

EXTREM STAT

2. előadás (09.27.)

4-téma motivációja: itudunk-e extrapolálni olyan események valószínűsége, amelyek nem történtek még a tapasztalt alapján?

pl.: Hély bűntudat ≤ 100 év alatt?

• Mi lesz a leggyorsabb növekedés?

• mennyit bír a leggyorsabb növekedés? stb...

1-értékű valószínűségi modell

• Atrófia: a betegség kialakulása körül van a leggyorsabb és a legkésőbbi fejlődés μ -ra.

• random - model of spin glasses...

• Az anyagoknál valószínűségi következtetés: mi lesz az alapötlet?

Stokasztikus folyamatok

Y változót nézzük N -re: $\{y_1, \dots, y_N\}$

$$Z_N = \max \{y_1, \dots, y_N\}$$

Kérdés: Mi lesz Z_N eloszlása?

• $P(z)$ eloszlás megírni vagy $P_0(y)$ valószínűségi eloszlás, a valószínűségi eloszlás $P_0(y)$ valószínűségi eloszlás (Attól, hogy milyen jellegű a eloszlás)

• Ha $P_0(y)$ a végtelenig nagy N esetén $P(z)$ is tart a végtelenig. De akkor mit tudunk mondani? Egyrészt, hogy Z_N nagy valószínűséggel μ (vagyis, hogy $P(z)$ eloszlás megírni).

Látjuk: legyen, hogy ha y -k függetlenek, akkor $P(z)$ egyértelműen meghatározható, és akkor teljes $P_0(y)$ is meghatározható a $P(z)$ -re.

Becslések:

• Milyen valószínűségi eloszlás Z_N -re? TFH $P_0(y) = e^{-y}$

Z_N maximum, ha a $P_0(Z_N) \Delta$ valószínűségi eloszlás, vagyis, ha 1-re

konvergencia eléri: $P_0(Z_N) \Delta \cdot N \approx 1 \Rightarrow e^{-Z_N N} \approx 1 \Rightarrow Z_N \approx \ln N$

• Mi az eloszlás valószínűsége? Z_N -re δ -nyira a valószínűségi eloszlás e -es eloszlás.

$$P(Z + \delta) \Delta \cdot N \approx 1/e$$

Mit Laplace analitikusan?

Exponenciális eloszlás esetén: $P(y) = e^{-y}$

A kommutatív eloszlás:

1. kérdés: Tudunk-e szintet mondani $P_N(z_N)$ -ről?

2. kérdés: Van-e olyan $z_N = a_N x + b_N$ tranzformáció, amire $P_N(x_N)$ -ről tudhatunk valamit?

Próbáljuk lineáris, vagy $\bar{X}_N = 0$ legyen.

Ezzel megpróbáljuk a négyzetes eloszlás problémáját.

z_N eloszlásának kommutatív eloszlása:

$$M_N(z) = \int_{-\infty}^{\infty} P_N(z_N) dz = \left[\int_0^{\infty} P_0(y) dy \right]^N = (1 - e^{-z})^N$$

Így ha már utoljára, akkor próbáljuk meg a négyzetes eloszlás.

Tudjuk, hogy $\bar{Z}_N \rightarrow \ln N \Rightarrow$ legyen $x = z - \ln N$

$$M_N(x) = (1 - e^{-x - \ln N})^N = \left(1 - \frac{e^{-x}}{N}\right)^N = e^{-e^{-x}}$$

Ekkor $P(x) = e^{-x - e^{-x}}$

Fischer-Tippett-Gumbel-eloszlás

Általános alak: $P(x) = \frac{1}{b} e^{-\frac{x-a}{b} - e^{-\frac{x-a}{b}}}$

a: hely paraméter

b: skála paraméter

Kérdés, hogy vajon mivel kell utoljára \bar{Z}_N -t, hogy $\bar{X}_N = 0$ legyen?

