

2

3

4

5

基于高通量测序技术的丛枝菌根真菌多样性研究方法

High-throughput Sequencing-based Method for Characterizing Biodiversity of Arbuscular Mycorrhizal Fungi

付伟 1, 武慧 1, 陈保冬 1,*

6

7

- 1城市与区域生态国家重点实验室,中国科学院生态环境研究中心,北京
- 8 *通讯作者邮箱: bdchen@rcees.ac.cn

9

- 10 **摘要:** 丛枝菌根 (Arbuscular mycorrhizal, AM) 真菌是一类可以与大多数陆地植物形成
- 11 专性共生体系的土壤真菌类群。在过去的十几年中,高通量测序技术已经彻底改变了菌
- 12 根生态学的研究方法,使得我们有能力深入探究不同环境中的 AM 真菌群落。相较于传
- 13 统的形态学鉴定和 Sanger 测序方法,高通量测序可以快速、高通量、较准确的分析大
- 14 量样品的 AM 真菌群落组成, 使得区域和全球尺度上的 AM 真菌多样性和生物地理学研
- 16 约定义了 300 种 AM 真菌,而通过分子手段定义的物种数超过 1000 种。虽然高通量测
- 17 序技术已经广泛应用于微生物的群落研究中, 但是由于 AM 真菌在生物学和遗传学上的
- 18 特异性, 使得该方法在 AM 真菌群落研究中的应用存在一些认识误区。本方法以 AM 真
- 19 菌的 rRNA 小亚基 (Small subunit rRNA, SSU) 测序为例, 基于二代测序平台 (Illumina
- 20 MiSeq) 和最新的去噪数据分析方法 DADA2,介绍了 AM 真菌多样性的研究方法。本方
- 21 法适用于土壤和植物根系 AM 真菌多样性的研究。
- 22 **关键词:** 丛枝菌根真菌,多样性,rRNA 小亚基 (Small subunit rRNA, SSU) ,DADA2

23

24

材料与试剂

- 25 1. 常规试剂与材料
- 26 1.1 剪刀
- 27 1.2 镊子
- 28 1.3 酒精灯
- 29 1.4 液氮



- 30 1.5 2 mm 土壤筛
- 31 1.6 塑封袋
- 32 1.7 无菌培养皿
- 33 1.8 无菌手套
- 34 1.9 ddH₂O (双蒸水, DNase-Free)
- 35 2. FastDNATM SPIN Kit (MP Biomedicals, 116560200) , 保存温度: 15-30 °C
- 36 3. 1.5 ml/2 ml 无菌离心管 (Axygen, MCT-150-C-S-1)
- 37 4. 高保真 DNA 聚合酶 (Thermo scientific, F530L), -20°C 保存
- 38 5. 引物 (生工生物, WANDA/AML2), 溶解后-20°C 保存

40 仪器设备

39

48

55

- 41 1. 样本裂解仪 (MP Biomedicals, Fastprep-24 5G)
- 42 2. PCR 仪 (Ependorff, Mastercycler pro)
- 43 3. NanoDrop 1000 (Thermo scientific, ND-3300)
- 44 4. 冷冻干燥机 (LABCONCO, FreeZone 4.5)
- 45 5. 离心机 (Thermo scientific, Heraeus Fresco 21)
- 46 6. 涡旋混合器 (MoBio Laboratories, G560E)
- 47 7. 电子天平 (Mettler Toledo, ML54)

49 软件和数据库

- 1. R statistics (v3.6.0, https://www.r-project.org/)
- 2. R package: DADA2 (v1.14.0, https://benjjneb.github.io/dada2/index.html)
- 3. R package: vegan (v2.5.6, https://cran.r-project.org/web/packages/vegan/inde
- 53 <u>x.html</u>)
- 54 4. MaarjAM database (下载日期: 2020.01.16, https://maarjam.botany.ut.ee/)

