Microbiome

2024-06-12

Installer et charger les packages

```
#install.packages("rmarkdown")
#install.packages("tidyverse")
#install.packages("vegan")
#install.packages("BiocManager")
#if(!requireNamespace("BiocManager")){
# install.packages("BiocManager")
#}
#BiocManager::install("phyloseg")
library(tidyverse); library(vegan); library(phyloseq)
## -- Attaching packages ------ tidyverse 1.3.2 --
## v ggplot2 3.5.1 v purrr 1.0.1
## v tibble 3.2.1 v dplyr 1.1.4
## v tidyr 1.3.1 v stringr 1.5.0
## v readr 2.1.4
                  v forcats 1.0.0
## -- Conflicts -----
                                   ## x dplyr::filter() masks stats::filter()
## x dplyr::lag()
                 masks stats::lag()
## Loading required package: permute
## Loading required package: lattice
## This is vegan 2.6-4
```

Charger l'objet au format phyloseq et nettoyer les noms

```
# Charger ANT3814_ps.rds dans Posit Cloud en cliquant sur "Upload" depuis l'onglet "Files" dans la fenê
ANT3814_ps <- readRDS("~/Dropbox/Montreal/TEACHING/ANT_3814_ComputationalCourse/GIT/PROBLEM_SETS/ANT3814

# Le code de ce bloc nettoie les noms de taxonomie désordonnés dans le jeu de données pour qu'ils soien
ANT3814_ps_rename <- ANT3814_ps
n_seqs <- seq(ntaxa(ANT3814_ps_rename))
len_n_seqs <- nchar(max(n_seqs))
```

```
[1] "ASV_001" "ASV_002" "ASV_003" "ASV_004" "ASV_005" "ASV_006" "ASV_007"
     [8] "ASV_008" "ASV_009" "ASV_010" "ASV_011" "ASV_012" "ASV_013" "ASV_014"
##
    [15] "ASV_015" "ASV_016" "ASV_017" "ASV_018" "ASV_019" "ASV_020" "ASV_021"
    [22] "ASV_022" "ASV_023" "ASV_024" "ASV_025" "ASV_026" "ASV_027" "ASV_028"
##
    [29] "ASV_029" "ASV_030" "ASV_031" "ASV_032" "ASV_033" "ASV_034" "ASV_035"
    [36] "ASV_036" "ASV_037" "ASV_038" "ASV_039" "ASV_040" "ASV_041" "ASV_042"
##
    [43] "ASV_043" "ASV_044" "ASV_045" "ASV_046" "ASV_047" "ASV_048" "ASV_049"
##
    [50] "ASV 050" "ASV 051" "ASV 052" "ASV 053" "ASV 054" "ASV 055" "ASV 056"
    [57] "ASV_057" "ASV_058" "ASV_059" "ASV_060" "ASV_061" "ASV_062" "ASV_063"
    [64] "ASV_064" "ASV_065" "ASV_066" "ASV_067" "ASV_068" "ASV_069" "ASV_070"
    [71] "ASV_071" "ASV_072" "ASV_073" "ASV_074" "ASV_075" "ASV_076" "ASV_077"
    [78] "ASV_078" "ASV_079" "ASV_080" "ASV_081" "ASV_082" "ASV_083" "ASV_084"
    [85] "ASV_085" "ASV_086" "ASV_087" "ASV_088" "ASV_089" "ASV_090" "ASV_091"
    [92] "ASV_092" "ASV_093" "ASV_094" "ASV_095" "ASV_096" "ASV_097" "ASV_098"
   [99] "ASV_099" "ASV_100" "ASV_101" "ASV_102" "ASV_103" "ASV_104" "ASV_105"
## [106] "ASV_106" "ASV_107" "ASV_108" "ASV_109" "ASV_110" "ASV_111" "ASV_112"
## [113] "ASV_113" "ASV_114" "ASV_115" "ASV_116" "ASV_117" "ASV_118" "ASV_119"
## [120] "ASV_120" "ASV_121" "ASV_122" "ASV_123" "ASV_124" "ASV_125" "ASV_126"
## [127] "ASV_127" "ASV_128" "ASV_129" "ASV_130" "ASV_131" "ASV_132" "ASV_133"
## [134] "ASV_134" "ASV_135" "ASV_136" "ASV_137" "ASV_138" "ASV_139" "ASV_140"
## [141] "ASV_141" "ASV_142" "ASV_143" "ASV_144" "ASV_145" "ASV_146" "ASV_147"
## [148] "ASV_148" "ASV_149" "ASV_150" "ASV_151" "ASV_152" "ASV_153" "ASV_154"
## [155] "ASV_155" "ASV_156" "ASV_157" "ASV_158" "ASV_159" "ASV_160" "ASV_161"
## [162] "ASV_162" "ASV_163" "ASV_164" "ASV_165" "ASV_166" "ASV_167" "ASV_168"
## [169] "ASV_169" "ASV_170" "ASV_171" "ASV_172" "ASV_173" "ASV_174" "ASV_175"
## [176] "ASV_176" "ASV_177" "ASV_178" "ASV_179" "ASV_180" "ASV_181" "ASV_182"
