

Лабораторная работа №5.1

Модель эпидемии (SIR)

Шуваев сергей Александрович

Содержание

1	Цель работы	4
2	Задание	5
3	Выполнение лабораторной работы	6
3.1	Реализация модели в xcos	6
3.2	Реализация модели с помощью блока Modelica в xcos	10
3.3	Упражнение	13
3.4	Задание для самостоятельного выполнения	14
4	Выводы	22

Список иллюстраций

3.1	Задание переменных окружения в xcos	7
3.2	Модель SIR в xcos	8
3.3	Задание начальных значений в блоках интегрирования	8
3.4	Задание начальных значений в блоках интегрирования	9
3.5	Задание конечного времени интегрирования в xcos	9
3.6	Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$	10
3.7	Модель SIR в xcos с применением блока Modelica	10
3.8	Параметры блока Modelica для модели SIR	11
3.9	Параметры блока Modelica для модели SIR	12
3.10	Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$	12
3.11	Установка симуляции в OpenModelica	14
3.12	Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$	14
3.13	Модель SIR с учетом демографических процессов в xcos	15
3.14	График модели SIR с учетом демографических процессов	16
3.15	Модель SIR с учетом демографических процессов в xcos с применением блока Modelica	16
3.16	Параметры блока Modelica для модели SIR с учетом демографических процессов	17
3.17	Параметры блока Modelica для модели SIR с учетом демографических процессов	18
3.18	График модели SIR с учетом демографических процессов	18
3.19	График модели SIR с учетом демографических процессов	19
3.20	График модели SIR с учетом демографических процессов	20
3.21	График модели SIR с учетом демографических процессов	20
3.22	График модели SIR с учетом демографических процессов	21

1 Цель работы

Построить модель SIR в *xcos* и OpenModelica.

2 Задание

1. Реализовать модель SIR в *xcos*;
2. Реализовать модель SIR с помощью блока Modelica в *xcos*;
3. Реализовать модель SIR в OpenModelica;
4. Реализовать модель SIR с учётом процесса рождения / гибели особей в *xcos* (в том числе и с использованием блока Modelica), а также в OpenModelica;
5. Построить графики эпидемического порога при различных значениях параметров модели (в частности изменяя параметр μ);
6. Сделать анализ полученных графиков в зависимости от выбранных значений параметров модели.

3 Выполнение лабораторной работы

Задача о распространении эпидемии описывается системой 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 β – скорость заражения, ν – скорость выздоровления.

3.1 Реализация модели в xcos

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

В меню Моделирование, Установить контекст зададим значения переменных β и ν (рис. 3.1).

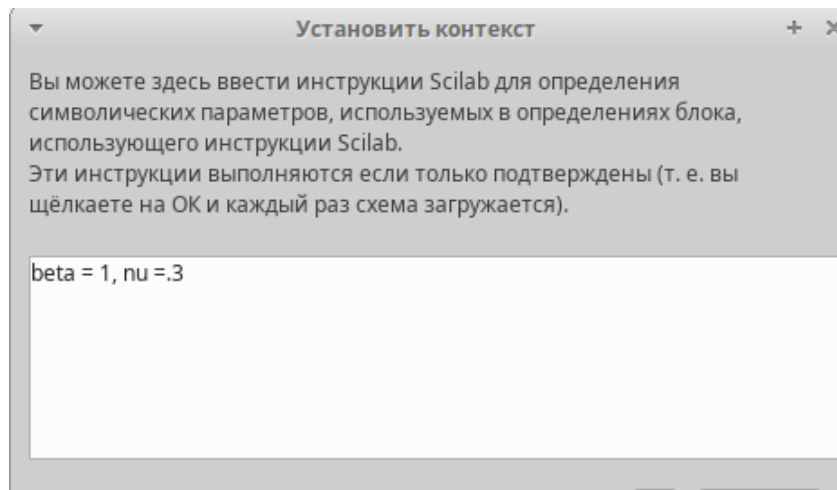


Рис. 3.1: Задание переменных окружения в хcos

Для реализации модели (рис. 3.2) потребуются следующие блоки хcos:

- CLOCK_c – запуск часов модельного времени;
- CSCCOPE – 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 β и ν ;
- SUMMATION – блок суммирования;
- PROD_f – поэлементное произведение двух векторов на входе блока.

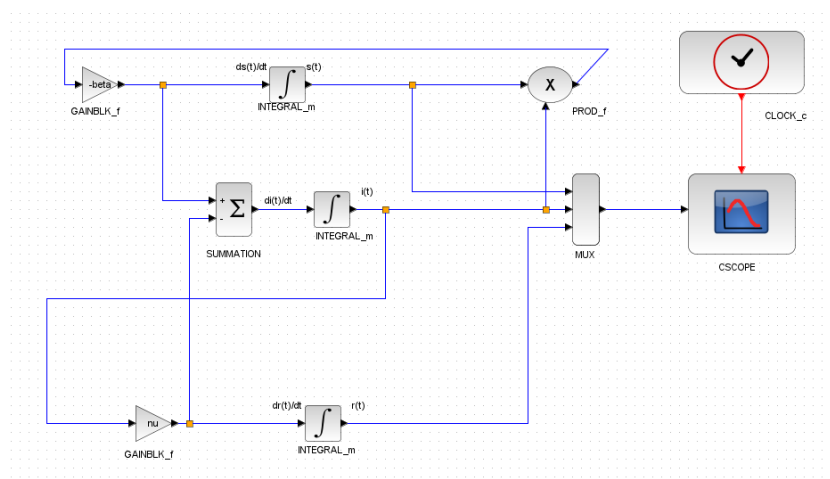


Рис. 3.2: Модель SIR в xcos

В параметрах верхнего и среднего блока интегрирования необходимо задать начальные значения $s(0) = 0,999$ и $i(0) = 0,001$ (рис. 3.3,3.4).

