Análises Multivariadas (Ordenação de objetos)

Bioestatística | 1º semestre 2021
Pós-Graduações stricto sensu
Faculdade de Ciências Biológicas e Ambientais
Universidade Federal da Grande Dourados















Número de espécies







Número de espécies

Variável UNIdimensional







Composição de espécies

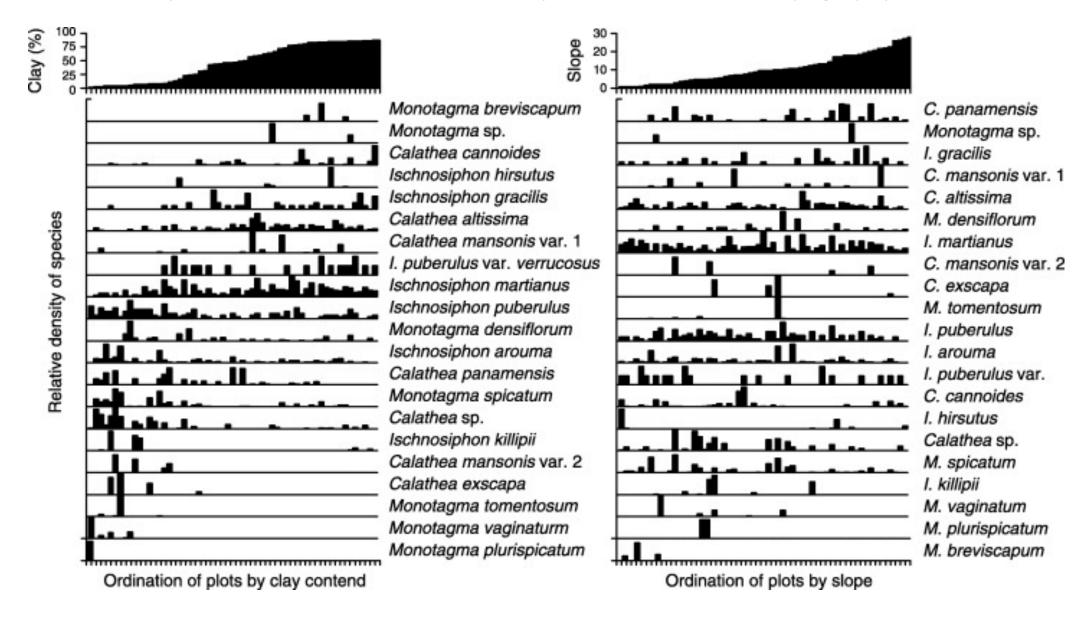






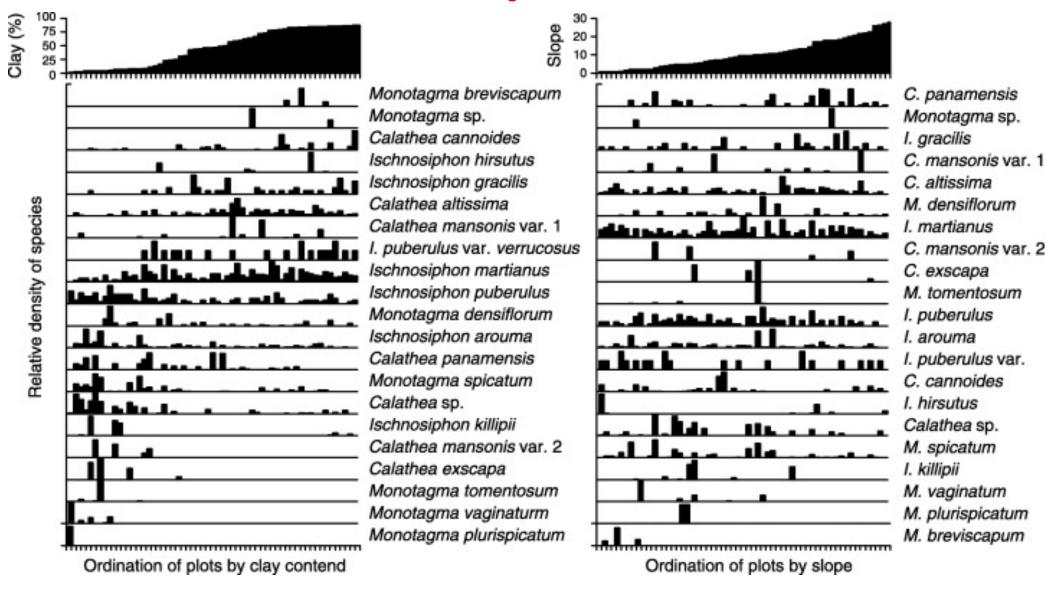
Composição de espécies

Variável MULTIdimensional



Journal of Ecology (2005), 93 (5): 863-878 10.1111/j.1365-2745.2005.01020.x

Ordenação direta



Journal of Ecology (2005), 93 (5): 863-878 10.1111/j.1365-2745.2005.01020.x

Mas sem qualquer variável externa, como a composição de espécies varia?







Mas sem qualquer variável externa, como a composição de espécies varia?





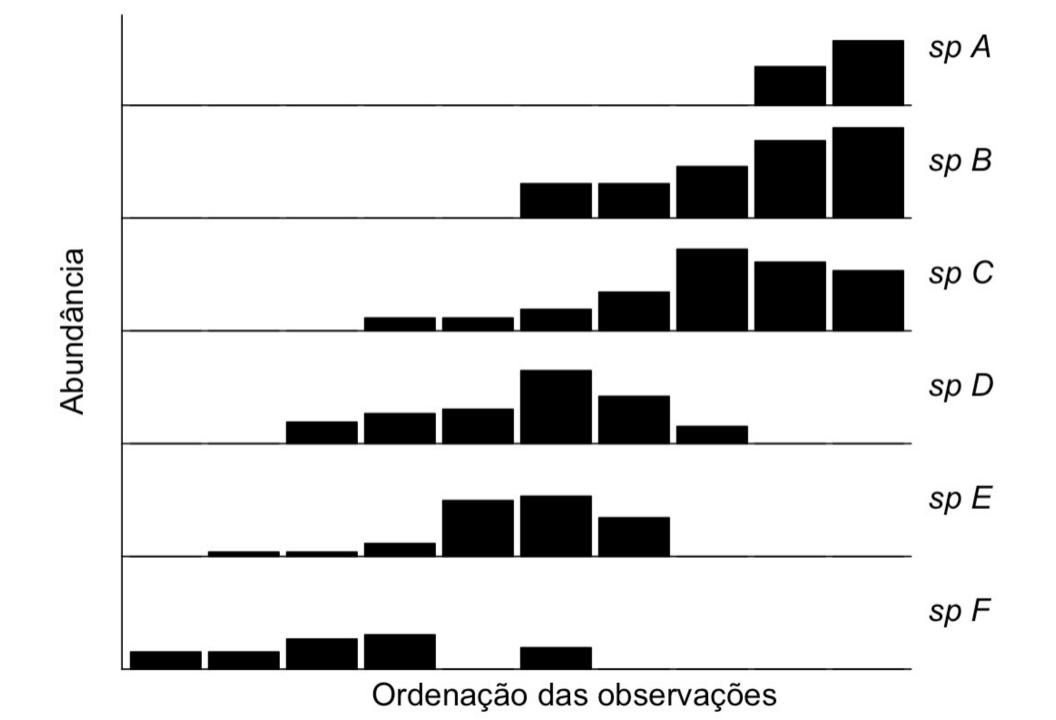


Qual o principal padrão?