## [183] "ASV_183" "ASV_184" "ASV_185" "ASV_186" "ASV_187" "ASV_188" "ASV_189"
## [190] "ASV_190" "ASV_191" "ASV_192" "ASV_193" "ASV_194" "ASV_195" "ASV_196"
## [197] "ASV_197" "ASV_198" "ASV_199" "ASV_200" "ASV_201" "ASV_202" "ASV_203"
## [204] "ASV_204" "ASV_205" "ASV_206" "ASV_207" "ASV_208" "ASV_209" "ASV_210"
## [211] "ASV_211" "ASV_212" "ASV_213" "ASV_214" "ASV_215" "ASV_216" "ASV 217"
## [218] "ASV_218" "ASV_219" "ASV_220" "ASV_221" "ASV_222" "ASV_223" "ASV_224"
## [225] "ASV_225" "ASV_226" "ASV_227" "ASV_228" "ASV_229" "ASV_230" "ASV_231"
## [232] "ASV_232" "ASV_233" "ASV_234" "ASV_235" "ASV_236" "ASV_237" "ASV_238"
## [239] "ASV_239" "ASV_240" "ASV_241" "ASV_242" "ASV_243" "ASV_244" "ASV_245"
## [246] "ASV_246" "ASV_247" "ASV_248" "ASV_249" "ASV_250" "ASV_251" "ASV_252"
## [253] "ASV_253" "ASV_254" "ASV_255" "ASV_256" "ASV_257" "ASV_258" "ASV_259"
## [260] "ASV_260" "ASV_261" "ASV_262" "ASV_263" "ASV_264" "ASV_265" "ASV_266"
## [267] "ASV_267" "ASV_268" "ASV_269" "ASV_270" "ASV_271" "ASV_272" "ASV_273"
## [274] "ASV_274" "ASV_275" "ASV_276" "ASV_277" "ASV_278" "ASV_279" "ASV_280"
## [281] "ASV_281" "ASV_282" "ASV_283" "ASV_284" "ASV_285" "ASV_286" "ASV_287"
## [288] "ASV 288" "ASV 289" "ASV 290" "ASV 291" "ASV 292" "ASV 293" "ASV 294"
## [295] "ASV_295" "ASV_296" "ASV_297" "ASV_298" "ASV_299" "ASV_300" "ASV_301"
## [302] "ASV_302" "ASV_303" "ASV_304" "ASV_305" "ASV_306" "ASV_307" "ASV_308"
## [309] "ASV_309" "ASV_310" "ASV_311" "ASV_312" "ASV_313" "ASV_314" "ASV_315"
```

```
## [316] "ASV_316" "ASV_317" "ASV_318" "ASV_319" "ASV_320" "ASV_321" "ASV_322"
   [323] "ASV_323" "ASV_324" "ASV_325" "ASV_326" "ASV_327" "ASV_328" "ASV_329"
  [330] "ASV 330" "ASV 331" "ASV 332" "ASV 333" "ASV 334" "ASV 335" "ASV 336"
  [337] "ASV_337" "ASV_338" "ASV_339" "ASV_340" "ASV_341" "ASV_342" "ASV_343"
## [344] "ASV_344" "ASV_345" "ASV_346" "ASV_347" "ASV_348" "ASV_349" "ASV_350"
## [351] "ASV_351" "ASV_352" "ASV_353" "ASV_354" "ASV_355" "ASV_356" "ASV_357"
## [358] "ASV_358" "ASV_359" "ASV_360" "ASV_361" "ASV_362" "ASV_363" "ASV_364"
## [365] "ASV_365" "ASV_366" "ASV_367" "ASV_368" "ASV_369" "ASV_370" "ASV_371"
  [372] "ASV_372" "ASV_373" "ASV_374" "ASV_375" "ASV_376" "ASV_377" "ASV_378"
  [379] "ASV_379" "ASV_380" "ASV_381" "ASV_382" "ASV_383" "ASV_384" "ASV_385"
  [386] "ASV_386" "ASV_387" "ASV_388" "ASV_389" "ASV_390" "ASV_391" "ASV_392"
  [393] "ASV_393" "ASV_394" "ASV_395" "ASV_396" "ASV_397" "ASV_398" "ASV_399"
## [400] "ASV_400" "ASV_401" "ASV_402" "ASV_403" "ASV_404" "ASV_405" "ASV_406"
## [407] "ASV_407" "ASV_408" "ASV_409" "ASV_410" "ASV_411" "ASV_412" "ASV_413"
## [414] "ASV_414" "ASV_415" "ASV_416" "ASV_417" "ASV_418" "ASV_419" "ASV_420"
## [421] "ASV_421" "ASV_422" "ASV_423" "ASV_424" "ASV_425" "ASV_426" "ASV_427"
  [428] "ASV_428" "ASV_429" "ASV_430" "ASV_431" "ASV_432" "ASV_433" "ASV_434"
  [435] "ASV 435" "ASV 436" "ASV 437" "ASV 438" "ASV 439" "ASV 440" "ASV 441"
## [442] "ASV_442" "ASV_443" "ASV_444" "ASV_445" "ASV_446" "ASV_447" "ASV_448"
## [449] "ASV_449" "ASV_450" "ASV_451" "ASV_452" "ASV_453" "ASV_454" "ASV_455"
## [456] "ASV_456" "ASV_457" "ASV_458" "ASV_459" "ASV_460" "ASV_461" "ASV_462"
## [463] "ASV_463" "ASV_464" "ASV_465" "ASV_466" "ASV_467" "ASV_468" "ASV_469"
## [470] "ASV_470" "ASV_471" "ASV_472" "ASV_473" "ASV_474" "ASV_475" "ASV_476"
## [477] "ASV_477" "ASV_478" "ASV_479" "ASV_480" "ASV_481" "ASV_482" "ASV_483"
## [484] "ASV_484" "ASV_485" "ASV_486" "ASV_487" "ASV_488" "ASV_489" "ASV_490"
  [491] "ASV_491" "ASV_492" "ASV_493" "ASV_494" "ASV_495" "ASV_496" "ASV_497"
