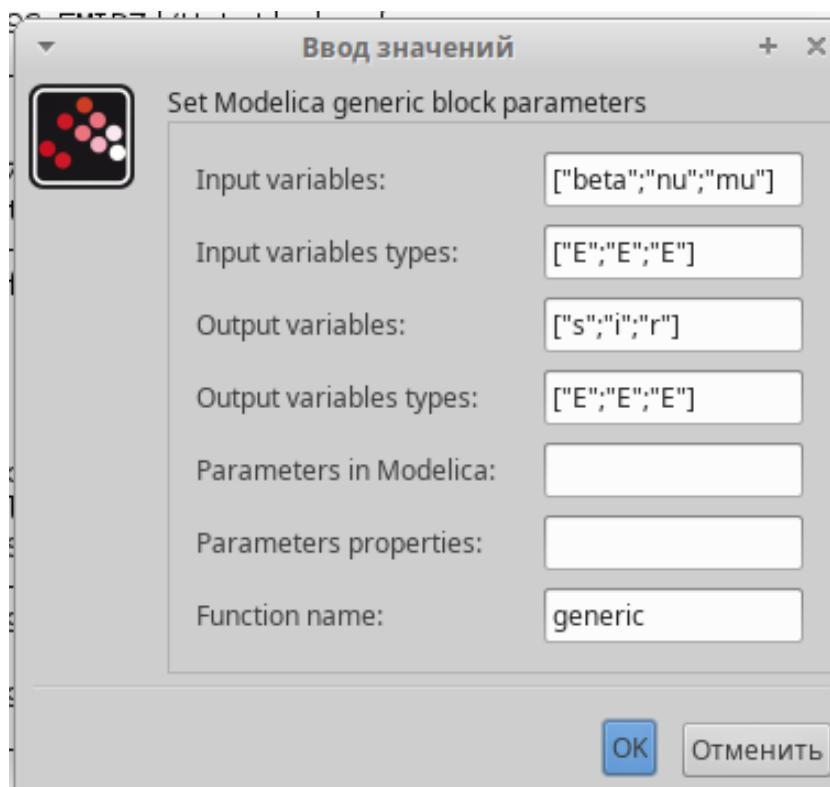


Рис. 4.17: Параметры блока реализации

Код на языке Modelica. Задаем переменные beta, nu, mu. Указываем начальные значения для s, i, r и пишем систему уравнения. (рис. 4.18)

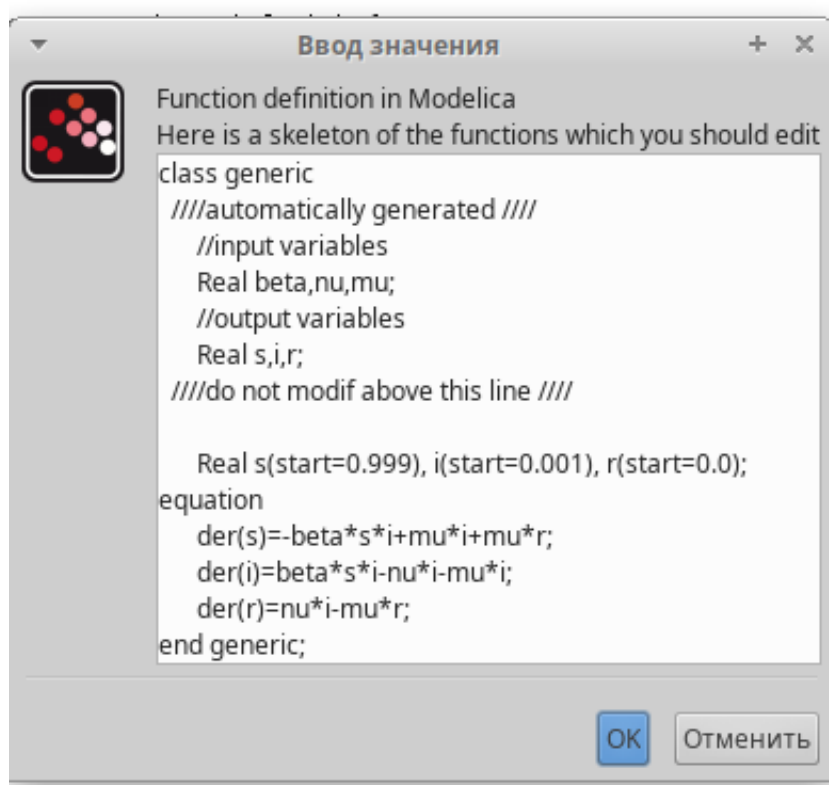


Рис. 4.18: Параметры блока реализации

Результат моделирования представлен на (рис. 4.19), где черной линией обозначен график  $s(t)$  (динамика численности уязвимых к болезни особей), красная линия  $r(t)$  — динамику численности выздоровевших особей, наконец, зеленая линия  $i(t)$  — динамику численности заражённых особей. Пересечение трёх линий определяет порог эпидемии.