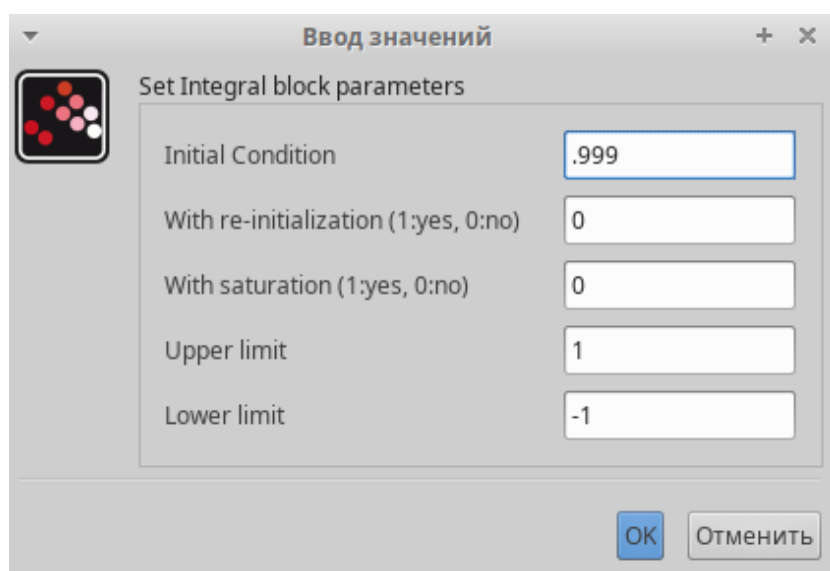


Рис. 3.3: Задание начальных значений в блоках интегрирования

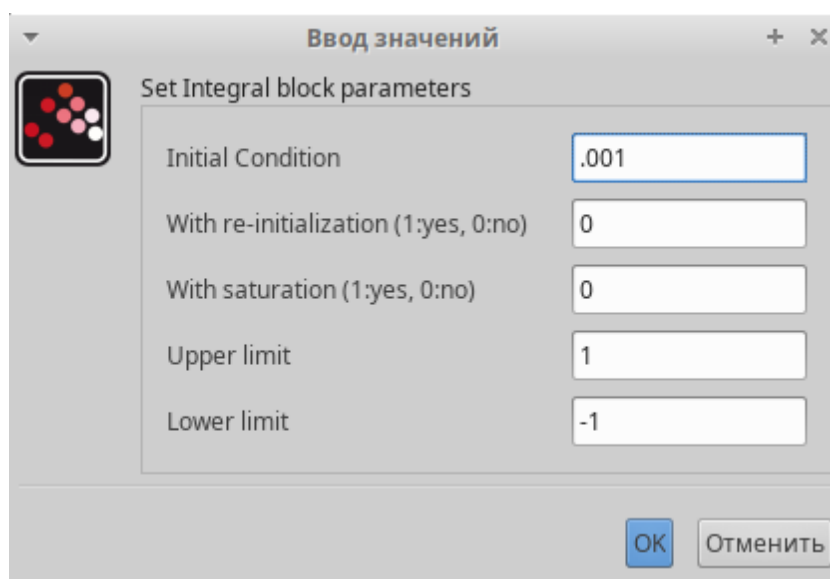


Рис. 3.4: Задание начальных значений в блоках интегрирования

В меню Моделирование, Установка зададим конечное время интегрирования, равным времени моделирования, в данном случае 30 (рис. 3.5).

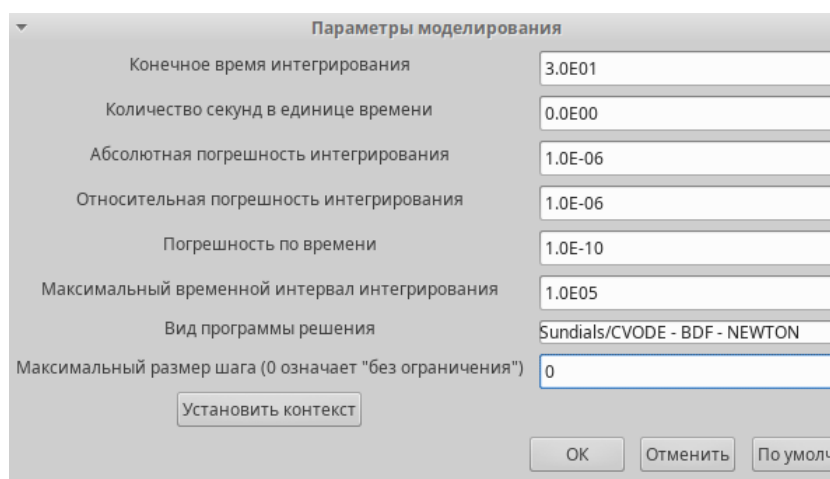


Рис. 3.5: Задание конечного времени интегрирования в хcos

Результат моделирования представлен на рис. 3.6, где черной линией обозначен график $s(t)$ (динамика численности уязвимых к болезни особей), красная линия определяет $r(t)$ — динамику численности выздоровевших особей, наконец, зеленая линия определяет $i(t)$ — динамику численности заражённых особей. Пересечение трёх линий определяет порог эпидемии.