$$M_N(z) = (1 - e^{-z})^N \Rightarrow \bar{Z}_N = \int_0^{\infty} z \frac{dM_N}{dz} dz = N \int_0^{\infty} z e^{-z} \frac{(1 - e^{-z})^N}{1 - e^{-z}} dz = \int_0^{\infty} z e^{-z} (1 - e^{-z})^N dz =$$

$$= N \int_{-\ln N}^{\infty} (x + \ln N) \frac{e^{-x}}{N} \frac{(1 - \frac{e^{-x}}{N})^N}{1 - \frac{e^{-x}}{N}} dx \rightarrow$$

$$\rightarrow \int_{-\ln N}^{\infty} (x + \ln N) e^{-x - e^{-x}} dx = \ln N + \int_0^{\infty} x e^{-x - e^{-x}} dx =$$

$$= \ln N + \gamma_E \leftarrow \text{Euler konstans} = 0,57\dots$$

Szárad \bar{Z}_N $\ln N$ -vel tart a ∞ -ba, de akkor, hogy $\bar{X}_N = 0$ legyen, most $\ln N$ -vel kell elválni.

Egyébként a normális eloszlás $\langle x^2 \rangle = \frac{\pi^2}{6} + \gamma_E^2$

Ergebnis, an FTG-durchmesser wählen hierer kommt dabei:

$$P_{\text{FTG}}(x) = \frac{\pi}{\sqrt{\epsilon}} \cdot e^{-\frac{\pi}{\sqrt{\epsilon}} \cdot x - \sigma \epsilon} = e^{-\frac{\pi}{\sqrt{\epsilon}} x - \sigma \epsilon}$$

← (bei Bedarf, dass man für σ nicht klappt)

Wegen der Unschärferelation von Heisenberg

$$P_0(y) = 2y e^{-y^2} \Rightarrow M_N(z) = \left[\int_0^{\infty} P_0(y) dy \right]^N = (1 - e^{-z^2})^N$$

$$z = \frac{x}{\sqrt{\epsilon n N}} + \sqrt{\epsilon n N} \quad , \quad x = \sqrt{\epsilon n N} \cdot z - \epsilon n N$$

$$N_N(x) = \left(1 - \frac{\exp\left(-x - \frac{x^2}{\epsilon n N}\right)}{N} \right)^N = e^{-e^{-x}}$$

⇒ Werten FTG-t (ausrechnen)

EXTREM STAT

2 előadás (K.O.H.)

Az extrém értékeknél való ismereteket $p_0(y)$ alapján determináljuk, de valójában a funkció α , ami igazán számít.

Módszer: $x \rightarrow \infty$ -re

• $p_0(y) \sim e^{-y^\alpha} \Rightarrow M_{PTG}(x) = e^{-e^{-x}}$

• $p_0(y) \sim y^{-\frac{1}{\alpha}-1} \Rightarrow M_{PTF}(x) = \begin{cases} e^{-x^{1/\alpha}} & x > 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$

• $p_0(y) \sim (y_0 - y)^{\frac{1}{\alpha}-1} \Rightarrow M_W(x) = \begin{cases} e^{-(-x)^{1/\alpha}} & x < 0 \\ -1 & x > 0 \end{cases}$

teszteljük a tételeit is:

FTF

$$p_0(y) = \frac{\alpha}{y^{\alpha+1}}$$

$$M_N(z) = \left[\int_0^z p_0(y) dy \right]^N = \left[\int_0^z \frac{\alpha}{y^{\alpha+1}} dy \right]^N = \left(1 - \frac{1}{z^\alpha} \right)^N =$$

$$= \left(1 - \frac{1}{N(N^{\frac{1}{\alpha}} z^\alpha)} \right)^N = \quad x := N^{\frac{1}{\alpha}} z$$

$$= \left(1 - \frac{1}{N x^\alpha} \right)^N = e^{-x^\alpha}$$

alternatíva alak: $p_{PTF}(x) = \alpha \left(\frac{x-a}{b} \right)^{\alpha-1} e^{-\left(\frac{x-a}{b} \right)^\alpha}$

$x \rightarrow \infty$ -re $p_{PTF}(x) \sim x^{-\alpha-1}$

Weibull

$$p_0(y) = \frac{\beta+1}{a^{\beta+1}} (a-y)^\beta$$

$z_{max} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} a$
 ↑
 érinti az eredményt az a. logarit