## [498] "ASV_498" "ASV_499" "ASV_500" "ASV_501" "ASV_502" "ASV_503" "ASV_504"
  [505] "ASV_505" "ASV_506" "ASV_507" "ASV_508" "ASV_509" "ASV_510" "ASV_511"
## [512] "ASV_512" "ASV_513" "ASV_514" "ASV_515" "ASV_516" "ASV_517" "ASV_517" "ASV_518"
  [519] "ASV_519" "ASV_520" "ASV_521" "ASV_522" "ASV_523" "ASV_524" "ASV_525"
## [526] "ASV_526" "ASV_527" "ASV_528" "ASV_529" "ASV_530" "ASV_531" "ASV_532"
   [533] "ASV_533" "ASV_534" "ASV_535" "ASV_536" "ASV_537" "ASV_538" "ASV_539"
   [540] "ASV_540" "ASV_541" "ASV_542" "ASV_543" "ASV_544" "ASV_545" "ASV_546"
  [547] "ASV_547" "ASV_548" "ASV_549" "ASV_550" "ASV_551" "ASV_552" "ASV_553"
  [554] "ASV_554" "ASV_555" "ASV_556" "ASV_557" "ASV_558" "ASV_559" "ASV_560"
## [561] "ASV_561" "ASV_562" "ASV_563" "ASV_564" "ASV_565" "ASV_566" "ASV_567"
## [568] "ASV 568" "ASV 569" "ASV 570" "ASV 571" "ASV 572" "ASV 573" "ASV 574"
## [575] "ASV_575" "ASV_576" "ASV_577" "ASV_578" "ASV_579" "ASV_580" "ASV_581"
## [582] "ASV_582" "ASV_583" "ASV_584" "ASV_585" "ASV_586" "ASV_587" "ASV_588"
  [589] "ASV_589" "ASV_590" "ASV_591" "ASV_592" "ASV_593" "ASV_594" "ASV_595"
  [596] "ASV_596" "ASV_597" "ASV_598" "ASV_599" "ASV_600" "ASV_601" "ASV_602"
## [603] "ASV_603" "ASV_604" "ASV_605" "ASV_606" "ASV_607" "ASV_608" "ASV_609"
## [610] "ASV_610" "ASV_611" "ASV_612" "ASV_613" "ASV_614" "ASV_615" "ASV_616"
  [617] "ASV_617" "ASV_618" "ASV_619" "ASV_620" "ASV_621" "ASV_622" "ASV_623"
  [624] "ASV_624" "ASV_625" "ASV_626" "ASV_627" "ASV_628" "ASV_629" "ASV_630"
## [631] "ASV_631" "ASV_632" "ASV_633" "ASV_634" "ASV_635" "ASV_636" "ASV_637"
   [638] "ASV_638" "ASV_639" "ASV_640" "ASV_641" "ASV_642" "ASV_643" "ASV_644"
   [645] "ASV_645" "ASV_646" "ASV_647" "ASV_648" "ASV_649" "ASV_650" "ASV_651"
   [652] "ASV_652" "ASV_653" "ASV_654" "ASV_655" "ASV_656" "ASV_657" "ASV_658"
   [659] "ASV_659" "ASV_660" "ASV_661" "ASV_662" "ASV_663" "ASV_664" "ASV_665"
   [666] "ASV_666" "ASV_667" "ASV_668" "ASV_669" "ASV_670" "ASV_671" "ASV_672"
  [673] "ASV_673" "ASV_674" "ASV_675" "ASV_676" "ASV_677" "ASV_678" "ASV_679"
## [680] "ASV_680" "ASV_681" "ASV_682" "ASV_683" "ASV_684" "ASV_685" "ASV_686"
## [687] "ASV_687" "ASV_688" "ASV_689" "ASV_690" "ASV_691" "ASV_692" "ASV_693"
```

```
## [694] "ASV_694" "ASV_695" "ASV_696" "ASV_697" "ASV_698" "ASV_699" "ASV_700" 
## [701] "ASV_701" "ASV_702" "ASV_703" "ASV_704" "ASV_705" "ASV_706" "ASV_707" 
## [708] "ASV_708" "ASV_709" "ASV_710" "ASV_711" "ASV_712" "ASV_713" "ASV_714" 
## [715] "ASV_715" "ASV_716" "ASV_717" "ASV_718" "ASV_719" "ASV_720" "ASV_721" 
## [722] "ASV_722" "ASV_723" "ASV_724" "ASV_725" "ASV_726" "ASV_727" "ASV_728" 
## [729] "ASV_729" "ASV_730" "ASV_731" "ASV_732" "ASV_733" "ASV_734" "ASV_735" 
## [736] "ASV_736" "ASV_737" "ASV_738" "ASV_739" "ASV_740" "ASV_741" "ASV_742" 
## [743] "ASV_743" "ASV_744" "ASV_745" "ASV_746" "ASV_747" "ASV_748" "ASV_749" 
## [750] "ASV_750" "ASV_751" "ASV_752" "ASV_753" "ASV_754" "ASV_755" "ASV_756" 
## [757] "ASV_757" "ASV_758" "ASV_759" "ASV_760" "ASV_761" "ASV_769" "ASV_769" "ASV_770"
```