	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F
1	0	0	3	8	13	0
2	0	0	0	0	1	4
3	0	12	19	4	0	0
4	0	8	5	17	14	5
5	15	21	14	0	0	0
6	0	0	3	7	3	8
7	9	18	16	0	0	0
8	0	0	0	0	0	4
9	0	0	0	5	1	7
10	0	8	9	11	9	0
_						

	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F	
5	15	21	14	0	0	0	
7	9	18	16	0	0	0	
3	0	12	19	4	0	0	
10	0	8	9	11	9	0	
4	0	8	5	17	14	5	
1	0	0	3	8	13	0	
6	0	0	3	7	3	8	
9	0	0	0	5	1	7	
2	0	0	0	0	1	4	
8	0	0	0	0	0	4	

```
sp_B
21
18
12
8
8
0
16
16
19
3
3
3
9
sp_D
0
11
17
5
14
13
13
14
```



```
sp1 sp2
loc_A 1 5
loc_B 5 4
```

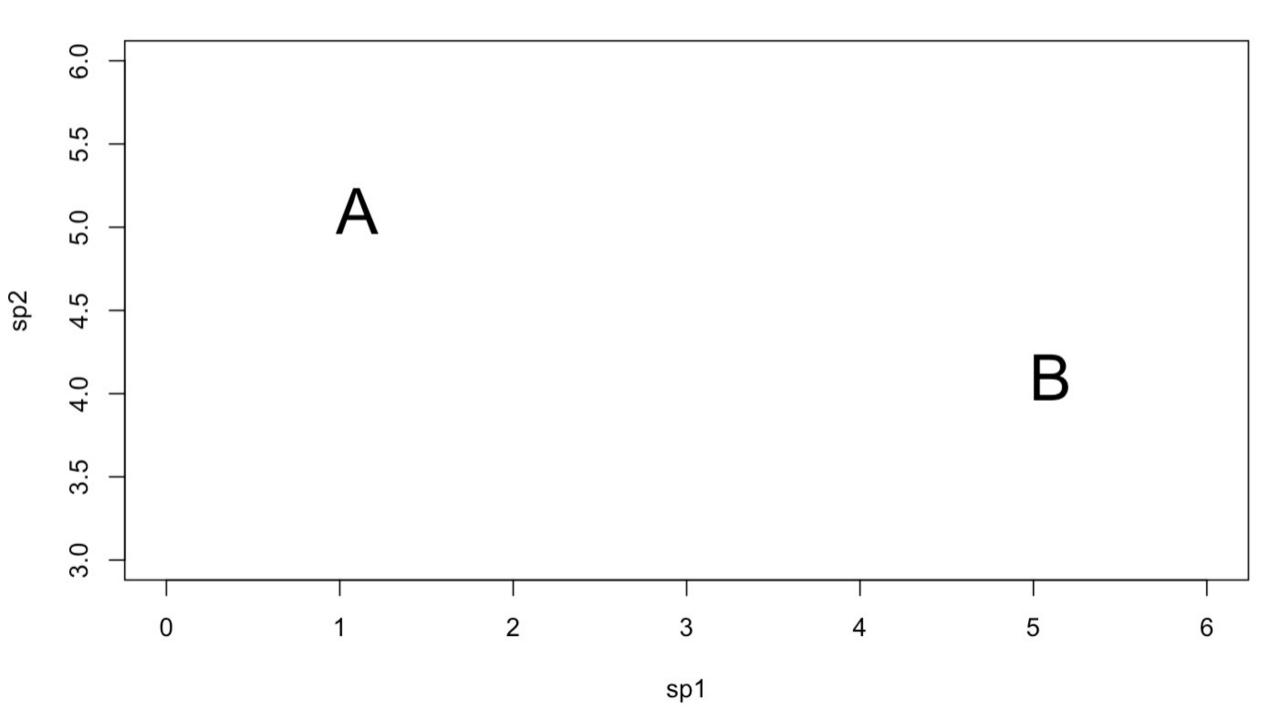
```
      sp1
      sp2

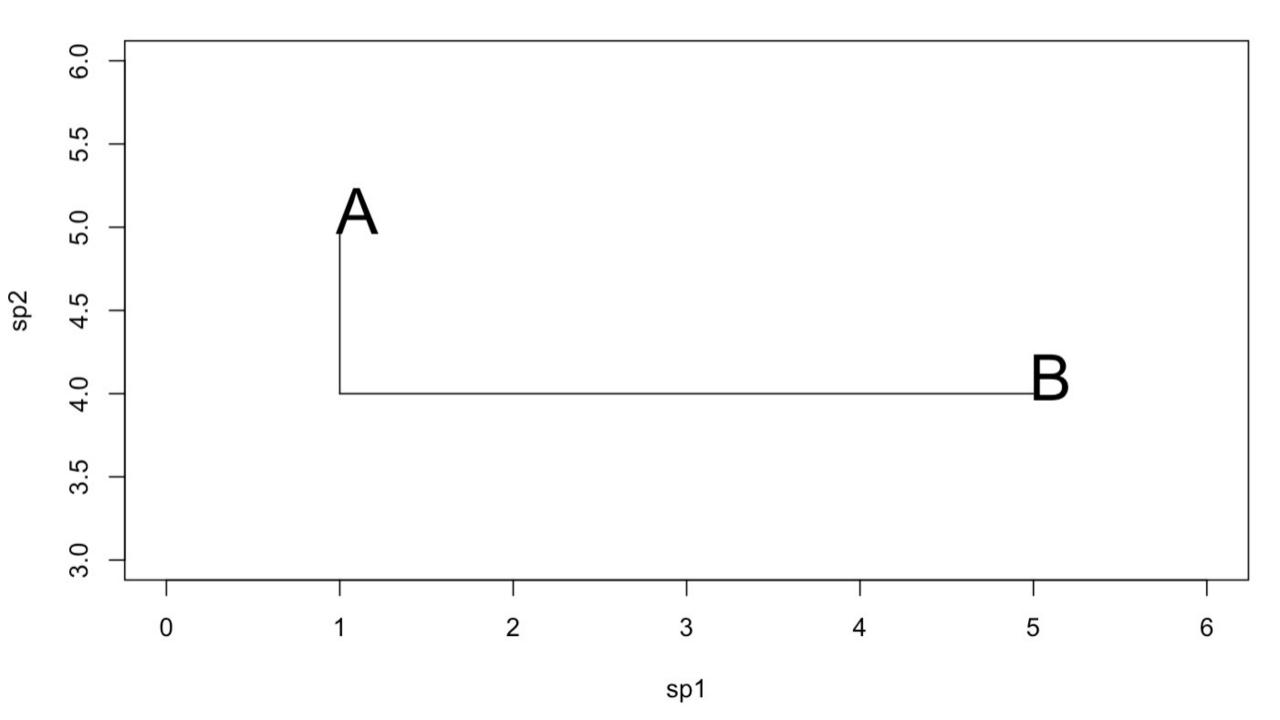
      loc_A
      1
      5

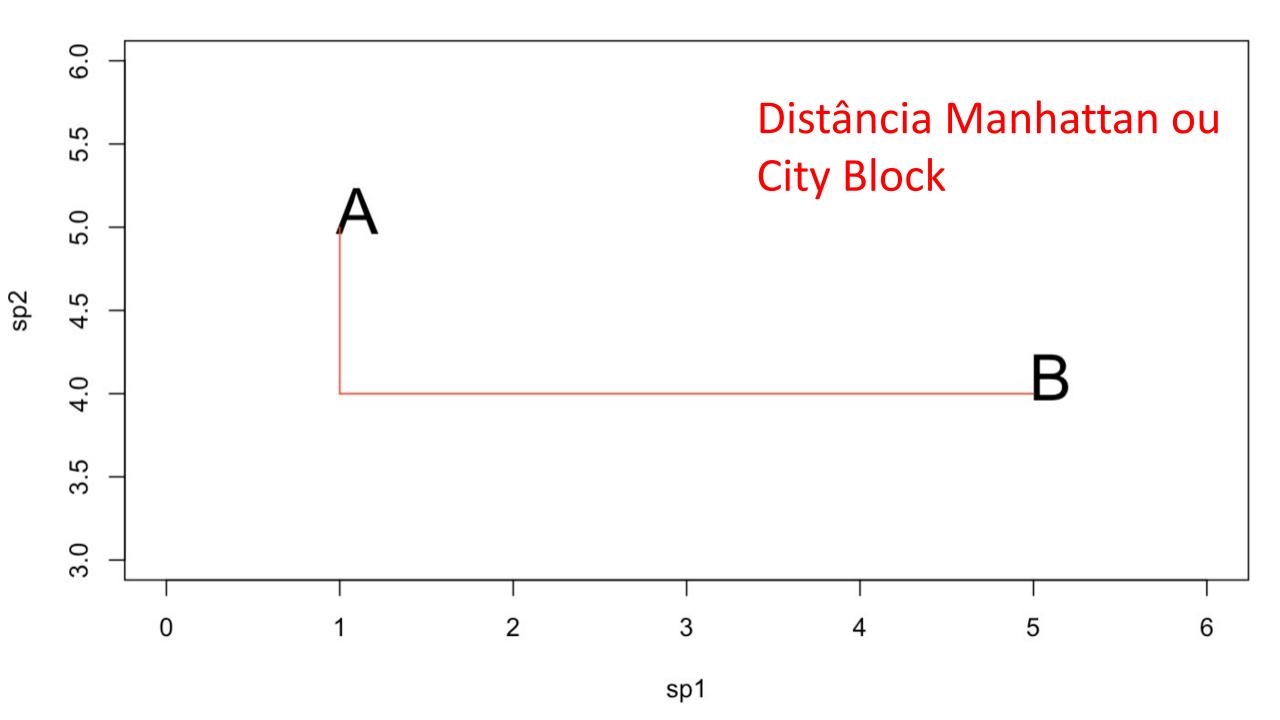
      loc_B
      5
      4

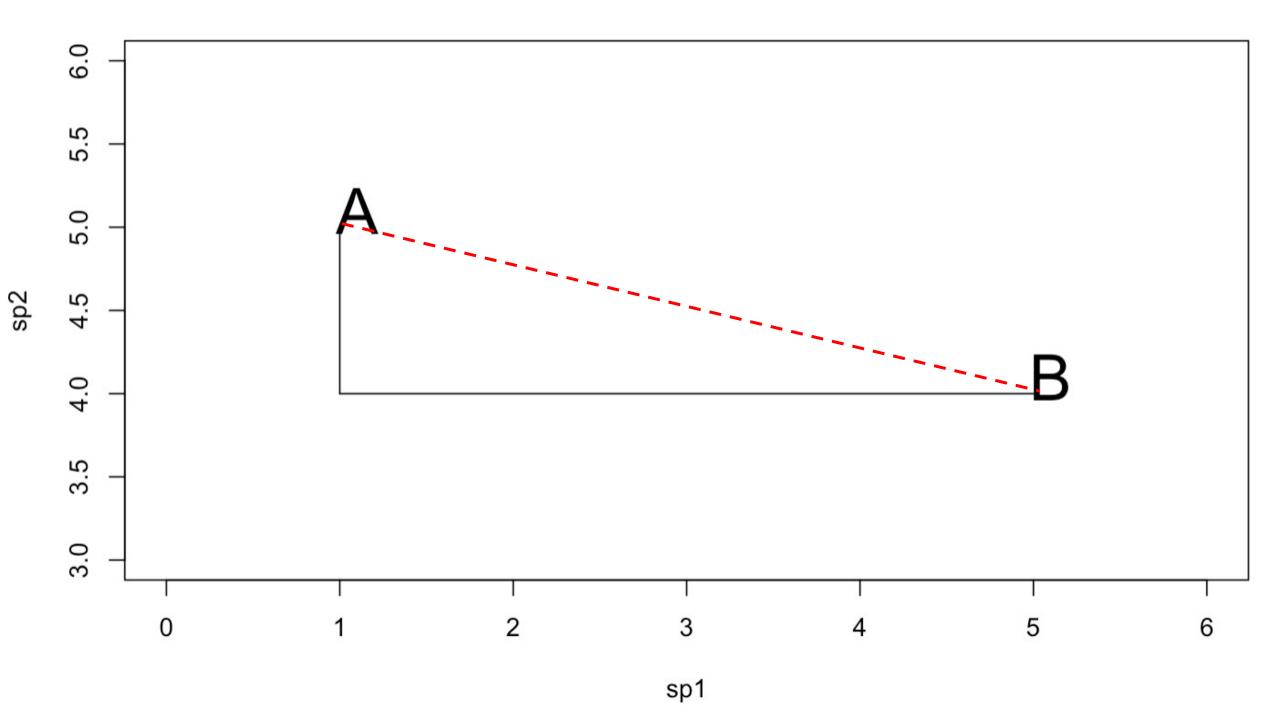
     Diferenças 4
```

