実習は、デスクトップ上にある hogeフォルダの中身が以下 の状態を想定して行います

ネット接続できないヒトも、
ダブルクリックでローカルに
r_seq.htmlを起動可能です

			- • ×
6	🖉 – 📗 C:¥Users¥kadota¥Des	ktop¥hoge 👻 🐓	hogeの検索 🔎
	整理 ▼ ライブラリに追加 ▼	共有 ▼	= - 1 0
	名前	更新日時	種類
	鷆 style	2014/05/09 13:	57 ファイル フォル
	🔊 r_seq.html	2014/05/09 13:	46 HTML ドキュメ
	srp011435_count_bowtie_2.txt	2014/05/03 10:	49 テキストドキュ
	📄 srp011435_samplename.txt	2014/05/02 16:	44 テキストドキュ
	SRR037439.fastq	2014/05/01 17:	31 FASTQ ファイル
	TAIR10_chr_all.fas	2014/04/10 17:	50 FAS ファイル
	TAIR10_GFF3_genes.gff	2014/04/02 16:	46 GFF ファイル
1			

(Rで)塩基配列解析の利用法: GC含量計算から発現変動解析まで

東京大学・大学院農学生命科学研究科 アグリバイオインフォマティクス教育研究プログラム 門田幸二(かどた こうじ) kadota@iu.a.u-tokyo.ac.jp http://www.iu.a.u-tokyo.ac.jp/~kadota/













自己紹介

■ 2002年3月

- □ 東京大学·大学院農学生命科学研究科·応用生命工学専攻 博士課程修了
- □ 学位論文:「cDNAマイクロアレイを用いた遺伝子発現解析手法の開発」
 (指導教官:清水謙多郎教授)
- **2002/4/1~**
 - □ 産総研・生命情報科学研究センター(CBRC) 産総研特別研究員
 - □ マイクロアレイ解析手法開発
- **2003/11/1~**
 - □ 放医研・先端遺伝子発現研究センター 研究員
 - □ 一次元電気泳動波形解析手法開発

2005/2/16~

- □ 東京大学・大学院農学生命科学研究科・アグリバイオインフォマティクスプログラム
- □ マイクロアレイ解析手法開発
- □ RNA-seqデータ解析手法開発

(トランスクリプトーム解析周辺の)手法開発系のヒトです

4	+サイトマップ + English Q 東京大学大学院農学生命科学研究科	
	アグリバイオインフォマティクス教育研究ユニット	
	Agricultural Bioinformatics Research Unit	
+	ホーム > 教育プログラム > 各講義のページ	講義風景(平成26年度)
+ 本ユニットについて	▲ 各講義のページ	
+ メンバー	(約日々な力し) カナストタ港羊のみ ごになみします)	CARLES CARLES
+ 教育プログラム	(科自名をクリック9ると各調報のパーンに移動します)	
+ 研究フォーラム	先端 農学生命情報科学特別演習 トピックス	
+ イベント	セミナー・ 農学生命情報 農学生命情報 農学生命情報 農学生命情報 農学生命情報 討論形式 研究指導 科学特論 I 科学特論 III 科学特論 III 科学特論 III 科学特論 III	
+ お問い合わせ	方法論 生物配列統計学 システム生物学概論 知識情報処理論	
+ リンク	講義・実習を 一体化 オーム情報解析 機能ゲノム学 分子モデリングと分子シミュレーション	
+ モバイルサイト	基礎 ゲノム情報解析基礎 構造バイオインフォマティクス基礎	and the second sec
	講義・実習を 一体化 生物配列解析基礎 パイオスタティスティクス基礎論	
	カテゴリー 科目名 学期 実施 ・単位 曜日	
東京大字 THE UNIVERSITY OF TOKYO	基礎 1. 生物配列解析基礎	
	生命科学のためのデータベースの利用と基本的な解析手法につ 夏・1 火曜	
	いて講義します。テータベースの基礎、配列テータベース、機能データベース、ホモロジー検索、モチーフ留新などの基本的	
	な手法について解説します。	
	つゲリルは把設が甘油	

Contents

■ Rでゲノム解析

□ シロイヌナズナゲノムのGC含量計算

- multi-FASTAファイルの読み込み
- 関数やオプションの利用法
- パッケージの説明

■ Rでトランスクリプトーム解析

- □シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通り解析
 - 公共DBからの生データ取得
 - マッピングおよびカウントデータ取得
 - サンプル間クラスタリング
 - 発現変動遺伝子(DEG)検出



植物グローバルなので…

例:シロイヌナズナ(Arabidopsis thaliana)

- □ ゲノム配列決定(chr1-5, chrC, chrM)
 - 1番染色体: Theologis et al., *Nature*, **408**: 816-820, 2000
 - 2番染色体:Lin et al., *Nature*, **402**: 761-768, 1999
 - 3番染色体: Salanoubat et al., *Nature*, **408**: 820-822, 2000
 - ..
- □ トランスクリプトーム配列(cDNA配列)決定
 - アノテーション: Seki et al., *Science*, **296**: 141-145, 2002
 - ...
- 🗆 まとめサイト
 - The Arabidopsis Information Resource (TAIR)
 - Lamesch et al., Nucleic Acids Res., 40: D1202-1210, 2012
 - http://www.arabidopsis.org/

	Length	GC contents
chr1	28.76MB	35.80%
chr2	19.60MB	35.80%
chr3	23.17MB	35.40%
chr4	17.40MB	36.02%
chr5	25.95MB	34.50%



(Rで)塩基配列解析

~NGS、RNA-seq、ゲノム、トランスクリプトーム、正規化、発現変動、統計、モデル、バイオインフォマティクス~ (last modified 2014/04/10, since 2010)







115 MB (121,183,059 バイト), 1,514,793 行。

Text 2行, 80桁 10

・イントロ | NGS | 読み込み | FASTA形式 | 基本情報を取得

multi-FASTAファイル?!

FASTAフォーマット [編集]			
FASTA では、シーケンスデータの記述形式として FASTAフォーマ レーンテキストである。1つのシーケンスのデータは、">" で始まる1 ス文字列で構成される。ヘッダ行では、">" の次にシーケンスデータ のシーケンスデータを説明する文字列を記述する(両方とも省略し スペースを入れてはいけない。FASTAフォーマットの全ての行は、 まる別の行が出現すると、そこでシーケンスデータが区切られ、別(マットという形式を使う。FASTAフォーマットはプ 行のヘッダ行と、2行目以降の実際のシーケン タを識別するための文字列を記述し、続けてそ てよい)。ヘッダ行の ">"と識別文字列の間に 80文字未満とすることが推奨される。">" で始 のシーケンスデータが始まる。		
FASTA ファイルフォーマットの例を示す。	>Chr1 CHROMOSOME dumped from ADB: Ju CCCTAAACCCTAAACCCTAAACCCTAAACCTCTGAA CTTTAAATCCTACATCCATGAATCCCTAAATACCTA CTCTGGTTGAAAATCATTGTGTATATAATGATAATT	n/20/09 14:53; last updated: TCCTTAATCCCTAAATCCCTAAAT ATTCCCTAAACCCGAAACCGGTTT TTATCGTTTTTATGTAATTGCTTA	2009-02-02
>gi 5524211 gb AAD44166.1 cytochrome b [Ele LCLYTHIGRNIYYGSYLYSETWNTGIMLLLITMATAFMGYVLPW EWIWGGFSVDKATLNRFFAFHFILPFTMVALAGVHLTFLHETGS LLILLLLLLALLSPDMLGDPDNHMPADPLNTPLHIKPEWYFI	 >Chr2 CHROMOSOME dumped from ADB: Ju NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNN	n/20/09 14:54; last updated: NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNNNNNNNNNN	2009-02-02
IENY	>Chr3 CHROMOSOME dumped from ADB: Ju NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNN	n/20/09 14:54; last updated: NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNNCCCTAAACCCTAAACCCTAA TCCATAAATCCCTAAAACCATAAT	2009-02-02
	>Chr4 CHROMOSOME dumped from ADB: Ju NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNN	n/20/09 14:54; last updated: NNNNNNNNNNNNNNNNNNNNNN NNNNNNNNNNNNN	2009-02-02
「>のヘッダ行、塩基またはアミノ酸配列」 が複数(multi)個からなるファイルのこと	hr5 CHROMOSOME dumped from ADB: Ju TACCATGTACCCTCAACCTTAAAACCCTAAAACC CTCTAAACCATAGGGTTTGTGAGTTTGCATAAAG TGAGTTTGCATAAGAGTCTCGACTATGTGTTTGT	n/20/09 14:54; last updated: TATACTATAAATCITTAAAACCTA TGTCACGTATAAGTGTTTCTAACA TCAAAAGTGACGTAAGTGTTTAGA	2009-02-02

• 解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)







デスクトップにあるhogeフォルダ中のファイルを解析



getwd()と打ち込んで確認

RGui (64-bit)
ファイル 編集 閲覧 その他 パッケージ ウインドウ ヘルプ
R Console
Platform: x86_64-pc-mingw32/x64 (64-bit)
Rは、自由なソフトウェアであり、「完全に無保証」です。 一定の条件に従えば、自由にこれを再配布することができます。 配布条件の詳細に関しては、'license()'あるいは'licence()'と入力してくだ\$
Rは多くの貢献者による共同プロジェクトです。 詳しくは ' contributors () 'と入力してください。 また、RやRのパッケージを出版物で引用する際の形式については ' citation () 'と入力してください。
'demo() 'と入力すればデモをみることができます。 'help() 'とすればオンラインヘルプが出ます。 'help.start() 'でHTMLブラウザによるヘルプがみられます。 'g() 'と入力すればRを終了します。
<pre>> getwd() [1] "C:/Users/kadota/Desktop/hoge" > </pre>



• 解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)



44.769

36.294

8

mitochondria CHR(

chloroplast CHRON

164270

56066

366924

154478

366924

154478





	XI	. 5 •	ڪ - : با د هد	÷ hoge	4.txt -	Excel	? == _== 0		×
キリボナ セミフク	ノアイル	/ //-/A	挿入 ^	ション	7-9	校閲	衣示 / M.	У Г]Ш¥—	[•] M
のツルらなころう	A1	*		× ✓	j*	descr	iption		~
		Α		В	0	C	D	E	
R D Canada	1 d	lescription		CG	ACGT	Г <u> </u>	Length	%GC_conte	nts
IK K Console	2 1	CHROMO	DSOME	10856525	3026	3312	30427671	35.87355	
ヽ ≠ λ 由コッイルの読み 込み	3 2		DSOME	7063739	1969	0050	19698289	35,86432	
> fasta <- readDNlStringSet(in f_format="fasta") #in f7	4 3 5 4		DS OIVIE DS OME	6727440	1858	2023	18585056	36 20402	
> information and a second sec	6 5			9691012	2696	5224	26975502	35 93893	
> #本番	7 m	nitochondr	ria CHF	164270	36	6924	366924	44.76949	
> hoge <- alphabetFrequency(fasta) #A,C,G,T,の数	8 c	hloroplast:	CHRC	56066	15	4478	154478	36.29384	-
> CG <- rowSums(hoge[,2:3]) #C,Gの総数を計算	1 4	- F	hoge4	4 (+)		:	•		Þ
> ACGT <- rowSums(hoge[,1:4]) #A,C,G,Tの総数を	准備宗	-			ោ	<u>ا</u> ال			00%
> GC_content <- CG/ACGT*100 #%GC含量を計算し	ر ور	content	પંદાજા	17					.0070
>									
> #ファイルに保存									
<pre>> tmp <- cbind(names(fasta), CG, ACGT, width(fasta), GC</pre>	_cont	tent)#伪	ķ存し た	Ξ(N\$					
<pre>> colnames(tmp) <- c("description", "CG", "ACGT", "Leng</pre>	ſth",	"%GC_c	onter	its")#\$					
<pre>> write.table(tmp, out_f, sep="\t", append=F, quote=F,</pre>	row.n	names=F	, col	.name\$					
以下に上フー file(file, ifelse(append, "a", "w")) :									
コイクンヨンを廃れてとかしてません。		出力予	7定())ファイ	ルぞ	ると同	引じもの	を別	
1旦/JUI用報: 吉古メッセーン: The file(file ifeles(ennerd Hell Hell)) :		のプロ	グラ	ムで開	いて	いる	らため最	最後の	
In Tite(Tite, Tielse(append, "a", "w")) :	7			日本の		7 7		が山て	
> ///// moget.txt @m/(CC)/(CCA/D/). Fermission denied	u (write.ta		判致のの	کٹ	C	エラー	う日の	
					Ŧ				
<				Þ					

