# Ökosüsteemide toiminine

Siim-Kaarel Sepp

 $04\ 2025$ 

# 1 Ökosüsteemide toimimine ja kaitse (LTOM.01.006)

Sellelt lehelt leiate õppematerjalid toimumata jäänud loengute kohta.

Materjalid **PDF** formaadina

# 2 Koosluste ja ökosüsteemide struktuur

Ökoloogia üks põhiküsimusi on mõista, mis reeglite järgi komplekteeruvad või tekivad kooslused ja ökosüsteemid. **Kooslus** on kogum liikide populatsioone, kes ajas ja ruumis kooseksisteerivad ning üksteist mõjutavad, olles samal ajal mõjutatud ka keskkonnaparameetritest. Seega uurib koosluseökoloogia seda, kuidas need liikide kogumid looduses jaotuvad, mis neid ja nende koosseisu mõjutab (keskkond, omavahelised interaktsioonid).

Kooslusi võib defineerida erinevatel ruumi- ja organisatsioonilistel skaaladel, olenevalt uurimisküsimuse ulatusest. Näiteks võib kooslus olla parasvöötmeline niidukooslus, mille hulka kuulub liblikõieliste taimede ja nendega seotud mikroorganismide kooslus, mille hulka kuulub lämmastikku fikseerivate bakterite kooslus. Nende üksteise sees pesastunud (nested) tasemete uurimine võimaldab meil mõista ökoloogilisi protsesse erinevatel skaaladel.

#### 2.1 Koosluste koosseisu mõjutavad protsessid

Koosluse kooseisu kujundavad mitmed protsessid:

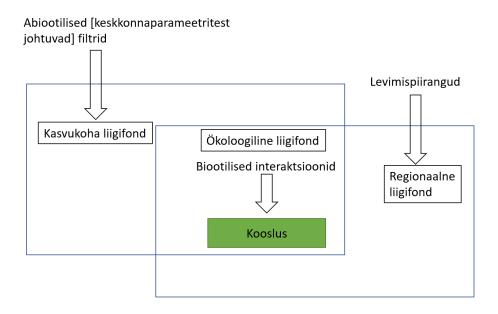


Figure 2.1: Koosluse kokkupanekut mõjutavad filtrid: levimis- ja keskkonnapiirangud ning biootilised interaktsioonid.

- 1. **Levimispiirangud**: Liigid ei pruugi kooslusest puududa mitte seetõttu, et tingimused ei ole sobivad, vaid kuna nad ei ole kooslusesse jõudnud.
- 2. **Abioitilised filtrid**: Keskkonnaparameetrid (nt mullatüüp, niiskus, valgusrežiim) piiravad liikide hulka, kes antud kasvukohas füsioloogilises mõttes hakkama saavad (fundamentaalne nišš).
- 3. **Biootilised interaktsioonid**: Konkurents, mutualism, röövlus piiravad (või soodustavad!) keskkonnaparameetritega sobivate liikide koosluses püsimist.
- 4. + Liigiteke ja väljasuremine: Mõjutavad regionaalse liigifondi kujunemist evolutsioonilises ajaskaalas. Selleks, et liik saaks kuskil liigifondis olla, peab ta põhimõtteliselt olemas olema.

Need ökoloogilised ja evolutsioonilised protsessid tingivad mustreid (liigirikkuse gradiendid, suktsessioon, liigirikkuse-produktiivsuse korrelatsioon jne).

Koosluse koosseise võib kirjeldada ja võrrelda erineva detailsusastmega:

- Liigirikkus
- Liikide suhteliste ohtruste jaotus
- Mitmekesisus
- Liikide vaheldumine
- Liikide suhteliste ohtruste vaheldumine

#### 3.1 Liigirikkus, mitmekesisus

Liigirikkus (S) on kõige lihtsamini mõistetav koosluse kirjeldamise parameeter - koosluses esinevate liikide arv. Aga eks tal ole ka puudujääke, kas või liigi defineerimine - mis on liik? Samuti ei kirjelda liigirikkus kuidagimoodi seda, kuidas isendite arvukus koosluses jaotunud on.