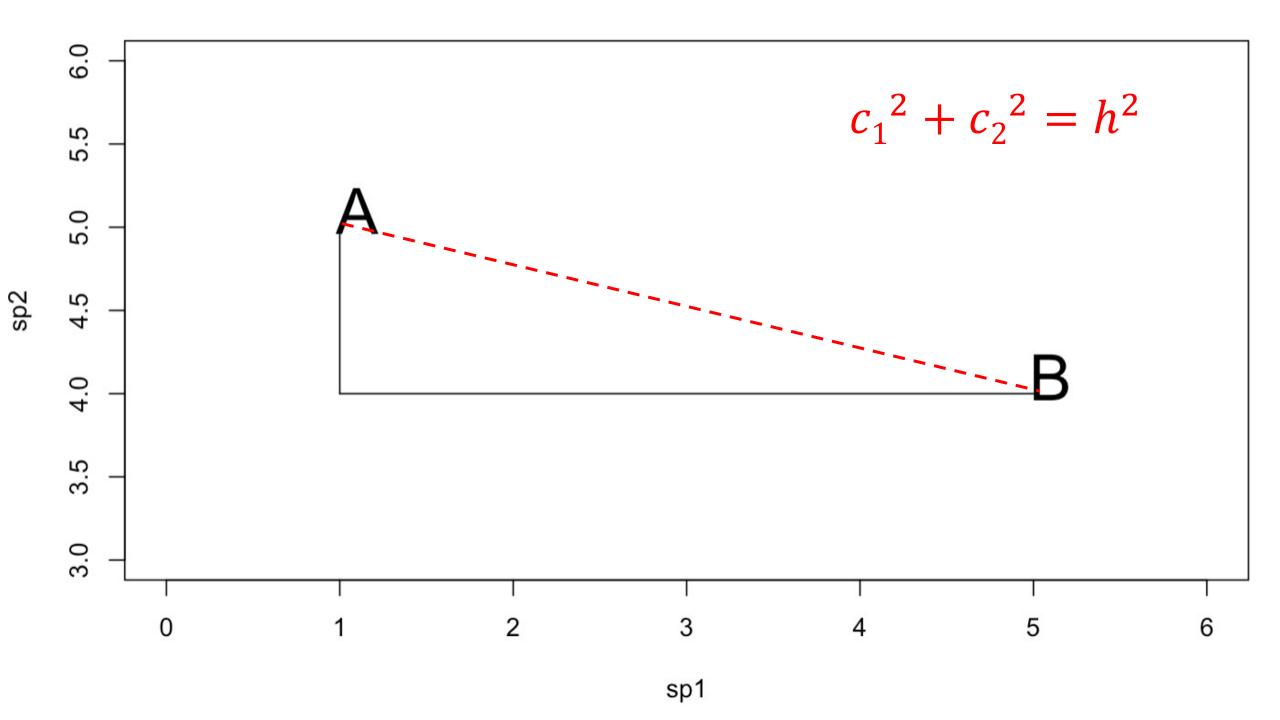
```
sp1 sp2
loc_A 1
loc_B 5
 Diferenças 4
```