56 实验步骤

- 57 1. 土壤和根系样品的前处理
- 58 1.1 根系样品
- 59 将根系样品低温保存运送到实验室,用水将根系表面黏附的土壤和有机质清洗干净



- 60 (必要时可使用超声清洗),并迅速用吸水纸将根系擦干,置于无菌培养皿中;继而
- 61 用无菌剪刀将根系剪成 0.5~1 cm 根段,随机称取~250 mg 根系样品于 1.5 ml 离心
- 62 管中, 然后使用液氮冷冻后将样品冻干, 冻干样品于-20°C保存。
- 63 1.2 土壤样品
- 64 将土壤样品低温保存运送到实验室,过 2 mm 筛后,充分混匀,去除所有植物根系
- 65 和残体, 然后称取~500 mg 土壤样品置于 2 ml 离心管中, 使用液氮冷冻后将样品冻
- 66 干, 冻干样品于-20 °C 保存。
- 67 注: 在样品前处理过程中使用的剪刀和镊子等与样品直接接触的实验器具须使用酒精灯
- 68 灼烧,消除 DNA 污染,且处理间器具不可混用。
- 69 2. DNA 的提取
- 70 推荐使用商业 DNA 提取试剂盒,以提高 DNA 提取的稳定性,如使用 FastDNA™
- 71 SPIN Kit (MP Biomedicals, CA, USA) 配合 MP Fastprep-24TM 5G 样本裂解仪提取
- 72 土壤 DNA。根系样品经液氮研磨后也可使用此方法对其 DNA 进行提取, DNA 浓度
- 73 使用 NanoDrop 1000 超微量分光光度计进行检测。
- 74 DNA 提取步骤参见: https://www.mpbio.com/media/productattachment/LS08
- 75 2019-EN-FastDNA-SPIN-Kit-for-Soil-116560200-Manual.pdf
- 76 3. 扩增引物的选择
- 77 目前,在使用靶向扩增子测序研究 AM 真菌群落时主要考虑三个基因片段: rRNA 小
- 亚基 (Small Subunit rRNA, SSU),转录间隔区 (Internal Transcribed Spacer, ITS)
- 79 和 rRNA 大亚基 (Large Subunit rRNA, LSU) (图 1) 。SSU rRNA 是 AM 真菌多样
- 80 性研究中使用最广泛的区域,此区域的引物可以在科的水平上扩增绝大多数 AM 真
- 81 菌类群 (Egan et al., 2018, Lekberg et al., 2018) ,覆盖度较好,但是因为此区域相
- 82 对较为保守,因此在种水平的区分度并不高 (Bruns and Taylor, 2016),更适合于
- 83 较高分类水平下的相关研究。相较于其它研究区域,SSU rRNA 拥有较为完善的数
- 据库 MaarjAM (https://maarjam.botany.ut.ee/) ,可以用于划分虚拟分类单元
- 85 (Virtual taxa, VT),将形态学与分子生物学鉴定相结合,极大的促进了不同研究之
- 86 间的横向比较 (Öpik et al., 2010)。ITS 是真菌多样性研究的通用区域, 其在 AM 真
- 87 菌多样性研究中的应用次之,但有逐渐增多的趋势。ITS 区在 AM 真菌多样性研究
- 88 中的应用主要受限于两点: (1) 通用真菌 ITS 引物对 AM 真菌的扩增效率较低; (2)

ITS 序列在 AM 真菌种内的变异度较大,因此难以进行进化关系的分析。然而,ITS 区域相较于 SSU rRNA 变异性更高,在低分类水平下的分辨率较高,因此其检测 AM 真菌群落响应的敏感性可能更高(Gao et al., 2018)。此外,ITS 作为真菌多样性研究的通用区域,其拥有较为完善的数据库(如 UNITE (Kõljalg et al., 2013)),以及可以在真菌群落水平揭示 AM 真菌的群落响应和相互作用关系。LSU rRNA 在 AM 真菌多样性的研究中应用最少,此区域拥有较为合适的变异度,但是其引物的偏好性较强(Kohout et al., 2014),且多数扩增区域较长,不适用于二代测序。此外,还可以联合 SSU、ITS 和 LSU 三个区域,使用 PacBio 三代测序平台开展 AM 真菌多样性研究,此方法极大的提高了相关研究在 AM 真菌低分类水平下的区分度,可以在种水平上考察 AM 真菌的群落变化(Krüger et al., 2009;Schlaeppi et al., 2016),但是此方法的成本相对较高,对实验操作和数据分析要求较高。综上所述,每一个扩增区域都有自己的优缺点和适用范围(表 1),因此在选择扩增区域和引物时应明确要解决的科学问题和研究目标,以便采用更合适的实验方法。结合以上分析,为了更广泛的适用范围,本方法以最常用的 SSU rRNA 测序为例,使用 WANDA/AML2引物组合(表 1),介绍与其相关的 AM 真菌多样性研究方法。

