Министерство образования и науки Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого»

УДК	УТВЕРЖДАЮ	
$\mathcal{N}^{\underline{o}}$	Зав. НИЛ «Математическая биоло	КИЛС
Инв. №	и биоинформатика», ИПММ	
	ФГАОУ ВО «СПбПУ»,	
	д.б.н.	
	М. Г. Самсонова	a
	«» 2016 г.	

ОТЧЕТ О НАУЧНО-ИССЛЕДОВАТЕЛЬСНОЙ РАБОТЕ

по теме:

«Стохастическое моделирование экспресии генов»

Выполнил студент гр. №53601/4
Д. В. Яковлев
«» 2016 г.
Руководитель НИР, к.фм.н.
В.В. Гурский
« » 2016 г.

Санкт-Петербург 2016

РЕФЕРАТ

Отчёт 21 стр., 1 часть, 8 рис., 1 таблица, 5 источников СТОХАСТИЧЕСКОЕ МОДЕЛИРОВАНИЕ ЭКСПРЕСИИ ГЕНОВ

СОДЕРЖАНИЕ

Введение
1 Постановка задачи
2 Модель
3 Инструменты для моделирования
3.1 StochPy, GillesPy
3.2 fern
3.3 StochKit
3.4 DEEP
4 Результаты
4.1 Описание реакций
4.2 Разработка программного обеспечения
4.3 Анализ результатов
СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

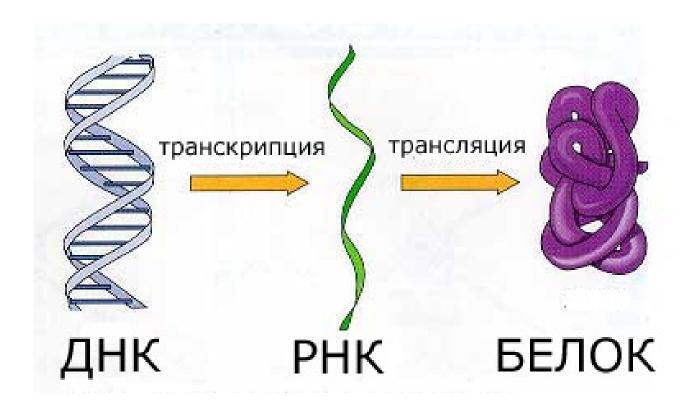
Введение

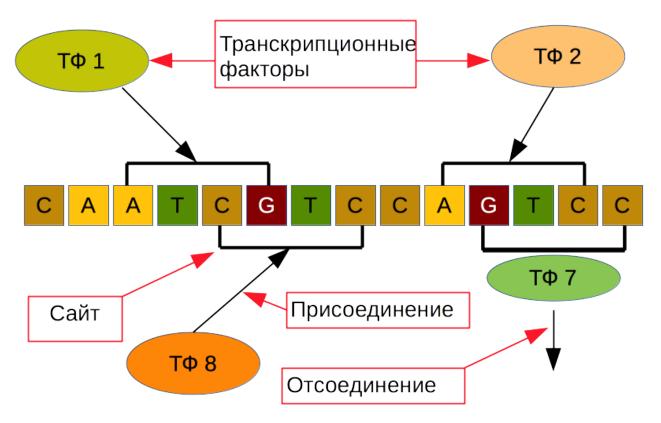
Цель научноисследовательской работы:

- Описать реакции экспресии генов
- Разработка программного обеспечения для стохастического моделирования экспресии генов.
- Анализ экспериментальных рассчётов
- Выводы

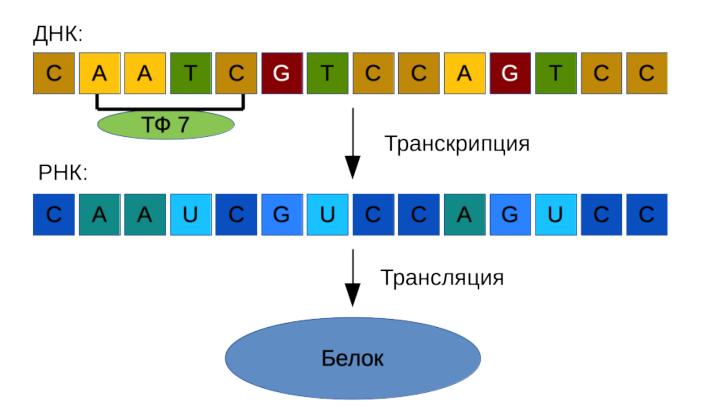
1 Постановка задачи

2 Модель





Для каждого сайта определено какой ТФ может присоединиться. Сайтов – 611 и ТФ – 8.