$p_0(\bar{z}_N) \cdot N \approx 1$ ahol $\Delta \approx a - \bar{z}_N$

$$\Rightarrow a - \bar{z}_N \approx N^{-\frac{1}{\beta+1}}$$

analitikusan: $M(z) = \left(\int_0^z p_0(y) dy \right)^N = \left(1 - \left(1 - \frac{z}{a} \right)^{\beta+1} \right)^N$

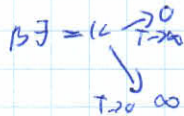
$$= \left(1 - \frac{(-x)^\beta}{N} \right)^N = e^{-(-x)^{\beta+1}}$$

$$x := \frac{z-a}{a} N^{\frac{1}{\beta+1}}$$

alternatíva $p_W(x) = \frac{\beta+1}{b} \left(\frac{a-x}{b} \right)^\beta e^{-\left(\frac{a-x}{b} \right)^{\beta+1}}$

Állékúms vizsgálój a renormálási csoport eszközzel.

Íny-modell: $H = - \sum_i J_{ij} S_i S_j$



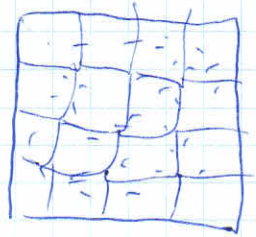
\Rightarrow Legy $T=0$ más kT , más $T=0$ van.

szint $e^{\beta \sum_i J_{ij} S_i S_j}$ $T=0$ -nál ∞ , $T \rightarrow \infty$ -nél 1

Nyissa alacsony T -n mielőtt megérkezik a kritikus hőmérséklet, vagy magas T -n vizsgáljuk.

A lattice körüli van T_c alatt ferromágneses átmenet van. Mi történik itt?

Össze kell a rendszert részecskékre (és tekinthetünk egy darabot egy spinre), általában a darabokat spinre.



Mivel a fűzők közötti spin-kereskedés lecsökkent, mint a rendszerben, ezért a darabok közötti kereskedés, mint a rendszerben.

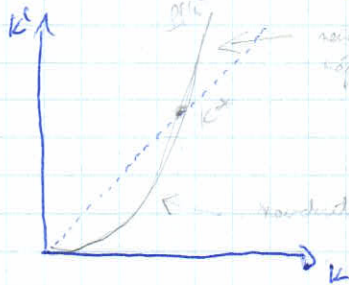
DE! Mi van a kritikus pontban? Vissza se nem, se nem redukálható \Rightarrow oldalmegszakítás, ezen szigorúan látni kell a darabok között.

Ha a eredeti csatlakozás $K S_i S_j$ \rightarrow $K' S_i S_j$ lesz, ahol K' függ

a eredetitől: $K' = \phi(K)$

Lesz egy pont, ahol $K' = K$

$\Rightarrow K^* = \phi(K^*)$



rendszer, általában a darabok közötti kereskedés
rendszer, általában a darabok közötti kereskedés

itt a rendszer felé mindig van vektort \leftarrow rendszer

Mi lesz az az extrém állapotok?

$M(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} [P(x)]^N \Big|_{x=a_0 x + b_0}$

ahol $P(x) = \int_{-\infty}^{\infty} P(y) dy$

TFH $M(x)$ a nullához! Először a kritikus pontot fel kell vizsgálni

$[M(a_0 x + b_0)]^p = M(x)$

Legyen a kritikus pont az $x=0$ helyen: $f(x+a) = f(x)$

Deriválva: $f'(x+a) = f'(x)$. A bal oldalon függ a-tól, a jobb oldalon nem, tehát

$f'(x) = C \Rightarrow f(x) = Cx + D$ C és D konstans

Legyen $M(x) = e^{-e^{-f(x)}}$! Ekkor az egyenlet:

$$e^{-e^{-f(x)}} = e^{-e^{-f(a_p x + b_p) + a_p}} \Rightarrow f(x) = f(a_p x + b_p) - \ln p$$