ありがちなミス4

R R Console

\$ed, append, as.data.frame, as.vector, cbind. \$.call, duplicated, eval, evalq, Filter, Fin \$s.unsorted, lapply, Map, mapply, match, mge \$ pmax.int, pmin, pmin.int, Position, rank, \$int, rownames, sapply, setdiff, sort, table \$e, unlist

実行スクリプトをコピーする際、最後の行のところで改行 を含ませずにR Console画面上でペーストしたため、最後 のコマンドが実行されない(出力ファイルが生成されない)



<u>0 chr all.fas</u>)の場合:



Rで配列長とGC含量計算

出力: hoge4.txt

原著論文中の数値

description	CG	ACGT	Length	%GC_contents	
1 CHROMOSOME	10856525	30263312	30427671	35.874	
2 CHROMOSOME	7063739	19695728	19698289	35.864	
3 CHROMOSOME	8521037	23453853	23459830	36.331	←
4 CHROMOSOME	6727440	18582024	18585056	36.204	
5 CHROMOSOME	9691012	26965224	26975502	35.939	
mitochondria CHR(164270	366924	366924	44.769	
chloroplast CHROM	56066	154478	154478	36.294	

	Length	GC contents
chr1	28.76MB	35.80%
chr2	19.60MB	35.80%
chr3	23.17MB	35.40%
chr4	17.40MB	36.02%
chr5	25.95MB	34.50%

ちゃんと似た結果が得られています



詳細を説明

4. 120MB程度のシロイヌナズナゲノムのmulti-FASTAファイル(TAIR10 chr all.fas)の場合:



4.120MB程度のシロイヌナズナゲノムのmulti-FASTAファイル(TAIR10 chr all.fas)の場合:

• 解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)

TATR10) chr all fac" #λ	カファイル名を指定して <mark>in f</mark> に格納		
f <- "TATR10 切り # <u>必要ない</u> library(#入力ファ fasta <- fasta #本番 hoge <- CG <- ro & Goo) chn all fac" # 取り(T) # ?-(C))付け <て選択(A) リ(I) a リプレビュー(N) a でマップ g で翻訳	<u>カファイル名を指定して</u> in flこ格納 カファイル名を指定してout_flこ格納 ッケージの読み込み sta")#in_f <u>で指定したファイルの読み 認してるだけです</u> C,G,T,の数を各配列ごとにカウント Gの総数を計算してCGIこ格納	readDNAStringSet関 ①in_fで指定した入た ②fasta形式で読みび ③fastaというオブジェ しています	数を用いて… 」ファイルを しんだ結果を こクト名で格納
GC conte 🗇 電子	🔣 R Console			
#ファイル tmp <- c colnames write.table(tmp	要求されたパッケージ IF 要求されたパッケージ XV > > # ③ Dファイルの読み込 > fasta <- readDNAS > fasta A DNAStringSet in	Ranges をロード中です Vector をロード中です み ① tringSet(in_f, format=": # stance of length 7	② fasta")#in_fで指定したファイ。 確認してるだけです	♪の読\$
	width seq		names	01/7
	[1] 30427671 CCCTAA	ACCCTAAACCCTAATTAGGG	TTTAGGGITTAGGG 1 CHROMOS	OME dump
	[2] 19698289 NNNNN [3] 23459830 NNNNNN	NNNNNNNNNNNNN AAACCC	TAAACCCTAAACCC 3 CHROMOS	OME dump
	[4] 18585056 NNNNNN	NNNNNNNNNNNNTTTAGG	GTTTAGGGTTTAGG 4 CHROMOS	OME dump
	[5] 26975502 TATACC	ATGTACCCTCAACCGGATTT	AGGGTTTTTAGATC 5 CHROMOS	OME dump
	[6] 366924 GGATCO	GTTCGAAACAGGTTGAATGG	AAACAAACCGGATT mitochond	ria CHRO 😑
	[7] 154478 ATGGGC	GAACGACGGGAATTATAACT	IGGTCCCGGGCATC chloropla	st CHROM
	>1			*
	•			

詳細を説明

in_f <- "TA out_f <- "h	IR10_ oge4.	chr_all.f txt"	Fas"	#. #	入力ファ 出力ファ	・イル名: ・イル名:	を指定 を指定							
#必要なバック library(Bio #入力ファイル fasta <- re	ァージネ strin RRR	をロード gs) Console	- 1	#	バッケー	・ジの読る	み込み fastaz multi-	ナブジェ FASTA	クトに ファイ	t確かに い中の	情		×	
tasta	安 要 > + + f z f z A	水されに入め 求されたパック 入力ファイル(asta <- re asta DNAStrine	ノージ IRan ノージ XVec D読み込み eadDNAStr gSet inst	ges 준니~ tor 춘디~ ingSet(i ance of	-トΨሮ9 -ド中です .n_f, fc length	ormat="1 #	戦を 遅 fasta") 確認して	■ リルニ 読 #in_fです るだけです	おた	むていく たファイル	<mark>る</mark> の読	ş		
	[1] [2] [3] [4]	width 30427671 19698289 23459830 18585056	seq CCCTAAAC NNNNNNNN NNNNNNNN NNNNNNNN	CCTAAACC NNNNNNNN NNNNNNNN NNNNNNNN	CCTAA INNNN INNNN	TTAGGG TTAGGG AAACCC TTTAGG	TTTAGGG TTTAGGG TAAACCC GTTTAGG	TTTAGGG TTTAGGG TAAACCC GTTTAGG	nam 1 C 2 C 3 C 4 C	es HROMOSON HROMOSON HROMOSON HROMOSON	1E d 1E d 1E d 1E d	lump lump lump		
	[5] [6] [7] >	26975502 366924 154478	TATACCAT GGATCCGT ATGGGCGA	GTACCCTC TCGAAACA ACGACGGG	CAACC AGGTT GAATT	GGATTTA GAATGGA ATAACTI	AGGGTTT AAACAAA IGGTCCC	TTAGATC CCGGATT GGGCATC	5 C mit chl	HROMOSON ochondri oroplast	4E d La C t CH	HRO IROM	•	•
	•				I	11							F.	

色についての説明

(→) @ http://www.iu.a.u-tokyo.ac.jp/~kadota/r_seq.html

 ×

X

命☆戀

(Rで)塩基配列解析

~NGS、RNA-seq、ゲノム、トランスクリプトーム、正規化、発現変動、統計、モデル、バイオインフォマティクス~ (last modified 2014/04/30, since 2010)

What's new?

- このウェブページはフリーソフトRと利用可能なバッケージの多くをインストール済みである前提で記述していますので、Rのインストールと起動を参考にして必要なバッケージのインストールを行ってください。2014年4月22日に記述内容を若干変更しています。(2014/04/22) NEW
- 2014年06月12日に<u>NAIST植物グローバル教育ブロジェクト・平成26年度ワークショップ「ImageJ+Rハンズオン実習2014」</u>が開催されます。 特に門田の部分を受講したい方は2014年4月22日に作成したより詳細なインストール手順(Windows版)を参考にしてインストールしておいて ください。シンプルな<u>Mac版のインストール手順(by 孫建強</u>氏)もあります。(2014/04/27) NEW
- 2014年9月1日~12日に「バイオインフォマティクス人材育成カリキュラム(次世代シークエンサ)速習コース」を東大農で開催します。近いうちに詳細を公開しますので興味ある方は予定を開けといてください。(2014/04/05) NEW
- ・ 『田幸二 著シリーズ Useful R 第7巻トランスクリプトーム解析刊行(共立出版)。(2014/04/10) NEW
- 参考資料(講義、講習会、本など)の項目を追加しました。(2014/04/10) NEW











関数の使用法について

R Console		3				
> ?readDNAStringSet	(ح) (http://127.0.0.1:24088/library/Bix ۹ - ۲ (iu.a.u-t R: R × ۲ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲۰ ۲	<u>.</u>				
<pre>starting httpd help serv ></pre>	XStringSet-io {Biostrings} R Documentation Read/write an XStringSet object from/to a file					
	Description					
	Functions to read/write an XStringSet object from/to a file.					
	Usage					
	<pre>## Read FASTA (or FASTQ) files in an XStringSet object: readBStringSet(filepath, format="fasta",</pre>					
	<pre>## Extract basic information about FASTA (or FASTQ) files ## without actually loading the sequence data:</pre>					
・「?関数名」で使用法を記したウェス ・ページの下のほうに、(大抵の場合 ・使用法既知の関数のマニュアルを	ブページが開く うページが開く 合)使用例が掲載されている kip=0L, seek.first.rec=FALSE) といくつか読んで、慣れておく FALSE, FALSE,					
	compress=FALSE, compression_level=NA, format="fasta",)	~				
Jun12 2014	## Serialize an XStringSet object:					

> ?readDNAStringSet

関数の使用法について

XStringSet-io {Biostrings}

R Documentation

Read/write an XStringSet object from/to a file ・FASTQファイルは読み込めそうだ ・readAAStringSet関数を用いれば Description アミノ酸配列を読み込めそうだ Functions to read/write an XStringSet object from/to a file. Usage ## Read FASTA (or FASTQ) files in an XStringSet object: readBStringSet(filepath, format="fasta", nrec=-1L, skip=0L, seek.first.rec=FALSE, use.names=TRUE) readDNAStringSet(filepath, format="fasta", nrgc=-1L, skip=0L, seek.first.rec=FALSE, use.names=TRUE) readRNAStringSet(filepath, format="fasta", nrec=-1L, skip=0L, seek.first.rec=FALSE, use.names=TRUE) readAAStringSet(filepath, format="fasta", nrec=-1L, skip=0L, seek.first.rec=FALSE, use.names=TRUE)

関数の使用法について

Arguments

filepath	A character vector (of arbitrary length when rea writing) containing the path(s) to the file(s) to re files in gzip format (which usually have the '.gz'	ding, of length 1 when ead or write. Reading extension) is	
	supported.	FASTQファイルは認	たみ込めそう
	Note that special values like "" or " emd" (typio other I/O functions in R) are not supported here	cally supported by Also filepath	

cannot be a connection.

format	Either "fasta" (the default) or "fastq".
nrec	Single integer. The maximum of number of records to read in. Negative values are ignored.
skip	Single non-negative integer. The number of records of the data

 ^p Single non-negative integer. The number of records of the data file(s) to skip before beginning to read in records.

seek.first.rec TRUE or FALSE (the default). If TRUE, then the reading function starts by setting the file position indicator at the beginning of the first line in



だ

・イントロ | NGS | 読み込み | FASTQ形式

FASTQ形式ファイル読み込み



• 解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)

GC含量計算の詳細を説明

#1471年1
<pre>hoge <- alphabetFrequency(fasta)</pre>
CG <- rowSums(hoge[,2:3])
ACGT <- rowSums(hoge[,1:4])
GC_content <- CG/ACGT*100

#A,C,G,T,..の数を各配列ごとにカウントした #C,Gの総数を計算し #A,C,G,Tの総数を計算して alphabetFrequency関数を実行し #%GC含量を計算して トした結果をhogeに格納している

> hoge <- alphabetFrequency(fasta) #A,C,G,T,の数を各配列ごとにカウント\$ > hoge	*								
A C G TMR WSINVHDB N-+.									
[1,] 9709674 5435374 5421151 9697113 76 36 124 30 82 53 0 0 0 0 163958 0 0 0									
[2,] 6315641 3542973 3520766 6316348 5 7 18 3 12 10 0 0 0 0 2506 0 0 0									
[3,] 7484757 4258333 4262704 7448059 2 4 2 1 2 0 0 0 0 0 5966 0 0 0									
[4,] 5940546 3371349 3356091 5914038 1 0 0 0 0 0 0 0 1 0 3030 0 0 0									
[5,] 8621974 4832253 4858759 8652238 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 10278 0 0 0									
[6,] 102464 82661 81609 100190 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0									
[7,] 48546 28496 27570 49866 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0									
> dim(hoge)									
	=								
数を表示。つまりhogeは7行×18	T								
Mから構成されているということ									

