

Правительство Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Санкт-Петербургский государственный университет»
Кафедра Системного Программирования

Соковикова Светлана Алексеевна

Создание модуля для эффективной обработки
генетических данных с использованием
теста хи-квадрат

Курсовая работа

Научный руководитель:
к.ф.-м.н., доцент Малов С.В.

Санкт-Петербург

2016

Оглавление

Оглавление.....	2
Введение.....	3
Постановка задачи.....	4
Критерий хи-квадрат.....	5
Чтение и запись gds-файлов.....	7
Алгоритм вычисления.....	7
Инструменты для вычисления специальных статистических функций.....	8
Тестирование результата.....	9
Заключение.....	9
Список литературы.....	10

Введение

Тест хи-квадрат – статистический тест, широко используемый в биостатистике, в частности, для полногеномного анализа генетических ассоциаций. Специфика генетики – огромные размеры анализируемых данных (размер не самой большой таблицы - 750×1850000 чисел из диапазона 0:3), что сильно сказывается на времени вычислений. Удобный язык программирования для биостатистических расчетов, на котором реализовано множество статистических инструментов – R. R имеет низкую производительность из-за особенностей реализации транслятора, и, очевидно, не оптимален для работы с большими данными. Отсюда возникает идея реализовать наиболее востребованные статистические методы на более производительном языке, например, C.

Постановка задачи

Моя задача – реализовать программу, которая принимает на вход файл gds и возвращает другой файл gds-формата, содержащий результаты выполнения теста хи-квадрат (вектор pValue). Вычисления должны выполняться в модуле, написанном на языке C и вызываемом из R. Реализация этого модуля – ключевая цель моей работы. Полученная программа должна работать существенно быстрее, чем реализация на R.

Критерий хи-квадрат

Пусть (X, Y) – случайный вектор, $X \in \{1..d_1\}$, $Y \in \{1..d_2\}$.

$$p_{ij} = P(X=i, Y=j), \quad p_{ij} \geq 0, \quad \sum_{i,j} p_{ij} = 1.$$

Условие независимости X и Y : $p_{ij} = p_{i\cdot} \cdot p_{\cdot j}$, где $p_{i\cdot} = \sum_j p_{ij}$, $p_{\cdot j} = \sum_i p_{ij}$.

Категориальная гипотеза независимости H_0 : $p_{ij} = p_{i\cdot} \cdot p_{\cdot j} \quad \forall i \in \{1..d_1\}, \forall j \in \{1..d_2\}$.

Имеется выборка $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ из распределения (X, Y) , параметр $\theta = \{p_{ij}\}_{ij}$.

Введем частоты $v_{ij} = \sum_{k=1}^n 1\{X_k=i, Y_k=j\}$.

Известно, что $\chi^2 = \sum_{ij} \frac{(v_{ij} - n\widehat{p}_{i\cdot}\widehat{p}_{\cdot j})^2}{n\widehat{p}_{i\cdot}\widehat{p}_{\cdot j}}$ имеет распределение χ^2 при справедливости гипотезы H_0 , где $(\widehat{p}_{i\cdot}, \widehat{p}_{\cdot j})$ – оценки максимального правдоподобия для $(p_{i\cdot}, p_{\cdot j})$.

Вычисляем $\widehat{p}_{i\cdot} = \frac{v_{i\cdot}}{n}$, $\widehat{p}_{\cdot j} = \frac{v_{\cdot j}}{n}$, $v_{i\cdot} = \sum_j v_{ij}$, $v_{\cdot j} = \sum_i v_{ij}$.

Тогда $\chi^2 = \sum_{ij} \frac{v_{ij} - \frac{v_{i\cdot}v_{\cdot j}}{n}}{\frac{v_{i\cdot}v_{\cdot j}}{n}}$ при справедливости H_0 имеет распределение

$$\chi^2_{(d_1-1)(d_2-1)}.$$

Статистический критерий $\phi(\vec{x})$, постороенный на χ^2 , принимает H_0 , если $\chi^2 \leq X_\alpha$ и отвергает ее при $\chi^2 > X_\alpha$. Значение X_α выбирается исходя из распределения $\chi^2_{(d_1-1)(d_2-1)}$ таким образом, что $P_{H_0}(\chi^2 \leq X_\alpha) = 1 - \alpha$. pV значение – преобразование статистики критерия исходя из ее распределения при справедливости H_0 :

$pV = 1 - K_{(d_1-1)(d_2-1)}(\chi^2)$, где $K_{(d_1-1)(d_2-1)}$ – функция распределения $\chi^2_{(d_1-1)(d_2-1)}$. Согласно преобразованию Смирнова, распределение pV – равномерное $U(0,1)$. Критерий может быть переписан в виде: $\phi(\vec{x})$ принимает H_0 , если $pV \geq \alpha$ и отвергает ее иначе. Значение pV часто используют в качестве показателя статистической значимости отклонения от H_0 .

При проведении множества статистических тестов установлено, что стандартный уровень, ограничивающий ошибку I рода, применим для каждого теста в отдельности, но неприменим для всей совокупности тестов. Для выявления статистической значимости отклонения от нулевых гипотез в задаче

интерпретации результатов многочисленных статистических тестов принята поправка Бонферрони. В основе лежит неравенство Буля: $P(\cup_i A_i) \leq \sum_i P(A_i)$.

