

# 2 微生物生物地理学研究方法

# **Research Methods of Microbial Biogeography**

彭子恒<sup>1</sup>, 焦硕<sup>1,\*</sup>, 韦革宏<sup>1</sup>

5

3

4

6 1西北农林科技大学生命科学学院,旱区作物逆境生物学国家重要实验室,陕西省农业与环境微生物重

- 7 点实验室,陕西杨凌
- 8 \*通讯作者邮箱:shuojiao@nwafu.edu.cn

9

- 10 摘要:微生物生物地理研究对于理解微生物多样性的形成和维持机制至关重要。目前高
- 11 通量测序的突破为我们探究微生物地理分布格局提供了支持。本文以河西走廊森林土壤
- 12 细菌的地理分布研究为示例,从纬度多样性模式、alpha-多样性的影响因子、群落结构
- 13 的影响因子、距离衰减关系和群落生态过程等研究方法入手,阐述河西走廊森林土壤细
- 14 菌的生物地理分布模式和群落构建机制,给出了微生物生物地理分布的常见研究方法和
- 15 分析流程,为研究微生物生物地理学提供了科学案列和参考。
- 16 **关键词:** 生物地理学;细菌群落; 16S rRNA;空间分布;河西走廊

17

- 18 背景介绍: 生物地理学是一门研究生物多样性在空间和时间上分布格局的生物学与地理
- 19 学交叉学科,主要探究生物群落的组成、分布和形成原因。生物地理学的研究为生物多
- 20 样性的形成和维持机制提供了见识,例如物种形成,灭绝,扩散和物种相互作用,并且
- 21 有助于预测生态系统功能随环境的变化。生物地理学按照生物群落可以划分为植物生物
- 22 地理、动物生物地理和微生物生物地理。当前,随着高通量技术的发展,微生物生物地
- 23 理学迎来了发展机遇。

2425

- 仪器设备
- 26 1. 普通个人电脑

- 28 软件
- 29 1. R (v3.6.2),所需依赖包: ggplot2、reshape2、patchwork、vegan、geospher
- 30 e、psych、corrplot 和 pacman。

## 32 实验步骤

- 33 一、数据准备
- 34 本分析以河西走廊数据森林土壤细菌群落数据为示例,共 28 个样本,包含 6 个数
- 35 据表,分别是细菌群落数据(OTU 绝对丰度表)、细菌物种分类数据、土壤理化数据、
- 36 气候数据、样点的经纬度数据、βNTI 矩阵数据。
- 37 1. 数据导入
- services envices envi
- geo <- read.csv("geo.csv", row.names = 1) #样点的经纬度数据
- 40 otu <- read.csv("otu.csv", row.names = 1) #细菌群落数据
- taxon <- read.csv("taxon.csv", row.names = 1) #细菌物种分类数据
- 42 clim <- read.csv("clim.csv", row.names = 1) #气候数据
- bnti <- read.csv("nti.csv", row.names = 1) # βNTI 数据
- 44 2. 加载包
- 45 library(pacman)
- p load(ggplot2,reshape2,patchwork,vegan,geosphere,psych,corrplot)
- 47 二、细菌物种组成
- 48 1. 分析介绍: 物种组成分析是最基本的生物地理模式之一。它主要回答了物种在何处
- 49 分布以及如何分布的问题。
- 50 2. 分析目的:探究河西走廊数据森林土壤细菌群落在主要门水平的分布
- 51 3. 分析方法: 堆叠柱形图
- 52 4. 数据分析
- 53 otu\_abun <- otu/colSums(otu) #转换为相对丰度
- 54 p<- aggregate(otu abun, by=list(taxon\$Phylum), sum) #门水平
- rownames(p) <- p\$Group.1
- p <- p[,-1]
- top <- names(head(sort(rowSums(p), decreasing = T), 57)) #基于相对丰度进行
- 58 排序



```
top 10<- c("Proteobacteria", "Actinobacteria", "Acidobacteria", "Chloroflexi",
59
     "Gemmatimonadetes", "Bacteroidetes", "Planctomycetes", "Firmicutes",
60
     "Thermomicrobia", "Nitrospirae")
61
          taxon$Phylum <- as.character(taxon$Phylum)
62
         taxon$Phylum[!(taxon$Phylum)%in%top_10] <- "Others"
63
          p top <- aggregate(otu abun, by=list(taxon$Phylum), sum) #获取 top10
64
          rownames(p top) <- p top[,1]
65
         p_{top} <- p_{top},-1
66
         p_top <- p_top[order(rowSums(p_top)),] #按每行和排序
67
          q_{top} <- t(p_{top})
68
          q top <- as.data.frame(q top)
69
          q_top$sample <- rownames(q_top)</pre>
70
          q <- melt(q_top,ID="names")</pre>
71
          colnames(q)[names(q)=="variable"]<-"Taxa"
72
          q$factor <- "forest"
73
         数据绘图
74
     5.
75
         colors<-c("grey50","darkolivegreen3","gold","dodgerblue4","darkseagreen",
                 "chartreuse4", "darkorange", "burlywood2", "brown3", "#984EA3", "cyan3")
76
          ggplot(q, aes(x = sample, y = value, fill = Taxa))+
77
            geom bar(position = "fill", stat = "identity")+
78
            theme bw()+
79
            scale fill manual(values=colors)+
80
            scale_y_continuous(expand = c(0,0))+
81
            labs(x="",y="Relative Abundance",fill="Phylum")+
82
            theme(text=element_text(size=12),
83
                   axis.text.y=element text(size=12,color = "black"),
84
                   axis.text.x=element_text(size=12,color = "black",angle = 45, hjust = 0.5,
85
     vjust = 0.5),
86
                   legend.title=element text(size=12),
87
                   legend.text=element text(size=12))+
88
            theme(panel.grid = element blank(),
89
                   panel.background = element_rect(color = 'black', fill = 'transparent')) +
90
```