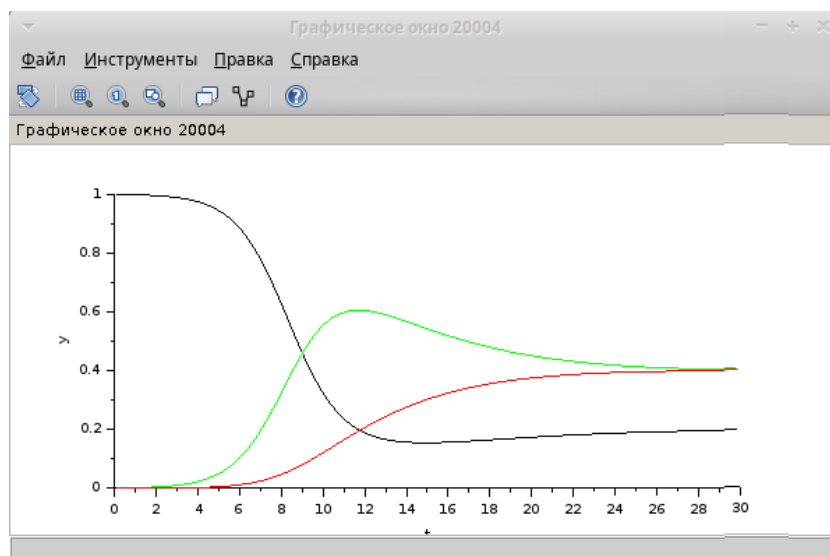


Рис. 4.19: Модель эпидемии при  $\beta=1$ ,  $\nu=0.1$ ,  $\mu=0.1$

## 4.6 Задание для самостоятельного выполнения.

### Реализация в OpenModelica

Код реализации модели эпидемии в OpenModelica. Задаем все начальные параметры с помощью `parameter Real`, как было в реализациях `xcos`. Записываем систему уравнения, реализация очень сильно схожа с реализацией с помощью блока `Modelica` в `xcos` (рис. 4.20)

```

1  model lab
2    parameter Real ss = 0.999;
3    parameter Real ii = 0.001;
4    parameter Real rr = 0;
5    parameter Real beta = 1;
6    parameter Real nu = 0.1;
7    parameter Real mu = 0.1;
8    Real s(start=ss);
9    Real i(start=ii);
10   Real r(start=rr);
11   equation
12     der(s)=-beta*s*i+mu*i+mu*r;
13     der(i)=beta*s*i-nu*i-mu*i;
14     der(r)=nu*i-mu*r;
15   end lab;

```

Рис. 4.20: Реализация модели с учетом процесса рождения / гибели особей эпидемии в OpenModelica

Результат модели. Результат идентичен с построением с помощью других способов, значит все выполнено правильно. (рис. 4.21)