Regardons les données

```
# Voir les métadonnées
view(sample_data(ANT3814_ps))

# Voir les différents types de microbes dans le jeu de données
TAXONOMY_TABLE <-tax_table(ANT3814_ps)
view(TAXONOMY_TABLE)

# Voir le nombre de chaque type de microbe dans chaque échantillon
OTU_TABLE <-otu_table(ANT3814_ps)
view(OTU_TABLE)

# Voir le nombre de lectures de séquençage dans chaque échantillon
sort(sample_sums(ANT3814_ps))</pre>
```

```
## L3S242 L3S341 L3S360 L3S313 L3S294 L3S378 L2S309 L5S240 L5S155 L5S174 L5S203
     897
           962
                  969
                       1103
                              1225
                                    1249
                                           1419
                                                 1792
                                                        1800
                                                              1953
                                                                     2112
## L5S104 L2S357 L5S222 L2S204 L2S222 L2S155 L2S382 L2S175 L2S240 L6S68 L1S257
    2227 2373 2521 3158
                              3187
                                    3932 4089 4386
                                                        5061
                                                              5980
                                                                     6388
## L1S281 L6S20 L6S93
                      L1S8 L1S140 L1S105 L1S76 L1S208 L4S112 L1S57 L4S63
## 6615 6855 6953 7033 7163 7780 7867 8152
                                                        8340
                                                              8702
                                                                     9744
## L4S137
    9820
##
```