guides(fill=guide\_legend(keywidth = 1.3, keyheight = 2))

92

91

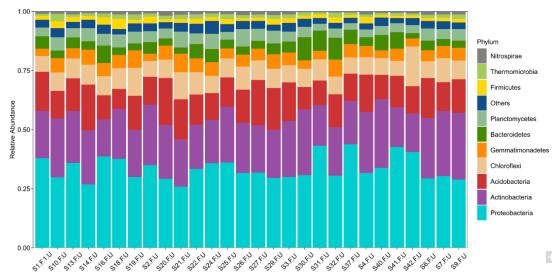


图 1. 细菌群落物种丰度堆叠柱形图

94

93

- 95 6. 分析结果
- 96 变形菌门和放线菌门是丰度最高的两个门。
- 97 三、纬度多样性模式
- 98 **1**. 分析介绍: 纬度多样性模式是最重要的生物地理模式之一,即随着纬度的增加,物 99 种多样性逐渐减小。目前微生物多样性的纬度梯度模式已经得到了广泛的研究。
- 100 2. 分析目的:探究河西走廊数据森林土壤细菌群落随纬度的多样性模式
- 101 3. 分析方法:线性拟合图
- 102 4. 数据分析
- otu <- as.data.frame(t(otu))
- richness <- specnumber(otu) #计算丰富度
- shannon <- diversity(otu,index = "shannon") #计算 shannon 多样性
- diversity <- data.frame(richness,shannon)
- aa <- cbind(geo, diversity)
- summary(lm(aa\$richness ~ aa\$lat))
- summary(lm(aa\$shannon ~ aa\$lat))

110

111

## 表 1. 纬度与细菌 alpha-多样性的线性回归

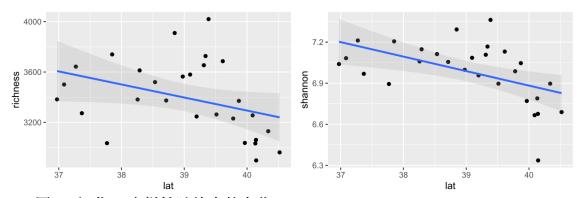


	Richness			Shannon		
	Slope	$R^2$	Р	Slope	$R^2$	Р
Latitude	-103.64	0.105	0.051	-0.106	0.232	< 0.01

#### 5. 数据绘图

```
p1 <- ggplot(aa,aes(x = lat, y = richness))+
114
                      geom_point()+
115
                      geom_smooth(method = "lm",alpha = 0.2)
116
          p2 <- ggplot(aa,aes(x = lat, y = shannon))+
117
                      geom_point()+
118
                      geom_smooth(method = "lm",alpha = 0.2)
119
          plot <- p1 + p2
120
             plot
121
```