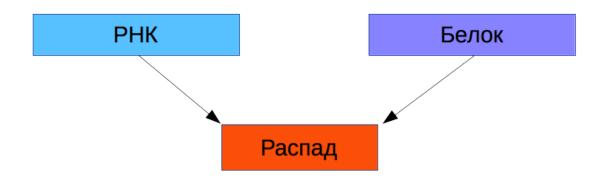


Вероятность транскрипции зависит от количества присоединённых ТФ, трансляции – от количества РНК.

Диффузия:



Деградация:



Вероятности деградации и диффузии линейно зависят от концетраций.

3 Инструменты для моделирования

Были рассмотрены следующие пакеты для стохастического моделирования - fern[1], StochKit[2], StochPy[3], GillesPy[2]. Каждый из них рассчитан на языки программирования - java, c++, python соотвественно. Далее будет каждый пакет рассмотрен более подробно, но наш выбор остановился на StochKit, как на самом быстром.

3.1 StochPy, GillesPy

Является обвёрткой над пакетом StochKit с некоторыми модификациями. В комплекте с моделирование есть возможность строить графики. Содержит две модификации алгоритма гиллеспи. На вход не принимает файлы в формате sbml (нужно конвертировать в xml).

3.2 fern

Является самым медленным из предложенных пакетов стохастического моделирования. Содержит более семи модификаций алгоритма гиллеспи. На вход принимает файлы в формате sbml, что является большим плюсом. Данный пакет подходит для моделирования небольшого количества реакций.

3.3 StochKit

Является самым быстрым, так как написан на С и все остальные пакеты либо опираются на него, либо являются обвёрткой. В комплекте идёт программа, написанная на Matlab, для построения графиков, но к сожалению данные графики на неинтересны. В пакете реализовано несколько модификаций алгоритма гиллеспи. Выходом программы StochKit является текстовый файл с концентрациями веществ в любой момент времени (частота задаётся параметром).

3.4 **DEEP**

Наша модель будет содержать параметры и для моделирования мы воспользуемся генетическими алгоритмами, реализованными в DEEP [4].

4 Результаты

4.1 Описание реакций

Опишем реакции для одного ядра (для остальных ядер аналогично). Для каждого сайта присоединения реакции присоединения и отсоединения будут иметь одинаковый вид. Основным отличием будет какой именно ТФ присоединяется/отсоединяется. Для активаторов (в нашей работе это **cad** или **bcd**) реакции примут следующий вид:

$$N^{unbinded} \xrightarrow{C_i \cdot N^{unbinded}} N^{binded} + A$$
$$N^{binded} + A \xrightarrow{C_i \cdot N^{binded}} N^{unbinded}$$

Для репрессоров реакции будут выглядеть так:

$$N^{unbinded} \xrightarrow{C_i \cdot N^{unbinded}} N^{binded} + R$$

$$N^{binded} + R \xrightarrow{C_i \cdot N^{binded}} N^{unbinded}$$

где C_i - коэффициент присоединения к i-ому сайту, R - количество репрессоров и A - количество активаторов.

Теперь запишем реакции транскрипции и трансляции:

$$\varnothing \xrightarrow{p_{\lambda} \cdot p_{\alpha}^{A} \cdot p_{\beta}^{R}} mRNA$$

$$mRNA \xrightarrow{p_{\gamma} \cdot mRNA} N^{unbinded}$$

где $p_{\lambda},\,p_{\alpha},\,p_{\beta},\,p_{\gamma}$ - коэффициенты транскрипции, активации, регрессии и трансляции соотвественно.

Реакции деградации:

$$mRNA \xrightarrow{p_{\theta} \cdot mRNA} \varnothing$$

$$N^{unbinded} \xrightarrow{p_{\phi} \cdot N^{unbinded}} \varnothing$$

где p_{θ}, p_{ϕ} - коэффициенты деградации мРНК и белка соотвественно. Так же нужно учесть диффузию - перетекание белка в соседние ядра:

$$N_i \xrightarrow{p_{\xi} \cdot max(N_i - N_{i+1}, 0)} N_{i+1}$$

$$N_i \xrightarrow{p_{\xi} \cdot max(N_i - N_{i-1}, 0)} N_{i-1}$$

где p_{ξ} - параметр диффузии, i - номер ядра. В результате наша модель имеет 7 параметров - $p_{\lambda}, p_{\alpha}, p_{\beta}, p_{\gamma}, p_{\theta}, p_{\phi}, p_{\xi}$.