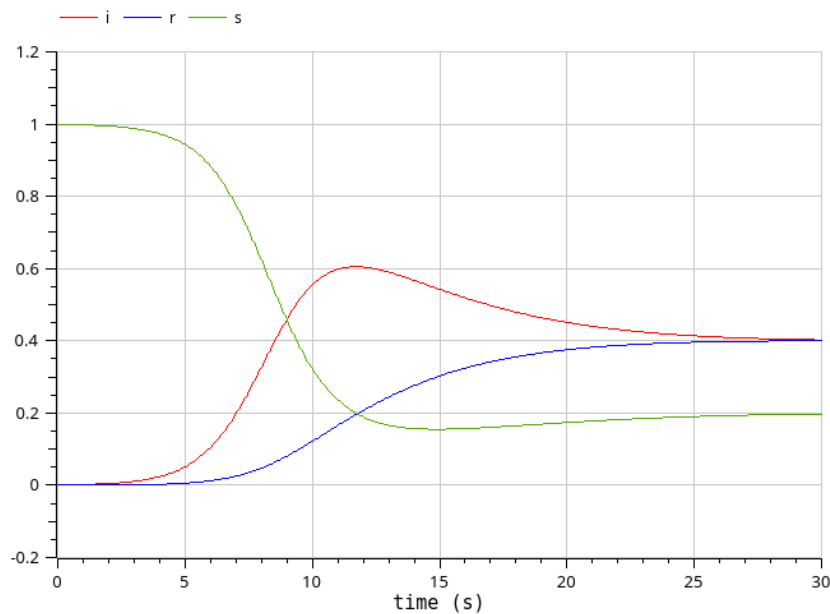


Рис. 4.21: Модель эпидемии с учетом процесса рождения / гибели особей в OpenModelica

## 4.7 Результаты на различных параметрах.

При  $\mu=0.6$ ,  $\nu=0.1$ ,  $\beta=1$  (рис. 4.22), (рис. 4.23)

```

1  model lab
2    parameter Real ss = 0.999;
3    parameter Real ii = 0.001;
4    parameter Real rr = 0;
5    parameter Real beta = 1;
6    parameter Real nu = 0.1;
7    parameter Real mu = 0.6;
8    Real s(start=ss);
9    Real i(start=ii);
10   Real r(start=rr);
11   equation
12     der(s)=-beta*s*i+mu*i+mu*r;
13     der(i)=beta*s*i-nu*i-mu*i;
14     der(r)=nu*i-mu*r;
15   end lab;

```

Рис. 4.22: Результаты на различных параметрах.

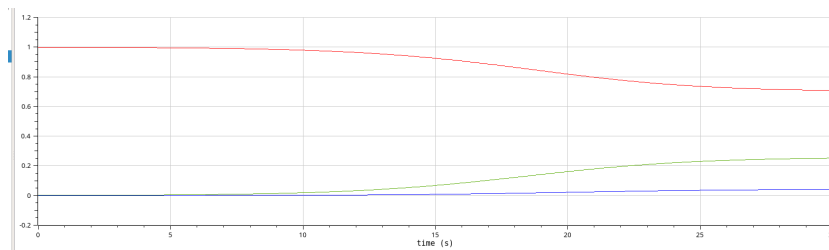


Рис. 4.23: Результаты на различных параметрах.

При  $\mu=0.6$ ,  $\nu=0.6$ ,  $\beta=1$  (рис. 4.24), (рис. 4.25)

```

1  model lab
2    parameter Real ss = 0.999;
3    parameter Real ii = 0.001;
4    parameter Real rr = 0;
5    parameter Real beta = 1;
6    parameter Real nu = 0.6;
7    parameter Real mu = 0.6;
8    Real s(start=ss);
9    Real i(start=ii);
10   Real r(start=rr);
11   equation
12     der(s)=-beta*s*i+mu*i+mu*r;
13     der(i)=beta*s*i-nu*i-mu*i;
14     der(r)=nu*i-mu*r;
15   end lab;

```

Рис. 4.24: Результаты на различных параметрах.

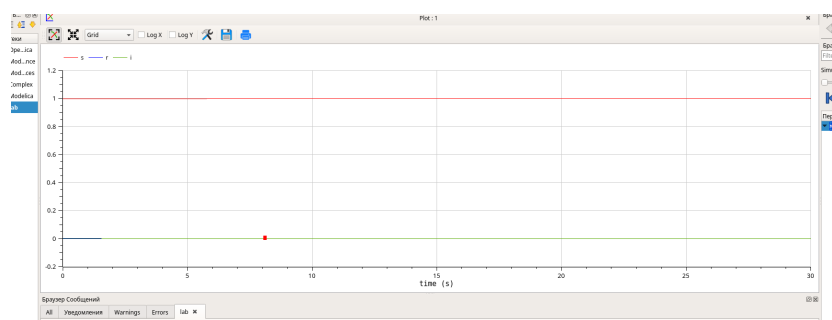


Рис. 4.25: Результаты на различных параметрах.

Исходя из анализа графиков, можно сделать вывод, что чем выше значение любого из параметров, тем быстрее система достигает стационарного состояния.



При высоком коэффициенте заражения  $\beta$  система быстро проходит через пик развития эпидемии и достигает стационарного состояния.

## 5 Выводы

Построил модели эпидемии (SIR) в xcos, с помощью блока Modelica и в OpenModelica.

## **Список литературы**