122



123

图 2. 细菌 α-多样性随纬度的变化

124

125

## 6. 分析结果

126 细菌群落多样性随着纬度的增加而下降,说明存在纬度多样性模式。

127 四、细菌 α-多样性的影响因素

128 **1**. 分析介绍:探究微生物多样性的影响因子主要是回答多样性为什么这样分布。微生 物多样性的影响因子主要从土壤因子和气候因子两方面考虑。

- 130 2. 分析目的:探究影响细菌多样性的主要环境因子
- 131 3. 分析方法: 相关性分析, 通过热图展示
- 132 4. 数据分析



```
diversity <- data.frame(richness,shannon)</pre>
133
            cor_soil <- corr.test(diversity, env[,1:14], method = "spearman", adjust = "none")
134
            cor_soil_r <- cor_soil$r
135
            cor soil p <- cor soil$p
136
            cor_soil_p[cor_soil_p >= 0.05] <- -1
137
            cor soil p[cor soil p < 0.05 & cor soil p >= 0] <- 1
138
            cor_soil_p[cor_soil_p == -1] <- 0
139
            corr_soil <- cor_soil_r*cor_soil_p
140
            cor_clim <- corr.test(diversity, clim[,1:19],method = "spearman",adjust = "none")
141
            cor_clim_r <- cor_clim$r
142
            cor_clim_p <- cor_clim$p
143
            cor_clim_p[cor_clim_p >= 0.05] <- -1
144
            cor_clim_p[cor_clim_p < 0.05 \& cor_clim_p >= 0] <- 1
145
            cor_clim_p[cor_clim_p == -1] <- 0
146
            corr_clim <- cor_clim_r*cor_clim_p
147
            数据绘图
148
       5.
            col<-colorRampPalette(c("#77AADD","#4477AA","#FFFFFF",
149
       "#EE9988","#BB4444"))
150
            corrplot(corr_soil, method = 'color', addCoef.col = 'black', number.cex = 0.8,
151
       rect.col = "black",addgrid.col = "black",col = col(200),tl.col = 'black', cl.pos = "n")
152
            corrplot(corr_clim, method = 'color', addCoef.col = 'black', number.cex = 0.8,
153
       rect.col = "black",addgrid.col = "black",col = col(200),tl.col = 'black', cl.pos = "n")
154
                                                                                 MBN
                         SOC
                                                                                     000
                                                                            MBC
                                       SEC
                                                                   N
03
                                                                       Ŧ.
                                                              Z
                              H
                                                     ¥
                                                         ΑP
                                                ¥
                 Richness
                                       0
                                            0
                                                     0
                                                          0
                                                              0
                                                                   0
                                                                       -0.4
                                                                            0
                 Shannon
                                                                bio12
                                                                    bio13
                                                                             bio15
                                                                                  bio16
                                                                                          bio18
                                 bio5
                                              bio8
                                                   bio9
                            bio4
                            -0.45
                                                  -0.48
        Richness
                    0
                        0
                                 0
                                      0
                                          0
                                              0
                                                       0
                                                            0
                                                               0.47
                                                                    0.47
                                                                             0.57
                                                                                          0.47
        Shannon
                            -0.52
                                -0.42
                                     -0.41
                                              -0.48
                                                      -0.43
                                                               0.57
                                                                    0.56
                                                                             0.64
                                                                                 0.57
                                                                                          0.57
```

图 3. 细菌多样性与环境因子的相关性

157 6. 分析结果

155



- 细菌多样性与 NH4 呈显著负相关,与 bio4 (Temperature seasonality) 显著负相
- 159 关,与 bio12 (MAP) 显著正相关。
- 160 五、距离衰减关系
- 161 1. 分析介绍: 群落组成相似性的距离衰减是生物地理学的基本模式之一, 即群落相似
- 162 性随着地理距离的增加而下降。
- 163 2. 分析目的:探究河西走廊森林土壤细菌群落的距离衰减关系,即细菌群落的相似性
- 164 是否随着地理距离的增大而降低
- 165 3. 分析方法: 线性拟合图
- 166 4. 数据分析
- d.geo <- distm(geo, fun = distHaversine) #经纬度转换为地理距离
- dist.geo <- as.dist(d.geo)
- dist\_geo <- as.data.frame(as.vector(dist.geo))
- 170 dist\_geo <- dist\_geo/1000 #地理距离单位转换为千米
- colnames(dist\_geo) <- "dist\_geo"
- dist.otu <- vegdist(otu, method = "bray")
- dist\_otu <- as.data.frame(as.vector(dist.otu))
- 174 colnames(dist\_otu) <- "dist\_otu"
- data <- data.frame(dist\_geo, dist\_otu)
- data\$dist otu <- 1-data\$dist otu
- data\$dist\_otu <- data\$dist\_otu \* 100 #转换为百分比
- summary(lm(data\$dist\_otu ~ data\$dist\_geo))