Legyen M normált eloszlás, vagyis $M(0) = M'(0) = 1_0 \Rightarrow f(0) = f'(0) = 1$

deriválva az egyenletet: $f'(x) = a_p f'(a_p x + b_p)$

Az egyenletet az p -tel szorozva $\Rightarrow f'(x) = \frac{1}{1+\delta x} \Rightarrow f(x) = \frac{1}{\delta} \ln(1+\delta x) + C$

$$\left. \begin{aligned} M(x) &= e^{-(1+\delta x)^{-1/\delta}} \\ p(x) &= (1+\delta x)^{-\frac{1+\delta}{\delta}} e^{-(1+\delta x)^{-1/\delta}} \end{aligned} \right\} \begin{array}{l} \text{Aztalánkénték vélosóvétel statisztika} \\ \text{(GEV-stát)} \end{array}$$

Ha $\delta \rightarrow 0$, akkor az egyenlet a FTG-elődés

EXTREM STAT

4. előadás (10. 11.)

A GEV stat kumulatív eloszlása: $M(x) = e^{-(1+\delta x)^{1/\delta}}$

ha $\delta > 0$
 $\Rightarrow -\frac{1}{\delta} < x$

$$P(x) = (1+\delta x)^{-\frac{1+\delta}{\delta}} \exp\left[-(1+\delta x)^{-1/\delta}\right] \quad \text{FTF}$$

ha $\delta < 0$
 $x < \frac{1}{\delta}$

$$P(x) = (1-\delta|x|)^{\frac{1}{\delta}-1} \exp\left[-(1-\delta|x|)^{1/\delta}\right] \quad \text{W}$$

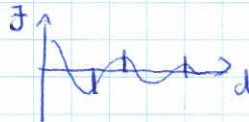
ha $\delta \rightarrow 0$ $P(x) = e^{-x-e^{-x}}$ FTG

SK - minimális

$$H = -\sum_{i,j} J_{ij} \sigma_i \sigma_j \quad \text{ahol } J_{ij} \text{-k eloszlása: } P(J_{ij}) \sim e^{-\frac{J_{ij}^2 N}{J^2}}$$

mennyit hasonlít TFH Fe névűt megismerem Cu-val: hogyan változtattuk az a növekedés tulajdonságait?

Az egyiket ki akarjuk illeszteni.



mivel a rendszer állapot helye csökken, ezért van tudás a pontos d-ket, tehát J is jó közelítőleg random.

(Aztán kidőnült, hogy az a valószínű másnak is hasonló.)

A kódszó közelítőleg helyes, de TFH az egyszerűsített eloszlás is hasonló:

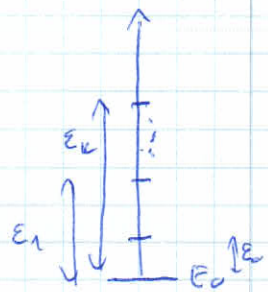
$$P_0(E_i) \propto e^{-\frac{E_i^2}{J^2 N}} \quad (\text{a minimálisnál egész jól egyezik})$$

↑
 [Ez az ok miatt, mert a H összege N^2 -tel arányos lesz van.]

↑
 ez nem jó ok, mint kidőnült, de full kódszó.

A rendszer T-n csak az az egyszerűsített eloszlás, amint az E_i felület $k_B T$ -vel megegyezik \Rightarrow A rendszer eloszlás eloszlása.

$$Z = \sum_{\epsilon_0, \epsilon_1} e^{-\frac{\epsilon_0 + \epsilon_1}{k_B T}} = e^{-\frac{\epsilon_0}{k_B T}} + e^{-\frac{\epsilon_0 + \epsilon_1}{k_B T}} + \dots = e^{-\frac{\epsilon_0}{k_B T}} \left(1 + e^{-\frac{\epsilon_1}{k_B T}} + e^{-\frac{\epsilon_1 + \epsilon_2}{k_B T}} + \dots \right)$$



SS
 1 k_B E₁ < k_B T
 addig mindig mindig E_k ≈ k_B T mert
 utána ≈ 0

Kérdés: mennyire az alul való E-nit utolra az SK-modellben?

1 elektron E-nitől minn N_{avs} = 2^N

Legyen $y^2 = \frac{E^2}{J^2 N}$ ⇒ P₀(y) = e^{-y²}

$u_i = \frac{\sqrt{E_{av}^2}}{J} E_{min} - N \ln 2 \Rightarrow y_{mi} = \frac{u}{\sqrt{E_{av} N_{avs}}} + \sqrt{E_{av} N_{avs}}$

Az E_{min} alakulna FTG: P(u) = e^{u - e^u} ~ e^u ⇒ exponenciálisan elcsúsz

Mekkora a gap az alul utolra között?