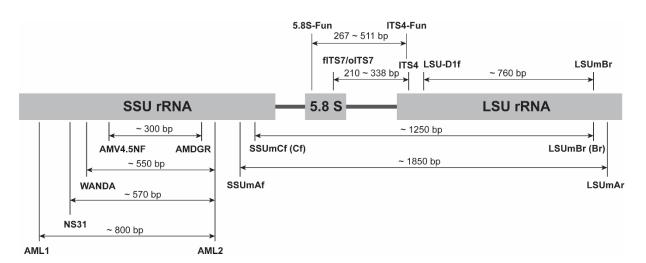


图 1. AM 真菌多样性研究可用引物





表 1 AM 真菌多样性研究可用引物列表及其优缺点

引物组合	优点	缺点	参考文献
			Sato et al., 2005;
AML1/AML2	可以使用 MaarjAM 数据	长度较短无法在低分类水	Lee et al., 2008;
AMV4.5F/AMDGR	库。	平下有较好的区分度。	Veresoglou et al.,
			2019
WANDA/AML2	 MaarjAM 数据库; 扩增效率较高,覆盖度较好,且偏好性较低。 片段长度有所提高。 	长度有所提高,但是在低 分类水平下的区分度仍然 不高。	Dumbrell <i>et al.</i> , 2011; Egan <i>et al.</i> , 2018; Lekberg <i>et</i> <i>al.</i> , 2018
NS31/AML2	1. MaarjAM 数据库; 2. 传统的测序区域。	此区域较长仅能使用 454 和 PacBio,但区分度远不 及 Cf/Br。	Hiiesalu <i>et al.</i> , 2014
SSUmAf/LSUmAr SSUmCf/LSUmBr fITS7/ITS4	 解决了 ITS 引物对 AM 真菌扩增效率低的问题; 相较于 SSU 在低分类水平下有较好的区分度。 	 种间变异度较大; 三次 PCR 扩增可能会 影响 AM 真菌群落结构。 	Krüger et al., 2009; Deveautour et al., 2018, 2020
ITS7/ITS4 或 oITS7/ITS4	 相较于 SSU 在低分类水平下有较好的区分度; olTS7 针对 AM 真菌序列设计,理论上覆盖度较好。 相较于 SSU 在低分类水 	 种间变异度较大; 引物的扩增效率可能不高,影响下游分析。 	Ihrmark <i>et al.</i> , 2012; Kohout <i>et</i> <i>al.</i> , 2014; Lekberg <i>et al.</i> , 2018
5.8S-Fun/ITS4-Fun	平下有较好的区分度; 2. 设计时同时考虑 AM 真菌, 理论上覆盖度较好; 3. 可以在真菌群落水平上研究 AM 真菌的多样性。	 种间变异度较大; 引物的扩增效率可能不高,影响下游分析。 	Taylor <i>et al.</i> , 2016; Gao <i>et al.</i> , 2018



Cf/Br	片段由 SSU, ITS 和 LSU 组成,在 AM 真菌种水平上拥有较高的区分度。	只能使用 PacBio 三代测序 平台,成本较高,数据分 析要求较高。	Schlaeppi <i>et al.</i> , 2016
SSUmAf/LSUmAr LSU-D1f/LSUmBr	包含 LSU 的 D1 和 D2 区拥有较好的低分类水平区分度。	此区域较长仅能使用 454 和 PacBio,但区分度不及 Cf/Br。	Krüger <i>et al.</i> , 2009; Senés- Guerrero and Schüßler 2015



4. PCR 扩增 (以引物 WANDA/AML2 为例)

4.1 20 µI PCR 反应体系

5 x Phusion buffer	1 ×	4
Phusion High-Fidelity DNA Polymerase	0.02 U/µI	0.2
dNTP	200 μM	1.6
WANDA	0.4 µM	0.4
AML2	0.4 µM	0.4
BSA	1 μg/μl	1
DNA 模板	30-70 ng	1
ddH ₂ O		11.4
Total		20

114

115

112

113

注:本反应体系仅供参考,具体应根据所使用聚合酶和 DNA 模板的性质进行调

116 整。

117 **4.2 PCR** 反应条件

温度 Temperature	时间 Time	循环 Cycle
99 °C	5 min	
99 °C	20 s	35 ×
63 °C	20 s	35 ×
72 °C	20 s	35 ×
72 °C	10 min	
4 °C	Hold	