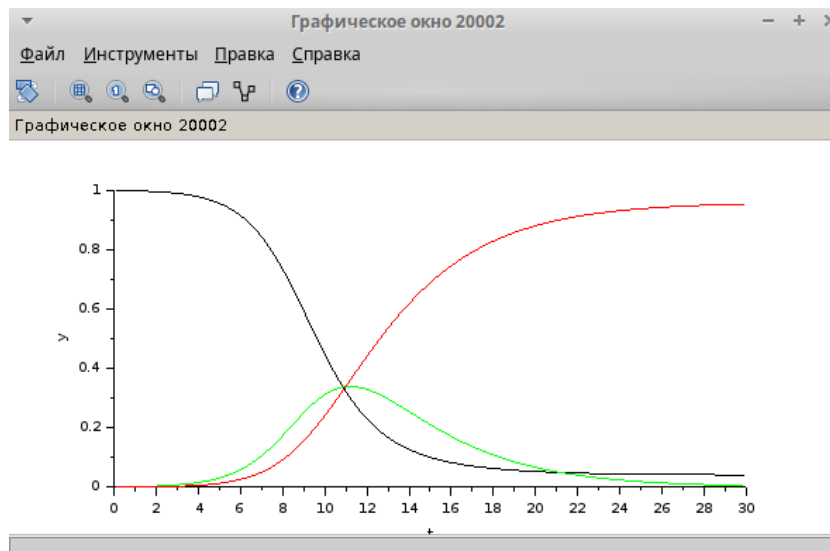


Рис. 3.6: Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$

3.2 Реализация модели с помощью блока Modelica в xcos

Готовая модель SIR представлена на рис. 3.7.

Для реализации модели SIR с помощью языка Modelica помимо блоков CLOCK_c, CSCOPE, TEXT_f и MUX требуются блоки CONST_m — задаёт константу; MBLOCK (Modelica generic) — блок реализации кода на языке Modelica. Задаём значения переменных β и ν (рис. 3.1).

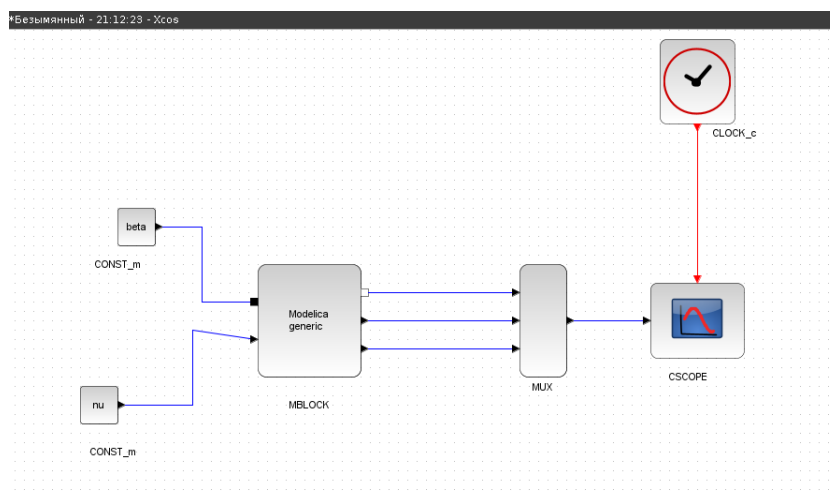
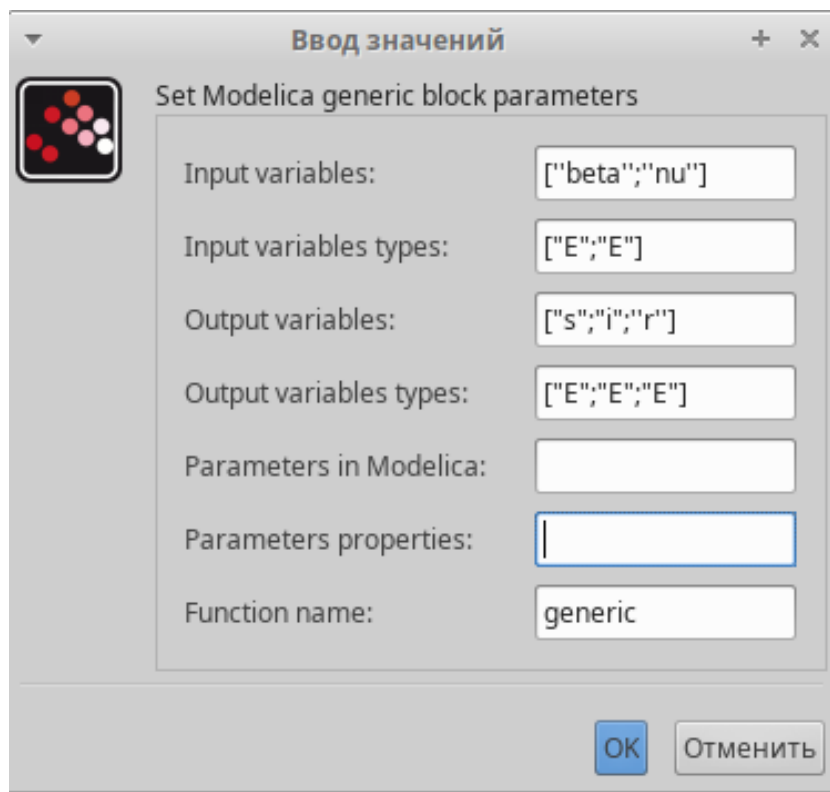


Рис. 3.7: Модель SIR в xcos с применением блока Modelica

Параметры блока Modelica представлены на рис. 3.8,3.9. Переменные на входе (“beta”, “nu”) и выходе (“s”, “i”, “r”) блока заданы как внешние (“E”).