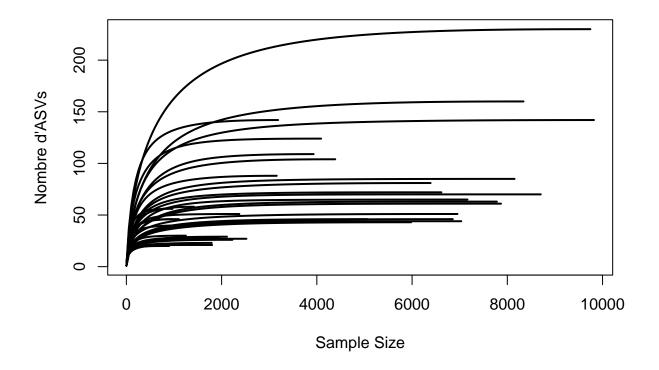
QUESTION 1 : Qu'est-ce que l'ASV_228 ? Dans combien d'échantillons est-il présent ? Pouvons-nous identifier avec confiance son espèce ?

QUESTION 2 : Qu'est-ce que l'ASV_221 ? Dans combien d'échantillons est-il présent ? Pouvons-nous identifier avec confiance son espèce ?

QUESTION 3 : Combien d'échantillons ont plus de 1000 lectures de séquençage ?

Créer une courbe de raréfaction du nombre d'ASV pour chaque échantillon. Cela montre combien de nouveaux ASV sont trouvés avec plus de séquençage de l'ADN.

```
sort(sample_sums(ANT3814_ps))
## L3S242 L3S341 L3S360 L3S313 L3S294 L3S378 L2S309 L5S240 L5S155 L5S174 L5S203
                                                                     1953
      897
             962
                    969
                          1103
                                 1225
                                        1249
                                               1419
                                                       1792
                                                              1800
                                                                            2112
## L5S104 L2S357 L5S222 L2S204 L2S222 L2S155 L2S382 L2S175 L2S240
                                                                    L6S68 L1S257
     2227
            2373
                   2521
                          3158
                                               4089
                                                       4386
                                 3187
                                        3932
                                                              5061
                                                                     5980
                                                                            6388
## L1S281 L6S20 L6S93 L1S8 L1S140 L1S105 L1S76 L1S208 L4S112 L1S57
                                                                          L4S63
            6855
                  6953 7033
                                 7163
                                        7780
                                               7867
                                                      8152
                                                              8340
                                                                     8702
                                                                            9744
     6615
## L4S137
     9820
##
tab <- otu_table(ANT3814_ps)</pre>
class(tab) <- "matrix" # as.matrix() ne fera rien</pre>
## Warning in class(tab) <- "matrix": Setting class(x) to "matrix" sets attribute
## to NULL; result will no longer be an S4 object
## vous obtenez un avertissement ici, mais c'est ce dont nous avons besoin
tab <- t(tab) # transposer les observations en lignes
rarecurve(tab, step=50, lwd=2, ylab="Nombre d'ASVs", label=F, cex=0.5)
## Warning in rarecurve(tab, step = 50, lwd = 2, ylab = "Nombre d'ASVs", label =
## F, : most observed count data have counts 1, but smallest count is 2
```



QUESTION 4 : En général, autour de quel nombre de lectures de séquençage (la valeur sur l'axe des X) le nombre d'ASV se stabiliset-il ?

