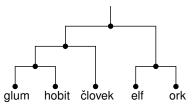
# Fylogenetické stromy

Jana Černíková

30.10.2025

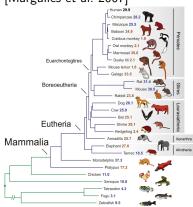
## Terminológia

- zakorenený strom, rooted tree
- nezakorenený strom, unrooted tree
- hrana, vetva, edge, branch
- vrchol, uzol, vertex, node
- list, leaf, leaf node, tip, terminal node
- vnútorný vrchol, internal node, branch point
- koreň, root
- podstrom, subtree, clade



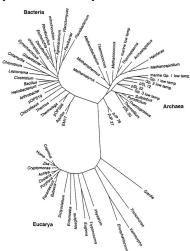
# Reálne ukážky stromov z článkov (zakorenený/nezakorenený)

[Margulies et al. 2007]



zakorenený pomocou vonkajšej skupiny (outgroup)

[Pace et al 1997]

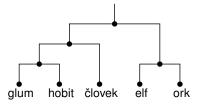


#### Zopár faktov o stromoch

Majme zakorenený strom s n listami, v ktorom má každý vnútorný vrchol 2 deti. Takýto strom vždy má n-1 vnútorných vrcholov a 2n-2 vetiev (prečo?)

#### Zopár faktov o stromoch

- Majme zakorenený strom s n listami, v ktorom má každý vnútorný vrchol 2 deti. Takýto strom vždy má n-1 vnútorných vrcholov a 2n-2 vetiev (prečo?)
- Majme nezakorenený strom s n listami, v ktorom má každý vnútorný vrchol 3 susedov. Takýto strom vždy má n − 2 vnútorných vrcholov a 2n − 3 vetiev.
- Koľkými spôsobmi môžeme zakoreniť nezakorenený strom s n listami?



- Náhodne vyberieme niektoré stĺpce zarovnania, zostrojíme strom.
- Celé to opakujeme veľa krát.
- Značíme si, koľkokrát sa ktorá hrana opakuje v stromoch (v nezakorenenom strome je hrana rozdelenie listov na dve skupiny).

- Náhodne vyberieme niektoré stĺpce zarovnania, zostrojíme strom.
- Celé to opakujeme veľa krát.
- Značíme si, koľkokrát sa ktorá hrana opakuje v stromoch (v nezakorenenom strome je hrana rozdelenie listov na dve skupiny).
- hrana v tomto prípade zodpovedá rozdeleniu vrcholov na 2 skupiny

- Máme frekvenciu každej hrany (koľko krát sme ju videli v našich stromoch)
- Zostavíme strom z celých dát a pozrieme sa ako často sa ktorá jeho hrana vyskytovala.
- Môžeme zostaviť aj strom z často sa vyskytujúcich hrán.

- Máme frekvenciu každej hrany (koľko krát sme ju videli v našich stromoch)
- Zostavíme strom z celých dát a pozrieme sa ako často sa ktorá jeho hrana vyskytovala.
- Môžeme zostaviť aj strom z často sa vyskytujúcich hrán.
- Bootstrap hodnoty sú odhadom spoľahlivosti, hlavne ak máme celkovo málo dát (krátke zarovnanie).
- Ak však dáta nezodpovedajú vybranej metóde/modelu, tak aj pre zlý strom môžeme dostať vysoký bootstrap.

Robili sme 100× bootstrap, dostali sme tieto výsledky:

- Doplňte bootstrap hodnoty hranám výsledného stromu (iii).
- Ktoré ďalšie vetvy majú podporu aspoň 20%?
- Aký strom by sme dostali, ak by sme chceli nechať iba vetvy s podporou aspoň 80%?

# Opakovanie pravdepodobnostných modelov

Keď počítame pravdepodobnosť, rozmýšľame o *myšlienkovom experimente*,

v ktorom hádžeme kockou, ťaháme gulôčky z vreca a pod.

- Dôležité je vždy si poriadne uvedomiť, ako tento experiment prebieha.
- Experimenty nastavujeme tak, aby odzrkadľovali nejaké aspekty reality, napr. skutočných DNA sekvencií, ich evolúcie a pod.
- Pravdepodobnosti, ktoré spočítame v idealizovanom svete nám možno niečo povedia o reálnom svete.
- ► Slávny citát štatistika Georga Boxa: All models are wrong, but some are useful.

#### Aké sme doteraz videli modely

- Skórovacie matice: porovnávame model náhodných sekvencií a model náhodných zarovnaní.
- E-value v BLASTe: náhodne vygenerujeme databázu a dotaz (query), koľko bude v priemere medzi nimi lokálnych zarovnaní so skóre aspoň S?
- Hľadanie génov: model generujúci sekvenciu+anotáciu naraz (parametre nastavené na známych génoch).
  Pre danú sekvenciu, ktorá anotácia je najpravdepodobnejšia?
- Evolúcia, Jukes-Cantorov model: model generujúci stĺpec zarovnania. Neznáme parametre: strom, dĺžky hrán. Pre danú sadu stĺpcov zarovnania, ktoré parametre povedú k najväčšej pravdepodobnosti? max<sub>param</sub> Pr(data|param)

#### Evolúcia, Jukes-Cantorov model

Model generujúci stĺpec zarovnania.

Neznáme parametre: strom, dĺžky hrán.