180 表 2. 细菌距离衰减关系的线性回归

	Slope	R <sup>2</sup>	Р
Distance decay	-0.015	0.203	< 0.001

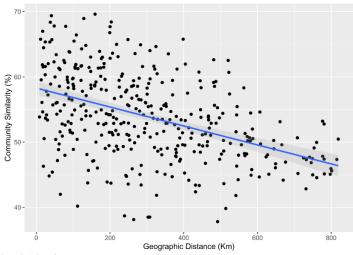
182 5. 数据绘图

179

181

ggplot(data, aes(x = dist\_geo,y = dist\_otu)) +

- geom\_point() +
- geom\_smooth(method = "lm",alpha = 0.2) +
- labs(x = "Geographic Distance (Km)", y = "Community Similarity (%) ")



188 图 4. 距离衰减关系

- 190 6. 分析结果
- 191 河西走廊森林土壤细菌群落呈现出显著的距离衰减关系。
- 192 六、细菌群落结构的影响因素
- 193 1. 分析介绍:探究微生物群落结构的影响因子主要是回答细菌群落为什么这样分布。
- 194 微生物群落结构的影响因子主要从土壤因子和气候因子两方面考虑。
- 195 2. 分析目的:探究影响细菌群落结构的主要环境因子
- 196 **3**. 分析方法: 曼特尔检验 (Mantel test)
- 197 4. 数据分析
- dist.otu <- vegdist(otu, method = "bray")
- 199 soil <- NULL
- 200 for (i in 1:ncol(env)) {
- aa <- mantel(dist.otu, dist(env[,i], method = "euclidean"), method = "pearson",
- permutations = 9999, na.rm = TRUE)
- soil <- rbind(soil,c(colnames(env)[i],aa\$statistic, aa\$signif))
- 204
- 205 climate <- NULL
- 206 for (i in 1:ncol(clim)) {
- aa <- mantel(dist.otu, dist(clim[,i],method = "euclidean"), method = "pearson",
- permutations = 9999, na.rm = TRUE)



climate <- rbind(climate,c(colnames(clim)[i],aa\$statistic, aa\$signif))

210 }

5. 数据展示

212213

211

# 表 3. 细菌群落与环境因子的曼特尔检验

Mantel test							
Soil	R	Р	Climate	R	Р		
SOC	0.090	0.236	Bio1	0.094	0.199		
рН	0.013	0.424	Bio2	0.156	0.120		
Moisture	0.098	0.179	Bio3	0.012	0.419		
CEC	0.243	0.008	Bio4	0.246	0.032		
TP	-0.043	0.638	Bio5	0.177	0.083		
TK	0.012	0.419	Bio6	0.010	0.382		
AK	0.127	0.140	Bio7	0.186	0.100		
AP	-0.127	0.838	Bio8	0.146	0.122		
TN	0.121	0.145	Bio9	0.158	0.086		
NO3	0.228	0.058	Bio10	0.132	0.138		
NH4	0.007	0.437	Bio11	0.033	0.357		
MBC	-0.093	0.755	Bio12	0.172	0.112		
MBN	0.016	0.400	Bio13	0.221	0.059		
DOC	-0.001	0.433	Bio14	0.060	0.277		
			Bio15	0.102	0.220		
			Bio16	0.193	0.082		
			Bio17	0.086	0.256		
			Bio18	0.203	0.077		
			Bio19	0.074	0.261		

214

215 6. 分析结果

细菌群落结构与 CEC (Cation Exchangeable Capacity)和 bio4 (Temperature seasonality) 呈显著相关性。

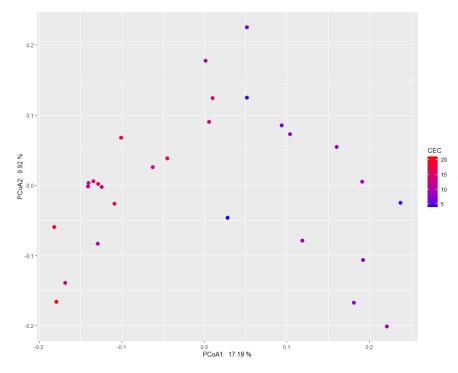
218 七、细菌群落结构β多样性

219 1. 分析介绍:探究微生物群落结构 β 多样性分布模式是生物地理模式的基本问题。



- 220 2. 分析目的:探究细菌群落结构随 CEC 的分布模式
- 221 3. 分析方法: PCoA 主坐标分析 (principal coordinate analysis)
- 222 4. 数据分析
- pcoa <- cmdscale(dist.otu, k = 3, eig = TRUE)
- pcoa\_eig <- (pcoa\$eig)[1:2] / sum(pcoa\$eig)
- site <- data.frame(pcoa\$points)[1:2]
- site <- cbind(site,env\$CEC)
- colnames(site) <- c('PCoA1', 'PCoA2', "CEC")
- 228 5. 数据展示

