Tutorial diversidade R

December 20, 2021

1 Medindo as diversidades α , β e γ : tutorial no R

Neste tutorial iremos utilizar uma base de dados denominada Baia_santos.xlsx, contendo a abundância de 10 espécies de peixes captradas na zona de arrebentação da Baía de Santos em 2015. Cada linha da tabela representa uma amostra, isto é, um arrasto feito ao longo de 200 m na zona de arrebentação, seguindo a direção da linha da costa. No total foram 12 amostras. A primeira coluna identifica em que período do ano cada amostra foi obtida. As primeiras 6 amostras foram tomadas no VERAO de 2015 e as outras 6 no INVERNO de 2015. As demais colunas mostram o número de indivíduos de cada espécie nas amostras. Os nomes das espécies foram omitidos para facilitar a apresentação dos dados.

Vamos utilizar esta tabela como exemplo para calcularmos as diversidades α , β e γ .

1.1 Peixes de arrasto na zona de arrebentação da baía de Santos - SP





1.2 Carregando os pacotes do R

```
[1]: library(readxl)
    library(tidyverse)
    library(vegan)
    library(patchwork)
    library(iNEXT)
```

Attaching packages

tidyverse

1.3.1

```
      ggplot2
      3.3.5
      purrr
      0.3.4

      tibble
      3.1.6
      dplyr
      1.0.7

      tidyr
      1.1.4
      stringr
      1.4.0

      readr
      2.1.0
      forcats
      0.5.1
```

Conflicts

tidyverse_conflicts()

```
dplyr::filter() masks stats::filter()
dplyr::lag() masks stats::lag()
```

Loading required package: permute

Loading required package: lattice

This is vegan 2.5-7

1.3 Importanto a base de dados

- 10 espécies (linhas)
- 12 amostras (6 verão de 2015; 6 inverno de 2015)

```
[2]: pe = read_excel('datasets/Baia_santos.xlsx')
[3]: pe
                    Epoca
                                sp 1
                                        sp 2
                                                sp 3
                                                        sp 4
                                                                sp 5
                                                                        sp 6
                                                                                sp 7
                                                                                        sp 8
                    < chr >
                                <dbl>
                                        <dbl>
                                                <dbl>
                                                        <dbl>
                                                                <dbl>
                                                                        <dbl>
                                                                                 <dbl>
                                                                                        <dbl>
```

sp 9

<dbl>

INVERNO **INVERNO INVERNO INVERNO INVERNO** A tibble: 12×11 **INVERNO VERAO VERAO VERAO VERAO** VERAO **VERAO**

[4]: glimpse(pe)

```
Rows: 12
Columns: 11
$ Epoca <chr> "INVERNO", "INVERNO", "INVERNO", "INVERNO",
"INVERNO", "INVERNO"...
$ sp_1
       <dbl> 5, 6, 7, 0, 2, 0, 1, 0, 8, 2, 1, 1
       <dbl> 6, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0
$ sp_2
$ sp_3
       <dbl> 72, 1, 0, 0, 143, 95, 0, 0, 0, 0, 0
$ sp_4
       <dbl> 65, 18, 48, 13, 48, 28, 8, 1, 1, 0, 3, 0
       <dbl> 8, 9, 2, 4, 1, 0, 0, 3, 4, 6, 0, 0
$ sp_5
$ sp_6
       <dbl> 6, 12, 0, 1, 0, 0, 27, 2, 6, 2, 2, 7
$ sp_7
       <dbl> 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 2, 0, 0, 0
$ sp_8
       <dbl> 0, 1, 4, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0
       <dbl> 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 4, 0, 1, 0
$ sp_10 <dbl> 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1
```

1.4 Diversidade α

A diversidade α se refere às diversidades registradas localente, isto é, em cada uma das amostras.

Podemos mensurar a diversidade de epécies pelos seus componentes de **riqueza**, **equabilidade** ou por algum índice que combine estes componentes, isto é, um **índice de diversidade**.