Mitmekesisuse mõõdikud arvestavad lisaks liikide arvule ka liikide (suhtelisi) ohtrusi ja mõnel juhul ka liikide tunnuseid või fülogeneetilisi suhteid (funktsionaalne või fülogeneetiline mitmekesisus). Mitmekesisuse indeksid võimaldavad lisaks liikide arvule hinnata, kui ühtlaselt on eri liikide isendid koosluses jaotunud.

Kõige tavalisemad mitmekesisuse mõõdikud on



Figure 3.1: Liigirikkus (S) ei arvesta koosluse liikide ohtrussuhteid. Nii vasakulolev kahe liigiga (must ja valge) kooslus kui paremal olev kooslus on sama liigirikkusega, aga funktsionaalselt ilmselt küllaltki erinevad.

• Shannoni indeks (H'; Shannon index, Shannon's diversity index, Shannon-Wiener index) - on tundlik nii liigirikkuse kui liikide ohtruse ühtluse suhtes.

Formaalselt väljendab **Shannoni indeks** määramatust juhuslikult valitud isendi liigilise kuuluvuse ennustamisel ja on defineeritud sedasi:

$$H' = -\sum_{i=1}^S p_i \ln(p_i)$$

Kus:

- H' on Shannoni indeks,
- **S** on liigirikkus,
- $-\mathbf{p_i}$  on liigi **i** suhteline ohtrus koosluses,
- **ln** on naturaallogaritm.
- Gini-Simpsoni indeks (1 ; Gini-Simpson index) annab suurema kaalu tavalisematele liikidele ning peegeldab eelkõige dominantsete liikide ohtrust.

Formaalselt väljendab **Gini-Simpsoni indeks** tõenäosust, et kaks juhuslikult kooslusest valitud isendit on eri liigist ja on defineeritud sedasi:

$$1 - \lambda = 1 - \sum_{i=1}^{S} p_i^2$$

Kus:

- -1 on Gini-Simpsoni indeks),
- S on liigirikkus,
- $\mathbf{p_i}$  on liigi  $\mathbf{i}$  suhteline ohtrus koosluses.

NB! Simpsoni indeks (; D, Simpson index) kirjeldab dominantsi, mitte mitmekesisust! See tähendab, Simpsoni indeks kirjeldab tõenäosust, et kaks juhuslikult valitud isendit on samast liigist, ehk kui Simpsoni indeks läheneb 1, on koosluses üks dominantne liik ja mida madalam on Simpsoni indeks, seda ühtlasem on koosluse liigiline koosseis.

Pange alati tähele, mida te arvutate!

Olgu siinkohal öeldud, et tegelikult ei kirjelda ei Shannoni indeks ega Gini-Simpsoni indeks tõelist mitmekesisust: vabatahtlikku lisalugemist mitmekesisusest - lugeda mõistlikkuse piirini.

#### 3.2 Koosluse kirjeldamise täielikkus

Praktilises mõttes on liigirikkuse (ja sellest johtuvalt tegelikult ka mitmekesisuse) kirjeldamise puudujäägiks ka proovivõtu täielikkus (sampling completeness). Tavaliselt loendatakse ökoloogiliste uurimistööde käigus aja ja raha piiratuse tõttu liike teatud kindla pingutusega (olgu see pingutus kas taimede loendamiseks kulunud aeg, DNA sekveneerimissügavus ehk ühest proovist järjestatud DNA-lõikude arv, filtrist läbi lastud jõevee maht vms). Olenevalt liikide ühtlusest võime teatud ühtlase proovivõtupingutuse tulemusena saada ühest punktist parema kirjelduse kui teisest.