Raréfions le jeu de données à 1103 lectures de séquençage (en excluant 3 échantillons). Cela sélectionnera aléatoirement 1103 lectures de séquençage de chaque échantillon pour permettre une comparaison uniforme de la diversité microbienne dans tous les échantillons.

```
set.seed(111) # garder le résultat reproductible
ps.rarefied = rarefy_even_depth(ANT3814_ps, rngseed=1, sample.size=1103, replace=F)

## 'set.seed(1)' was used to initialize repeatable random subsampling.

## Please record this for your records so others can reproduce.

## Try 'set.seed(1); .Random.seed' for the full vector

## ...

## 3 samples removedbecause they contained fewer reads than 'sample.size'.

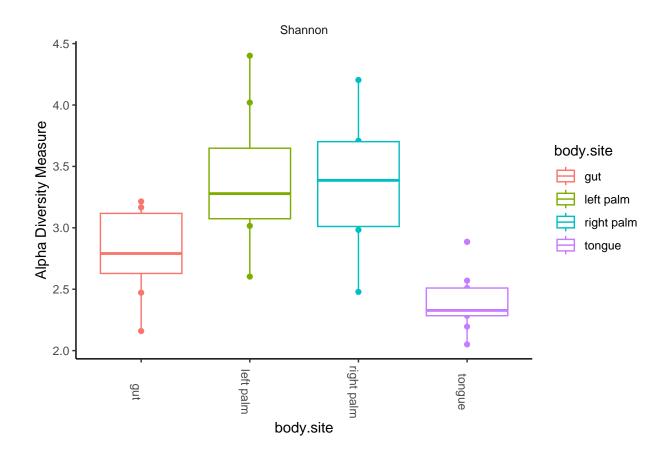
## Up to first five removed samples are:
```

```
## L3S242L3S341L3S360
## ...
## 1040TUs were removed because they are no longer
## present in any sample after random subsampling
## ...
ps.rarefied #La profondeur de séquençage des 31 échantillons restants est de 1103.
## phyloseq-class experiment-level object
## otu table()
                 OTU Table:
                                     [ 666 taxa and 31 samples ]
## sample_data() Sample Data:
                                     [ 31 samples by 8 sample variables ]
## tax_table()
                 Taxonomy Table:
                                     [ 666 taxa by 7 taxonomic ranks ]
                 Phylogenetic Tree: [ 666 tips and 664 internal nodes ]
## phy_tree()
sort(sample_sums(ps.rarefied))
## L1S105 L1S140 L1S208 L1S257 L1S281
                                        L1S57
                                               L1S76
                                                       L1S8 L2S155 L2S175 L2S204
     1103
            1103
                   1103
                           1103
                                  1103
                                         1103
                                                1103
                                                        1103
                                                               1103
                                                                      1103
                                                                              1103
## L2S222 L2S240 L2S309 L2S357 L2S382 L3S294 L3S313 L3S378 L4S112 L4S137
                                                                            L4S63
     1103
            1103
                   1103
                           1103
                                  1103
                                         1103
                                                1103
                                                        1103
                                                               1103
                                                                      1103
                                                                             1103
## L5S104 L5S155 L5S174 L5S203 L5S222 L5S240
                                                     L6S68 L6S93
                                               L6S20
     1103
                   1103
                                                1103
                                                        1103
                                                               1103
            1103
                           1103
                                  1103
                                         1103
```

QUESTION 5 : Combien d'échantillons ont MOINS de 1000 lectures de séquençage dans le jeu de données raréfié ?

La diversité alpha de Shannon tient compte à la fois de la richesse et de l'abondance des ASV dans chaque échantillon. Les boxplots ci-dessous montrent la valeur de la diversité alpha pour chaque échantillon regroupé par le site corporel où il a été collecté.

```
plot_richness(ps.rarefied, x="body.site", measures= "Shannon", color = 'body.site') +
  geom_boxplot() +
  theme_classic() +
  theme(strip.background = element_blank(), axis.text.x.bottom = element_text(angle = -90))
```



QUESTION 6 : Quel type de site corporel semble avoir la plus faible diversité alpha ?

Testons la différence significative de la diversité alpha de chaque site corporel en utilisant des tests de somme des rangs de Wilcoxon par paires. Comme nous effectuons plusieurs tests, nous devons corriger la valeur p en utilisant la méthode du taux de découverte faux (FDR).

```
## group1 group2 p.adj

## 1 left palm gut 0.074825175

## 2 right palm gut 0.170229770

## 3 tongue gut 0.071904566
```

```
## 5 right palm left palm 0.851814852
## 6 tongue left palm 0.000987248
## 9 tongue right palm 0.008391608
```

QUESTION 7 : En utilisant un seuil de valeur p ajustée de 0.05, quelles paires de sites d'échantillonnage ont des niveaux de diversité alpha significativement différents ?

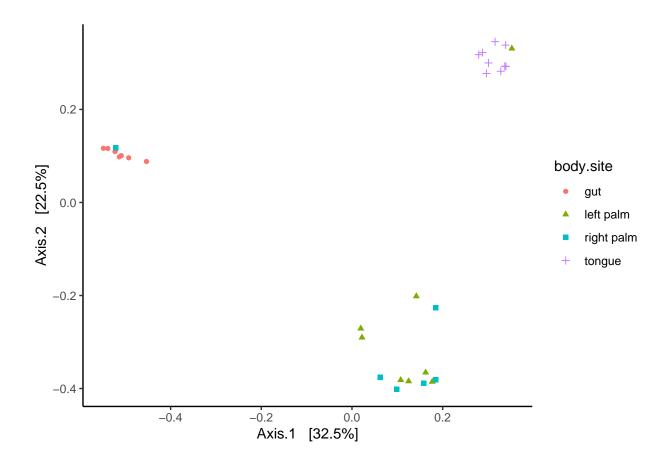
Diversité bêta

Les métriques de diversité bêta évaluent la dissimilarité entre les écosystèmes, vous indiquant dans quelle mesure une communauté est différente d'une autre. Voici quelques exemples de code utilisant les métriques de distance Bray Curtis et Jaccard binaire.