[5]: pe

	Epoca	sp_1	sp_2	sp_3	sp_4	sp_5	sp_6	sp_7	sp_8	sp_9
	<chr $>$	<dbl $>$								
	INVERNO	5	6	72	65	8	6	1	0	0
	INVERNO	6	0	1	18	9	12	0	1	0
	INVERNO	7	0	0	48	2	0	0	4	0
	INVERNO	0	0	0	13	4	1	0	0	0
	INVERNO	2	0	143	48	1	0	0	1	0
A tibble: 12×11	INVERNO	0	0	95	28	0	0	1	0	0
	VERAO	1	0	0	8	0	27	0	0	1
	VERAO	0	0	0	1	3	2	2	0	0
	VERAO	8	0	0	1	4	6	0	0	4
	VERAO	2	0	0	0	6	2	0	0	0
	VERAO	1	0	0	3	0	2	0	0	1
	VERAO	1	0	0	0	0	7	0	0	0

1.4.1 Riqueza de espécies

- refere-se simplesmente ao número de espécies em uma amostra
- função specnumber() do pacote vegan.

```
[6]: pe = pe %>%
    rowwise() %>%
    mutate(S = specnumber(c_across(sp_1:sp_10)))
```

	Epoca	sp_1	sp_2	sp_3	sp_4	sp_5	sp_6	sp_7	sp_8	S]
	<chr $>$	<dbl $>$	<							
	INVERNO	5	6	72	65	8	6	1	0	0
	INVERNO	6	0	1	18	9	12	0	1	0
	INVERNO	7	0	0	48	2	0	0	4	0
	INVERNO	0	0	0	13	4	1	0	0	0
A : 1f 1010	INVERNO	2	0	143	48	1	0	0	1	0
A rowwise_df: 12×12	INVERNO	0	0	95	28	0	0	1	0	0
	VERAO	1	0	0	8	0	27	0	0	1
	VERAO	0	0	0	1	3	2	2	0	0
	VERAO	8	0	0	1	4	6	0	0	4
	VERAO	2	0	0	0	6	2	0	0	0
	VERAO	1	0	0	3	0	2	0	0	1
	VERAO	1	0	0	0	0	7	0	0	0

1.4.2 Índice de diversidade de Simpson

• a probabilidade de que dois indivíduos retirados aleatoriamente de uma comunidade sejam da mesma espécie

$$D = \sum_{i=1}^{S} \left(\frac{n_i(n_1 - 1)}{N(N - 1)} \right)$$

• função diversity() do pacote vegan

```
- index = 'invsimpson' -> recíproca do índice \frac{1}{D} - index = 'simpson' -> complementar do índice 1-D
```

```
[8]: pe = pe %>%
      rowwise() %>%
      mutate(D = diversity(c_across(sp_1:sp_10),
                            index = 'invsimpson'))
```

[9]: pe

	Epoca	sp_1	sp_2	sp_3	sp_4	sp_5	sp_6	sp_{-7}	sp_8	$\mathbf{s}_{\mathbf{l}}$
	<chr $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<						
	INVERNO	5	6	72	65	8	6	1	0	0
	INVERNO	6	0	1	18	9	12	0	1	0
	INVERNO	7	0	0	48	2	0	0	4	0
	INVERNO	0	0	0	13	4	1	0	0	0
A 16 10 10	INVERNO	2	0	143	48	1	0	0	1	0
A rowwise_df: 12×13	INVERNO	0	0	95	28	0	0	1	0	0
	VERAO	1	0	0	8	0	27	0	0	1
	VERAO	0	0	0	1	3	2	2	0	0
	VERAO	8	0	0	1	4	6	0	0	4
	VERAO	2	0	0	0	6	2	0	0	0
	VERAO	1	0	0	3	0	2	0	0	1
	VERAO	1	0	0	0	0	7	0	0	0

1.4.3 Equabilidade de Simpson

• mede a uniformidade das abunâncias entre espécies

$$E_{1/D} = \frac{1/D}{S}$$

• varia de 0 (equabilidade mínima) a 1 se todas as espécies tiverem exatamente a mesma abundância.

```
[10]: pe = pe %>%
        rowwise() %>%
        mutate(E = D/S)
```