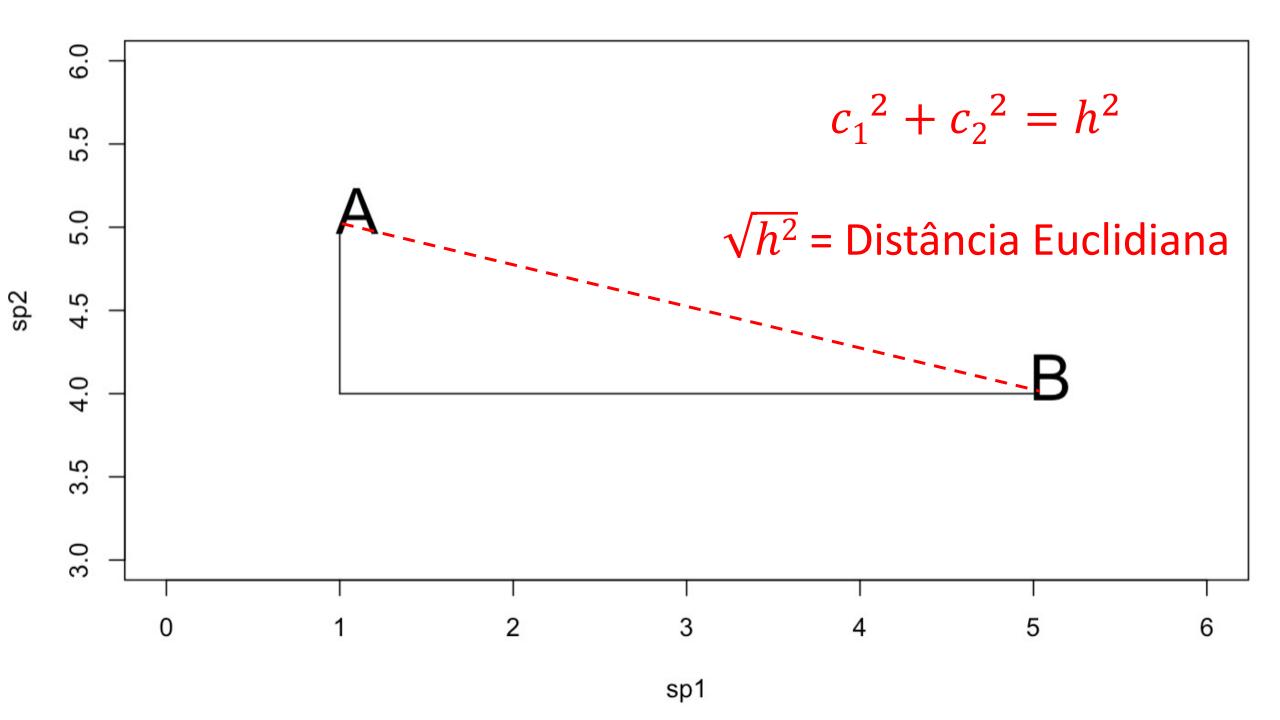












```
euclidean d[jk] = sqrt(sum((x[ij]-x[ik])^2))
           binary: sqrt(A+B-2*J)
manhattan d[jk] = sum(abs(x[ij] - x[ik]))
           binary: A+B-2*J
           d[jk] = (1/M) sum(abs(x[ij]-x[ik])/(max(x[i])-min(x[i])))
gower
           binary: (A+B-2*J)/M
           where M is the number of columns (excluding missing values)
           d[jk] = (1/NZ) sum(abs(x[ij] - x[ik]))
altGower
           where NZ is the number of non-zero columns excluding double-zeros (Anderson et al. 2006).
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = (1/NZ) sum (abs(x[ij]-x[ik])/(abs(x[ij])+abs(x[ik])))
canberra
           where NZ is the number of non-zero entries.
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = sqrt((1/NZ) sum(((x[ij]-x[ik])/(x[ij]+x[ik]))^2))
clark
           where NZ is the number of non-zero entries.
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = (sum \ abs(x[ij]-x[ik]))/(sum \ (x[ij]+x[ik]))
bray
           binary: (A+B-2*J)/(A+B)
kulczynski d[jk] 1 - 0.5*(sum(min(x[ij],x[ik]))/(sum x[ij]) + sum(min(x[ij],x[ik]))/(sum x[ik]))
           binary: 1-(J/A + J/B)/2
```

```
euclidean d[jk] = sqrt(sum((x[ij]-x[ik])^2))
           binary: sqrt(A+B-2*J)
manhattan d[jk] = sum(abs(x[ij] - x[ik]))
                                                                                 vegan::vegdist
           binary: A+B-2*J
           d[jk] = (1/M) sum(abs(x[ij]-x[ik])/(max(x[i])-min(x[i])))
gower
           binary: (A+B-2*J)/M
           where M is the number of columns (excluding missing values)
           d[jk] = (1/NZ) sum(abs(x[ij] - x[ik]))
altGower
           where NZ is the number of non-zero columns excluding double-zeros (Anderson et al. 2006).
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = (1/NZ) sum (abs(x[ij]-x[ik])/(abs(x[ij])+abs(x[ik])))
canberra
           where NZ is the number of non-zero entries.
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = sqrt((1/NZ) sum(((x[ij]-x[ik])/(x[ij]+x[ik]))^2))
clark
           where NZ is the number of non-zero entries.
           binary: (A+B-2*J)/(A+B-J)
           d[jk] = (sum \ abs(x[ij]-x[ik]))/(sum \ (x[ij]+x[ik]))
bray
           binary: (A+B-2*J)/(A+B)
kulczynski d[jk] 1 - 0.5*(sum(min(x[ij],x[ik]))/(sum x[ij]) + sum(min(x[ij],x[ik]))/(sum x[ik]))
           binary: 1-(J/A + J/B)/2
```

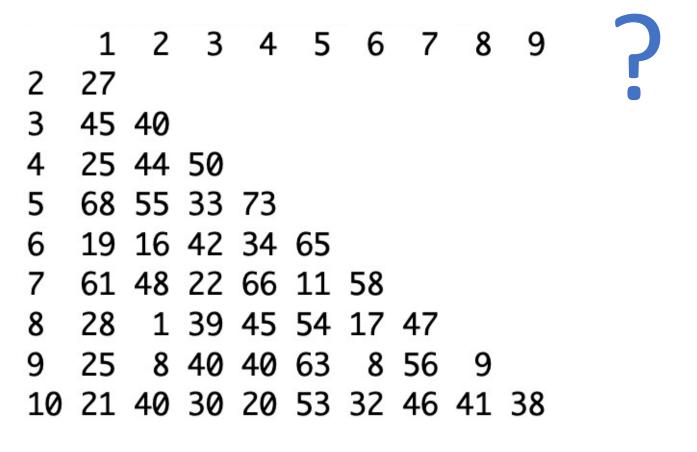
	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F
1	0	0	3	8	13	0
2	0	0	0	0	1	4
3	0	12	19	4	0	0
4	0	8	5	17	14	5
5	15	21	14	0	0	0
6	0	0	3	7	3	8
7	9	18	16	0	0	0
8	0	0	0	0	0	4
9	0	0	0	5	1	7
10	0	8	9	11	9	0
_						

```
> vegdist(plantas, "man")
   1 2 3 4 5 6 7 8 9
2 27
3 45 40
4 25 44 50
5 68 55 33 73
6 19 16 42 34 65
7 61 48 22 66 11 58
8 28 1 39 45 54 17 47
  25 8 40 40 63 8 56 9
10 21 40 30 20 53 32 46 41 38
```

```
> vegdist(plantas, "man")
   1 2 3 4 5 6 7 8 9
2 27
3 45 40
4 25 44 50
                     N dist = n(n - 1) / 2
5 68 55 33 73
6 19 16 42 34 65
7 61 48 22 66 11 58
8 28 1 39 45 54 17 47
  25 8 40 40 63 8 56 9
10 21 40 30 20 53 32 46 41 38
```

1 2 3 4 5 6 7 8 2 27 45 40 25 44 50 68 55 33 73 19 16 42 34 65 61 48 22 66 11 58 1 39 45 54 17 47 28 25 8 40 40 63 8 56 21 40 30 20 53 32 46 41 38

	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F
5	15	21	14	0	0	0
7	9	18	16	0	0	0
3	0	12	19	4	0	0
10	0	8	9	11	9	0
4	0	8	5	17	14	5
1	0	0	3	8	13	0
6	0	0	3	7	3	8
9	0	0	0	5	1	7
2	0	0	0	0	1	4
8	0	0	0	0	0	4