4.2 Разработка программного обеспечения

Пакет был разделён на четыре компоненты:

- Генерация системы реакций для пакета StochKit с помощью языка программирования Python
- Стохастическое моделирование с помощью пакета StochKit
- Оптимизация параметров модели с помощью DEEP
- Анализ результатов с помощью языка программирования R

Основной трудностью было наладить работу DEEP совместно с StochKit. Для этого нужно было изменить исходники StochKit, чтобы после каждого запуска он выводил ошибку моделирования при заданных параметрах.

4.3 Анализ результатов

В силу ограниченности возможности работы на класетере, было произведено несколько стартов. Было построены графики зависимости концентрации белка **kni** от ядра к концу моделирования (в нашем случае это 60 минута).

На графиках (1, 2) отчётливо видно, что поведение концентраций у белка **kni** и мРНК схожи с экспериментальными расчётами.

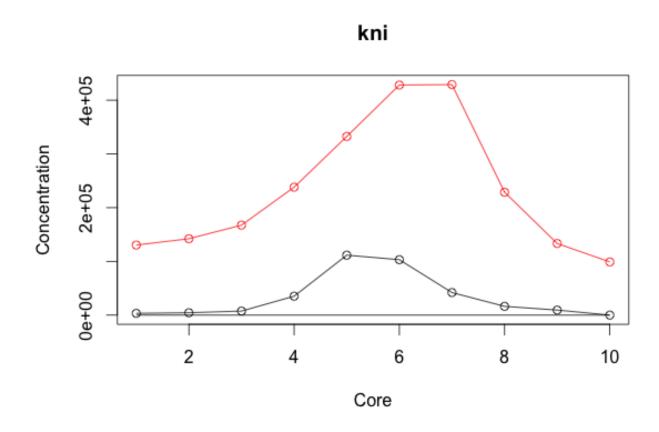


Рисунок 1 – Зависимость концентрации белка kni от ядра. Чёрным цветом - результат моделирования, красный цвет - экспериментальный расчёты

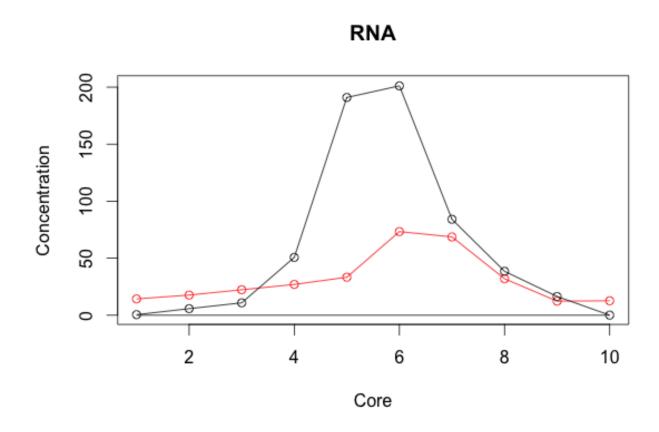


Рисунок 2 – Зависимость концентрации мРНК от ядра. Чёрным цветом - результат моделирования, красный цвет - экспериментальный расчёты

выводы

Основной сложностью моделирования является вычислительная сложность, так как в сумме получается нужно рассчитывать вероятности для 12404 реакций. Но даже при малом времение работы DEEP удалось подобрать параметры модели, чтобы концентрации белка **kni** и мРНК имели схожее поведение с экспериментальными рассчётами.

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1 FERN a Java framework for stochastic simulation and evaluation of reaction networks. https://bmcbioinformatics.biomedcentral.com/articles/10.1186/1471-2105-9-356. Accessed: 2016-30-04.
 - 2 StochKit. https://sourceforge.net/projects/stochkit/. Accessed: 2016-30-04.
 - 3 Stoch Py. — http://stochpy.sourceforge.net. — Accessed: 2016-30-04.
- 4 Kozlov K., Samsonov A. DEEP—differential evolution entirely parallel method for gene regulatory networks. http://link.springer.com/article/10.1007/s11227-010-0390-6. Accessed: 2016-30-04.