★ 邪

GC含量計算の詳細を説明

R Cor	nsole																_		×
> hoge <- alphabetFrequency(fasta) #A.C.G.Tの数を各配列ごとにカウント\$										*									
> ho	ge i								-										
	A	С	G	т	М	R	W	S	Y	Κ	v	Н	D	в	Ν	-	+		
[1,]	9709674	5435374	5421151	9697113	76	36	124	30	82	53	0	0	0	0	163958	0	0	0	
[2,]	6315641	3542973	3520766	6316348	- 5	7	18	3	12	10	0	0	0	0	2506	0	0	0	
[3,]	7484757	4258333	4262704	7448059	2	4	2	1	2	0	0	0	0	0	5966	0	0	0	
[4,]	5940546	3371349	3356091	5914038	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	3030	0	0	0	
[5,]	8621974	4832253	4858759	8652238	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	10278	0	0	0	
[6,]	102464	82661	81609	100190	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
[7,]	48546	28496	27570	49866	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
> dir	n(hoge)																		
[1]	7 18																		
>												1							
4		<i>I</i>	A. C. G. T.	およびN(/	4/C	/G/	(T)の	出現	記回	数カ	Ŷ			_					
			名いのけど	4たし前	よわ	114	+14											_	P
					$\zeta \uparrow \iota$	20	rid.),									
		F	R(A/G), W((A/T), S(C	;/G)	,	という	った	具台	うでで	न 。								

💦 R Console									• 解析	船底合		contents)
> hoge <- alphabetFrequ > hoge	lency(fasta)	;	#A,C,G	,т,	D	数を名	-配列]ごと()	こカウントキ	1x <u>008</u>	<u> </u>	
A C	G T	M	R W	s	Y	кv	Н	DВ	N	1 - +		
[1,] 9709674 5435374 54	121151 9697113	76 3	6 124	30	82	53 0	0	0 0	163958	3 0 0	0	
[2,] 6315641 3542973 35	20766 6316348	5	7 18	3	12	10 0	0	0 0	2506	500	0	
[3,] 7484757 4258333 42	262704 7448059	2	4 2	1	2	0 0	0	0 0	5966	500	0	
[4,] 5940546 3371349 33	356091 5914038	1	0 0	0	0	0 0	0	1 0	3030	0 0 0	0	
[5,] 8621974 4832253 48	58759 8652238	0	0 0	0	0	0 0	0	0 0	10278	0 0	0	
[6,] 102464 82661	81609 100190	0	0 0	õ	õ	0 0	õ	0 0	(0 0	0	
[7.] 48546 28496	AIR10_chr_all.fas ×		<u> </u>	Ū			Ŭ					
> dim (hoge)	GAAGTTAAACTAGTCCCAGA	CTCAATC	ACCATTGAG	GAGAG	CTACO	CTAACA	GCAT	TACGA	ATCAACAAGT	TAAAGCC/	ب	~
[1] 7 18	AAACGCTCCCTACAACCAAT/	ACCTTGG	TACAGGGC	🚺 検索	\$					2 X		
	TTTTGGGCGCGAAAATATAT(GGGCTCA	AATTCAAG									=
~	GATTTATAAATCAAACTCAA	CCACCTC	GCATACTG.	検索	する文字	롣列(E):			前	を検索 <mark>(P)</mark>] [
•	ACTCAGACATCATTGCAGAA/	AGCATAA	ACGTTGAA	W					- 🖻 🥁	を検索(N)	i	
		GAAATCA	AGAACAAA.	— +	· 十字し	小士字封	고민나국고	(0)		CIX:R(U)	· []	-11
	AGGTCAAGAACACAGTGTCT/	ACAGAAT	AAAACTTA		.x+c/	∿×+∞-	<u>∼</u> љ196			てを検索 <mark>(D)</mark>		
		AACGACG	CAGIAIIG		規表現	を使用す	\$ <u>(X)</u>					
				I	スケーブ	シーケンス	を使用	する <mark>(E)</mark>				
入力のシロイヌナズナゲノ	ム配列ファイル	GAGIG	ATAGAGAT	目目	語のみ	検索する <mark>(</mark>	<u>W)</u>		置	換(<u>R)</u> >>		
(TAIR10 chr all fas)中を検	ますると 確か		TGTGATUG. GGTGGTACI		ンクリメン	/タルサー:	€ (I)			閉じる		
		GTCGA	GTGAATGAI	同開	いている	5すべての3	ー と書から	検索 <mark>(</mark> S)				
「_WJZ0JACGIN以外0J	乂子小仔住しま 9	CATGT	TGGTAGAG	 ▼文	末まです	検索したら	ー 文頭に想	ー 多動する	(M)			
	TAGAGTGATTGGTCGAGTGA/	ATGATGA	TGGTGATA			ᆎᆕᆁᅣᇔ	オラス(の)				
	TGATACTCGACCTGTTGGTA	GAGTGAT	TCGCTATA		= 1 + 2	×- <u>-</u>	xra(U)				
	TGAGCTCGTGGTCAAGTATG	TTGATTT	GATCAGGT	一於	- Y U725	o閉じる(L)						
	AACAACACAAATATGCAATA	TGCATGC	AMAACTAT		onnak		arrear	011111	amanan	aannin		
	ACAGTGGTGATATGATGCTA/	AAGTGAT	G <mark>A</mark> CAAATGO	GATGCT	CAAAA	ACGTGT/	λΑΑΑΤ	GCACA	CTTATCAACT	CCCCCAA/	11	
	CTTAGTATTTGCTTGCCCTC/	AAGCAAA	CAATTAAG/	ACAAG	CTGG/	AGATGA	GGTTT	GAAAG	GCGGGGGACTCA	GAACCAA/	↓↓	
	GCATGAGATATGACAATTAA	GATCAAT	GTATAAGCI	TAACAG	TTCT/	AAAATGI	CAAGG	TGATO	GACTTCTACT	ТАААААС	۲¥ ا	
	TTAGTTATGCTCTGTTATGA	TCCAAAT	TCACACTC/	AGTTGC	ACAA	TACGTC	AAGAT	CAACC	CAATCCCTTTA	<u>ACAT</u> TCA	ſ↓ l	T
lun12 2014	•			111							•	36
JUITIZ ZU14						Text 17	27441	〒,30桁	i 日本語 (シフ	ト JIS)		30
•解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)

GC含量計算の詳細を説明

I

R Co	nsole																-		×
> ho	hoge												^						
	A	С	G	т	М	R	W	s	Y	Κ	v	Н	D	в	Ν	_	+		
[1,]	9709674	5435374	5421151	9697113	76	36	124	30	82	53	0	0	0	0	163958	0	0	0	
[2,]	6315641	3542973	3520766	6316348	5	7	18	3	12	10	0	0	0	0	2506	0	0	0	
[3,]	7484757	4258333	4262704	7448059	2	4	2	1	2	0	0	0	0	0	5966	0	0	0	
[4,]	5940546	3371349	3356091	5914038	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	3030	0	0	0	
[5,]	8621974	4832253	4858759	8652238	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	10278	0	0	0	
[6,]	102464	82661	81609	100190	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
[7,]	48546	28496	27570	49866	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
> rot	wSums (hog	ge)																	
[1]	30427671	19698289	2345983	30 185850)56	269	97550)2	36	5692	24		15	544	178				=
>				1															-
4																			b d
											_	_	_	_		_	_	_	·

行列hogeに対して、rowSums関		出力: hoge4.txt											
数を用いて行ごとのカウント数の	cription	CG	ACGT	Length	%GC_contents								
総和を計算すると、染色体ごと	HROMOSOME	10856525	30263312	30427671	35.874								
配列長と一致するのは当然です	HROMOSOME	7063739	19695728	19698289	35.864								
	3 C	HROMOSOME	8521037	23453853	23459830	36.331							
	4 C	HROMOSOME	6727440	18582024	18585056	36.204							
	5 C	HROMOSOME	9691012	26965224	26975502	35.939							
	ochondria CHR(164270	366924	366924	44.769								
Jun12 2014	chl	<u>oroplast CHRON</u>	56066	154478	154478	<u>36.294</u> 37							

GC含量計算の詳細を説明



• 解析 | 一般 | GC含量 (GC contents)

GC含量計算の詳細を説明

#ファイルに保存 tmp <- cbind(names(fasta), CG, ACGT, width(fasta), GC_content)#保存したい情報をt colnames(tmp) <- c("description", "CG", "ACGT", "Length", "%GC_contents")#列名 write.table(tmp, out_f, sep="\t", append=F, quote=F, row.names=F, col.names=T)

🥂 R Console					
> fasta			*		
A DNAStringSet instance of length 7					
width seq	names				
[1] 30427671 CCCTAAACCCTAAACCGGTTTAGGGT	TTAGGG 1 CHROMOS	OME dump.			
[2] 19698289 NNNNNNNNNNNNNGGTTTAGGGT	TAGGG 2 CHROMOS	OME dump.			
[3] 23459830 NANNNNNNNNNNNNNCCTAAACCCT	AACCC 3 CHROMOS	OME dump.			
[4] 18585056 NNNNNNNNNNNNNGGGTTTAGGG	TTTAGG 4 CHROMOS	OME dump.			
[5] 26975502 TATACCATGTACCCTCTTAGGGTTTT	TAGATC 5 CHROMOS	OME dump.			
[6] 366924 GGATCCGTTCGAAACAGGAAACAAAC	CGGATT mitochond	ria CHRO.			
[7] 154478 ATGGGCGAACGACGGGCTTGGTCCCG	GCATC chloropla	st CHROM.			
> names(fasta)					
[1] "1 CHROMOSOME dumped from ADB: Feb/3/0	9 16:9; last upd	ated: 200	9\$		
[2] "2 CHROMOSOME dumped from ADB: Feb/3/0	9 16:10; last up	dated: 20	00\$		
[3] "3 CHROMOSOME dumped from ADB: Feb/3/0	description	CG	ACGT	Length	%GC_contents
[4] "4 CHROMOSOME dumped from ADB: Feb/3/03	1 CHROMOSOME	10856525	30263312	30427671	35.874
[5] "5 CHROMOSOME dumped from ADB: Feb/3/0	2 CHROMOSOME	7063739	19695728	19698289	35.864
[6] "mitochondria CHROMOSOME dumped from A		8521.037	23453853	23459830	36 331
[/] Chioropiast CHROMOSOME dumped from AD		6707440	10500004	10505056	26.004
<pre>/ WIGLE(IASLA) [1] 20427671 10600200 23450020 10505056 260</pre>		0727440	10002024	10000000	30.204
[1] 50427671 19696269 25459650 16565056 26	5 CHROMOSOME	9691012	26965224	26975502	35.939
[1] 30427671 10608280 23450830 18585056 26	, mitochondria CHR	164270	366924	366924	44.769
S	Chloroplast CHRON	56066	154478	154478	36.294
			-		

39



Biostrings Quick Overview

Hervé Pagès Fred Hutchinson Cancer Research Center Seattle, WA

Table 2: Basic transformations of sequences.