	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F
5	15	21	14	0	0	0
7	9	18	16	0	0	0
3	0	12	19	4	0	0
10	0	8	9	11	9	0
4	0	8	5	17	14	5
1	0	0	3	8	13	0
6	0	0	3	7	3	8
9	0	0	0	5	1	7
2	0	0	0	0	1	4
8	0	0	0	0	0	4

Iteração ou Álgebra de matrizes

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

Método iterativo de ordenação em espaço reduzido:

Ordena os objetos em poucas dimensões tentando preservar as distâncias originais

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

Método iterativo de ordenação em espaço reduzido:

Ordena os objetos em poucas dimensões tentando preservar as distâncias originais

Ordene A, B e C em uma dimensão tentando preservar essas distâncias

A - B: 5

A - C: 10

B - C: 5

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

Método iterativo de ordenação em espaço reduzido:

Ordena os objetos em poucas dimensões tentando preservar as distâncias originais

Ordene A, B e C em uma dimensão tentando preservar essas distâncias

A - B: 5

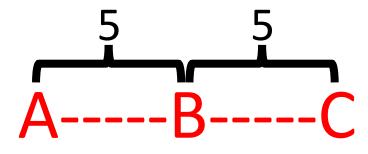
A - C: 10

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

Método iterativo de ordenação em espaço reduzido:

Ordena os objetos em poucas dimensões tentando preservar as distâncias originais

Ordene A, B e C em uma dimensão tentando preservar essas distâncias



A - B: 5

A - C: 10

NMDS – Nonmetric Multidimensional Scaling

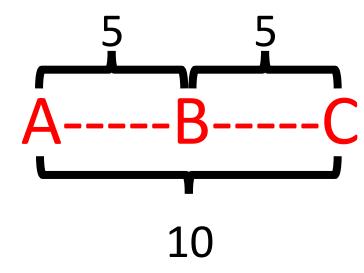
Método iterativo de ordenação em espaço reduzido:

Ordena os objetos em poucas dimensões tentando preservar as distâncias originais

Ordene A, B e C em uma dimensão tentando preservar essas distâncias

A - B: 5

A - C: 10



A - B: 5

A - C: 109

A - B: 5

 $A - C: \frac{10}{9}$

A - B: 5

 $A - C: \frac{10}{9}$

A - B: 5

 $A - C: \frac{10}{9}$

B - C: 5

A - B: 4,75

A - C: 9,5

B - C: 4,75

A - B: 5

 $A - C: \frac{10}{9}$

B - C: 5

A diferença entre as distâncias originais e aquelas obtidas pela ordenação é uma medida de STRESS (dado entre 0 e 1)

A - B: 4,75

A - C: 9,5

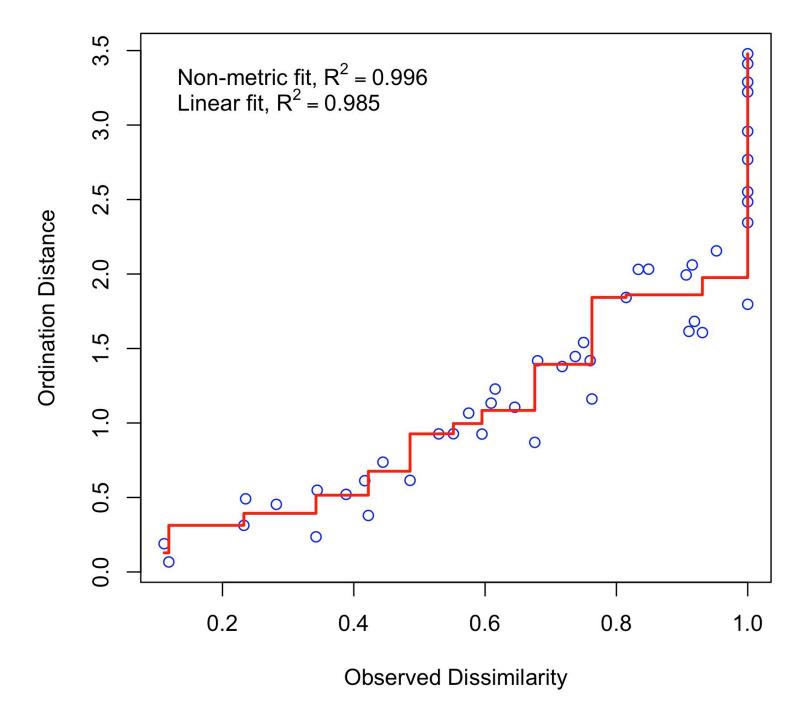
B - C: 4,75

Com R

O pacote 'vegan' traz diversas funcionalidades para lidarmos com ordenações. Para fazer NMDS usamos a função 'metaMDS()'. Funciona assim:

metaMDS(comm = plantas, distance = "bray", k = 1, autotransform = F)