PCoA et PERMANOVA/ADONIS

```
#La distance Bray Curtis est en usage commun, donc nous spécifions le package par phyloseq::distance
dist = phyloseq::distance(ps.rarefied, method="bray")
ordination = ordinate(ps.rarefied, method="PCoA", distance=dist)

plot_ordination(ps.rarefied, ordination, color="body.site", shape='body.site') +
    theme_classic() +
    theme(strip.background = element_blank())
```



QUESTION 8 : En regardant le graphique de diversité bêta, combien de clusters principaux voyez-vous ? En général, quels sont les quatre types d'échantillons les plus similaires ?

QUESTION 9 : Remarquez le point carré bleu dans le cluster rouge et le point triangulaire vert dans le cluster violet. Que pensez-vous qu'il s'est passé ici ?

PERMANOVA/ADONIS

```
# ADONIS

metadata <- data.frame(sample_data(ps.rarefied))
test.adonis <- adonis2(dist ~ body.site, data = metadata)
test.adonis

## Permutation test for adonis under reduced model
## Terms added sequentially (first to last)
## Permutation: free
## Number of permutations: 999
##</pre>
```

```
## adonis2(formula = dist ~ body.site, data = metadata)
##
             Df SumOfSqs
                          R2 F Pr(>F)
## body.site 3
                 5.2139 0.46984 7.976 0.001 ***
## Residual 27
                  5.8833 0.53016
## Total
             30 11.0972 1.00000
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
#PAIRWISE PERMANOVA
cbn <- combn(x=unique(metadata$body.site), m = 2)</pre>
p <- c()
for(i in 1:ncol(cbn)){
  ps.subs <- subset_samples(ps.rarefied, body.site %in% cbn[,i])</pre>
 metadata_sub <- data.frame(sample_data(ps.subs))</pre>
 permanova_pairwise <- adonis2(phyloseq::distance(ps.subs, method = "bray") ~ body.site,</pre>
                                data = metadata_sub)
 p <- c(p, permanova_pairwise$`Pr(>F)`[1])
p.adj <- p.adjust(p, method = "BH")</pre>
p.table <- cbind.data.frame(t(cbn), p=p, p.adj=p.adj)</pre>
p.table
##
                               p p.adj
## 1
            gut left palm 0.001 0.0020
            gut right palm 0.003 0.0036
                    tongue 0.001 0.0020
            gut
## 4 left palm right palm 0.942 0.9420
## 5 left palm
                 tongue 0.001 0.0020
## 6 right palm
                    tongue 0.002 0.0030
```

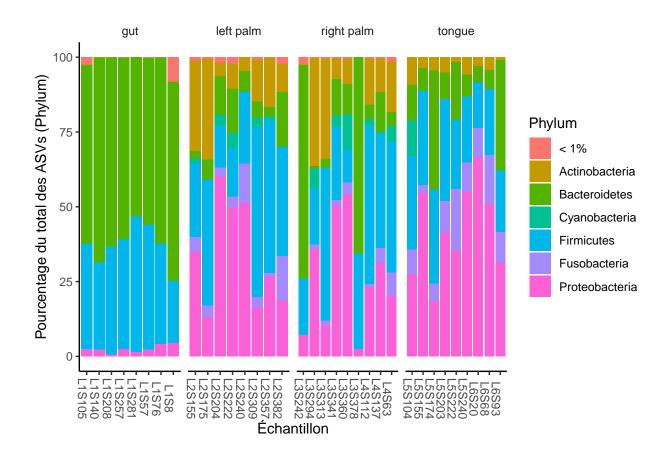
QUESTION 10 : Un test "adonis" est une analyse de variance utilisant des matrices de distance. Il teste une différence significative dans les positions des clusters parmi les sites corporels. Les clusters des sites corporels sont-ils significativement différents les uns des autres ? Comment le savez-vous ?

Diagramme en barres de l'abondance : Voici des exemples utilisant une table non raréfiée pour visualiser toutes les étiquettes détectées.

QUESTION 11 : Dans le test PERMANOVA par paires, nous cherchons à voir quelles paires de sites corporels ont des communautés microbiennes significativement différentes. En regardant la colonne de la valeur p ajustée (p.adj), quelles communautés microbiomes de sites corporels sont significativement différentes les unes des autres ?