		April 3, 2013	Function	Description
		• /	alphabetFrequency	Tabulate the letters (all the letters in the alphabet for alphabet-
			letterFrequency	Frequency, only the specified letters for letterFrequency) of a
Please note that	t most but not all	the functionalities provided by the Biostrings package are listed in	r .	sequence or set of sequences.
document.			letterFrequencyInSlidingView	Specialized version of letterFrequency that tallies the requested
-				letter frequencies for a fixed-width view that is conceptually slid
Function		Description	_	along the input sequence.
length		Return the number of sequences in an object.	consensusMatrix	Computes the consensus matrix of a set of sequences.
names		Return the names of the sequences in an object.	dinucleotideFrequency	Fast 2-mer, 3-mer, and k-mer counting for DNA or RNA.
[Extract sequences from an object.	trinucleotideFrequency	
head, tail		Extract the first or last sequences from an object.	oligonucleotideFrequency	
rev		Reverse the order of the sequences in an object.	nucleotideFrequencyAt	Tallies the short sequences formed by extracting the nucleotides
С		Put in a single object the sequences from 2 or more objects.		found at a set of fixed positions from each sequence of a set of
width, nchar		Return the sizes (i.e. number of letters) of all the sequences in	4	DNA or RNA sequences.
		object.		
==, !=		Element-wise comparison of the sequences in 2 objects.	-	
match, %in%		Analog to match and %in% on character vectors.	-	Table 3: Counting / tabulating.
duplicated, uni	ique	Analog to duplicated and unique on character vectors.	-	
sort, order	-	Analog to sort and order on character vectors, except that t		
		ordering of DNA or Amino Acid sequences doesn't depend on t	l	L
		locale.	Function	Description
split, relist		Analog to split and relist on character vectors, except that t	matchPattern	Find/count all the occurrences of a given pattern (typically short)
•		result is a DNAStringSetList or AAStringSetList object.	countPattern	in a reference sequence (typically long). Support mismatches and
		50 10 B		indels.
			vmatchPattern	Find/count all the occurrences of a given pattern (typically short)
Tal	ble 1: Low-level n	anipulation of DNAStringSet or AAStringSet objects.	vcountPattern	in a set of reference sequences. Support mismatches and indels.
			matchPDict	Find/count all the occurrences of a set of patterns in a reference
T		Las de la	countPDict	sequence. (whichPDict only identifies which patterns in the set
Function		Description	whichPDict	have at least one match.) Support a small number of mismatches.
subseq, subseq<	<-	Extract or replace subsequences in a set of sequences.	vmatchPDict	[Note: vmatchPDict not implemented yet.] Find/count all the
reverse		Compute the reverse, complement, or reverse-complement, of a a	vcountPDict	occurrences of a set of patterns in a set of reference sequences.
complement		of DNA sequences.	vwhichPDict	(whichPDict only identifies for each reference sequence which pat-
reverseComplem	lent		-	terns in the set have at least one match.) Support a small number
translate		Translate a set of DNA sequences into a set of Amino Acid	5	of mismatches.
		quences.	pairwiseAlignment	Solve (Needleman-Wunsch) global alignment, (Smith-Waterman)
chartr		Translate the letters in a set of sequences.		local alignment, and (ends-free) overlap alignment problems.
replaceLetterA	lt	Replace the letters specified by a set of positions by new letters	matchPWM	Find/count all the occurrences of a Position Weight Matrix in a
			CONTRACTOR DUM	reference sequence.
	Rightring	~~パッケージ巾の思粉た庙いこた		Trim left and/or right flanking patterns from sequences.
	DIOSUIN	いって、 シャの民奴を使いこみ		Find all paired matches in a reference sequence i.e. matches speci-
	の白鉄目	言語加田玄プログラミング言語(~,	veltoruby)t	fied by a left and a right pattern, and a maximum distance between
		る m た 生 ホノロン ノミノン る l (pe		them.
	コントナイク	1241 たくても心 西た船 折のタノた	宝 行 可 能	Find all the amplicons that match a pair of probes in a reference
Jun12 2014		2Jましるくしてい女な時代の多くと		sequence.

原著論文引用はお願いします



by KDT39

Contents

■ Rでゲノム解析

□ シロイヌナズナゲノムのGC含量計算

- multi-FASTAファイルの読み込み
- 関数やオプションの利用法
- パッケージの説明

■ Rでトランスクリプトーム解析

- □シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通り解析
 - 公共DBからの生データ取得
 - マッピングおよびカウントデータ取得
 - サンプル間クラスタリング
 - 発現変動遺伝子(DEG)検出



Huang et al., *Development*, **139**: 2161-2169, 2012 トランスクリプトーム解析

■ シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通りRで解析

□ 2群間比較用: 4 DEX-treated vs. 4 mock-treated

□ 生データ(FASTQファイル)のID:GSE36469

Development. 2012 Jun;139(12):2161-9. doi: 10.1242/dev.075069. Epub 2012 May 9.

RBE controls microRNA164 expression to effect floral organogenesis.

Huang T1, López-Giráldez F, Townsend JP, Irish VF.

Author information

生データ取得から発現変 動解析までをRのみで実行

Abstract

The establishment and maintenance of organ boundaries are vital for animal and plant development. In the Arabidopsis flower, three microRNA164 genes (MIR164a, b and c) regulate the expression of CUP-SHAPED COTYLEDON1 (CUC1) and CUC2, which encode key transcriptional regulators involved in organ boundary specification. These three miR164 genes are expressed in distinct spatial and temporal domains that are crucial for their function. Here, we show that the C2H2 zinc finger transcriptional repressor encoded by RABBIT EARS (RBE) regulates the expression of all three miR164 genes. Furthermore, we demonstrate that RBE directly interacts with the promoter of MIR164c and negatively regulates its expression. We also show that the role of RBE in sepal and petal development is mediated in part through the concomitant regulation of the CUC1 and CUC2 gene products. These results indicate that one role of RBE is to fine-tune miR164 expression to regulate the CUC1 and CUC2 effector genes, which, in turn, regulate developmental events required for sepal and petal organogenesis.

PMID: 22573623 [PubMed - indexed for MEDLINE] Free full text

トランスクリプトーム解析

■ シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通りRで解析

2群間比較用:4 DEX-treated vs. 4 mock-treated

□ 生データ(FASTQファイル)のID:GSE36469



・ バイプライン | ゲノム | small RNA | <u>SRP016842(Nie_2013)</u>(last modified 2013/11/12)

リンク集(last modified 2012/03/29)

Step1:生データをダウンロード(す るために必要なID情報を取得)

パイプライン | ゲノム | 機能解析 | 2群間 | 対応なし | 複製あり | SRP011435(Huang_2012)

<u>Huang et al., Development, 2012</u>の2群間比較用シロイヌナズナRNA-seqデータ(4 DEX-treated vs. 4 mock-treated)が <u>GSE36469</u>に登録され ています。ここでは、<u>SRAdb</u>バッケージを用いたそのFASTQ形式ファイルのダウンロードから、<u>QuasR</u>バッケージを用いたマッピングおよび カウントデータ取得、そして<u>TCC</u>バッケージを用いた発現変動遺伝子(DEG)検出までを行う一連の手順を示します。 多数のファイルが作成されるので、ここでは「デスクトップ」上に「SRP011435」というフォルダを作成しておき、そこで作業を行うことにします。

Step1. RNA-seqデータのgzip圧縮済みのFASTQファイルをダウンロード

論文中の記述から<u>GSE36469</u>を頼りに、RNA-seqデータが<u>GSE36469</u> どり着いています。したがって、ここで指定するのは"SRP011435"とない。す。 計8ファイル、合計10Gb程度の容量のファイルがダウンロードされます。東大の有線LANで2時間程度かかります。早く終わらせたい場 合は、最後のgetFASTQfile関数のオブションを'ftp'から'fasp'に変更すると時間短縮可能です。 <u>イントロ | NGS | 配列取得 | FASTQ or SRALite | SRAdb(Zhu 2013)</u>の記述内容と基本的に同じです。

param <- "SRP011435"

#取得したいSRA IDを指定

Jun12 2014

4 #必要なパッケージをロード

トランスクリプトーム解析

■ シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通りRで解析

□ 2群間比較用: 4 DEX-treated vs. 4 mock-treated

上データ(FASTQファイル)のID:GSE36469

S NCBI		Gene Expression Omni	bus tions FAQ N	生データをダウンロードする7 めに必要なIDはSRP0114357						
Scope: Self V	Format: HTML V Amount:	Quick GEO accession:	GSE36469	co		200	ことを知る			
Status Title Organism Experiment type Summary	Public on Jul 12, 2012 High-thoughput Illumina RNA of RABBIT EARS (RBE) in the Arabidopsis thaliana Expression profiling by high th In order to identify putative mRNA from dexamethasone line 355:GR-RBE (RBE coding driven by the constitutive 3 results from DEX and mock t expression was significantly r compared to mock-treated a	Relations SRA BioProject	GSM894356 GSM894357 SRP011435 PRJNA15349	mRNA from DEX-t replicate 1, techini mRNA from DEX-t replicate 2, techini	reated 35 ical replic: reated 35 ical replica	S:GR-RBE flo ate 2 S:GR-RBE flo ate 1	ral buds, biological ral buds, biological			
	(EEP1) as a candidate target molecular and genetic analyse normal floral organ formation	Download family SOFT formatted fa MINiML formatted	/ amily file(s) family file(s)			Format SOFT 2 MINIMU 2				
Overall design	We used two biological replic hour DEX or mock treated flor	Series Matrix File(s)			-	TXT 🛛			
Contributor(s) Citation(s)	Huang T, López-Giráldez F, To Huang T, López-Giráldez F, To expression to effect floral orga (12):2161-9, PMID: 2257362	Su GSE36469_LOX_o	pplementary output_combin	r file ed_final.txt.gz	Size 1.3 Mb	Download (ftp)(http)	File type/resource			
Submission date	Mar 13, 2012	SRP/SRP011/SRP0 Raw data provided Processed data is	011435 d as suppleme available on S	ntary file Teries record		(ftp)	SRA Study			

Step1. RNA-seqデータのgzip圧縮済みのFASTQファイルをダウンロード:

論文中の記述から<u>GSE36469</u>を頼りに、 RNA-seqデータが<u>GSE36469</u>として収められていることを見出し、その情報から<u>SRP011435</u>にた どり着いています。 したがって、ここで指定するのは "SRP011435"となります。

計8ファイル、合計10Gb程度の容量のファイルがダウンロードされます。東大の有線LANで2時間程度かかります。早く終わらせたい場合は、最後のgetFASTQfile関数のオブションを'ftp'から'fasp'に変更すると時間短縮可能です。

<u>イントロ | NGS | 配列取得 | FASTQ or SRALite | SRAdb(Zhu 2013)</u>の記述内容と基本的に同じです。

nonom ("CDD011425"	#取得したLINERA TOな地学	
param <- 507011455	#AXIA OVEV SKA ID/E 18/E	SBP011435を入力として Bとで
#必要なバッケージをロード		
library(SRAdb)	#バッケージの読み込み	FASIQJPTNE& DUDE
		可能(東大有線LANで数時間)
#前処理		宝翌でけわらたいで川
<pre>#sqlfile <- "SRAmetadb.sqlite"</pre>	#最新でなくてもよく、手元に予めダウ	
<pre>sqlfile <- getSRAdbFile()</pre>	#最新のSRAmetadb SQLiteファイルを	タワンロードして解凍(圧縮状態で300
sra_con <- dbConnect(SQLite(), sqlfile	2)#のましない	
#前処理(実験デザインの全体像を表示)		
hoge <- sraConvert(param, sra con=sra	con)#param で指定したSRA IDに付随す	astudy (SRP), sample(SRS
hoge	#hogeの中身を表示	
apply(hoge, 2, unique)	#hoge行列の列ごとにユニークな文字列	を表示させている。
#前処埋(FASTQファイルサイスを表示)		スマののちょうママーズルサイブはおたい。
K <- getFASIQinfo(in_acc=noge\$run)	# Inoge\$run」で指定したSKKがつ始ま …の中自ちまニ	るIDUJFASTQファイルサイス情報など
K	#Kの半身で衣示 #ライゴラ目をと	
k\$run read count	#ジョンシリーになと、	
k\$file.name.	#ファイル名と、	
k\$file.size)	#ファイルサイズ、の順番で列方向で結	合した結果をhoge2に格納
<		>

無事ダウンロードが終了すると、作業ディレクトリ(「デスクトッブ」上の「SRP011435」フォルダ)中に9つのファイルが存在するはずです。 4Gb程度ある"SRAmetadb.sqlite"ファイルは無視して構いません。残りの"SRR"からはじまる8つのファイルがダウンロードしたRNA-seq データです。オリジナルのサンブル名(の略称)で対応関係を表すと<u>srp011435_samplename.txt</u>のようになっていることがわかります。尚 このファイルはマッビング時の入力ファイルとしても用います。

CTRLとALTキーを押しながら

コードの枠内で**左クリック**すると

全選択できるので積極的に活用

Step1. RNA-seqデータのgzip圧縮済みのFASTQファイルをダウンロード:

論文中の記述から<u>GSE36469</u>を頼りに、RNA-seqデータが<u>GSE36469</u>として収められていることを見出し、その情 どり着いています。したがって、ここで指定するのは"SRP011435"となります。 計8ファイル、合計10Gb程度の容量のファイルがダウンロードされます。東大の有線LANで2時間程度かかります 合は、最後のgetFASTQfile関数のオプションを'fp'から'fasp'に変更すると時間短縮可能です。 イントロ | NGS | 配列取得 | FASTQ or SRALite | SRAdb(Zhu 2013)の記述内容と基本的に同じです。

53 RGui (64-bit) param <- "SRP011435" 編集 ファイル 閲覧 その他 パッケージ ウインドウ ヘルプ 切り取り(T) 17 🖆 💾 🖪 🖻 🔁 🕘 🥌 li ⊐ピ-(C) 貼り付け #<u>肩</u> #s R Console 23 すべて選択(A) sq 'demo()'と入力すればデモをみることができます。 印刷(I)... 'help()'とすればオンラインヘルプが出ます。 印刷プレビュー(N)... 'help.start()' で HTML ブラウザによるヘルプがみられます。 'q()'と入力すれば R を終了します。 Bing でマップ #取得した(ASRA IDを指定 Bing で翻訳 > param <- "SRP011435" ap Google で検索 8 > #必要なパッケージをロード 電子メール (Windows Live Hotmail) いわいた こうじか 宇主山 3% downloaded 要习 すべてのアクセラレータ 要要要要 ho Send to OneNote URL: http://gbnci.abcc.ncifcrf.gov/backup/SRAmetadb.sglite.gz 要 k\$file.name, k\$file.size) Sett #最新でなくてもよく、手元に予め基づ\$ > #sglfile <- "SRAmetadb.sglite"</p> > sqlfile <- getSRAdbFile()</pre> #最新のSRAmetadb SQLiteファイルを尽\$ URL 'http://gbnci.abcc.ncifcrf.gov/backup/SRAmetadb.sglite.gz' を試して()ま\$ Content type 'text/plain; charset=ISO-8859-1' length 429246655 bytes (409.4 \$ ·開かれた URL ₹. 111 ь. Jun12 2014 48

Step1:生データのダウンロード中...