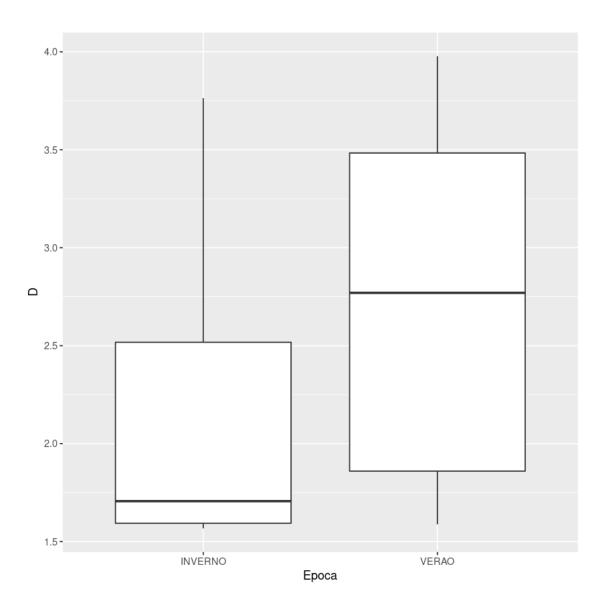
[11]: pe

	Epoca	sp_1	sp_2	sp_3	sp_4	sp_5	sp_6	sp_7	sp_8	S]
	<chr $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<dbl $>$	<
	INVERNO	5	6	72	65	8	6	1	0	0
	INVERNO	6	0	1	18	9	12	0	1	0
	INVERNO	7	0	0	48	2	0	0	4	0
	INVERNO	0	0	0	13	4	1	0	0	0
A 10 10 14	INVERNO	2	0	143	48	1	0	0	1	0
A rowwise_df: 12×14	INVERNO	0	0	95	28	0	0	1	0	0
	VERAO	1	0	0	8	0	27	0	0	1
	VERAO	0	0	0	1	3	2	2	0	0
	VERAO	8	0	0	1	4	6	0	0	4
	VERAO	2	0	0	0	6	2	0	0	0
	VERAO	1	0	0	3	0	2	0	0	1
	VERAO	1	0	0	0	0	7	0	0	0

1.4.4 Representação gráfica da diversidade α : Boxplots

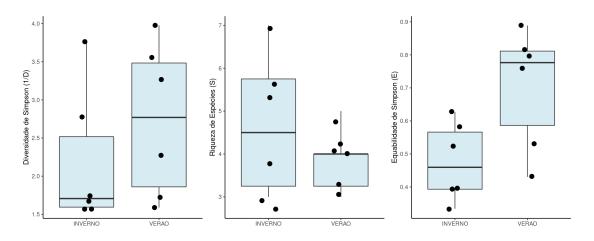
Como temos amostras de VERAO e INVERNO, nos interessa saber qual a distribuição da riqueza, diversidade e equabilidade nestes dois períodos.

```
[12]: ggplot(pe) +
   aes(x = Epoca, y = D) +
   geom_boxplot()
```



```
[14]: options(repr.plot.width = 12, repr.plot.height = 5, repr.plot.res = 200)
```

[15]: plt_D | plt_S | plt_E



1.5 Diversidade γ

- Curva de acumulação de espécies: como a riqueza total aumenta à medida que aumenta o esforço amostral, isto é, o número de indivíduos coletados?
- pacote iNEXT

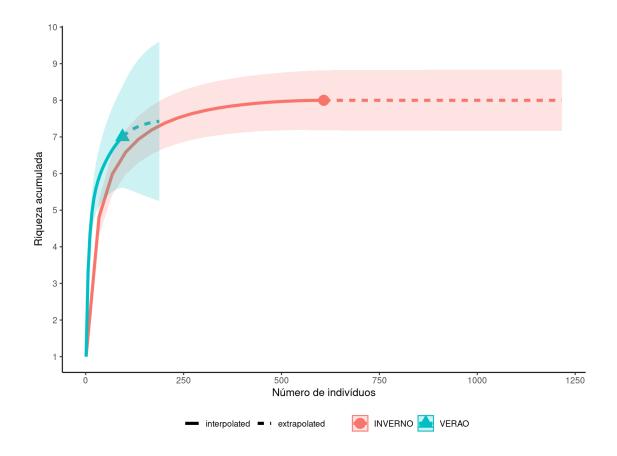
```
[16]: pe_list = list()

pe_list$VERAO = pe %>%
    filter(Epoca == 'VERAO') %>%
    select(sp_1:sp_10) %>%
    colSums()

pe_list$INVERNO = pe %>%
    filter(Epoca == 'INVERNO') %>%
    select(sp_1:sp_10) %>%
```

```
colSums()
[17]: pe_list
     $VERAO sp\_1 13 sp\_2 0 sp\_3 0 sp\_4 13 sp\_5 13 sp\_6 46 sp\_7 2 sp\_8 0
                                       6 sp\ 10
          \operatorname{sp}\setminus 9
     $INVERNO sp\_1 20 sp\_2 6 sp\_3 311 sp\_4 220 sp\_5 24 sp\_6 19 sp\_7 2
                                6 \text{ sp} \setminus \mathbf{9}
                                                       0 \text{ sp} \setminus _{10}
[18]: gama_ac = iNEXT(pe_list,
                        datatype = 'abundance',
                         q = 0) # q = 0 --> Riqueza de espécies
     1.5.1 Representação gráfica da curva de acumulação
[19]: plt_gama = ggiNEXT(gama_ac) +
        labs(y = 'Riqueza acumulada',
             x = 'Número de indivíduos') +
        theme_classic() +
        scale_y_continuous(breaks = 0:10) +
        theme(legend.position = "bottom",
               legend.title=element_blank())
[20]:
      options(repr.plot.width = 8, repr.plot.height = 6, repr.plot.res = 200)
```