Essa ordenação em 1 dimensão chegou ao *Stress:* 0.06471916



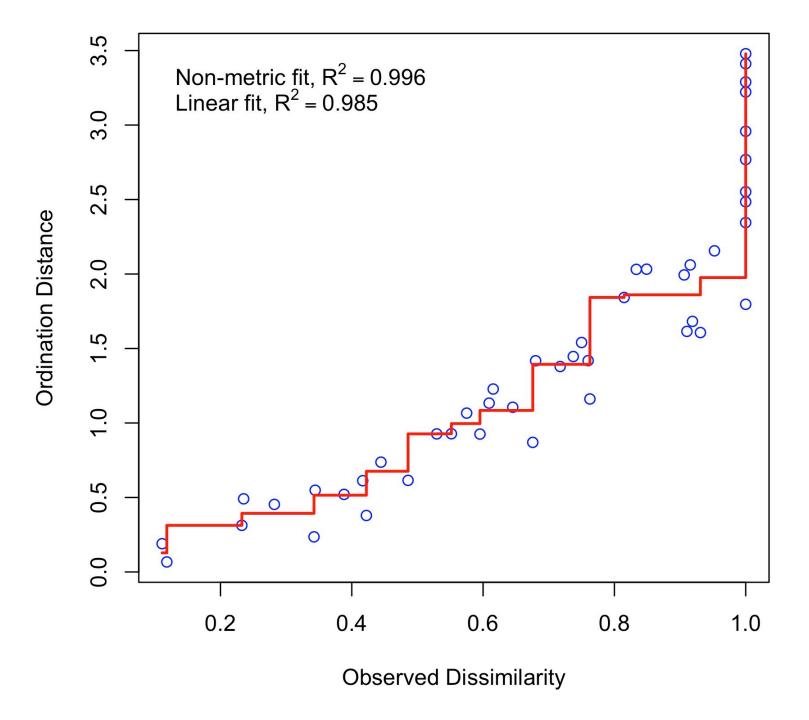


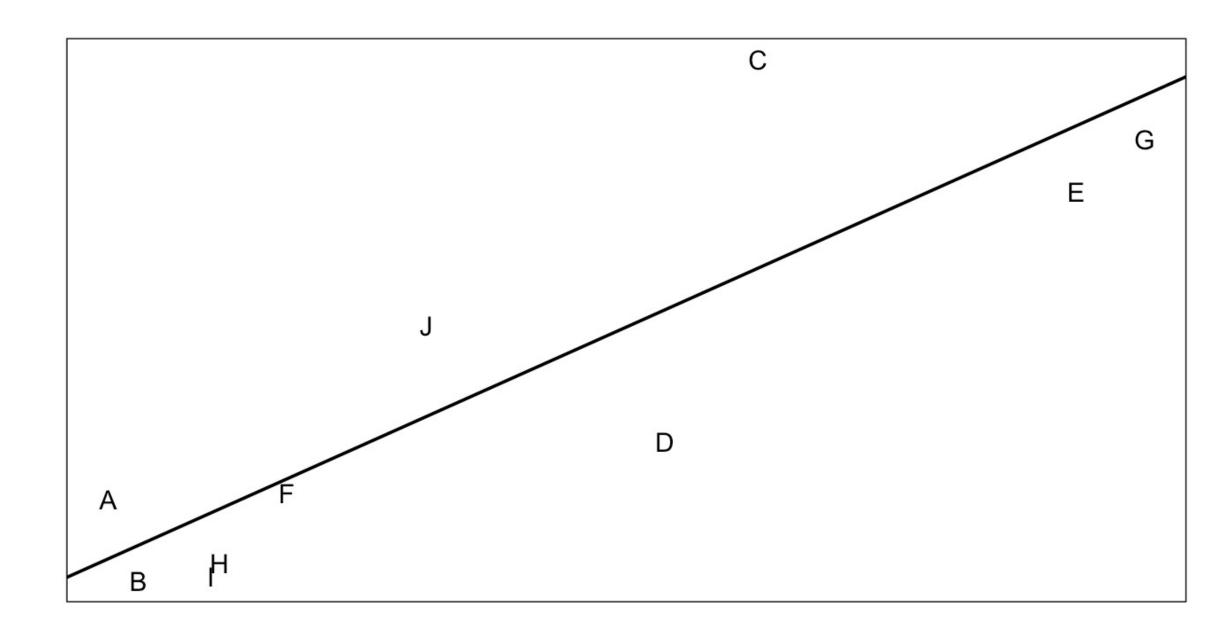
Diagrama de Shepard

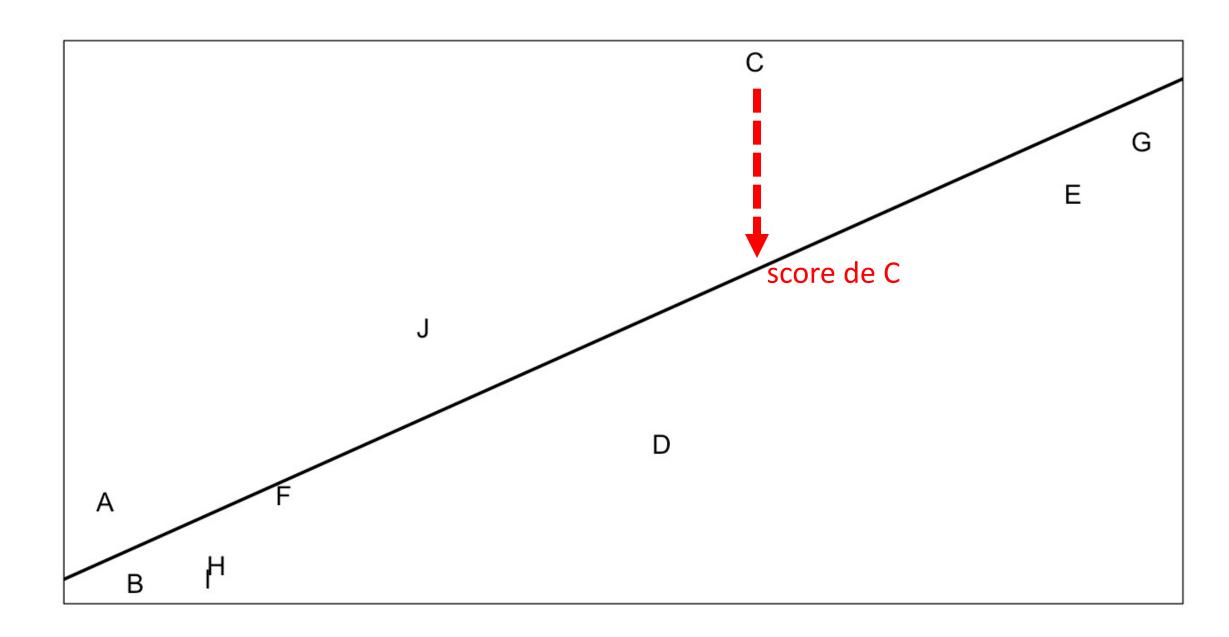
vegan::stressplot

PCoA – Principal Coordinate Analysis

Método de ordenação com extração de eixos ("eigen") por álgebra de matrizes:

Extrai eixos de regressão diretamente do espaço multidimensional





Com R

Para fazer PCoA usamos a função 'cmdscale()'. Funciona assim:

cmdscale(d = vegdist(plantas, "bray"))

As análises 'eigen', tal como a PCoA, extraem todos os eixos de forma a recuperar 100% da variância dos dados no espaço multidimensional.

Cada eixo recupera uma parte da variância que é proporcional ao seu 'eigen value' ('autovalor'), que é seu comprimento.

As análises 'eigen', tal como a PCoA, extraem todos os eixos de forma a recuperar 100% da variância dos dados no espaço multidimensional.

Para ver os 'scores' (que são valores arbitrários que definem as posições dos objetos projetadas nos eixos) usamos:

scores(pcoa)

Dim1

site1 -0.02483937

site2 0.53054496

site3 -0.40633323

site4 -0.07460112

site5 -0.46020661

site6 0.24700393

site7 -0.47335545

site8 0.52317205

site9 0.41975027

site10 -0.28113542

ord site7 -0.47335545 site5 -0.46020661 site3 -0.40633323 site10 -0.28113542 -0.07460112 site4 -0.02483937 site1 site6 0.24700393 site9 0.41975027 site8 0.52317205 site2 0.53054496

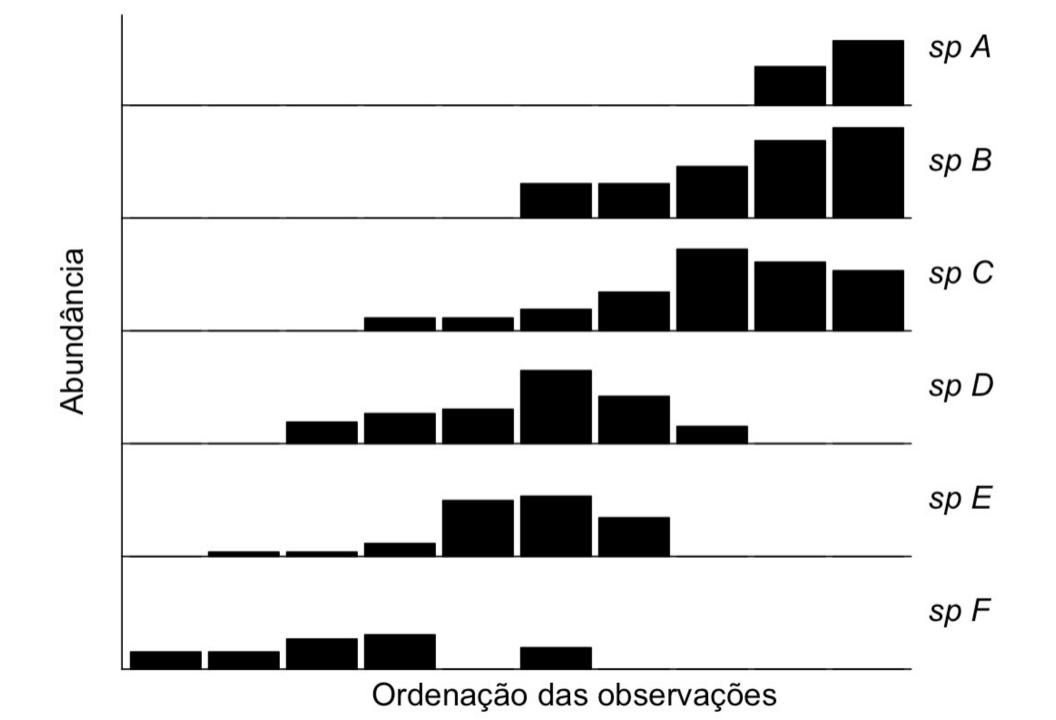
Com NMDS podemos usar o mesmo para obter os scores:

```
NMDS1
scores(nmds)
                  site 1 -0.05896566
                  site 2 -1.66602098
                  site 3 1.10231332
                  site 4 0.17676708
                  site 5 1.62301004
                  site 6 -0.43803366
                  site 7 1.55589660
                  site 8 -1.85569908
                  site 9 -0.92889345
                  site 10 0.48962579
```

```
ord_nmds
```

- 5 1.62301004
- 7 1.55589660
- 3 1.10231332
- 10 0.48962579
- 4 0.17676708
- 1 -0.05896566
- 6 -0.43803366
- 9 -0.92889345
- 2 -1.66602098
- 8 -1.85569908