Abondances relatives des Phyla

```
# Normaliser le jeu de données en transformant les abondances des ASV en abondances relatives
ps.rel = transform sample counts(ANT3814 ps, function(x) x/sum(x)*100)
# Regrouper les ASV au niveau du phylum
glom <- tax_glom(ps.rel, taxrank = 'Phylum', NArm = FALSE)</pre>
ps.melt <- psmelt(glom)</pre>
ps.melt <- psmelt(glom)</pre>
# changer en caractère pour un niveau ajusté facile
ps.melt$Phylum <- as.character(ps.melt$Phylum)</pre>
ps.melt <- ps.melt %>%
  group_by(body.site, Phylum) %>%
 mutate(median=median(Abundance))
# sélectionner un groupe médian > 1
keep <- unique(ps.melt$Phylum[ps.melt$median > 1])
ps.melt$Phylum[!(ps.melt$Phylum %in% keep)] <- "< 1%"
# pour obtenir les mêmes liques ensemble
ps.melt_sum <- ps.melt %>%
  group_by(Sample,body.site,Phylum) %>%
  summarise(Abundance=sum(Abundance))
## 'summarise()' has grouped output by 'Sample', 'body.site'. You can override
## using the '.groups' argument.
ggplot(ps.melt_sum, aes(x = Sample, y = Abundance, fill = Phylum)) +
 geom_bar(stat = "identity", aes(fill=Phylum)) +
  labs(x="Échantillon", y="Pourcentage du total des ASVs (Phylum)") +
  facet wrap(~body.site, scales= "free x", nrow=1) +
 theme classic() +
  theme(strip.background = element_blank(),
       axis.text.x.bottom = element_text(angle = -90))
```



QUESTION 12 : Ici, nous pouvons voir l'abondance relative de chaque PHYLUM microbien. Chaque colonne est un échantillon différent, et l'abondance relative d'un phylum dans un échantillon est codée par couleur par la barre. En regardant les abondances des phyla, quel type d'échantillon est le plus différent ?

Abondances relatives des Genres

```
# Normaliser le jeu de données en transformant les abondances des ASV en abondances relatives
ps.rel = transform_sample_counts(ANT3814_ps, function(x) x/sum(x)*100)

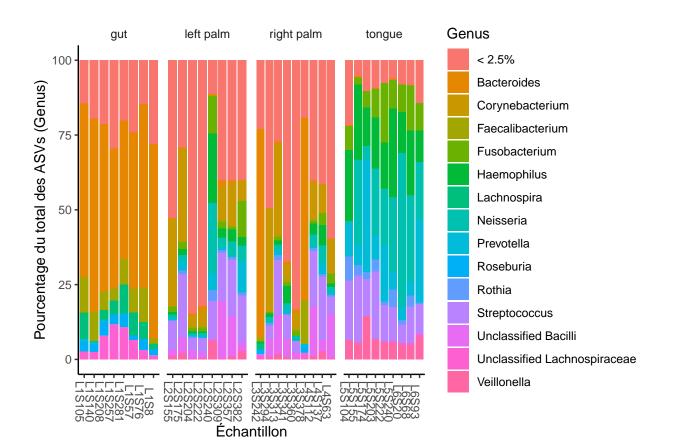
# Regrouper les ASV au niveau du genre
glom <- tax_glom(ps.rel, taxrank = 'Genus', NArm = FALSE)
ps.melt <- psmelt(glom)

# changer en caractère pour un niveau ajusté facile
ps.melt$Genus <- as.character(ps.melt$Genus)

ps.melt <- ps.melt %>%
    group_by(body.site, Genus) %>%
    mutate(median=median(Abundance))
```

```
# sélectionner un groupe médian > 2.5
keep <- unique(ps.melt$Genus[ps.melt$median > 2.5])
ps.melt$Genus[!(ps.melt$Genus %in% keep)] <- "< 2.5%"
# pour obtenir les mêmes lignes ensemble
ps.melt_sum <- ps.melt %>%
    group_by(Sample,body.site,Genus) %>%
    summarise(Abundance=sum(Abundance))
```

'summarise()' has grouped output by 'Sample', 'body.site'. You can override
using the '.groups' argument.



QUESTION 13 : Ici, nous pouvons voir l'abondance relative de chaque GENRE microbien. En comparaison avec ce que nous avons vu pour les phyla microbiens, comment la variation des communautés microbiennes des sites corporels diffère-t-elle au niveau des genres ? En général, quels sites corporels sont similaires et lesquels sont différents ?