Ввод значений

Set Modelica generic block parameters

Input variables: ["beta";"nu"]

Input variables types: ["E";"E"]

Output variables: ["s";"i";"r"]

Output variables types: ["E";"E";"E"]

Parameters in Modelica:

Parameters properties:

Function name: generic

OK Отменить

Рис. 3.8: Параметры блока Modelica для модели SIR

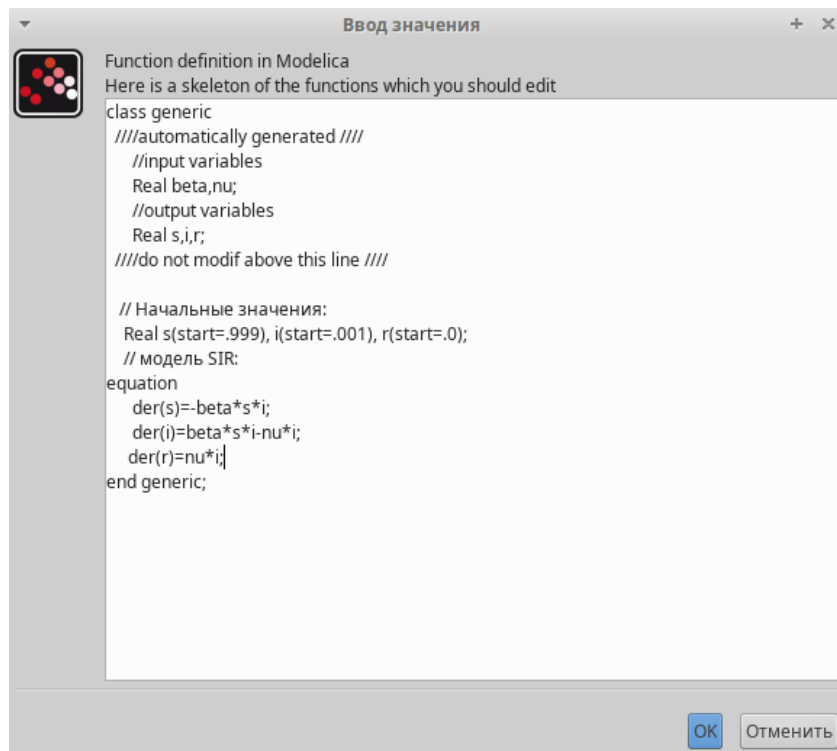


Рис. 3.9: Параметры блока Modelica для модели SIR

В результате получаем график (рис. 3.10), построенный с помощью блока Modelica идентичный графику (рис. 3.6), построенному без них.

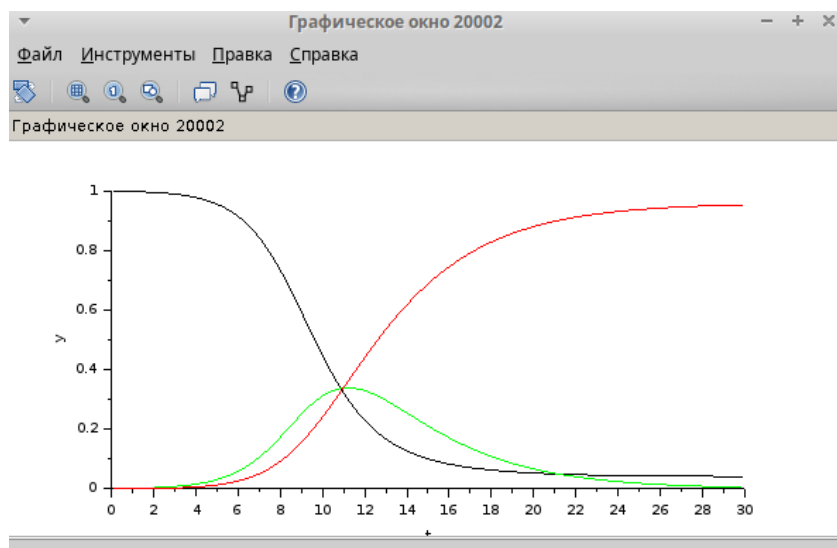


Рис. 3.10: Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$

3.3 Упражнение

В качестве упражнения нам надо построить модель SIR на OpenModelica. Синтаксис почти такой же как и на Modelica. Нужно задать параметры, начальные значения и систему дифференциальных уравнений.

```
parameter Real I_0 = 0.001;  
parameter Real R_0 = 0;  
parameter Real S_0 = 0.999;  
parameter Real beta = 1;  
parameter Real nu = 0.3;  
parameter Real mu = 0.5;
```

```
Real s(start=S_0);  
Real i(start=I_0);  
Real r(start=R_0);
```

equation

```
der(s)=-beta*s*i;  
der(i)=beta*s*i-nu*i;  
der(r)=nu*i;
```

Теперь выполним симуляции, задав конечное время 30 с (рис. 3.11).