Ŗ RGui (64-bit)				
ファイル 編集 閲覧 その他 パッケージ ウインドウ ヘルプ	(C) - 📔 ¥Users¥kad	ota¥Desktop¥SRP01	1435 🗸 🍫 Sł	RP0114 🔎
R Console	整理 ▼ ライブラリに辿	追加 ▼ 共有 ▼	» 🗄 🔻	
[6,] "36683370" "SRR444602.fastq.gz" "1Gb"	名前	更新日時	サイズ	種類
[7,] "39741115" "SRR444599.fastq.gz" "1Gb" [8,] "32125368" "SRR444596.fastq.gz" "1Gb"	SRAmetadb.sqlite	2014/05/02 13:15	5,873,861 KB	SQLITE ファ
	📔 SRR444595.fastq.gz	2014/05/02 13:40	1,485,278 KB	GZ ファイル
- > #本番 (FASTQファイルのタウンロード) - > getFASTOfile(boge\$run, srcType='ftp') #[boge\$runlで指定した	📓 SRR444597.fastq.gz	2014/05/02 13:25	1,145,983 KB	GZ ファイル
Files are saved to:	じ SRR444598.fastq.gz	2014/05/02 13:40	0 KB	GZ ファイル
·C:/Users/kadota/Desktop/SkPUI1435.				
URL 'ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR444597/SR ftp d				
開か ^{34%} downloaded	•			•
URL: sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR444598/SRR444598	fastq.gz			
URL ftp.d	gz\$			
開加				
down1				
URL 'ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR444598/SR	444598.fastq.gz\$			
ftp data connection made, file length 1086139920 bytes 開かれた URL		さ作業ディレク	カトリとして、	デスク
	トップト	- DSRP011 4	35を指定	ている
٠				

111

Step1: 生データのダウンロード終了後

■ シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通りRで解析

2群間比較用:4 DEX-treated vs. 4 mock-treated

R Console			レサンプル国	【性(ラベル)
file.name file.size 1 SRR444597.fastg.gz 1Gb 0d3afb726664be6c8a6a7	md5 2bc17047433	<u>ک</u>	の対応関係を	知りたい
2 SRR444595.fastq.gz 1Gb 1135536edabffe7a4189e	3ead941f27b			
3 SRR444598.fastq.gz 1Gb c36633fa250c99dff9d7				X
4 SRR444600.fastq.gz 1Gb 03ca6fad778d52c881d8			e e	
6 SRR444602.fastg.gz 1Gb 559E199b965461/5/652		adota¥Dockton¥SRD	011425 - 4	SPD0114
7 SRR444599.fastg.gz 1Gb 3404499034b24872534d	C.+OSEIS+K	duota+Desktop+SKP	011433 • • 7	SRP0114 >
8 SRR444596.fastq.gz 1Gb 3e28013ba7948f020388				
	整理 ▼ ライブラリに追	助▼ 共有▼	»	▼ □ ② □
1 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR4445	A			
2 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastg/SRR444/SRR4445	名前	更新日時	サイズ	種類
4 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastg/SRR444/SRR4446				
5 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR4446	SRAmetadb.sqlite	2014/05/02 13:15	5,873,861 KB	SQLITE ファイル
6 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR4446	📔 SRR444595.fastq.gz	2014/05/02 13:40	1,485,278 KB	GZ ファイル
7 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR4445	SRR444506 fasta az	2014/05/02 15:07	1 220 187 KB	
8 ftp://ftp.sra.ebi.ac.uk/vol1/fastq/SRR444/SRR4445	Skiki Hissoliastqiyz	2014/05/02 15:07	1,239,107 KD	62 27 172
>	🐚 SRR444597.fastq.gz	2014/05/02 13:25	1,145,983 KB	GZ ファイル
4	📔 SRR444598.fastq.gz	2014/05/02 13:55	1,060,684 KB	GZ ファイル
	📔 SRR444599.fastq.gz	2014/05/02 14:56	1,489,645 KB	GZ ファイル
	📔 SRR444600.fastq.gz	2014/05/02 14:09	1,382,869 KB	GZ ファイル
	📔 SRR444601.fastq.gz	2014/05/02 14:29	1,444,211 KB	GZ ファイル
	🐚 SRR444602.fastq.gz	2014/05/02 14:42	1,236,288 KB	GZ ファイル

Step1. RNA-seqデータのgzip圧縮済みのFASTQファイルをダウンロード:

論文中の記述から<u>GSE36469</u>を頼りに、RNA-seqデータが<u>GSE36469</u>として収められていることを見出し、その情報から<u>SRP011435</u>にた どり着いています。したがって、ここで指定するのは"SRP011435"となります。 計8ファイル、合計10Gb程度の容量のファイルがダウンロードされます。東大の有線LANで2時間程度かかります。早く終わらせたい場 合は、最後のgetFASTQfile関数のオプションを'ftp'から'fasp'に変更すると時間短縮可能です。

イントロ | NGS | 配列取得 | FASTQ or SRALite | SRAdb(Zhu 2013)の記述内容と基本的に同じです。

#前処理	
#sqlfile <-	- "SRAmetadb.sqlite" #最新でなくてもよく、手元に予めダウンロードしてある"SRAmetadb.sqlit 🤇
sqlfile <-	getSRAdbFile() #最新のSRAmetadb SQLiteファイルをダウンロードして解凍(圧縮状態で300
sra_con <-	dbConnect(SOLite()_calfile)####!"///
	R Console
#前処理(実計	
hoge <- sr	> hoge2 <- cbind(k\$library.name, #ワイフフリ名と、
hoge	+ k\$run.read.count, #総リード数と、
apply(hoge	+ k\$file.name, #JP1ル冶と、
···································	+ K\$file.size) #JP1ルワイ人、の順番(「外方回(『結合した結果をnoge2に格納 、 house かっかっかの中意を表示、表示がれる時期を限定しているだけです。
#刖处毕里(FA)	> nogez #nogezの中身を衣示(衣示される)情報を限定しているに()です)
κ <- get⊦A	[,1]
ĸ	[1,] "GSM894357. MKWA from DEX-treated 355:GR-RDE floral buds, biological replicate 2, technical replicate 1"
nogez <- c	[2,] GSM894358: mENA from DEX-treated 355:GE-DEE floral budg, biological replicate 1, techinical replicate 1
	[4] "GSM894360: mRNA from moch treated 355:GR-RBE floral buds, biological replicate 1, technical replicate 2"
	[5,] "GSM894361: mRNA from mock-treated 355:GR-RBF floral buds, biological replicate 2, techinical replicate 1"
hogo?	[6,] "GSM894362: mRNA from mock-treated 358:GR-RBE floral buds, biological replicate 2, techinical replicate 2"
nogez 🧲	17.1 "GSM894359: mRNA from mock-treated 355:GR-RBE floral buds, biological replicate 1, technical replicate 1"
#本番(FAST)	[8,] "GSM894356: mRNA from DEX-treated 35S:GR-RBE floral buds, biological replicate 1, techinical replicate 2"
get FASTOfi	[,2] [,3] [,4]
Becivilia	[1,] "29403836" "SRR444597.fastq.gz" "1GD"
<	[2,] "40422066" "SRR444595.fastq.gz" "1Gb" hogo 2 中 仁 生 田 大 即 内 乙
	[3,] "27101826" "SRR444598.fastq.gz" "1Gb" IOGE2夫1」 応未で比める
	[4,] "36119425" "SRR444600.fastq.gz" "1Gb" ことで対応付けが可能
	[5,] "38263752" "SRR444601.fastq.gz" "1Gb"
	[6,] "36683370" "SRR444602.fastq.gz" "1Gb"
	[7,] "39741115" "SRR444599.fastq.gz" "1Gb"
	[8,] "32125368" "SRR444596.fastq.gz" "1Gb"
	> #本番(FASTQファイルのタウンロード)
	> getFASTQfile(hoge\$run, srcType='ftp') # hoge\$run]("指定したSRRから始まるID0)FASTQファイルのタウンロード
lun 10 001 4	
Juni 2 2014	۲



Step2:マッピングおよびカウントデータ取得

- マッピングに必要な情報
 FASTQファイル:8個の*.fastq.gz
 リストファイル:srp011435_samplename.txt
 - リファレンスゲノム: TAIR10_chr_all.fas
 - カウントデータ取得に必要な情報

- FileName SampleName SRR444595.fastq.gz DEX bio1 tec1 SRR444596.fastq.gz |DEX bio1 tec2 SRR444597.fastq.gz DEX bio2tec1 SRR444598.fastq.gz DEX bio2tec2 SRR444599.fasta.gz mock bio1tec1 mock_bio1tec2 SRR444600.fastq.gz SRR444601.fastq.gz mock bio2tec1 SRR444602.fastq.gz mock_bio2tec2
- □ 遺伝子アノテーションファイル:TAIR10_GFF3_genes.gff

	A	В	С	D	E	F	G	Н		Ι					
1	Chr1	TAIR10	chromosome	1	30427671				ID=Chr1 ;Name=Chr1						
2	Chr1	TAIR10	gene	3631	5899		+		ID=AT1G01010;Note=protein_co	(D=AT1 G01 01 0;Note=protein_coding_gene;Name=AT1 G01 01 0					
3	Chr1	TAIR10	mRNA	3631	5899		+		ID=AT1 G01 01 0.1 ;Parent=AT1 G0	1 01 0;Name=AT1 G01 01 0.1 ;Index=1					
4	Chr1	TAIR10	protein	3760	5630		+		ID=AT1 G01 01 0.1 - Protein;Name	=AT1 G01 01 0.1 ;Derives_from=AT1 G01 01 0.1					
5	Chr1	TAIR10	exon	3631	3913		+		Parent=AT1 G01 01 0.1						
6	Chr1	TAIR10	five_prime_UTR	3631	3759		+		Parent=AT1 G01 01 0.1						
7	Chr1	TAIR10	CDS	3760	3913		+	0	Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01	夏伝子」とに、との梁巴体					
8	Chr1	TAIR10	exon	3996	4276		+		Parent=AT1 G01 01 0.1	のどの座標上に存在するの					
9	Chr1	TAIR10	CDS	3996	4276		+	2	Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01	かたどの情報を含むなブロ					
10	Chr1	TAIR10	exon	4486	4605		+		Parent=AT1 G01 01 0.1	かなどの情報を含むダノ陸					
11	Chr1	TAIR10	CDS	4486	4605		+	0	Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01	切りテキストファイル					
12	Chrl	T ATPLO	ovon	4706	5095		+		Parant=AT1 C01 01 0 1						

Step2:マッピングおよびカウントデータ取得

- マッピングに必要な情報
 - □ リストファイル: srp011435_samplename.txt(通常はテキストエディタで自作)
 - □ リファレンスゲノム: TAIR10_chr_all.fas(TAIRからダウンロード)
- カウントデータ取得に必要な情報
 - 遺伝子アノテーションファイル: TAIR10_GFF3_genes.gff(TAIRからダウンロード)



(Rで)塩基配列解析

~NGS、RNA-seq、ゲノム、トランスクリプトーム、正規化、発現変動、統計、モデル、バイオインフォマティクス~ (last modified 2014/04/10, since 2010)