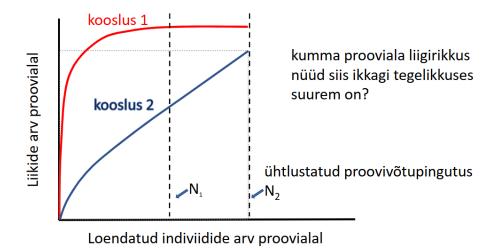
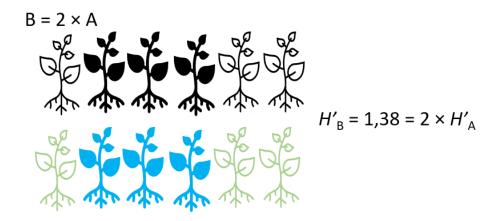


Figure 3.2: Kui proovivõtupingutuse N1 puhul jääb mulje, et kooslus 1 on kaks korda liigirikkam kui kooslus 2, siis proovivõtupingutuse N2 korral on liigirikkused küllalt sarnased. Kui liigirikkuseloendatud indiviidide korrelatsioonikõverat mõtteliselt mööda x-telge edasi joonistada, võiks ennustada hoopis kolmandat olukorda

#### 3.3 Mõõdikute intuitiivsus

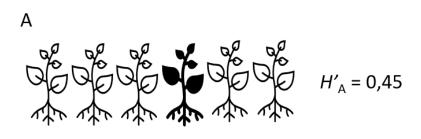
Shannoni ja Gini-Simpsoni (ja paljude teiste) indeksitega on veel üks iseloomulik häda. Oletagem, et (Shannoni näitel) meil on kahe võrdse ohtrusega liigiga kooslus A ning meil on kooslusest A kaks korda mitmekesisem kooslus B, mis on tekitatud sedamoodi, et, "korrutada" kooslus A kahega. Seega on meil kooslus A kahe võrdse ohtrusega liigiga ning kooslus B nelja võrdse ohtrusega liigiga. Kui arvutada mõlema koosluse kohta Shannoni indeks H', ilmneb, et  $H_B' = 2H_A'$ .

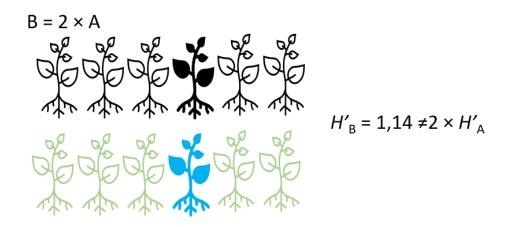




Kõik väga ilus.

Kui aga ohtrused pole võrdsed





ilmneb, et  $H'_B \neq 2H'_A$ .

Miks see meid huvitab? Sest et kui kaks korda mitmekesisem kooslus (koosluses B oli mõlemal juhul kaks korda rohkem samade ohtrussuhetega liike kui koosluses A) ei ole alati kaks korda suurema mitmekesisuse indeksiga, siis me ei saa erineva liigirikkusega koosluseid lineaarsel skaalal võrrelda!

Kui võtta arvesse ka eelpool mainitud tõsiasja, et meile tuttavad mitmekesisuse mõõdikud ei kirjelda (vähemalt intuitiivselt) tõelist mitmekesisust,

tuleb appi võtta transformatsioon ja ekstrapolatsioon.

#### 3.4 Hilli arvud

Hilli arvud (<sup>q</sup>D;Hill numbers, effective number of species) on mitmekesisusemõõdikute perekond, mille abil on võimalik mitmekesisust väljendada intuitiivselt (ja matemaatiliselt korrektsemalt - nad on additiivsed(?) (doubling property) ehk algset kooslust kahekordistades on ka indeksi väärtus kaks korda suurem). Hilli arvude omapäraks on parameeter q, mis väljendab dominantsetele liikidele antavat kaalu mitmekesisuse arvutamisel.

$${}^{q}D = \left(\sum_{i=1}^{S} p_{i}^{q}\right)^{\frac{1}{1-q}}, \quad q \ge 0, \ q \ne 1$$

Kus:

- <sup>q</sup>**D** on Hilli arv järku q (Hill number of order q),
- S on liigirikkus,
- p<sub>i</sub> on liigi i suhteline ohtrus koosluses,
- q on Hilli arvu järk (order q)

Kui  $q \to 1$ , siis:

$$^1D = \exp\left(-\sum_{i=1}^S p_i \ln p_i\right)$$

Hilli arv kirjeldab, mitu võrdse ohtrusega liiki peaks koosluses olema selleks, et liikide keskmine suhteline ohtrus võrduks kirjeldatavas koosluses

mõõdetuga. Ehk teisisõnu, **Hilli arv näitab, mitu võrdse ohtrusega** liiki annaks sama mitmekesisuse väärtuse.