Pre danú sadu stĺpcov zarovnania, ktoré parametre povedú k najväčšej pravdepodobnosti?  $\max_{param} \Pr(data|param)$ 

Pravdepodobnosť zmeny/nezmeny na hrane dĺžky t:

$$Pr(A|A, t) = \frac{1+3e^{-\frac{4}{3}t}}{4},$$
  
 $P(C|A, t) = \frac{1-e^{-\frac{4}{3}t}}{4}$ 

- Ak poznáme ancestrálne sekvencie, vieme spočítať pravdepodobnosť dát.
- Ancestrálne sekvencie sú náhodné premenné, ktoré nás nezaujímajú: marginalizujeme ich (uvažujeme všetky ich možné hodnoty).

# Zložitejšie evolučné modely

- ► Jukes-Cantorov model uvažuje len dĺžku hrany udanú ako priemerný počet substitúcií (vrátane tých, ktoré nevidíme)
- Jukes-Cantor predpokladá, že každá mutácia je rovnako pravdepodobná

# Zložitejšie evolučné modely

- ► Jukes-Cantorov model uvažuje len dĺžku hrany udanú ako priemerný počet substitúcií (vrátane tých, ktoré nevidíme)
- Jukes-Cantor predpokladá, že každá mutácia je rovnako pravdepodobná

- Nie všetky substitúcie sa dejú rovnako často: tranzície (pyrimidín - pyrimidín, purín - purín) sú pravdepodobnejšie ako tranzverzie (purín - pyrimidín, pyrimidín - purín)
- Nie všetky nukleotidy sa v danom genóme vyskytujú rovnako často

# Od Jukes-Cantorovho modelu ku všeobecnejším modelom mutácií

- Všeobecnenší model: zavedieme μ<sub>xv</sub> rýchlosť substitúcie z bázy x na bázu y
- Matica rýchlostí (substitution rate matrix)

$$\begin{pmatrix} -\mu_A & \mu_{AC} & \mu_{AG} & \mu_{AT} \\ \mu_{CA} & -\mu_C & \mu_{CG} & \mu_{CT} \\ \mu_{GA} & \mu_{GC} & -\mu_G & \mu_{GT} \\ \mu_{TA} & \mu_{TC} & \mu_{TG} & -\mu_{T} \end{pmatrix}$$

Pre daný čas t, môžeme vypočítať pravdepodobnosť každej substitúcie z bázy x na bázu y (transition probabilities): Pr(y = C | x = A, t)

## Znižovanie počtu parametrov

- ▶ rozlišujeme *tranzície*  $C \Leftrightarrow T, A \Leftrightarrow G$  a *transverzie*  $\{C, T\} \Leftrightarrow \{A, G\}$
- $ightharpoonup \alpha$  rýchlosť transverzií
- π<sub>Y</sub> frekvencia bázy Y v ekvilibriu

$$\mu_{XY} = \left\{ \begin{array}{ll} \alpha \pi_Y & \text{ak } X \Leftrightarrow Y \text{ je tranzícia} \\ \beta \pi_Y & \text{ak } X \Leftrightarrow Y \text{ je transverzia} \end{array} \right.$$

$$\begin{pmatrix} -\mu_{A} & \mu_{AC} & \mu_{AG} & \mu_{AT} \\ \mu_{CA} & -\mu_{C} & \mu_{CG} & \mu_{CT} \\ \mu_{GA} & \mu_{GC} & -\mu_{G} & \mu_{GT} \\ \mu_{TA} & \mu_{TC} & \mu_{TG} & -\mu_{T} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -\mu_{A} & \beta\pi_{C} & \alpha\pi_{G} & \beta\pi_{T} \\ \beta\pi_{A} & -\mu_{C} & \beta\pi_{G} & \alpha\pi_{T} \\ \alpha\pi_{A} & \beta\pi_{C} & -\mu_{G} & \beta\pi_{T} \\ \beta\pi_{A} & \alpha\pi_{C} & \beta\pi_{G} & -\mu_{T} \end{pmatrix}$$

 $-\mu_{X}=-($ súčet zvyšku riadku $)\Rightarrow$  aby súčet celého riadku bol 0

# Znižovanie počtu parametrov — HKY matica

Hasegawa, Kishino a Yano

$$\begin{pmatrix} -\mu_{A} & \mu_{AC} & \mu_{AG} & \mu_{AT} \\ \mu_{CA} & -\mu_{C} & \mu_{CG} & \mu_{CT} \\ \mu_{GA} & \mu_{GC} & -\mu_{G} & \mu_{GT} \\ \mu_{TA} & \mu_{TC} & \mu_{TG} & -\mu_{T} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -\mu_{A} & \pi_{C} & \kappa \pi_{G} & \pi_{T} \\ \pi_{A} & -\mu_{C} & \pi_{G} & \kappa \pi_{T} \\ \kappa \pi_{A} & \pi_{C} & -\mu_{G} & \pi_{T} \\ \pi_{A} & \kappa \pi_{C} & \pi_{G} & -\mu_{T} \end{pmatrix}$$

$$\mu_{x,y} = \begin{cases} \kappa \pi_y & \text{ak } x \Leftrightarrow y \text{ je tranzícia} \\ \pi_y & \text{ak } x \Leftrightarrow y \text{ je transverzia} \end{cases}$$

- frekvencie  $\pi_A, \pi_C, \pi_G, \pi_T$  v *ekvilibriu*
- rozlišujeme *tranzície* a *transverzie* tranzície sú  $\kappa$  krát častejšie (typicky  $\kappa \approx 2$ )
  - $ho \kappa = \alpha/\beta$ : pomer rýchlostí ktorými sa dejú tranzície vs transverzie
- Máme iba štyri parametre:  $\pi_A, \pi_C, \pi_G, \kappa$  ( $\pi_T$  sa dopočíta do 1:  $\pi_A + \pi_C + \pi_G + \pi_T = 1$ )