Выбор уровня значимости $\alpha_c = \alpha/m$, m – число статистических тестов, гарантирует, что вероятность ошибочного выявления хотя бы одного нарушения основной гипотезы не превосходит α , т.к.:

Пусть A_l – отвержение H_{0l} , $l=1, \dots, m$, $P_{H_0}(A_l)$ – вероятность ошибочного отвержения основной гипотезы в l -м тесте. Если $P(A_l) \leq \alpha/m$, то

$$P(\cup_{l=1}^m A_l) \leq \sum_{l=1}^m P(A_l) \leq m \frac{\alpha}{m} = \alpha.$$

Таким образом, важно иметь формулу, дающую высокую точность вычислений вероятностей $P(A_l)$ при H_0 . В рассматриваемом случае это формула для $P(A_l) = P(\chi^2 \geq \chi_{\alpha/m})$ при больших $\chi_{\alpha/m}$.

Чтение и запись GDS-файлов

GDS – специальный формат, используемый только в R-Bioconductor. В языке C нет стандартных функций для чтения и записи файлов этого формата, в то время как в R работа с GDS-файлами реализована оптимально и быстро. Поэтому решено читать и записывать GDS-файлы средствами R и передавать полученные данные модулю C, используя .C - стандартный интерфейс вызова модуля из R.

Алгоритм вычисления

- 1) Вектор phenotype длины n и таблицу genotype размером n строк * c столбцов модуль получает на входе из R. Элементы столбца – числа $1:k$ (для разных входных файлов значение k разное, в большинстве случаев $k=2$), элементы таблицы – числа $0:3$. $n \sim 1000$, $c \sim 1000000$. Дальнейшие вычисления выполняются для **каждого столбца** таблицы **отдельно**.

2)

	phen	gen
0	1	2
1	1	1
2	2	0
...		
j	u	v
$n-1$		

Составляется небольшая таблица `contTable[1:k, 0:2]`, заполняемая по следующему принципу: в ячейке `contTable[u,v]` стоит количество таких j , для которых `phen[j]=u` и `gen[j]=v`. Значения, где `gen[j]=3`, просто отсеиваются, так как 3 означает, что генетические данные не определены и анализировать нечего. Эта таблица называется таблицей сопряженности. Дальнейшие операции выполняются именно с ней.

- 3) Далее вызывается функция, принимающей на вход таблицу `contTable`, ее размеры `row` и `col`, и не до конца заполненный вектор чисел степеней свободы.
- 4) Для `contTable` считаются суммы в строках `sumrow` и суммы в столбцах `sumcol`, сумма всех элементов `total`.
- 5) Число степеней свободы `deg_of_freedom` – важное значение, без которого не обойтись. Для таблицы размера $r \times c$ `deg_of_freedom=(r-1)*(c-1)`. На этом шаге `deg_of_freedom:=(row-1)*(col-1)`.
- 6) Проверка для очень часто встречающегося случая, когда `contTable` имеет размер 2×3 .
Если одна из строк `contTable` полностью заполнена нулями (один из двух

элементов `sumrow` нулевой), то статистические тесты неприменимы, возвращается значение `NaN` и счет для данного столбца `gen` закончен.

Если обе строки ненулевые, но два из трех столбцов `contTable` нулевые (два из трех элементов `sumcol` нулевые), то статистические тесты также неприменимы, возвращается значение `NaN` и счет для столбца `gen` заканчивается.

Если обе строки ненулевые и только один столбец `contTable` нулевой, то статистические тесты применяются к таблице `contTable`, из которой вычеркнут нулевой столбец. При этом число степеней свободы $\text{deg_of_freedom} := (\text{row}-1) * (\text{col}-2)$.

- 7) Далее вычисляется `chisq` как сумма $\frac{(\text{contTable}[i,j] - E[i,j])^2}{E[i,j]}$ по всем невычеркнутым клеткам `contTable[i,j]`, где $E[i,j] = \frac{\text{sumrow}[i] * \text{sumcol}[j]}{\text{total}}$.
- 8) Работа функции закончена, управление передается вызвавшей ее программе. Программа получает `chisq` и `deg_of_freedom`.

Модуль возвращает вектор `chisq`, содержащий значения хи-квадрат статистики для каждого столбца таблицы `genotype` и вектор значений `deg_of_freedom`. Далее встроенной в R функцией `pchisq` вычисляется вектор значений `pValue`, а затем этот вектор упаковывается в новый `gds`-файл.

Инструменты для вычисления специальных статистических функций

В ходе алгоритма необходимо с высокой точностью вычислять значение «правых хвостов» функции распределения хи-квадрат. Реализация этого вычисления на C – отдельная сложная задача. В R это вычисление реализовано с требуемой точностью и оптимизировано по времени выполнения (функция `pchisq`). Отсюда возникает идея не писать эту функцию заново на языке C, что не даст существенного выигрыша во времени, а использовать функцию языка R.

Тестирование результата

В таблице приведено время выполнения вычислений на специальных серверах, предназначенных для биостатистических вычислений, для таблицы genotype размера 750*1829336. Время посчитано без учета чтения/записи gds-файлов, так как работа с ними выполняется средствами R и занимает в обоих случаях одинаковое время.

Средство	Время выполнения, с
Стандартные функции R	1944.494
Моя реализация	6.277

Заключение

Полученная в результате работы реализация существенно выигрывает по времени выполнения у реализации на языке R, что и было основным требованием, выдвинутым в постановке задачи.

Список литературы

1. Боровков А.А. Математическая статистика. СПб.: Лань, 2010. — 704 с.

2. Классические методы статистики: критерий хи-квадрат. —

URL: <http://r-analytics.blogspot.ru/2012/08/blog-post.html#.VocMWOQ2xH4>