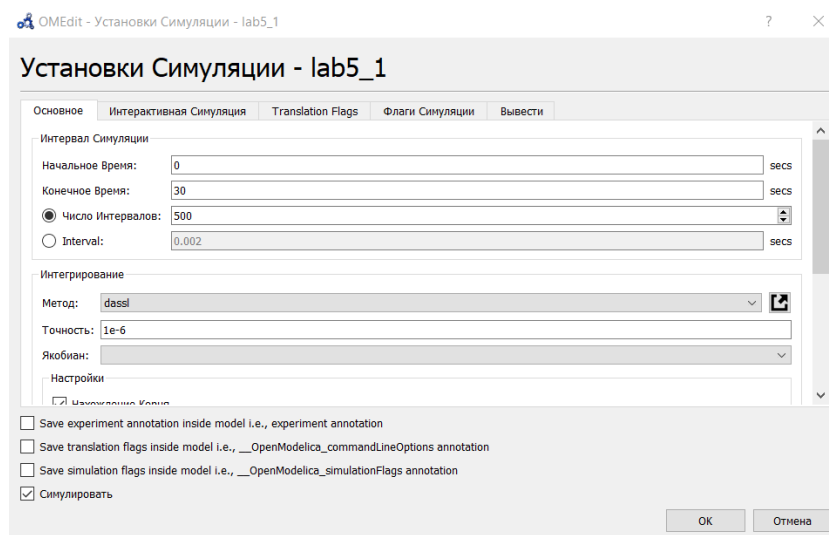


Рис. 3.11: Установка симуляции в OpenModelica

В результате получаем следующий график (рис. 3.12). Он идентичен предыдущим графикам выполненным в *xcos*.

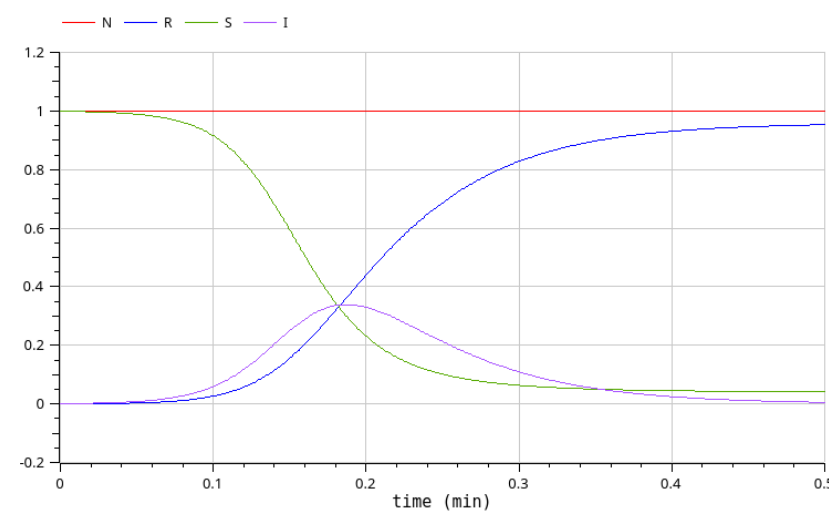


Рис. 3.12: Эпидемический порог модели SIR при $\beta = 1, \nu = 0.3$

3.4 Задание для самостоятельного выполнения

Предположим, что в модели SIR учитываются демографические процессы, в частности, что смертность в популяции полностью уравнивает рождаемость,

а все рожденные индивидуумы появляются на свет абсолютно здоровыми. Тогда получим следующую систему уравнений:

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

где μ — константа, которая равна коэффициенту смертности и рождаемости.

Реализуем эту модель в *xcos*. Тут нам понадобятся три блока суммирования и 4 блока констант (добавляется константа ν).

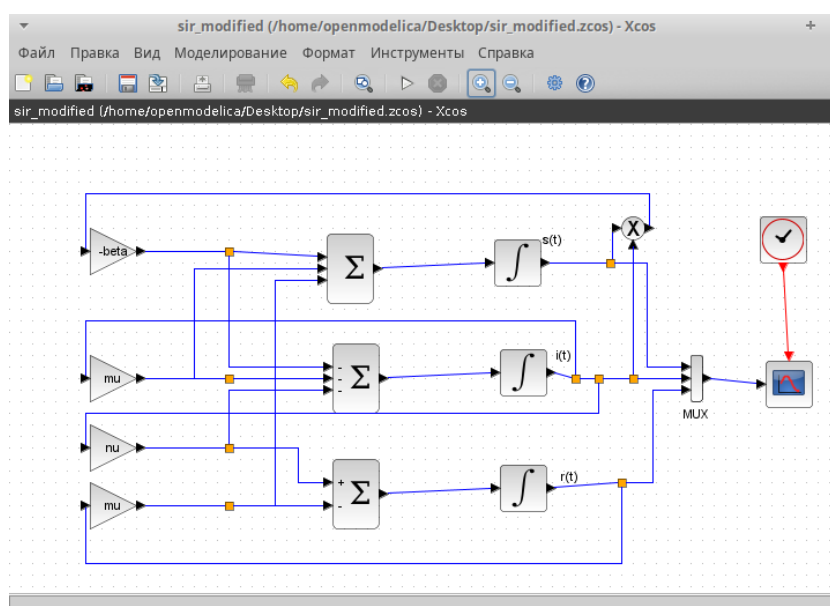


Рис. 3.13: Модель SIR с учетом демографических процессов в *xcos*

В результате получаем следующий график (рис. 3.14).