118

119

120

注: 本反应条件仅供参考,具体反应条件应根据聚合酶和 DNA 模板的性质进行调整,此处建议使用高保真聚合酶,PCR 产物保存于-20℃。

121 5. 扩增与测序

- 122 使用两步 PCR 法对目的片段进行扩增 (Egan et al., 2018, Lekberg et al., 2018)。
- 123 首先使用 WANDA/AML2 按照 4.1 的反应体系和 4.2 的 PCR 反应条件对目的片段
- 124 进行第一次扩增,获得 PCR 产物稀释 10 倍后用于第二次 PCR 扩增。第二次 PCR



- 扩增使用 10 次循环,添加相应的 barcodes 和 Illumina adapters 等。PCR 产物经
- 126 纯化、混样 (等摩尔浓度)、建库后,使用 Illumina MiSeq PE300 进行双端测序,测
- 127 序深度建议大于 10,000 条 reads。扩增与测序也可交由测序服务商进行。

129

结果与分析

- 130 扩增子测序数据的处理主要有聚类 (Clustering algorithm) 和去噪 (Denoising
- 131 algorithm) 两种分析方法,去噪分析方法因为其具有较高的准确性和区分度,越来越受
- 132 到研究者的青睐,正在逐渐的取代传统的聚类分析方法 (Callahan et al., 2017)。本方
- 133 法我们采用 DADA2 (Divisive amplicon denoising algorithm) 去噪分析方法来分析 AM
- 134 真菌的 SSU rRNA 扩增子测序数据。
- 135 1. DADA2 是一种运行于 R 语言中的软件包 (Callahan 等, 2016) , 数据分析前请
- 137 前工作路径
- 138 rm (list=ls ())
- 139 ## 通过 Bioconductor 安装 DADA2
- if (!requireNamespace ("BiocManager", quietly = TRUE))
- install.packages ("BiocManager")
- BiocManager::install ("dada2", version = "3.6.0")
- library (dada2); packageVersion ("dada2")
- 144 ## 修改工作路径到当前位置,即数据的存放目录
- 145 setwd ("~/data")
- 146 path <- "~/data"
- list.files (path)
- 148 2. 生成文件路径列表,提取样品名称 (本例中使用三个样品 RA1, RA2 和 RA3)
- 149 ## 生成正向和反向序列文件的路径列表,数据命名格式: samplename.R1.fq.gz
- fnFs <- sort (list.files (path, pattern = ".R1.fq.gz", full.names = TRUE))
- fnRs <- sort (list.files (path, pattern = ".R2.fq.gz", full.names = TRUE))
- 152 ## 提取样品名称
- sample.names <- sapply (strsplit (basename (fnRs), "[.]"), '[', 1)
- 154 3. 数据质量控制,去除低质量序列



155	plotQualityProfile (fnRs[1:2]) ##
156	filtFs <- file.path (path, "filtered", paste0 (sample.names, "_F_filt.fq.gz"))
157	filtRs <- file.path (path, "filtered", paste0 (sample.names, "_R_filt.fq.gz"))
158	names (filtFs) <- sample.names
159	names (filtRs) <- sample.names
160	## 根据数据的质量信息对数据进行过滤,因为正向和反向序列的重合区域只有25
161	50 bp,所以此步骤不可以直接将序列右侧低质量序列切除,只能通过收紧质量过滤
162	参数过滤低质量序列。在此代码中我们用 trimleft 切除了引物序列,并收紧了质量过
163	滤参数,不允许序列中有N出现,正向和反向序列中仅允许有一个错误,最小序列
164	长度为 200 bp, 此处质量参数设置较为严格, 样品 RA1 的 40,471 条序列中仅有
165	16,742 条通过(图 2. a, b),如序列质量较低导致序列去除率过高,可适当的放松
166	质量参数,增加序列的通过率。若数据本身为非压缩数据,compress 设置为 FALSE,
167	Windows 操作系统下不支持多核计算,multithread 设置为 FALSE。
168	out <- filterAndTrim (fnFs, filtFs, fnRs, filtRs, trimleft = c (20,22), maxN = 0, maxEE
169	= c (1, 1) , minLen = 200, truncQ = 2, rm.phix = TRUE, compress = TRUE,
170	multithread = FALSE)
171	head (out)
172	## 查看质量控制后的序列质量信息,如序列质量没有得到改善,可以在上一步骤中
173	收紧质量过滤参数,提高质控后序列质量。在本例中样品 RA1 的序列在质量控制后,
174	序列质量值的平均数显著升高,说明序列质量得到了明显的改善 (图2)。
175	plotQualityProfile (c (filtFs[1], filtRs[1]))