[21]: plt_gama



1.6 Diversidade β

• Índice de Jaccard calcula a similaridade par-a-par

$$J = \frac{a}{a+b+c}$$

- + a: número de espécies presentes nas duas amostras;
- + b: número de espécies presentes somente na Amostra 1;
- + c: número de espécies presentes somente na Amostra 2.

1.6.1 Matriz de distância

- a função decostand(method = 'pa') cria uma matriz de presença-ausência;
- função vegdist() do pacote vegan calcula a distância de Jaccard, isto é,

```
[22]: pe_ocor = pe %>%
    select(sp_1:sp_10) %>%
    decostand(method = 'pa')

jac = vegdist(pe_ocor, method = 'jaccard', binary = TRUE)
```

1.6.2 Representando uma matriz de dissimilaridade

```
[23]: jac
                           2
                                     3
                                                         5
                                                                   6
                                                                              7
     2 0.3750000
     3 0.6250000 0.3333333
     4 0.5714286 0.5000000 0.6000000
     5 0.5000000 0.1666667 0.2000000 0.6666667
     6 0.5714286 0.7142857 0.8333333 0.8000000 0.6666667
     7 0.6250000 0.5714286 0.6666667 0.6000000 0.7142857 0.8333333
     8 0.4285714 0.5714286 0.6666667 0.2500000 0.7142857 0.6000000 0.6666667
     9\quad 0.5000000\ 0.4285714\ 0.5000000\ 0.4000000\ 0.5714286\ 0.8571429\ 0.2000000
     10 0.5714286 0.5000000 0.6000000 0.5000000 0.6666667 1.0000000 0.6000000
     11 0.6250000 0.5714286 0.6666667 0.6000000 0.7142857 0.8333333 0.0000000
     12 0.7500000 0.7142857 0.8333333 0.8000000 0.8571429 1.0000000 0.6000000
                8
                           9
                                    10
                                              11
     2
     3
     4
     5
     6
     7
     8
     9 0.5000000
     10 0.6000000 0.4000000
     11 0.6666667 0.2000000 0.6000000
     12 0.8333333 0.6666667 0.5000000 0.6000000
```

1.6.3 Análise de Coordenadas Principais (PCoA)

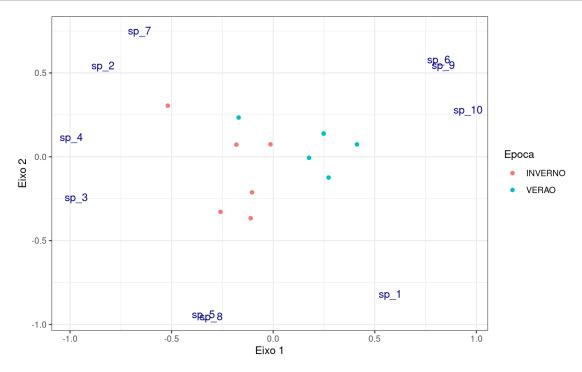
• Representando as distâncias em dois eixos

```
[24]: # Fazendo a PCoA
pcoa = cmdscale(jac, eig = TRUE)

# Mapeando as amostras
mapa_amostras = pcoa$points %>%
    as.data.frame() %>%
    mutate(Epoca = pe$Epoca)
```

```
# Mapeando as espécies
mapa_especies = envfit(pcoa, pe_ocor)$vectors$arrows[,1:2] %>%
   as.data.frame() %>%
   rownames_to_column(var = 'Especies')
```

```
[25]: options(repr.plot.width = 8, repr.plot.height = 5, repr.plot.res = 200)
```



1.7 Salvando as figuras deste tutorial