#### Juhtumisi:

- kui q = 0, siis  ${}^{0}D = S$ , ehk liigirikkus S,
- kui  $q \to 1$ , siis  $^1D = \exp\left(-\sum_{i=1}^S p_i \ln p_i\right) = \exp(H')$ , ehk **Shannoni eksponent \exp(\mathbf{H'})** (Exponent of Shannon),
- kui q=2, siis  $^2D=rac{1}{\sum_{i=1}^S p_i^2}=rac{1}{\lambda},$  ehk **Simpsoni pöördindeks 1/** (Inverse Simpson).

Mida kõrgem on parameeter q, seda vähem tundlik on indeks haruldastele liikidele!

#### Hilli arvud:

- koondavad levinud mitmekesisuse mõõdikud ühte süsteemi
- on intuitiivselt tõlgendatavad
- on võrreldavad erinevatel skaaladel
- on paindlikud parameetrit q võib vastavalt küsimusele muuta

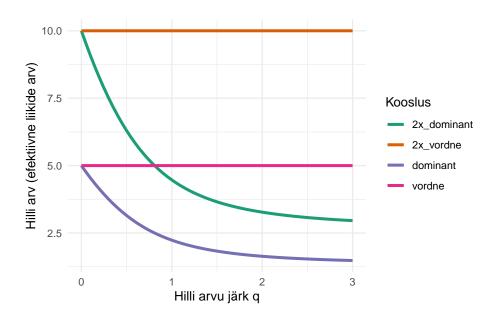
#### 3.4.1 Proovime järele

Arvutame nelja erineva koosluse Hilli arvud $0 \dots 3$ 

suppressWarnings(suppressPackageStartupMessages(library(tidyverse)))

```
# Funktsioon Hilli arvu arvutamiseks
f_hill_number <- function(p, # p on liikide suhteliste ohtruste vektor,</pre>
                         q) { # q on Hilli arvu järk
  if (q == 1) { # erijuht kui q -> 1
    return(exp(-sum(p * log(p)))) # arvutame Shannoni eksponendi
  } else {
    return((sum(p^q))^(1 / (1 - q))) # arvutame Hilli arvu standardvalemiga
  }
}
# Funktsioon koosluse põhjal erinevate Hilli arvude arvutamiseks
f_hill_df <- function(from = 0, # q parameetri vahemiku algus
                       to = 3, # g parameetri vahemiku lõpp
                       by = 0.05, # mis sammuga me q väärtuste jada loome
                       a) { # liikide ohtruste vektor
  qs <- seq(from, to, by) # loome q väärtuste jada
  p <- a / sum(a) # liikide ohtrused suhtelisteks ohtrusteks
  t_df <- tibble(
    q = qs,
    D_q = map_dbl(qs, ~ f_hill_number(p, .x))
  return(t_df)
# Arvutame Hilli arvud nelja erineva viie liigiga koosluse kohta
hill_df_1 \leftarrow f_hill_df(a = c(10, 10, 10, 10, 10)) # võrdsed ohtrused
hill_df_2 \leftarrow f_hill_df(a = c(10, 10, 10, 10, 10,
                              10, 10, 10, 10, 10)) # võrdsed ohtrused, 2x rohkem liike
hill_df_3 \leftarrow f_hill_df(a = c(40, 5, 5, 1, 1)) # selgelt domineeriv liik
```

```
hill_df_4 \leftarrow f_hill_df(a = c(40, 5, 5, 1, 1,
                              40, 5, 5, 1, 1)) # 2 selgelt domineerivat lii
# Paneme tabelid kokku:
hill_df <- bind_rows(
 hill_df_1,
 hill_df_2,
 hill_df_3,
 hill_df_4,
  .id = "kooslus"
) %>%
  mutate(kooslus = recode(kooslus,
                          "1" = "vordne",
                           "2" = "2x_vordne",
                           "3" = "dominant",
                           "4" = "2x_dominant"))
# Joonistame
ggplot(hill_df, aes(x = q, y = D_q, colour = kooslus)) +
  geom_line(linewidth = 1.2) +
  labs(
    x = "Hilli arvu järk q",
    y = "Hilli arv (efektiivne liikide arv)",
    colour = "Kooslus"
  ) +
  theme_minimal() +
  scale_colour_brewer(palette = "Dark2")
```