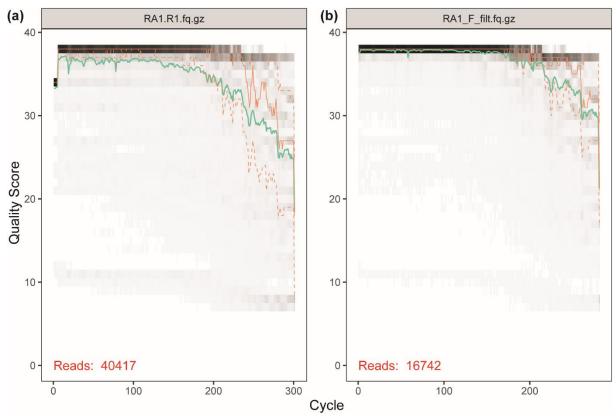


图 2. 序列质量控制. (a) 质量控制前序列质量信息; (b) 质量控制后序列质量信息 本图为序列每个位置质量分布的灰度热图,绿线表示质量值的平均数,橙色实线为质量值的中位数,橙色虚线分别表示上、下四分位数

4. DADA2 去噪算法的核心,使用机器学习算法对序列进行去噪

使用机器学习算法学习测序错误发生的概率

errF <- learnErrors (filtFs, multithread = FALSE)

errR <- learnErrors (filtRs, multithread = FALSE)

plotErrors (errR, nominalQ = TRUE)

187 ## DADA2 去噪算法的核心,样品推断,根据错误发生率对序列进行去噪,去重复,

列出每一个样品中的独特序列 (Unique sequences) (图 3)

dadaFs <- dada (filtFs, err = errF, multithread = FALSE)

dadaRs <- dada (filtRs, err = errR, multithread = FALSE)

191 dadaRs[[1]]

177

178

179

180

181

182

183

184

185

186

188



```
> dadaFs <- dada(filtFs, err = errF, multithread = FALSE)
         Sample 1 - 16742 reads in 10545 unique sequences.
         Sample 2 - 14492 reads in 9493 unique sequences.
         Sample 3 - 12163 reads in 7911 unique sequences.
         > dadaRs <- dada(filtRs, err = errR, multithread = FALSE)
         Sample 1 - 16742 reads in 5338 unique sequences.
         Sample 2 - 14492 reads in 4282 unique sequences.
         Sample 3 - 12163 reads in 3766 unique sequences.
         > dadaRs[[1]]
         dada-class: object describing DADA2 denoising results
         104 sequence variants were inferred from 5338 input unique sequences.
         Key parameters: OMEGA_A = 1e-40, OMEGA_C = 1e-40, BAND_SIZE = 16
192
         图 3. 样品推断并列出独特序列
193
194
     5.
         合并正反向序列,构建独特序列表格
195
         ## 正向序列和反向序列的合并,此处可以设置最小合并区域,默认为 10 bp
196
         mergers <- mergePairs (dadaFs, filtFs, dadaRs, filtRs, verbose = TRUE,
197
         minOverlap = 20)
198
         head (mergers[[1]])
199
         ## 构建序列表格
200
         seqtab <- makeSequenceTable (mergers)</pre>
201
         ## 查看序列表格的基本信息
202
         dim (seqtab)
203
         table (colSums (seqtab > 0))
204
         table (rowSums (seqtab > 0))
205
         去除序列中的嵌合体
     6.
206
         seqtab.nochim <- removeBimeraDenovo (seqtab, method = "consensus",
207
         multithread = FALSE, verbose = TRUE)
208
         dim (seqtab.nochim)
209
         table (colSums (seqtab.nochim > 0))
210
         table (rowSums (seqtab.nochim > 0))
211
         sum (segtab.nochim) /sum (segtab) ## 查看嵌合体序列在总序列数中的比例
212
         table (nchar (getSequences (seqtab.nochim) ) ) ## 查看序列长度分布
213
         追踪各个步骤中的序列数 (图 4)
214
         getN <- function (x) sum (getUniques (x) )
215
```