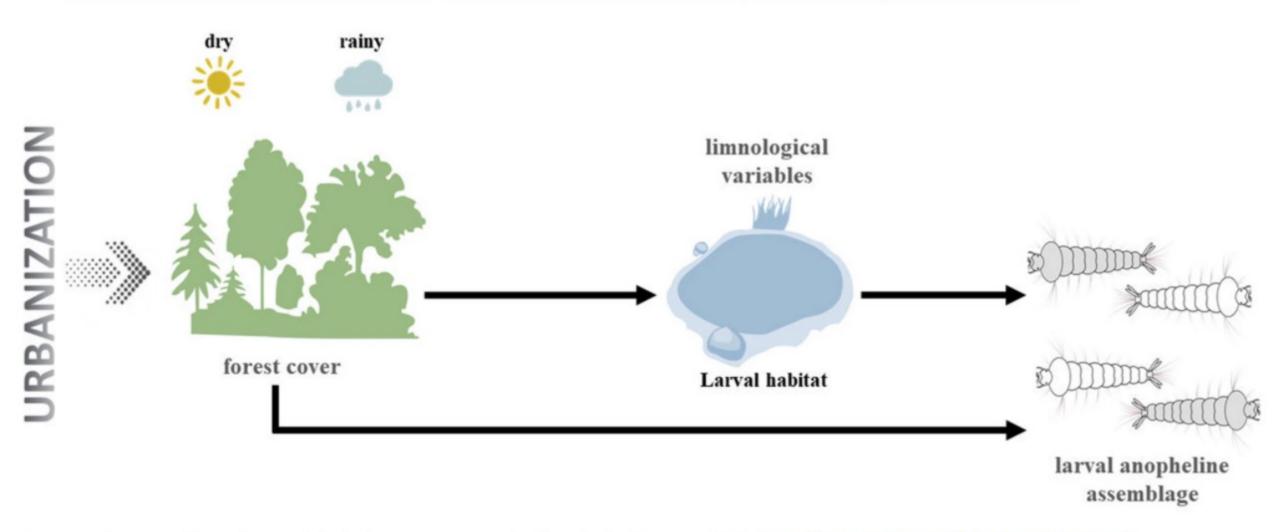
	sp_A	sp_B	sp_C	sp_D	sp_E	sp_F	
5	15	21	14	0	0	0	
7	9	18	16	0	0	0	
3	0	12	19	4	0	0	
10	0	8	9	11	9	0	
4	0	8	5	17	14	5	
1	0	0	3	8	13	0	
6	0	0	3	7	3	8	
9	0	0	0	5	1	7	
2	0	0	0	0	1	4	
8	0	0	0	0	0	4	



Agora vamos pensar num exemplo real

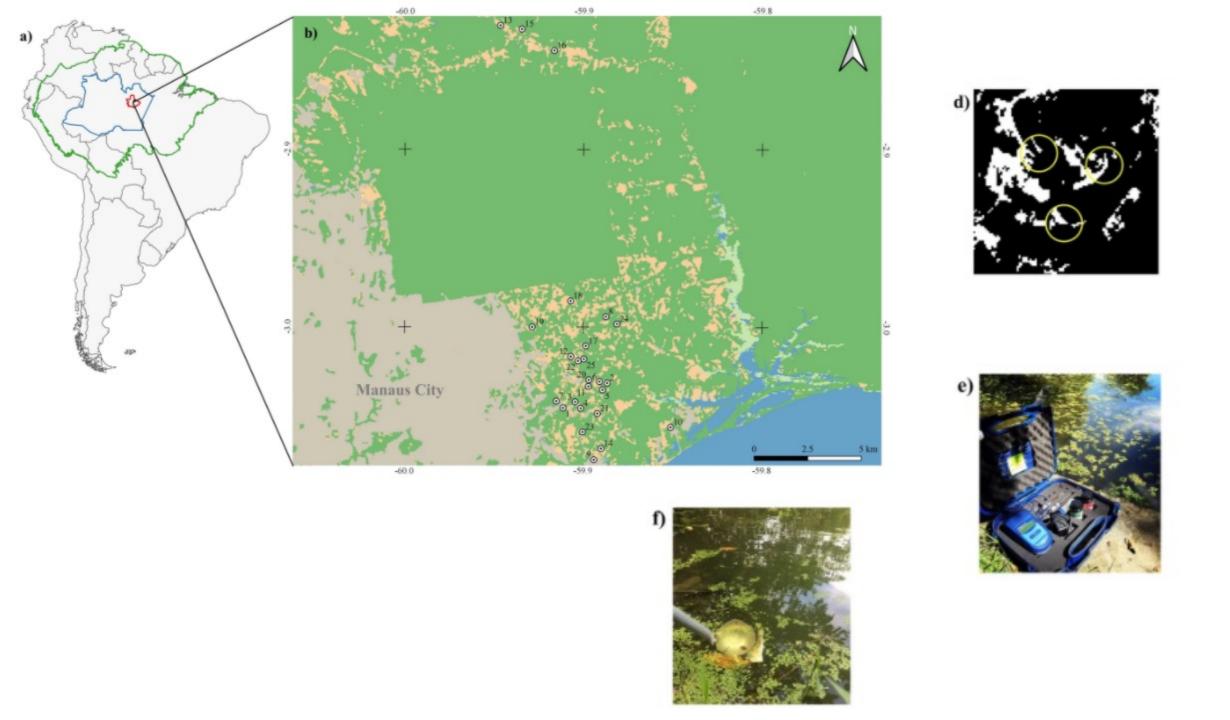
Figure 1

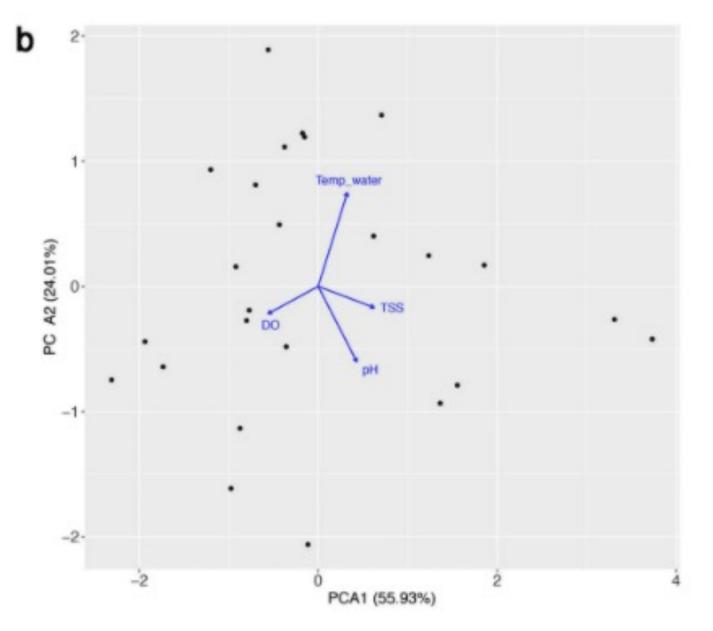
From: Seasonality modulates the direct and indirect influences of forest cover on larval anopheline assemblages in western Amazônia

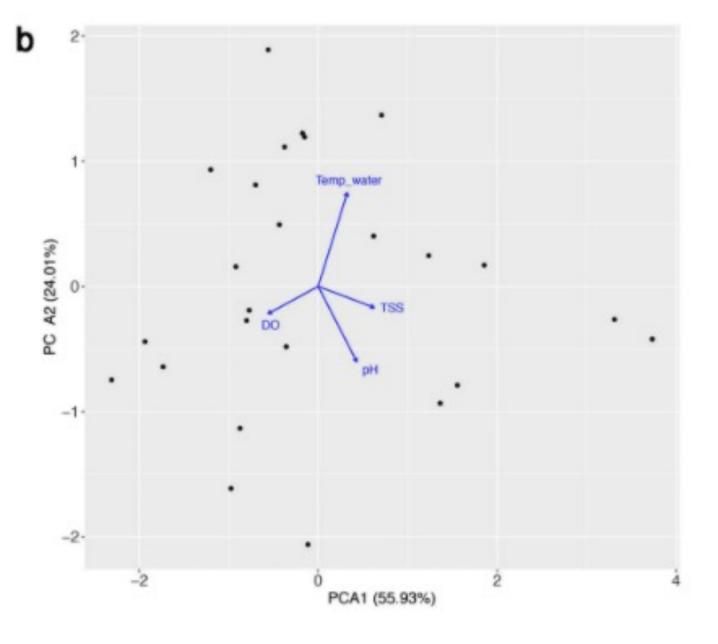


Conceptual structural equation model. The image was created using Abode Illustrator 2020 (https://www.adobe.com/br/products/illustrator/).