Step2:マッピングおよびカウントデータ取得

Step2.シロイヌナズナ(Arabidopsis thaliana)ゲノムへのマッピングおよびカウントデータ取得: マップしたいFASTQファイルリストおよびそのサンプル名を記述したsrp011435 samplename.txtを作業ディレクトリに保存したうえで、下記を実 行します。 BSgenomeバッケージで利用可能なBSgenome.Athaliana.TAIR.TAIR9へマッピングしています。名前から推測できるよう に"TAIR"の"TAIR9"にマップしているのと同じです。BSgenome.Athaliana.TAIR.TAIR9バッケージインストールされていない場合は自動でイ ンストールしてくや Step2.シロイヌナズナ(A. thaliana)ゲノムへのマッピングおよびカウントデータ取得(リファレンスがmulti-FASTAファイルの場合): basic aligner(れたTopHatと マップしたいFASTQファイルリストおよびそのサンブル名を記述したsrp011435 samplename.txtを作業ディレクトリに保存したうえで、下記を実 数実行のとこ 行します。シロイヌナズナのゲノム配列ファイル(TAIR10 chr all.fas)へマッピングしています。但し、マッピングに用いるQuasRバッケージ中の qAlign関数がリファレンス配列ファイルの拡張子として"*.fasta", "*.fa", "*.fna"しか認識してくれませんので、TAIR10 chr all.fasのダウンロー TAIR9 こマッ 予めダウンロ ド後に拡張子を変更してTAIR10 chr all.fasta にしています。また、description行の染色体名が以下のgffファイルと対応がとれませんので、 description行の記述をparam1で置換しています。カウントデータを取得するために遺伝子アノテーションファイルを利用する必要があります。 マシンバワー TAIR10 GFF3 genes.gffを予めダウンロードしておき、makeTranscriptDbFromGFF関数を用いてTranscriptDbオブジェクトを作成しています。 マップ後日力ウ マシンバワーにもよりますが、ノートPCでも10時間程度で終わると思います。マップ後 |カウント情報取得 | ゲノム | アノテーション有 | QuasR in f1 <-(Lerch XXX)の記述内容と基本的に同じです。 in f2 <in_f <- "TAIR10_chr_all.fas" #入力ファイル名を指定してin_fに格納 out_f <- "tmp_genome.fasta" #出力ファイル名を指定してout_fに格納 in f3 <out f1 <out f2 <param <- c("Chr1", "Chr2", "Chr3", "Chr4", "Chr5", "ChrM", "ChrC")#置換したい文字列を指定 out f3 <out f4 <-Step2が二つ存在するが、リファ #必要なバッケージをロード out f5 <library(Biostrings) #バッケージの読み込み レンスとしてRパッケージ out f6 <param_map #入力ファイルの読み込み BSgenome.Athaliana.TAIR.TAIR9 param3 <fasta <- readDNAStringSet(in f, format="fasta")#in fで指定したファ ではなくTAIR10_chr_all.fasを利 #確認してるだけです fasta エン市モナション 用するほうで説明します。 #本番 #names(fasta)の中身をparamで直接 names(fasta) <- param #確認してるだけです fasta #ファイルに保存 writeXStringSet(fasta, file=out f, format="fasta", width=50)#fastaの中身を指定したファイル名で保存

Step2.シロイヌナズナ(A. thaliana)ゲノムへのマッピングおよびカウントデータ取得(リファレンスがmulti-FASTAファイルの場合):

マップしたいFASTQファイルリストおよびそのサンプル名を記述した<u>srp011435</u> samplename.txt</u>を作業ディレクトリに保存したうえで、下記を実 行します。シロイヌナズナのゲノム配列ファイル(<u>TAIR10 chr all.fas</u>)へマッピングしています。但し、マッピングに用いるQuasRパッケージ中の qAlign関数がリファレンス配列ファイルの拡張子として"*.fasta", "*.fa", "*.fna"しか認識してくれませんので、<u>TAIR10 chr all.fas</u>のダウンロー ド後に拡張子を変更してTAIR10 chr all.fasta にしています。また、description行の染色体名が以下のgffファイルと対応がとれませんので、 description行の記述をparam1で置換しています。カウントデータを取得するために遺伝子アノテーションファイルを利用する必要があります。 <u>TAIR10 GFF3 genes.gff</u>を予めダウンロードしておき、makeTranscriptDbFromGFF関数を用いてTranscriptDbオブジェクトを作成しています。 マシンパワーにもよりますが、ノートPCでも10時間程度で終わると思います。マップ後 | カウント情報取得 | ゲノム | アノテーション有 | QuasR

(Lerch XXX)の記述内容と基本的に同じです。 R Console - X in f <- "TAIR10 chr all.fas"</pre> > #入力ファイルの読み込み out f <- "tmp genome.fasta" > fasta <- readDNAStringSet(in f, format="fasta")#in fで指定したファイルの読\$ param <- c("Chr1","Chr2","Chr3","Chr4' #確認してるだけです > fasta A DNAStringSet instance of length 7 #必要なバッケージをロード width seq names library(Biostrings) [1] 30427671 CCCTAAACCCTAAACCCTAA...TTAGGGTTTAGGGTTTAGGG 1 CHROMOSOME dump.. [2] 19698289 NNNNNNNNNNNNNNNNNNNN...TTAGGGTTTAGGGTTTAGGG 2 CHROMOSOME dump.. #入力ファイルの読み込み [3] 23459830 NNNNNNNNNNNNNNNNNNN...AAACCCTAAACCC 3 CHROMOSOME dump.. fasta <- readDNAStringSet(in f, format</pre> [4] 18585056 NNNNNNNNNNNNNNNNNNNN...TTTAGGGTTTAGGGTTTAGG 4 CHROMOSOME dump.. fasta [5] 26975502 TATACCATGTACCCTCAACC...GGATTTAGGGTTTTTAGATC 5 CHROMOSOME dump... 366924 GGATCCGTTCGAAACAGGTT...GAATGGAAACAAACCGGATT mitochondria CHRO... [6] #本番 154478 ATGGGCGAACGACGGGAATT...ATAACTTGGTCCCGGGCATC chloroplast CHROM.. [7] names(fasta) <- param fasta > #本番 > names(fasta) <- param #names (fasta)の中身をparamで置換 #ファイルに保存 #確認してるだけです > fasta writeXStringSet(fasta, file=out f, for A DNAStringSet instance of length 7 width sea names [1] 30427671 CCCTAAACCCTAAACCCTAA...TTAGGGTTTAGGGTTTAGGG Chr1 [2] 19698289 NNNNNNNNNNNNNNNNNN...TTAGGGTTTAGGGTTTAGGG Chr2 最初に、description行の記 [3] 23459830 NNNNNNNNNNNNNNNNNN...AAACCCTAAACCCTAAACCC Chr3 [4] 18585056 NNNNNNNNNNNNNNNNNNN...TTTAGGGTTTAGGGTTTAGG Chr4 述をChr1やChr2に変更した [5] 26975502 TATACCATGTACCCTCAACC...GGATTTAGGGTTTTTAGATC Chr5 366924 GGATCCGTTCGAAACAGGTT...GAATGGAAACAAACCGGATT ChrM [6] tmp genome.fastaを作成 154478 ATGGGCGAACGACGGGAATT...ATAACTTGGTCCCGGGCATC ChrC [7] > > #ファイルに保存 > writeXStringSet(fasta, file=out f, format="fasta", width=50)#fastaの中身を\$ > 111 Jun12 2014

description行の記述を揃えるのは基本

□ 遺伝子アノテーションファイル:TAIR10_GFF3_genes.gff

	Α	В	С	D	E	E F G H I					
1	Chr1	TAIR10	chromosome	1	30427671			ID=Chr1 ;Name=Chr1			
2	Chr1	TAIR10	gene	3631	5899	. +		ID=AT1G01010;Note=protein_coding_gene;Name=AT1G01010			
3	Chr1	TAIR10	mRNA	3631	5899	. +		ID=AT1 G01 01 0.1 ;Pare nt=AT1 G01 01 0;Name=AT1 G01 01 0.1 ;Index=1			
4	Chr1	TAIR10	protein	3760	5630	. +		ID=AT1 G01 01 0.1 - Protein;Name=AT1 G01 01 0.1 ;Derives_from=AT1 G01 01 0.1			
5	Chr1	TAIR10	exon	3631	3913	. +		Parent=AT1 G01 01 0.1			
6	Chr1	TAIR10	five_prime_UTR	3631	3759	. +		Parent=AT1 G01 01 0.1			
7	Chr1	TAIR 0	CDS	3760	3913	. +	(Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01 0.1 -Protein;			
8	Chr1	TAIR10	exon	3996	4276	. +		Parent=AT1 G01 01 0.1			
9	Chr1	TAIR10	CDS	3996	4276	. +	2	2 Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01 0.1 -Protein;			
10	Chr1	TAIR10	exon	4486	4605	. +		Parent=AT1 G01 01 0.1			
11	Chr1	TAIR10	CDS	4486	4605	. +	(Parent=AT1 G01 01 0.1 ,AT1 G01 01 0.1 -Protein;			
12	064	T AID1 O	ovon	4706	5095	÷		Parant=AT1G010101			
ว่ ม	遺伝 マ中の	<mark>子アノ</mark> D1列目 にする	テーションファ 1の表記法と 5のが基本	マイ 同じ	> names > fasta A DNA [1] 304 [2] 196 [3] 234 [4] 185 [5] 269 [6] 3 [7] 1 > #J74 > write >	(fas Stri 2767 9828 5983 8505 7550 6692 5447 ル(こ係 XStr	ta) ng5 1 (9 1 6 1 2 1 4 (8 2 4 (8 2	<pre>set instance of length 7 seq CCCTAAACCCTAAACCCTAATTAGGGTTTAGGGTTTAGGG CCCTAAACCCTAAACCCTAATTAGGGTTTAGGGTTTAGGG CCCTAAACCCTAAACCCTAATTAGGGTTTAGGGTTTAGGG CCCTAAACCCTAAACCCTAAACCCTAAACCCTAAACCC NNNNNNNNNN</pre>			
Jun1	2 2014			•							

Step2:マッピングおよびカウントデータ取得

in_f <- "TAIR10_chr_all.fas" #入力ファイル名を指定してin_fに格納 out_f <- "tmp_genome.fasta" #出力ファイル名を指定してout_fに格納

param <- c("Chr1","Chr2","Chr3","Chr4","Chr5","ChrM","ChrC")#置換したい文字列を指定

17 B 1 2 2 2			x		P D	-		x
🕞 🔵 🗕 📔 C:¥Users¥kadota¥De	esktop¥SRP011435 🔹	- +	4 P		C:¥Users¥kadota¥E	esktop¥SRP011435		4 P
整理 ▼ ライブラリに追加 ▼	共有 ▼ ≫	:≕ - □	0		整理 ▼ ライブラリに追加 ▼	共有 ▼ >>		0
名前	更新日時	サイズ	種類		名前	更新日時	サイズ	種類
SRAmetadb.sqlite	2014/05/02 13:15	5,873,861 KB	SQLIT		SRAmetadb.sqlite	2014/05/02 13:15	5,873,861 KB	SQLIT
📄 srp011435_samplename.txt	2014/05/02 16:44	1 KB	テキス		📄 srp011435_samplename.txt	2014/05/02 16:44	1 KB	テキス
🖺 SRR444595.fastq.gz	2014/05/02 13:40	1,485,278 KB	GZ フォ		📔 SRR444595.fastq.gz	2014/05/02 13:40	1,485,278 KB	GZ フォ
📔 SRR444596.fastq.gz	2014/05/02 15:07	1,239,187 KB	GZ フォ		📔 SRR444596.fastq.gz	2014/05/02 15:07	1,239,187 KB	GZ フォ
🖺 SRR444597.fastq.gz	2014/05/02 13:25	1,145,983 KB	GZ フォ	4/	じ SRR444597.fastq.gz	2014/05/02 13:25	1,145,983 KB	GZ フォ
📔 SRR444598.fastq.gz	2014/05/02 13:55	1,060,684 KB	GZ フォ	, v	🔯 SRR444598.fastq.gz	2014/05/02 13:55	1,060,684 KB	GZ フォ
📔 SRR444599.fastq.gz	2014/05/02 14:56	1,489,645 KB	GZ フォ		🔯 SRR444599.fastq.gz	2014/05/02 14:56	1,489,645 KB	GZ フォ
📔 SRR444600.fastq.gz	2014/05/02 14:09	1,382,869 KB	GZ フォ		🔯 SRR444600.fastq.gz	2014/05/02 14:09	1,382,869 KB	GZ フォ
📔 SRR444601.fastq.gz	2014/05/02 14:29	1,444,211 KB	GZ フォ		じ SRR444601.fastq.gz	2014/05/02 14:29	1,444,211 KB	GZ フォ
📔 SRR444602.fastq.gz	2014/05/02 14:42	1,236,288 KB	GZ フォ		🔯 SRR444602.fastq.gz	2014/05/02 14:42	1,236,288 KB	GZ フォ
TAIR10_chr_all.fas	2014/04/02 16:16	118,343 KB	FASフ		TAIR10_chr_all.fas	2014/04/02 16:16	118,343 KB	FASフ
TAIR10_GFF3_genes.gff	2014/04/02 16:46	43,105 KB	GFFフ		TAIR10_GFF3_genes.gff	2014/04/02 16:46	43,105 KB	GFFフ
< III			•		📄 tmp_genome.fasta	2014/05/02 23:08	121,538 KB	FASTA
			-		٠			P.