240

241

```
track <- cbind (out, sapply (dadaFs, getN), sapply (dadaRs, getN), sapply
216
        (mergers, getN) ,rowSums (seqtab.nochim) )
217
        colnames (track) <- c ("input", "filtered", "denoisedF", "denoisedR", "merged",
218
219
        "nochim")
        rownames (track) <- sample.names
220
221
        head (track)
222
        > head(track)
                   filtered denoisedF denoisedR merged nochim
             input
                    16742
        RA1 40417
                            15104
                                    16514
                                            8547
                                                  5332
                                                  5075
        RA2 33306
                    14492
                            13092
                                    14262
                                            7521
                                            6184
        RA3 28807
                    12163
                            11034
                                    11988
                                                  4199
223
        图 4. 追踪各个步骤中的序列数
224
225
     8. 进一步通过序列长度过滤非目标序列 (可选)
226
        ## 根据计算获得的目标序列长度过滤序列表格,此步骤与引物、barcode 序列等密
227
        切相关
228
        segtab.nochim2 <- segtab.nochim[ ,nchar (colnames (segtab.nochim) ) %in%</pre>
229
        495:510]
230
        dim (seqtab.nochim2)
231
        输出 ASV (Amplicon sequence variants) 表格用于后续分析
232
        write.csv (t (segtab.nochim2), file = "segtab.nochim.filtered.csv")
233
     10. 使用 ASV 表格中的序列与 MaarjAM 数据库进行比对,序列一致性 (Sequence
234
        identity) 大于 97%,覆盖度 (Sequence coverage) 大于 95%的 ASV 即可认为与
235
         数据库中的虚拟分类单元 (Virtual taxa, VT) 相对应,继而用于下游分析 (Lekberg
236
         et al., 2018) 。如使用 DADA2 中的朴素贝叶斯分类算法 (Naive Bayesian
237
        classifier) , 可使用 Sliva 18S 数据库, 但是本数据库并不是 AM 真菌的专一数据
238
```

库,比对效果不及 MaarjAM 数据库,因此须自行根据 MaarjAM 建库,建库格式请

参考 DADA2 官网。如需要在不同的相似水平上对 ASVs 进行聚类,可以使用

VSEARCH 软件进行 (Rognes et al., 2016)



11. 下游的 AM 真菌多样性分析可以从 ASV 水平和 VT 水平同时进行,分析方法与其 242 他微生物类似,例如使用 Vegan 软件包绘制 AM 真菌 ASV 水平的稀释曲线并计 243 算其α多样性 244 library (vegan) ## 使用前须安装 245 asv.table <- segtab.nochim ## 此处以嵌合体过滤后的 ASV 表格为例进行计算 246 head (asv.table) 247 ## 以所有样品中的最小序列数抽平 ASV 表格, 以稀释后的 ASV 表格做稀释曲线 248 如图5 249 r.asv.table <- rrarefy (asv.table, 4199) ## 本例中样本最小序列数为 4199 (图 4) 250 251

rarecurve (r.asv.table, step = 1, xlab = "Sample size", ylab = "ASV numbers", label = TRUE, col = "red")



252

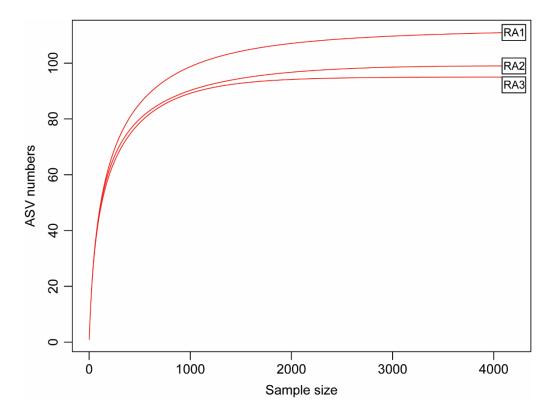


图 5. 样本稀释曲线

256 257

260

254

255

计算各样本的 α 多样性指数

richness <- specnumber (r.asv.table) ## Species richness 258 shannon <- diversity (r.asv.table) ## Shannon entropy (base e) 259