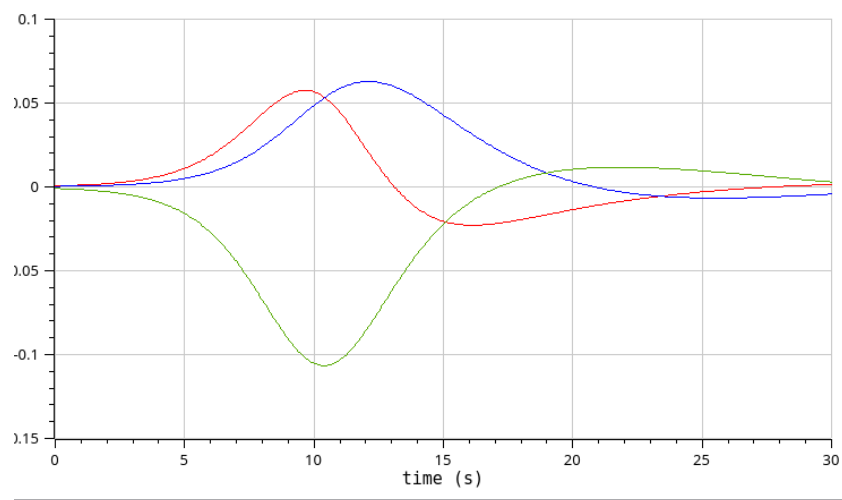


Рис. 3.14: График модели SIR с учетом демографических процессов

Теперь реализуем модель SIR с учетом демографических процессов в *xcos* с помощью блоков Modelica (рис. 3.15).

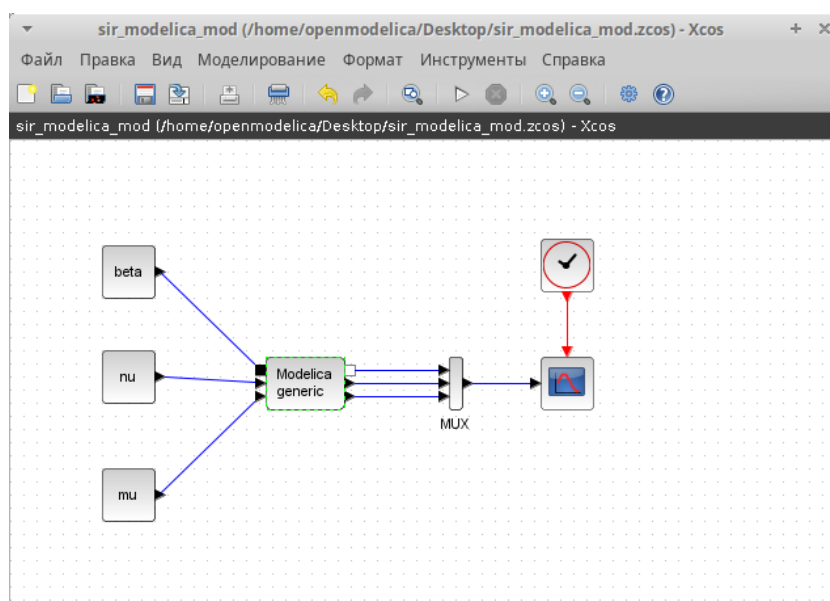


Рис. 3.15: Модель SIR с учетом демографических процессов в *xcos* с применением блока Modelica

Параметры блока Modelica представлены на рис. 3.16, 3.17. Переменные на входе (“beta”, “nu”, “mu”) и выходе (“s”, “i”, “r”) блока заданы как внешние (“E”).

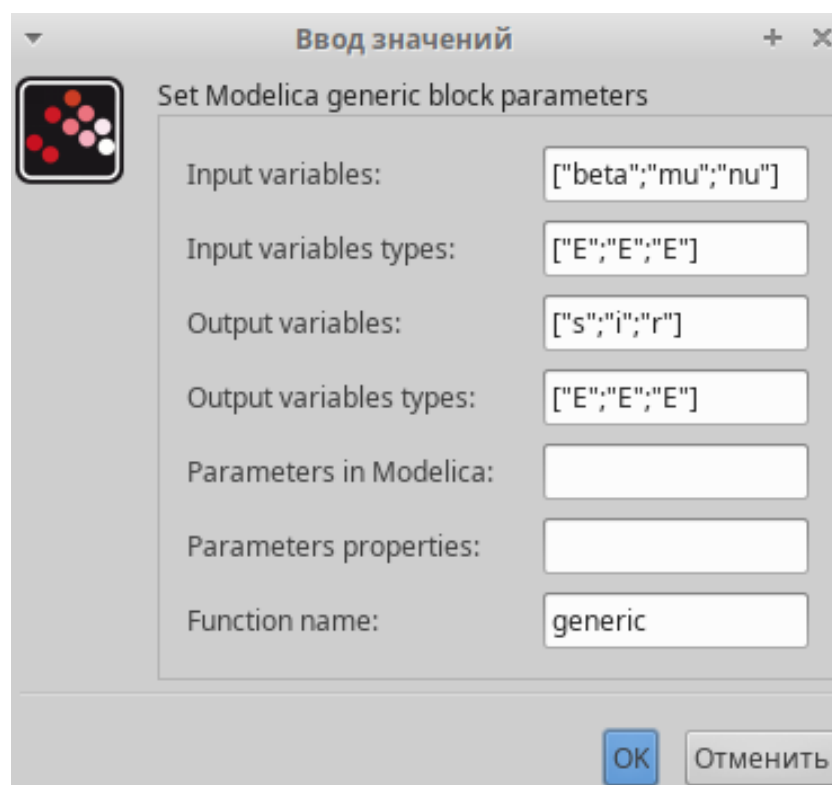


Рис. 3.16: Параметры блока Modelica для модели SIR с учетом демографических процессов