Olenemata Hilli arvu järgust  ${\bf q},$ on "kahekordistatud" koosluse puhul sama järku Hilli arv $2{\bf x}$ suurem.

# 3.4.2 Kuidas käituvad Shannoni indeks ja Gini-Simpsoni indeks võrreldes Hilli arvudega

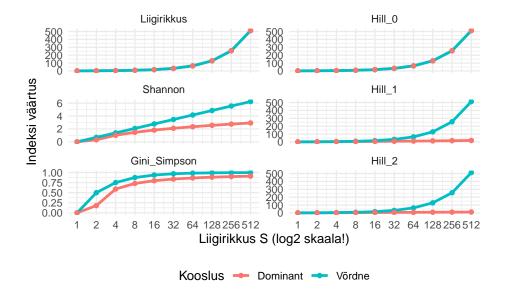
```
# Erinevad liigirikkused
S_values <- c(1, 2^(1:9))

# Funktsioon mitmekesisuse indeksite arvutamiseks
f_div <- function(S) {

# Võrdsed ohtrused
p_equal <- rep(1 / S, S)</pre>
```

```
# Dominante 70%, teised võrdselt jaotunud
if (S == 1) {
  p_dom <- 1
} else {
 p_{dom} \leftarrow c(rep(0.9 / log(S, base = 2), log(S, base = 2)), rep(0.1 / (S))
t_tib <- tibble(S = numeric(),</pre>
                 Kooslus = character(),
                 Liigirikkus = numeric(),
                 Hill_0 = numeric(),
                 Shannon = double(),
                 Hill_1 = double(),
                 Gini_Simpson = double(),
                 Hill_2 = double())
for (type in c("Võrdne", "Dominant")) {
  p <- if (type == "Vordne") p_equal else p_dom</pre>
  H \leftarrow -sum(p * log(p)) # Shannon
  D1 \leftarrow exp(H)
                           # Hill järk 1
  GiniSimpson \leftarrow 1 - sum(p^2) \# Gini-Simpson
  D2 <- 1 / sum(p<sup>2</sup>)
                        # Hill järk 2
  t_tib <- bind_rows(t_tib,</pre>
                       tibble(
    S = S,
    Kooslus = type,
    Liigirikkus = S,
    Hill_0 = S,
    Shannon = H,
    Hill_1 = D1,
```

```
Gini_Simpson = GiniSimpson,
      Hill_2 = D2
    ))
  return(t_tib)
}
# Rakendame funktsiooni kõigi liigirikkuste peal
div_df <- bind_rows(lapply(S_values, function(S) {</pre>
  f_div(S)
}))
# Mudime joonise tegemise jaoks
div_long <- pivot_longer(div_df, cols = c(Liigirikkus, Hill_0, Shannon, Hill_1, Gini_Simp</pre>
                         names_to = "Index", values_to = "Value") %>%
  mutate(Index = factor(Index, levels = c("Liigirikkus", "Hill_0", "Shannon", "Hill_1", "
# Joonistame
ggplot(div_long, aes(x = S, y = Value, colour = Kooslus)) +
  geom_line(linewidth = 1.1) +
  geom_point() +
  facet_wrap(~ Index, scales = "free_y", ncol = 2) +
  scale_x_continuous(trans = "log2", breaks = S_values) + # X-telg log2 skaalas
    x = "Liigirikkus S (log2 skaala!)",
    y = "Indeksi väärtus"
  theme_minimal() +
  theme(legend.position = "bottom")
```



Hilli arvud kasvavad nii võrdsete ohtrustega koosluse puhul kui dominantliikidega koosluse puhul proportsionaalselt liigirikkusega - kui kooslust "korrutada" kahega, siis on ka Hilli arv 2x suurem. Shannon ja Gini-Simpson seda omadust ei ilmuta.