<u>Scientific Reports</u> **volume 11**, Article number: 12721 (2021) https://www.nature.com/articles/s41598-021-92217-9





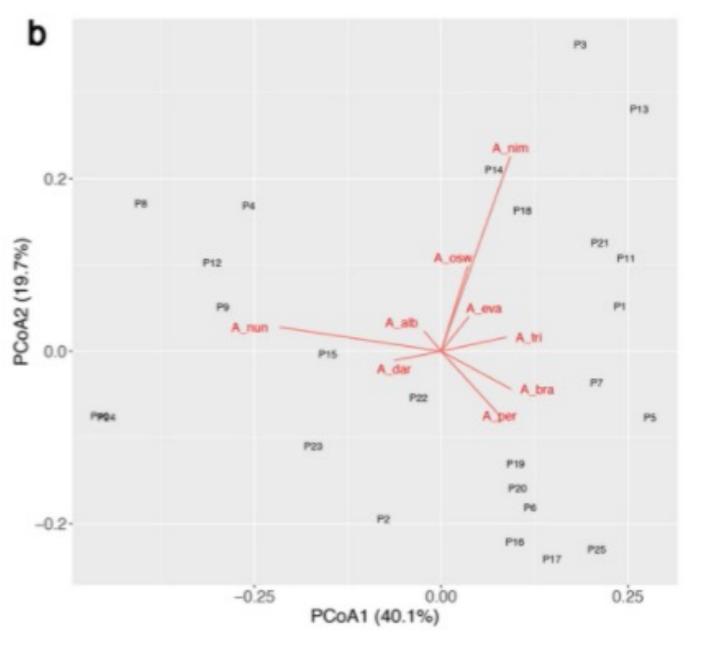


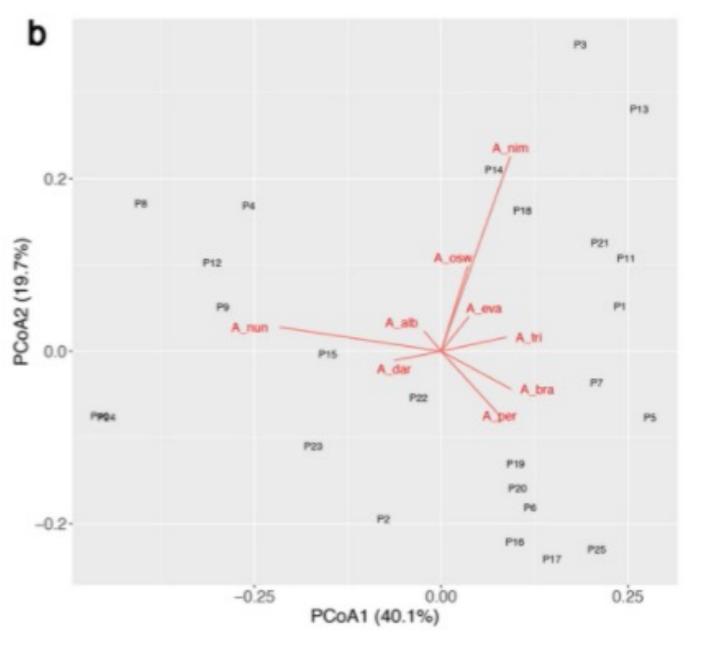
As setas indicam as correlações das variáveis com os eixos da PCA:

loadings

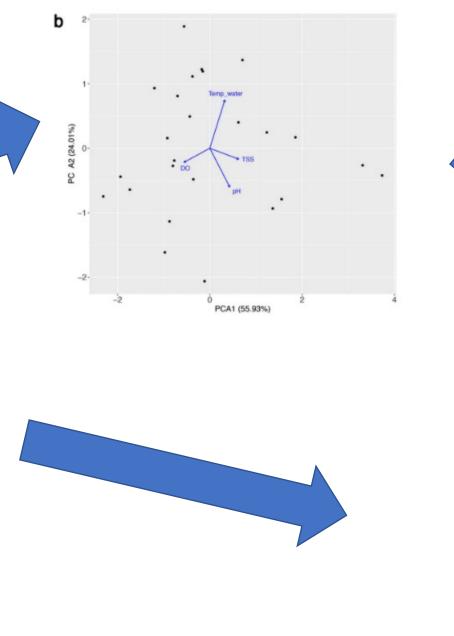
Temp_water PC A2 (24.01%) PCA1 (55.93%)

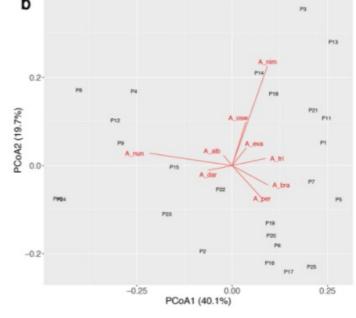
Qualidade da água/habitat

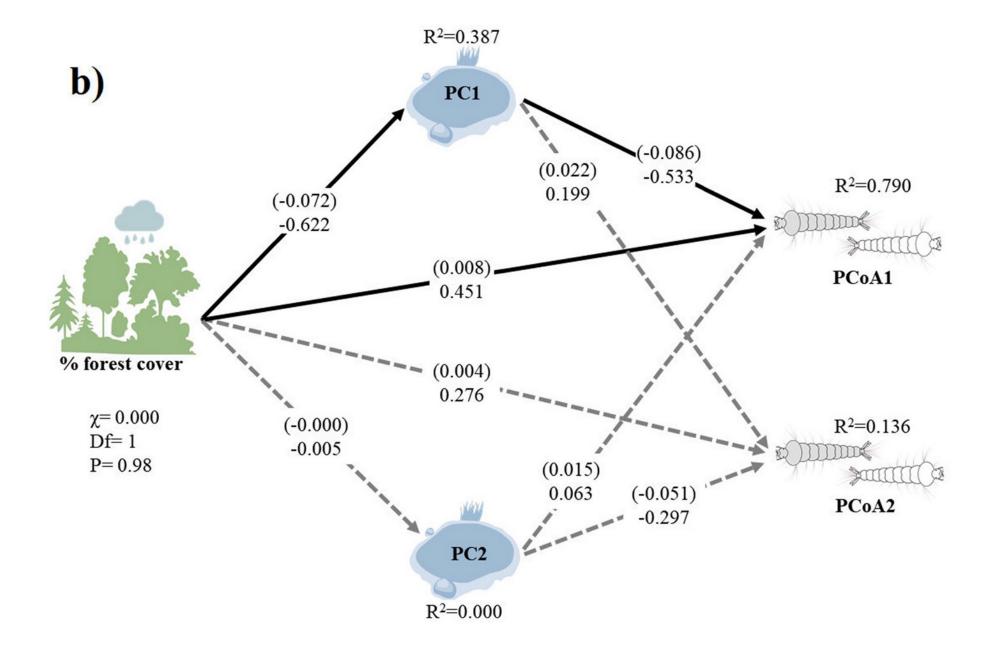




Composição de espécies







Com R

Preparei um script com o passo a passo para aprender como fazer NMDS e PCoA.

'multivariate_analysis.R'

Para você entender o processo usando os dados simulados de plantas

Os arquivos necessários estão em nossa sala do Moodle:

https://presencial.ead.ufgd.edu.br/course/view.php?id=535