> simpson <- diversity (r.asv.table, "simpson") ## Simpson diversity



- inverse.simpson <- diversity (r.asv.table, "invsimpson") ## Inverse Simpson
- pielou.evenness <- shannon/log (richness) ## Pielou evenness
- shannon.evenness <- shannon/richness ## Shannon evenness
- simpson.evenness <- simpson/richness ## Simpson evenness
- 265 ## 合并各样本的 α 多样性指数,输出结果如图 6 所示
- asv.alpha.div <- data.frame (richness, shannon, simpson, inverse.simpson,
- pielou.evenness,
- shannon.evenness, simpson.evenness)
- head (asv.alpha.div)

> head(asv.alpha.div)

	richness	shannon	simpson	inverse.simpson	pielou.evenness	shannon.evenness	simpson.evenness
RA1	111	4.067838	0.9753012	40.48783	0.8637460	0.03664719	0.008786497
RA2	99	4.035747	0.9753187	40.51649	0.8782681	0.04076512	0.009851704
RA3	95	3.992145	0.9739278	38.35500	0.8766476	0.04202258	0.010251871

图 6. AM 真菌 α 多样性计算结果

273

274

271

272

参考文献

- 1. Bruns, T. D., and Taylor, J. W. (2016) . Comment on "Global assessment of
- arbuscular mycorrhizal fungus diversity reveals very low endemism". Science 351
- 277 (6257): 826-826.
- 278 2. Callahan, B.J., McMurdie, P.J., Rosen, M.J., Han, A.W., Johnson, A.J.A. and
- Holmes, S.P. (2016) . DADA2: high-resolution sample inference from Illumina
- 280 amplicon data. Nat methods 13 (7): 581-583.
- 3. Callahan, B. J., McMurdie, P. J., and Holmes, S. P. (2017) . Exact sequence
- variants should replace operational taxonomic units in marker-gene data analysis.
- 283 *ISME J* 11 (12) : 2639-2643.
- 4. Deveautour, C., Donn, S., Power, S. A., Bennett, A. E., and Powell, J. R.(2018) .
- 285 <u>Experimentally altered rainfall regimes and host root traits affect grassland</u>
- arbuscular mycorrhizal fungal communities. *Mol Ecol* 27 (8): 2152-2163.
- 5. Deveautour, C., Power, S. A., Barnett, K. L., Ochoa-Hueso, R., Donn, S., Bennett,
- A. E., and Powell, J. R. (2020). Temporal dynamics of mycorrhizal fungal



- communities and co-associations with grassland plant communities following
 experimental manipulation of rainfall. *J Ecol* 108 (2): 515-527.
- 291 6. Dumbrell, A. J., Ashton, P. D., Aziz, N., Feng, G., Nelson, M., Dytham, C., Fitter,
- 292 A. H., and Helgason, T. (2011) . Distinct seasonal assemblages of arbuscular
- 293 <u>mycorrhizal fungi revealed by massively parallel pyrosequencing.</u> New Phytol 190
- 294 (3): 794-804.
- 7. Egan, C. P., Rummel, A., Kokkoris, V., Klironomos, J., Lekberg, Y., and Hart, M.
- 296 (2018) . Using mock communities of arbuscular mycorrhizal fungi to evaluate
- 297 <u>fidelity associated with Illumina sequencing.</u> Fungal Ecol 33: 52-64.
- 8. Gao, C., Montoya, L., Xu L., Madera, M., Hollingsworth, J., Purdom, E., Hutmacher,
- R. B., Dahlberg, J. A., Coleman-Derr, D., Lemaux, P. G., and Taylor, J. W. (2018) .
- 300 Strong succession in arbuscular mycorrhizal fungal communities. ISME J 13 (1):
- 301 214-226.
- 9. Hiiesalu, I., Pärtel, M., Davison, J., Gerhold, P., Metsis, M., Moora, M., Öpik, M.,
- Vasar, M., Zobel, M., and Wilson, S. D. (2014). Species richness of arbuscular
- mycorrhizal fungi: associations with grassland plant richness and biomass. New
- 305 *Phytol* 203 (1): 233-244.
- 10. Ihrmark, K., Bodeker, I.T., Cruz-Martinez, K., Friberg, H., Kubartova, A., Schenck,
- J., Strid, Y., Stenlid, J., Brandstrom-Durling, M., Clemmensen, K. E. and Lindahl,
- B. D. (2012) . New primers to amplify the fungal ITS2 region evaluation by 454-
- sequencing of artificial and natural communities. FEMS Microbiol Ecol 82 (3):
- 310 666-677.
- 11. Kohout, P., Sudová, R., Janoušková, M., Čtvrtlíková, M., Hejda, M., Pánková, H.,
- Slavíková, R., Štajerová, K., Vosátka, M., and Sýkorová, Z. (2014). Comparison
- of commonly used primer sets for evaluating arbuscular mycorrhizal fungal
- 314 <u>communities: is there a universal solution?</u> Soil Biol Biochem 68: 482-493.
- 12. Kõljalg, U., Nilsson, R. H., Abarenkov, K., Tedersoo, L., Taylor, A. F., Bahram, M.,
- Bates, S. T., Bruns, T. D., Bengtsson, Palme J., and Callaghan, T. M. (2013) .