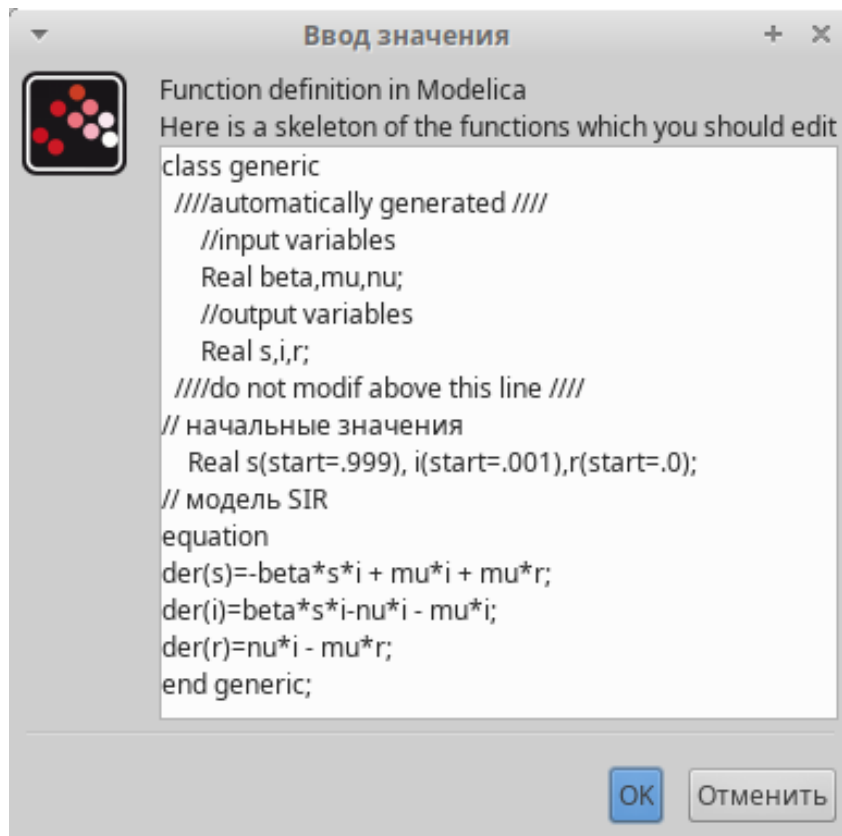


Рис. 3.17: Параметры блока Modelica для модели SIR с учетом демографических процессов

В результате получаем следующий график (рис. 3.18).

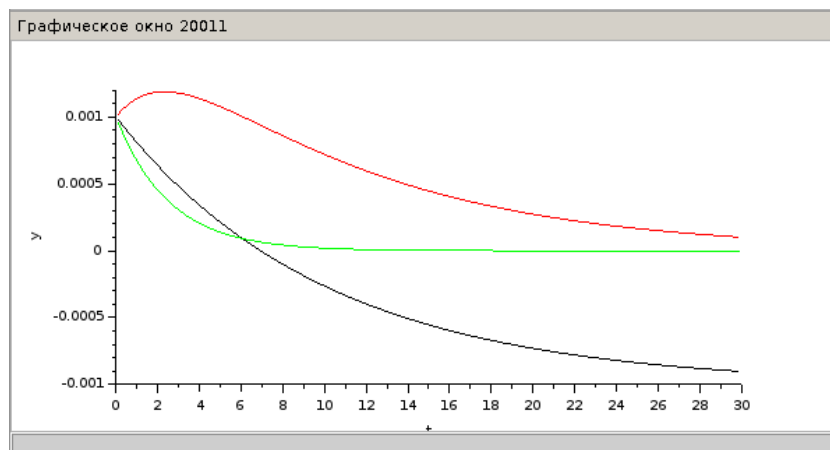


Рис. 3.18: График модели SIR с учетом демографических процессов

Реализуем модель SIR с учетом демографических процессов на OpenModelica.

```

parameter Real I_0 = 0.001;
parameter Real R_0 = 0;
parameter Real S_0 = 0.999;
parameter Real N = 1;
parameter Real beta = 1;
parameter Real nu = 0.3;
parameter Real mu = 0.5;

```

```

Real s(start=S_0);
Real i(start=I_0);
Real r(start=R_0);

```

equation

```

der(s)=-beta*s*i + mu*i + mu*r;
der(i)=beta*s*i-nu*i - mu*i;
der(r)=nu*i - mu*r;

```

Выполнив симуляцию, получим следующий график (рис. 3.19).

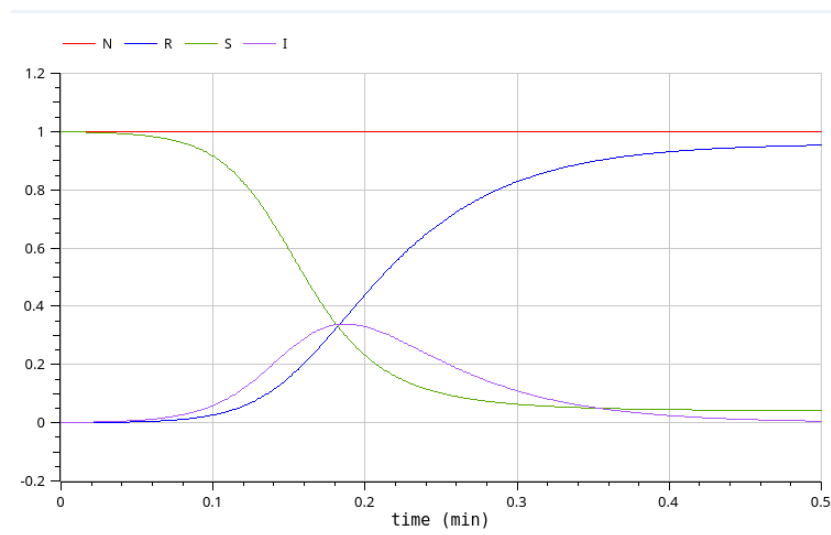


Рис. 3.19: График модели SIR с учетом демографических процессов

Теперь построим графики при разных значениях параметров.