Pange tähele, et dominantse liigiga koosluste Hilli arvud kasvavad väga vähe (sest et efektiivselt on liike vähe!)

#### 3.4.3 Hilli arvude ekstrapoleerimine

Hilli arvude matemaatilisest stabiilsusest tulenevalt on neil veel üks imeline omadus. Neid on võimalik teatavaid jaotusi kasutades **ekstrapoleerida**.

Võttes arvesse koosluses olevaid *singleton*'e ja *doubleton*'e ehk siis liike, keda on koosluses kas üks või kaks, on võimalik ennustada (teatavates

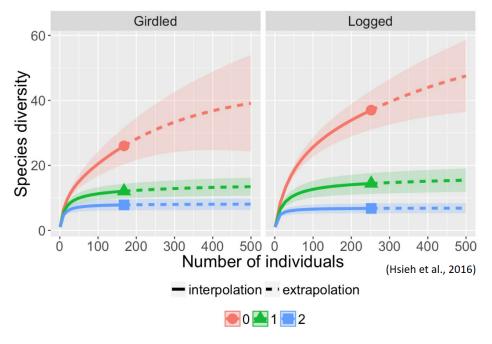


Figure 3.3: Hilli arve kasutades on võimalik matemaatiliselt ennustada, mis oleks mitmekesisus "täieliku" proovivõtupingutuse puhul - ehk siis kui me koosluse kõik liigid üles leiaksime

usaldusintervallides), kui mitu liiki koosluses tõenäoliselt tegelikult on, st proovida eemaldada proovivõtu ebatäielikkusest tekkinud müra.

#### 3.5 Ühtlus

Ühtlus (evenness) kirjeldab seda, kui ühtlaselt on liigid (biomassid, isendid, DNA-järjestused) koosuses jaotunud. Teisisõnu võimaldab ühtlus kui ühikuta parameeter võrrelda omavahel erineva liigirikkusega koosluste struktuuri.

Ühtluse mõõdikuid on mitmeid erinevaid, ühe näiteks saab ühtlust tuletada Hilli arvudest

$$E = \frac{{}^{q}D}{{}^{q-1}D}$$

Meenutage, kuidas käituvad erinevat järku Hilli arvud võrdsete ohtrustega koosluse puhul ja ebavõrdsete ohtrustega koosluste puhul. Mis puhul on Hilli arvu järkude kaudu tuletatav ühtlus suurim, mis puhul väikseim? Mis piirides E varieerub?

### 4 Ordinatsioon

Looduslikud kooslused on komplekssed ja mitmemõõtmelised (S-mõõtmelised; S - liigirikkus) üksused, iseäranis liigirikkad kooslused. Mitmemõõtmeliste nähtuste kirjeldamiseks ja võrdlemiseks tuleb abiks võtta ordinatsioon ja multivariaatanalüüs.

Ordinatsioonimeetodid aitavad mitmemõõtmelist ruumi "tasandada", üritades leida väike arv telgi (vektoreid), mis korreleeruksid võimalikult hästi võimalikult paljude mitmemõõtmelise ruumi telgede variatsiooniga.

Kellel vaja kasutada, siis väga kena alguse erinevate meetoditega tutvumiseks saab **siit**.

# 5 Koosluste energeetiline struktuur

Kooslus saab olla struktureeritud ka energiavoogude mõistes. Primaarprodutsendid assimileerivad päikeseenergia abil süsiniku, mille energia kulgeb herbivooride kaudu näiteks kiskjateni ja lagundajateni.

Elusorganismid moodustavad **biomassi**, mida mõõdetakse kas energia, kuivmassi või süsinikuhulgana pindalaühiku kohta. Enamiku sellest biomassist moodustavad maismaal taimed ja veeökosüsteemides enamasti vetikad, kuna nemad tegelevad primaarproduktsiooniga.