コード実行後、確かに tmp_genome.fastaが作成されている

[1] "C:/Users/kadota/Desktop/SRP011435"

61

Step2:マッピングおよびカウントデータ取得



>

111

Jun12 2014

できるので積極的に活用。7時間

程度かかるので実行しないで!!

time e <- proc.time()</pre>

out <- qAlign(in_f1, in_f2, alignmentParameter=param_mapping,#マッピングを行うqAlign関数を実行した結果をoutに格 splicedAlignment=F) #マッピングを行うqAlign関数を実行した結果をoutに格納 #計算時間を計測するため

|無事マッビングが終了すると、指定した6つのファイルが生成されているはずです。

- 1. OCレポートファイル(srp011435 OC bowtie 2.pdf): Quality Controlレポートです。よく利用されるFastOCのようなものです。
- 2. カウントデータファイル (srp011435 count bowtie 2.txt): グルーブ(サンブル)間での発現変動遺伝子同定に用います。
- 3. 遺伝子配列長情報ファイル(srp01143介 genelength 2.txt):配列長とカウント数の関係を調べたいときなどに用います。これはおまけです。

Step2:マッピングおよびカウントデータ取得

- 4. RPKM補正後のファイル(srp011435 RPKM bowtie 2.txt): 同一サンブル内での発現レベルの大小関係を知りたいときなどに用います。
- 5. その他の各種情報ファイル(srp011435 other infol 2.txt):論文作成時に必要な、マッピング時に用いたオプション情報、マップされたリー ド数、Rおよび用いたバッケージのバージョン情報などを含みます。

	DEX_bio1 te c1	DEX_bio1 te c2	DEX_bio2tec1	DEX_bio2tec2	mock_bio1 tec1	mock_bio1 tec2	mock_bio2tec1	mock_bio2tec2
AT1 G01 01 0	257	206	253	249	245	240	254	257
AT1 G01 020	383	344	276	269	320	322	386	308
AT1 G01 030	290	229	228	198	325	274	310	304
AT1 G01 040	2969	2397	2416	2054	2634	2334	2508	2322
AT1 G01 050	2139	1902	1448	1281	2188	2011	2169	1834

私はカウントデータを入力として その後の各種解析を行います

>

Step2:マッピングおよびカウントデータ取得



カウントデータファイル:srp011435_count_bowtie_2.txt

K		DEX_bio1tec1	DEX_bio1 te c2	DEX_bio2tec1	DEX_bio2tec2	mock_bio1 tec1	mock_bio1tec2	mock_bio2tec1	mock_bio2tec2
AT1 G01	010	257	206	253	249	245	240	254	257
AT1 G01	020	383	344	276	269	320	322	386	308
AT1 G01	030	290	229	228	198	325	274	310	304
AT1 G01	040	2969	2397	2416	2054	2634	2334	2508	2322
AT1 G01	050	2139	1902	1448	1281	2188	2011	2169	1834
•••									

Huang et al., *Development*, **139**: 2161-2169, 2012 トランスクリプトーム解析

■ シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通りRで解析

2群間比較用:4 DEX-treated vs. 4 mock-treated

□ 生データ(FASTQファイル)のID:GSE36469

Development. 2012 Jun;139(12):2161-9. doi: 10.1242/dev.075069. Epub 2012 May 9.

RBE controls microRNA164 expression to effect floral organogenesis.

Huang T1, López-Giráldez F, Townsend JP, Irish VF.

Author information

Abstract



The establishment and maintenance of organ boundaries are vital for animal and plant development. In the Arabidopsis flower, three microRNA164 genes (MIR164a, b and c) regulate the expression of CUP-SHAPED COTYLEDON1 (CUC1) and CUC2, which encode key transcriptional regulators involved in organ boundary specification. These three miR164 genes are expressed in distinct spatial and temporal domains that are crucial for their function. Here, we show that the C2H2 zinc finger transcriptional repressor encoded by RABBIT EARS (RBE) regulates the expression of all three miR164 genes. Furthermore, we demonstrate that RBE directly interacts with the promoter of MIR164c and negatively regulates its expression. We also show that the role of RBE in sepal and petal development is mediated in part through the concomitant regulation of the CUC1 and CUC2 gene products. These results indicate that one role of RBE is to fine-tune miR164 expression to regulate the CUC1 and CUC2 effector genes, which, in turn, regulate developmental events required for sepal and petal organogenesis.

PMID: 22573623 [PubMed - indexed for MEDLINE] Free full text



個体数は2群合わせて4個体

Step3: サンプル間クラスタリング

Step3. サンブル間クラスタリング:

カウントデータ(srp011435 count bowtie 2.txt)を用いてサンブル間の全体的な類似度を眺めることを目的として、サンブル間クラスタリングを行います。 類似度は「1-Spearman相関係数」、方法は平均連結法で行っています。TCC論文(Sun et al., 2013)のFig.3でも同じ枠組みでクラスタリングを行った結果 を示していますので、英語論文執筆時の参考にどうぞ。PearsonではなくSpearmanで行っているのは、ダイナミックレンジが広いので、順序尺度程度にし ておいたほうがいいだろうという思想が一番大きいです。log2変換してダイナミックレンジを圧縮してPearsonにするのも一般的には「アリ」だとは思いま すが、マップされたリード数が100万以上あるにも関わらずRPKMデータを用いると、RPKM補正後の値が1未満のものがかなり存在すること、そしてlog をとれるようにゼロカウントデータの処理が必要ですがやりかた次第で結果がころころかわりうるという状況が嫌なので、RNA-segデータの場合には私 はSpearman相関係数にしています。また、ベクトルの要素間の差を基本とするdistance metrics (例:ユークリッド距離やマンハッダン距離など)は、比較 的最近のRNA-segデータ正規化法 (TMM: Robinson and Oshlack, 2010, TbT: Kadota et al., 2012, TCC; Sun et al., 2013)論文の重要性が理解できれ ば、その類似度は少なくともfirst choiceにならないと思われます。 つまり、 サンブルごとに転写物の組成比が異なるため、 RPMやCPMのような総リード |数を補正しただけのデータを用いて「サンブル間の数値の差」に基づいて距離を定めるのはいかがなものか?という思想です。 逆に、ユークリッド距離 などを用いてクラスタリングを行った結果と比較することで、転写物の組成比に関する知見が得られるのかもしれません。さらに、全体的な発現レベル が低いものを予めフィルタリングしておく必要もあるのだろうとは思います。このあたりは、真の回答はありませんので、 (手持ちのデータにこの類似度を 適用したときの理論上の短所をきちんと理解したうえで)いろいろ試すというのは重要だとは思います。 ここではカウントデータでクラスタリングをしていますが、おそらく配列長補正後のRPKMデータ(sp011435 RPKM bowtie 2.txt)でも得られる樹形図の トポロジー(相対的な位置関係)はほぼ同じになるのではないかと思っています。配列長補正の有無で、サンブル間の相関係数の値自体は変わります が、同じグループに属するサンプルであれば反復実験間でそれほど違わないので、多少順位に変動があっても全体としては相殺されるはずです…が 確証はありません。

in f3 <- "srp011435 count bowtie 2.txt"#入力ファイル名を指定してin f3に格納 out f6 <- "srp011435 count cluster.png"#出力ファイル名を指定してout f6に格納 param fig <- c(500, 400) #ファイル出力時の横幅と縦幅を指定(単位はビクセル) **CTRLとALT**キーを押しながら #入力ファイルの読み込み data <- read.table(in f3, header=TRUE, row.names=1, sep="\t", quote="")#指 コードの枠内で左クリックすると dim(data) #オブジェクトdataの行数と列数を表示 全選択できるので積極的に活用。 #前処理(フィルタリング) #条件を満たすかどうかを判定した結果をobjに格納 obj <- as.logical(rowSums(data) > 0) #obiがTRUEとなる行のみ抽出し、ユニークパターンのみにした結果をdataに格納 data <- unique(data[obj,])</pre> #オブジェクトdataの行数と列数を表示 dim(data)

Step3: サンプル間クラスタリング実行結果

in_f3 <- "srp011435_count_bowtie_2.txt"#入力ファイル名を指定してin_f3に格納 out_f6 <- "srp011435_count_cluster.png"#出力ファイル名を指定してout_f6に格納 param_fig <- c(500, 400) #ファイル出力時の横幅と縦幅を指定(単位はビクセル)



のマージを行います

Step4:発現変動遺伝子(DEG)同定の前に

Step4. 発現変動遺伝子(DEG)同定:

カウントデータファイル(<u>srp011435 count bowtie 2.txt</u>)を入力として2群間で発現の異なる遺伝子の検出を行います。 このデータはtechnical replicatesを含むので、それをマージしたのちbiological replicatesのデータにしてから<u>TCC</u>パッケージ(Sun et al., 2013) の推奨ガイドラインに従って、iDEGES/edgeR正規化(Sun et al., 2013; Robinson et al., 2010; Robinson and Oshlack, 2010; Robinson and Smyth, 2008)を行ったのち、<u>edgeR</u>パッケージ中のan exact test (Robinson and Smyth, 2008)を行って、DEG検出を行っています。 <u>解析 | 発現変動 | 2群間 | 対応なし | 複製あり | iDEGES/edgeR-edgeR(Sun_2013)</u>の記述内容と基本的に同じです。 technical replicatesデータのマージ。ここでは、アドホックに2列分ごとのサブセットを抽出し、行の総和を計算したのち、結合しています。

in_f <- "srp011435_count_bowtie_2.txt" #入力ファイル名を指定してin_fに格納 out_f <- "srp011435_count_bowtie_3.txt"#出力ファイル名を指定してout_fに格納

#入力ファイルの読み込み data <- read.table(in_f, header=TRUE, row.names=1, sep="\t", quote="")#in_fで指定したファイルの読み込み head(data) #確認してるだけです Technical replicatesデータ

#本番(technical replicatesをマージ)

DEX_bio1 <- rowSums(data[,1:2]) #サブセットを抽出し、行の総和を計算 DEX_bio2 <- rowSums(data[,3:4]) #サブセットを抽出し、行の総和を計算 mock_bio1 <- rowSums(data[,5:6]) #サブセットを抽出し、行の総和を計算 mock_bio2 <- rowSums(data[,7:8]) #サブセットを抽出し、行の総和を計算 out <- cbind(DEX_bio1, DEX_bio2, mock_bio1, mock_bio2)#列方向で結合した結果をoutに格納 head(out) #確認してるだけです

#ファイルに保存

tmp <- cbind(rownames(out), out)#保存したい情報をtmpに格納 write.table(tmp, out_f, sep="\t", append=F, quote=F, row.names=F)#tmpの中身をout_fで指定したファイル名で保存

Step4:発現変動遺伝子(DEG)同定の前に

入力:srp011435_count_bowtie_2.txt

	DEX_bio1tec1	DEX_bio1 te c2	DEX_bio2tec1	DEX_bio2tec2	mock_bio1 tec1	mock_bio1tec2	mock_bio2tec1	mock_bio2tec2
AT1 G01 01 0	257	206	253	249	245	240	254	257
AT1 G01 020	383	344	276	269	320	322	386	308
AT1 G01 030	290	229	228	198	325	274	310	304
AT1 G01 040	2969	2397	2416	2054	2634	2334	2508	2322
AT1 G01 050	2139	1902	1448	1281	2188	2011	2169	1834
•••								



Technical replicatesデータ

	DEX_bio1	DEX_bio2	mock_bio1	mock_bio2
AT1G01010	463	502	485	511
AT1G01020	727	545	642	694
AT1G01030	519	426	599	614
AT1G01040	5366	4470	4968	4830
AT1G01050	4041	2729	4199	4003
•••				