1) $\beta = 1, \nu = 0.3$

- $\mu = 0.1$

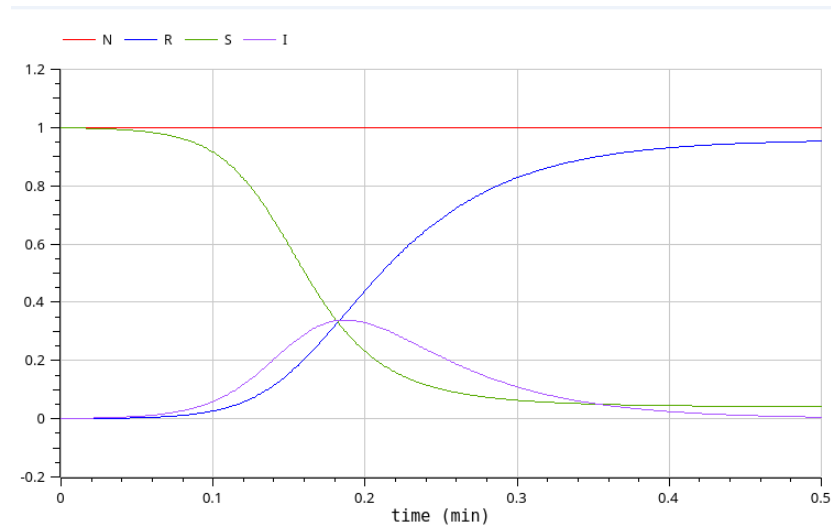


Рис. 3.20: График модели SIR с учетом демографических процессов

- $\mu = 0.3$

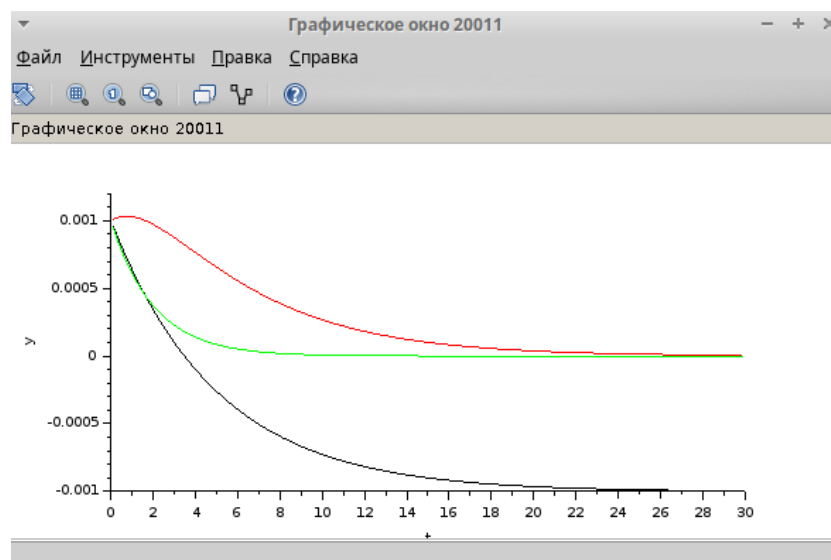


Рис. 3.21: График модели SIR с учетом демографических процессов

- $\mu = 0.9$

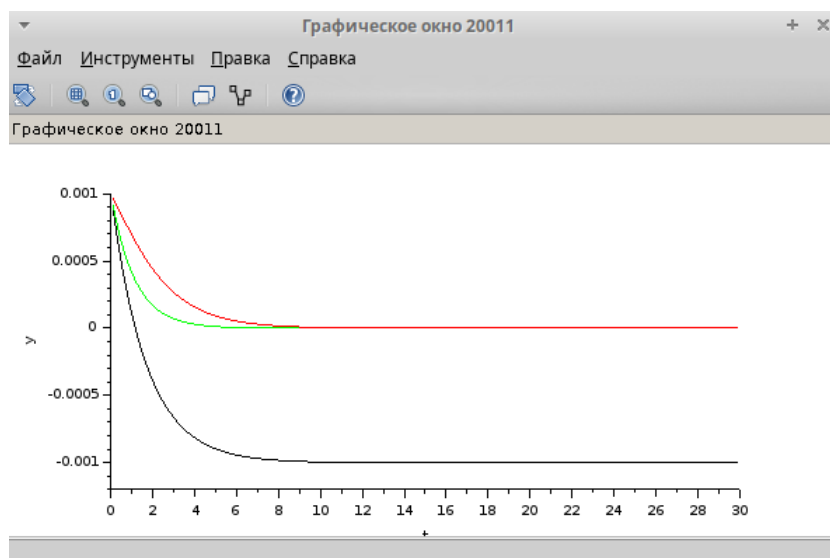


Рис. 3.22: График модели SIR с учетом демографических процессов

Исходя из анализа графиков, можно сделать вывод, что чем выше значение любого из параметров, тем быстрее система достигает стационарного состояния. При высоком коэффициенте заражения β система быстро проходит через пик развития эпидемии и достигает стационарного состояния.

4 Выводы

В процессе выполнения данной лабораторной работы была построена модель SIR в *xcos* и OpenModelica.