- ggplot(site, aes(PCoA1, PCoA2)) +
- geom\_point(aes(color = CEC),size = 3)+
- scale\_color\_gradient(low = "blue",high = "red") +
- labs(x = paste('PCoA1: ', round(100 \* pcoa\_eig[1], 2), '%'),
- y = paste('PCoA2: ', round(100 \* pcoa\_eig[2], 2), '%'))



236 6. 分析结果

235

237 细菌群落 β 多样性随土壤 CEC 呈现出明显的变化。

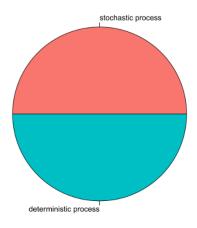
238 八、群落生态过程



```
分析介绍:生态群落构建过程通常分为基于生态位的确定性过程和基于中性模型的
239
     1.
         随机性过程。目前扩散限制和环境选择已被广泛接受为驱动微生物分布的两个主要
240
         因素。
241
         分析目的: 探究空间和环境因子对河西走廊森林土壤细菌群落分布的影响
     2.
242
         分析方法: null model by (Stegen, 2013); 饼图
243
         ## Beta NTI 计算方法
244
         library(picante)
245
         commu <- read.csv("otu.csv",fileEncoding = "UCS-2LE",row.names = 1)
246
         phylo <- read.tree("OTUs.tre") #读入系统发育树
247
         Beta_NTI<-function(phylo,comun,beta.reps=999){
248
            comun=t(comun)
249
            match.phylo.comun = match.phylo.data(phylo, t(comun))
250
            beta.mntd.weighted =
251
         as.matrix(comdistnt(t(match.phylo.comun$data),cophenetic(match.phylo.comun$
252
         phy),abundance.weighted=T))
253
            rand.weighted.bMNTD.comp = array(c(-999),
254
         dim=c(ncol(match.phylo.comun$data), ncol(match.phylo.comun$data),beta.reps))
255
           for (rep in 1:beta.reps) {
256
                rand.weighted.bMNTD.comp[,,rep] =
257
         as.matrix(comdistnt(t(match.phylo.comun$data),taxaShuffle(cophenetic(match.ph
258
         ylo.comun$phy)),abundance.weighted=T,exclude.conspecifics = F))
259
                print(c(date(),rep))
260
261
           }
            weighted.bNTI =
262
         matrix(c(NA),nrow=ncol(match.phylo.comun$data),ncol=ncol(match.phylo.comun
263
         $data))
264
            for(columns in 1:(ncol(match.phylo.comun$data)-1)) {
265
                   for(rows in (columns+1):ncol(match.phylo.comun$data)) {
266
                           rand.vals = rand.weighted.bMNTD.comp[rows,columns,];
267
                           weighted.bNTI[rows,columns] =
268
         (beta.mntd.weighted[rows,columns] - mean(rand.vals)) / sd(rand.vals)
269
                           rm("rand.vals")
270
```



```
}
271
            }
272
           rownames(weighted.bNTI) = colnames(match.phylo.comun$data);
273
           colnames(weighted.bNTI) = colnames(match.phylo.comun$data);
274
           return(as.dist(weighted.bNTI))
275
         }
276
         bnti <- Beta_NTI(phylo,comun,beta.reps=999)
277
         注: Beta_NTI 计算需要在服务器中进行,这里只给出计算方法。
278
      4.
          数据分析
279
          bnti <- bnti[lower.tri(bnti)]</pre>
280
281
          sto <- length(which(abs(bnti)<2))
          det <- length(which(abs(bnti)>2))
282
          assem <- c(sto,det)
283
          数据展示
284
      5.
         pie(assem, labels=c("stochastic process", "deterministic process"), col =
285
         c("#F8766D","#00BFC4"),radius = 1)
286
```



## 图 5. 生态群落构建过程

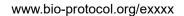
289 6. 分析结果

290 确定性过程 (50%) 和随机性过程 (50%) 共同解释了细菌群落的分布。

292 致谢

287

288





本项工作得到了国家自然科学基金委员会 (项目编号: 41830755 和41807030) 的资助。

295

296

# 参考文献

1. Stegen, J. C., Lin, X., Fredrickson, J. K., Chen, X., Kennedy, D. W.,
Murray, C. J., Rockhold, M. L. and Konopka, A. E. 2013. Quantifying
community assembly processes and identifying features that impose th
em. The ISME Journal 7(11): 2069-2079.