- 317 Towards a unified paradigm for sequence based identification of fungi. Mol Ecol
- 318 22 (21): 5271-5277.
- 13. Krüger, M., Stockinger, H., Krüger, C., and Schussler, A. (2009) . DNA-based
- species level detection of Glomeromycota: one PCR primer set for all arbuscular
- 321 <u>mycorrhizal fungi.</u> New Phytol 183 (1): 212-223.
- 14. Lee, J., Lee, S., and Young, J. P. (2008). <u>Improved PCR primers for the detection</u>
- and identification of arbuscular mycorrhizal fungi. FEMS Microbiol Ecol 65 (2):
- 324 **339-349**.
- 15. Lekberg, Y., Vasar, M., Bullington, L. S., Sepp, S. K., Antunes, P. M., Bunn, R.,
- Larkin, B. G., and Öpik, M. (2018). More bang for the buck? Can arbuscular
- 327 <u>mycorrhizal fungal communities be characterized adequately alongside other</u>
- fungi using general fungal primers? New Phytol 220 (4): 971-976.
- 16. Öpik, M., Vanatoa, A., Vanatoa, E., Moora, M., Davison, J., Kalwij, J. M., ReierÜ.,
- and Zobel, M. (2010) . The online database MaarjAM reveals global and
- ecosystemic distribution patterns in arbuscular mycorrhizal fungi
- 332 (Glomeromycota) . New Phytol 188 (1): 223-241.
- 17. Rognes, T., Flouri, T., Nichols, B., Quince, C., and Mahé, F. (2016). VSEARCH: a
- 334 <u>versatile open source tool for metagenomics.</u> *PeerJ*, 4:e2584.
- 18. Sato, K., Suyama, Y., Saito, M., and Sugawara, K. (2005). A new primer for
- 336 <u>discrimination of arbuscular mycorrhizal fungi with polymerase chain reaction-</u>
- 337 <u>denature gradient gel electrophoresis.</u> *Grassl Sci* 51 (2): 179-181.
- 19. Schlaeppi, K., Bender, S. F., Mascher, F., Russo, G., Patrignani, A., Camenzind,
- T., Hempel S., Rillig, M. C., and van der Heijden, M. G. 2016. High-resolution
- 340 community profiling of arbuscular mycorrhizal fungi. New Phytol 212 (3): 780-791.
- 20. Senés-Guerrero, C., and Schüßler, A. (2015) . A conserved arbuscular
- mycorrhizal fungal core-species community colonizes potato roots in the Andes.
- 343 Fungal Divers 77 (1): 317-333.
- 21. Taylor, D. L., Walters, W. A., Lennon, N. J., Bochicchio, J., Krohn A., Caporaso J.
- G., and Pennanen T. (2016). Accurate estimation of fungal diversity and



346		abundance through improved lineage-specific primers optimized for Illumina
347		amplicon sequencing. Appl Environ Microbiol 82 (24): 7217-7226.
348	22.	Veresoglou, S. D., Liu, L., Xu, T. L., Rillig, M. C., Wang, M. E., Wang, J. T., Chen,
349		Y. L., Hu, Y. J., Hao, Z. P., and Chen, B. D. (2019) . Biogeographical constraints in
350		Glomeromycotinan distribution across forest habitats in China. J Ecol 107 (2):684-
351		695.
352		
353	致谢	1
354	感谢	DADA2 的开发者 Callahan 博士在 GitHub 上的解疑答惑,以及由他开发的数据分
355	析车	次件。感谢国家自然科学基金面上项目 (41877050) 和国家重点研发计划项目
356	(20	16YFC0500702) 的资助。