出カファイルの説明

p-valueとその順位

				, N	1			Ľ		\mathcal{I}	
rownames(tc	DEX_bio1	DEX_bio2	mock_bio1	mock_bio2	gene_id	a.value	m.value	p.value	q.value	rank	estimatedDEG
AT1G72600	9082.6	8177.4	21137.5	23583.5	AT1G72600	13.76	1.37	2.10E-17	3.42E-13	1	1
AT1G72610	9262.3	8276.6	21490.9	23970.6	AT1G72610	13.79	1.37	2.50E-17	3.42E-13	2	1
AT3G29030	1239.7	796.2	2771.7	3625.3	AT3G29030	10.82	1.65	1.01E-12	9.25E-09	3	1
AT2G01520	5414.6	4799.1	2348.0	2125.2	AT2G01520	11.72	-1.19	2.38E-12	1.63E-08	4	1
AT1G57750	5789.0	4168.3	12115.8	11477.4	AT1G57750	12.90	1.24	1.51E-11	8.27E-08	5	1
AT5G65730	2541.8	1806.7	4768.2	6148.9	AT5G65730	11.75	1.33	1.32E-10	6.03E-07	6	1
AT4G16370	2696.9	2056.6	5462.7	4953.7	AT4G16370	11.78	1.13	7.67E-10	3.00E-06	7	1
AT1G09750	4299.7	4440.2	8047.8	9880.0	AT1G09750	12.61	1.04	9.55E-10	3.27E-06	8	1
AT4G13410	24.6	29.4	144.3	147.3	AT4G13410	5.97	2.43	2.20E-09	6.69E-06	9	1
AT2G42200	2799.0	2223.2	5803.0	4800.7	AT2G42200	11.83	1.08	5.45E-09	1.49E-05	10	1




バイブライン | ゲノム | 機能解析 | 2群間 | 対応なし | 複製あり | SRP011435(Huang 2012)

「(Rで)塩基配列解析」を利用した 証拠もないしアクセスログもとって

原著論文引用はお願いします



計:

슴

 $\underline{1}$

pa

by KDT39

まとめ

■ Rでゲノム解析 □シロイヌナズナゲノムのGC含量計算

- multi-FASTAファイルの読み込み
- 関数やオプションの利用法
- パッケージの説明
- Rでトランスクリプトーム解析
 - □シロイヌナズナのRNA-seqデータを一通り解析
 - 公共DBからの生データ取得
 - マッピングおよびカウントデータ取得
 - サンプル間クラスタリング
 - 発現変動遺伝子(DEG)検出



Rでいろいろできます	
	6.
	P
	125

スライドPDFはウェブから取得可能です



バッケージのインストール、エラーメッセージへの対処法、利用可能な関数の概観。sequence logosを主な講義内容とし、 エントロビー計算や、なぜエントロビーをそのまま利用せずに情報量に変換するかの意義。subseq関数のオブションをう まく利用して効率的に目的のブロモーター配列領域を切り出して計算するやり方など。課題4はプログラムの一部を任意 に変更する基礎的な能力を問うもの。他の例題の中に回答が存在するので、それを効率的に見つける能力を見ている。 講義自体はスライド39までで、スライド40以降はうまくいかないこともあるという事例やRのバージョンの違いに気をつける 的な話。「農学生命情報科学特論」」で改めて話す予定。1コマ(90 min)分。

Jun12 2014



NGS速習コース開催(9/1~12@東大農)

実施日	実施時間	大項目	項目番号および項目	習得技術	レベル	形式	担当講師(敬称略)	
9月1日	10:40-12:00	00	1-1.0S、ハード構成	コンピューターの基本の理解	初級	講教	中村保一(DDBJ)	
	13:15-14:45		1-2. ネットワーク基礎	インターネット、セキュリティの基本の理解	初級	講教	中村保一(DDBJ)	
	15:00-16:30				211 815	sik 32	仲里猛留(DBCLS)	
	16:45-18:15				T/J 464	~	仲里猛留(DBCLS)	
	10:30-12:00	1. コンピュータリテラシーと	1-3 LINEY I	UNIXの基礎の理解	中級		仲里猛留(DBCLS)	
9月2日	13:15-14:45		I-S. ONEX I	Linux導入		実習	仲里猛留(DBCLS)	
	15:00-16:30						仲里猛留(DBCLS)	
	16:45-18:15		1. コンピュータリテラシーと					仲里猛留(DBCLS)
9月3日	10:30-12:00) サーバー設計	サーバー設計					山口昌雄(アメリエフ)
	13:15-14:45			Peri シェルスクリプト		実習	山口昌雄(アメリエフ)	
	15:00-16:30						山口昌雄(アメリエフ)	
	16:45-18:15				ch #5		山口昌雄(アメリエフ)	
	10:30-12:00	0 1 ⁻⁴ . スクリント言語 シェルスクリプト 5 0 0	1-1. A2921 8 80		·T· 805		山口昌雄(アメリエフ)	
0848	13:15-14:45					山口昌雄(アメリエフ)		
8 7 40	15:00-16:30				山口昌雄(アメリエフ)			
	16:45-18:15						山口昌雄(アメリエフ)	
	10:30-12:00		2.1 新期時時間間	配列、ゲノムデータ記述のフォーマット、アラインメント(DP)、	40.45	42.55	坊農秀雅(DBCLS)	
0858	13:15-14:45	2 配別ノンフェフティクス	2-1. 配列解析番键	データベース検索(BLAST、BLAT)等の基礎的な配列比較解析の原理と実習	初歌	天白	坊農秀雅(DBCLS)	
9 H 2H	15:00-16:30	2. 配列1ンフオメナインへ		学士体力化理,77十万万,57,57,50,30,114,400,00,219,4	20.85	-	小野浩雅(DBCLS)	
	16:45-18:15	i	5-18:15	2~2. ハイオネテータハース構画 金平的な合種ハイオネテータハースの理解、統合UBの利用法	御手町は皆種ハイオポナーメハースの理解、統省ロロの利用法	170 884	*	小野浩雅(DBCLS)
9月8日	10:30-12:00		3-1. R基礎1	R言語の基礎(インストールから利用まで)	初級	実習	門田幸二(東京大学)	
	13:15-14:45		3-2. R基礎2	ファイルの読み込み、行列演算の基本	初級	実習	門田幸二(東京大学)	
	15:00-16:30		3-3 P条理バッケージ	Pの冬番パッケージのアンフレールは とを実めたパッケージの利用は	由級	10.00	門田幸二(東京大学)	
	16:45-18:15		5-5. NH	3-3. 10日祖ハワハーン	このは違うシュートの見いて見られ、シューマの支援	·T· 805	~	門田幸二(東京大学)
	10:30-12:00	3. データ解析基礎 	3. データ解析基礎 3-4. R bioconductor I	3. データ解析高键 3-4. P. bisconductor I. Pisconductor O利用法	ch #5	実習	門田幸二(東京大学)	
	13:15-14:45			Bioconductory) #1/H/24	-T- 664		門田幸二(東京大学)	
9月9日	15:00-16:30		3-5. R bioconductor II	FASTAandFASTQ形式ファイルの読み込み ファイル形式の変換(FASTQ->FASTA)、クオリティチェック、 リード取利品やホーフィルタリングや5013ング、CC会量計算など	中級	実習	門田幸二(東京大学)	
	16:45-18:15						門田幸二(東京大学)	
	10-20-12-00		4.1 次世界に一方でいせ業現在		271.825		★田駅地(NIA12T)	
	10:30-12:00	-	4-1. 次世代シージェンリ優悦(「原理の理解	TURK	07.95	着面留包(NAUST)	
98108	13:15-14:45		4−2. 次世代シークエンサ基礎Ⅱ	に用分野とそのための計測技術の埋解 (RNA-seq, ChIP-seq, がんゲノム、個人ゲノム、環境ゲノム、Hi-C)	初級	講教	倉田智也(NAIST)	
0771014	15:00-16:30	4-3. 次世代ジークエンサ 4-3. 次世代ジークエンサ 4-4. 次世代ジークエンサ				山口昌持(アメリエフ)		
	16:45-18:15		4-3. 次世代シークエンサ実習I	ファイル形式、可視化、quality check、マッピング、アセンブル	初級	実習	山口昌雄(アメリエフ)	
	10:30-12:00		4 次世代シークエンサ					山口昌雄(アメリエフ)
	13-15-14-45		,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	代表的なパイプラインについての実習:多型解析(IGV)			山口昌雄(アメリエフ)	
9月11日	15:00-16:00				1		山口昌雄(アメリエフ)	
	18:45-18:15		4-4. 次世代シークエンサ実習I 代表的なパイプラインについての実習: RNA-seq	代表的なバイプラインについての実習: RNA-seq	初級	実習	山口昌雄(アメリエフ)	
	10:30-12:00				1		回日日報(アンウエフ) 河間信平(ATP)	
	13-15-14-45		5 5	代表的なパイプラインについての実習: ChIP-seq、及び統合解析			(3)開催亚(ATP)	
9月12日	10.10-14.40		6-1 分子生命科学振输	複創、転写、翻訳、代謝、シグナル伝達などの美磁知識			STIMUL TO THE	
	15:00-16:30	15:00-16:30 6. 分子生命科学	6-2.オミクス振論	ゲノム以外のオミクスデータの基礎知識	1		河南慎平(ATR)	
			6-3. 遺伝/進化振論	ゲノムデータを扱う上での遺伝学、進化学の基礎知識	初級			
	16:45-18:15	5. ゲノム関連の倫理・法律	5-1. ゲノム情報倫理概論	ゲノム情報を扱う上で、プライバシー保護などの必要な倫理的問題、法的問題の国内外の状況を 理解し、ゲノム情報を適切に利用できるようにする。匿名化、暗号化、情報セキュリティ概要			箕輪真理(NBDC) 川嶋実苗(NBDC)	

Jun12 2014

謝辞

共同研究者

- 清水 謙多郎 先生(東京大学·大学院農学生命科学研究科)
- 西山 智明 先生(金沢大学・学際科学実験センター)
- 孫建強 氏(東京大学·大学院農学生命科学研究科·大学院生)

グラント

- □ 基盤研究(C)(H24-26年度):「シークエンスに基づく比較トランスクリプトーム 解析のためのガイドライン構築」(代表)
- □ 新学術領域研究(研究領域提案型)(H22年度-):「非モデル生物におけるゲノム解析法の確立」(分担;研究代表者:西山智明)

(妻の)門田 雅世さま作

挿絵やTCCのロゴなど

(有能な秘書の)三浦 文さま作

Dudoit et al., Stat. Sinica, 12: 111-139, 2002 参考

M-A plot

- 2群間比較用
- 横軸が全体的な発現レベル、縦軸がlog比からなるプロット
- 名前の由来は、おそらく対数の世界での縦軸が引き算(Minus)、横軸が平均(Average)



DEGが存在しないデータのM-A plotを眺めることで、縦軸の閾値の みに相当する**倍率変化**を用いたDEG同定の危険性が分かります Benjamini and Hochberg J. Roy. Stat. Soc. B, 57: 289-300, 1995 参考

多重比較問題:FDRって何?

- *p*-value (false positive rate; FPR)
 - □ 本当はDEGではないにもかかわらずDEGと判定してしまう確率
 - □ 全遺伝子に占めるnon-DEGの割合(分母は**遺伝子総数**)
 - □ 例:10,000個のnon-DEGからなる遺伝子をp-value < 0.05で検定すると、 10,000 × 0.05 = 500個程度のnon-DEGを間違ってDEGと判定することに相当
 - 実際のDEG検出結果が900個だった場合:500個は偽物で400個は本物と判断
 - 実際のDEG検出結果が510個だった場合:500個は偽物で10個は本物と判断
 - 実際のDEG検出結果が500個以下の場合:全て偽物と判断
- *q*-value (false discovery rate: FDR)
 - □ DEGと判定した中に含まれるnon-DEGの割合
 - □ DEG中に占めるnon-DEGの割合(分母はDEGと判定された数)
 - non-DEGの期待値を計算できれば、p値でも上位x個でもDEGと判定する手段は なんでもよい。以下は10,000遺伝子の検定結果でのFDR計算例
 - p < 0.001を満たすDEG数が100個の場合:FDR = 10,000×0.001/100 = 0.1
 - p < 0.01を満たすDEG数が400個の場合:FDR = 10,000×0.01/400 = 0.25
 - p < 0.05を満たすDEG数が926個の場合:FDR = 10,000×0.05/926 = 0.54