- Koosluse/ökosüsteemi **kogu primaarproduktsioon** (*GPP*; gross primary production)- toodetud biomassi hulk pindalaühiku kohta ajaühikus (nt  $kg \times ha^{-1} \times aasta^{-1}$ )
- Netoprimaarproduktsioon (NPP; net primary production) kogu primaarproduktsioon miinus autotroofne (taimede/sinivetikate/.. poolt toime pandav) respiratsioon (ehk elutegevuseks kulunud energia)
- **Sekundaarproduktsioon** (*secondary production*) heterotroofse biomassi kasv pindalaühiku kohta ajaühikus
- Ökosüsteemi **netoproduktsioon** (NEP; net ecosystem production) kogu primaarproduktsioon miinus kogu respiratsioon

Need energiavood liiguvad ökosüsteemis troofiliste tasemete kaudu. Mida suurem on primaarproduktsioon, seda suurem on sekundaarproduktsioon, üldreeglina on iga järgmise troofilise taseme produktsioon  $\frac{1}{10}$  eelmisest tasemest.

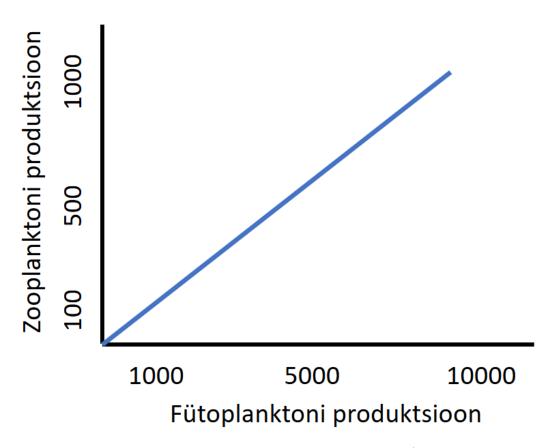


Figure 5.1: Reeglina on iga troofilise taseme produktsioon 1/10 eelmise taseme produktsioonist

#### 5.1 Troofiline püramiid

1:10 reeglit järgides peaks seega koosluse energeetiline struktuur välja nägema selline:

"The weight of all predators must always be much lower than that of all food animals, and the total weight of the latter much lower than the plant production"

Lindeman 1942

Siiski leidub ka erandeid.

#### 5.1.1 Tagurpidine troofiline püramiid

Extreme Inverted Trophic Pyramid of Reef Sharks Supported by Spawning Groupers

Mourier, Johann et al.

Current Biology, Volume 26, Issue 15, 2011 - 2016

Koralliökosüsteemis on haide biomass tavaolukorras sama suur kui saakloomade oma. Samuti on kehasuuruse ja biomassi suhe positiivne, mis viitaks justkui tagurpidisele troofilisele püramiidile. 1/10 reeglit järgides peaks ju suuremate (mereökosüsteemis eelduslikult kõrgemal troofilisel tasemel olevate) elukate biomass olema väiksem! Kuidas see energia ei kao?

Energia kaob muidugi, kuid haid söövad kord aastas kudemiseks kohale rännanud kalasid. Saagi biomass selleks perioodiks mitmekordistub ja toimub **eksogeenne** energia sissevool süsteemi.

 $\frac{1}{10}$  reeglist hälbimise võimalikke põhjuseid:

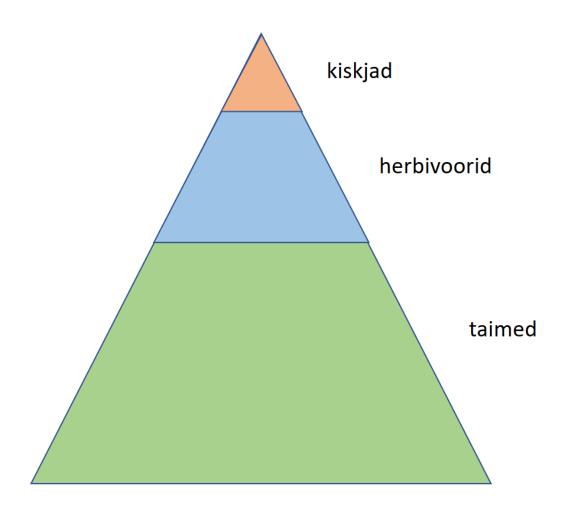


Figure 5.2: Ideaalne troofiline püramiid

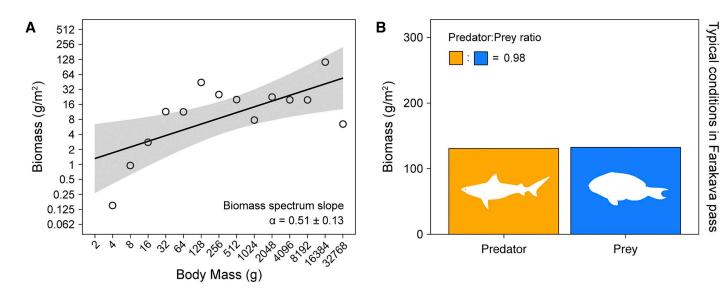


Figure 5.3: Haide biomass koralliökosüsteemis on sama suur kui saakloomade oma.

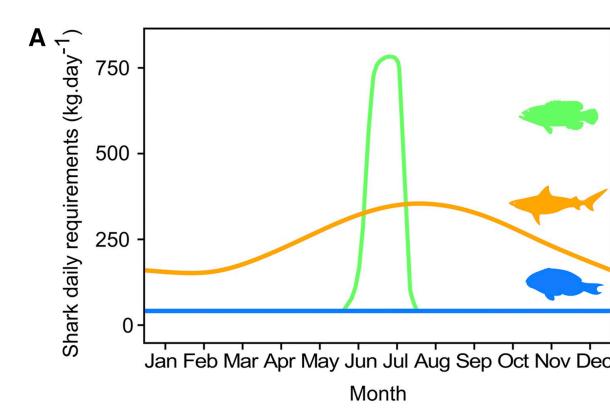


Figure 5.4: Haide toiduvajadus (oranž joon) varieerub aasta jooksul, kuid on kohaliku saakloomakoosluse populatsiooni produktsioonist (sinine joon) madalam. Juunis ja juulis rändavad piirkonda aga kudema tulnud kalad, kelle biomass (roheline) joon ületab kõvasti haide toiduvajadust.

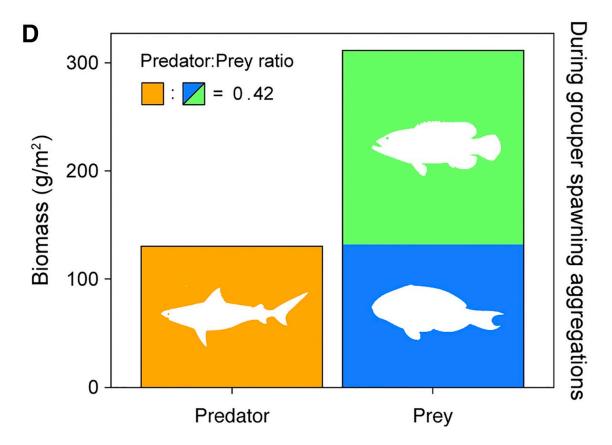


Figure 5.5: Kudema tulnud kalad (rohelised) vähendavad kiskjasaaklooma suhet rohkem kui poole võrra, lähenedes normaalsele toidupüramiidile.

#### 5~Koosluste~energeetiline~struktuur

- parem energia ülekandeefektiivsus näiteks parema söödavuse või efektiivsema jahipidamise kaudu
- kiire tarbitava troofilise taseme uuenemiskiirus (turnover)
- mosaiikne kasvukoht soodustab erinevate ressursside kasutamistjagamist
- omnivooria kiskja saab herbivooride taseme osaliselt vahele jätta
- toiduahela produtsentide ja herbivooride "ajalooline kohalolek" näiteks surnud orgaanilise ainena
- kõrgema troofilise taseme organismide kehasuuruse tõus
- mingisugune alloktoonne [eksogeenne; mujalt pärinev] energi juurdevoog
- herbivooride kõrge mobiilsus liiguvad "kooslusest" välja toitu otsima