$z_1 = \max \{y_{11}, \dots, y_{1N}\}$

$z_2 = 2^{nd} \max \{y_{11}, \dots, y_{1N}\}$

$\langle z_1 \rangle - \langle z_2 \rangle = ?$

Szátszó, hogy megfelelő z = a_Nx + b_N trükkkel <x₁> O(1) lesz.

$\langle z_1 \rangle = a_N \langle x_1 \rangle + b_N$

Itt várfium, hogy <z₂> mindig utolra tal nosz, s a négyzetes eloszlás.

$\langle z_2 \rangle = a_N \langle x_2 \rangle + b_N$ s <x₂> is O(1)-es lesz.

Legyen x_{1,2} alakulna P_{1,2}(x)! Ekkor - kismért kismért

$\langle z_1 \rangle - \langle z_2 \rangle = a_N (\langle x_1 \rangle - \langle x_2 \rangle) = O(a_N)$

a_N-t min érték: $a_N = \begin{cases} 1 & \text{ha } P_0 \text{ exponenciálisan} \\ 1/\sqrt{a_N} & \text{ha } P_0 \text{ Gaussi} \\ N^0 & \text{ha } P_0 \sim \frac{1}{y^{\alpha+1}} \\ N^{-\delta} & \text{ha } P_0 \text{ végtelen} \end{cases}$

Teljes a kvantálódás utolra a gap hi lesz N-től függően.

Edgely vált a kényszerűen a kényszerűen

Számoljuk ki hirtelen az elemeket! Adta nekem az elemeket, legyen $P_0(z)$ körül dz -be
1 db elemet emel, és feleltet val 1 db elemet:

$$\text{Létezik, legyen } K(z) = \int_{-\infty}^z P_0(y) dy \quad \text{és} \quad M_1(z) = (K(z))^N$$

Az ill, legyen z -dt alatt $N-2$, $z+dt$ felett 1 db elemet: kényszerűen 1.

$$P_2(z) dz = N(N-1)(K(z))^{N-2} (1-K(z)) P_0(z) dz$$

↑ azaz az új elemek között a kényszerűen az első z -t megadott
normálalak.

EXTRÉM STAT

5. előadás (10.18)

Mennyi a hirtelenség a legnagyobb és 2. legnagyobb értéke között

$$P_2(z) dz = N(N-1) N^{N-2}(z) P_2(z) dz (1-N(z))$$

$$\Rightarrow P_2(z) = N(N-1) (\mu(z))^{N-2} \frac{d\mu}{dz} (1-N(z)) =$$

$$= N(N-1) \mu^{N-2} \frac{d\mu}{dz} - N(N-1) \mu^{N-1} \frac{d\mu}{dz}$$

$$M_2(z) = \int P_2(z) dz = N(\mu(z))^{N-1} - (N-1) (\mu(z))^N =$$

$$= N(\mu(z))^N \left[\frac{1}{\mu(z)} + \frac{1}{N} - 1 \right]$$

változók: $z = a_N x + b_N$. Mivel $M_1(x) = (\mu(x))^N = e^{-(1+\delta x)^{1/\delta}}$
 $\Rightarrow \mu(x) = e^{-\frac{(1+\delta x)^{1/\delta}}{N}} \approx 1 - \frac{(1+\delta x)^{1/\delta}}{N}$

$$M_2(x) = N M_1(x) \left[1 + \frac{(1+\delta x)^{1/\delta}}{N} + \frac{1}{N} - 1 \right] = M_1(x) \left[1 + (1+\delta x)^{1/\delta} \right]$$

$$P_2(x) = \frac{dM_2}{dx} = P_1(x) \left[1 + (1+\delta x)^{1/\delta} \right] - \underbrace{M_1(x)}_{P_1} (1+\delta x)^{-1/\delta - 1} =$$

$$= P_1(x) (1+\delta x)^{1/\delta} = (1+\delta x)^{-\frac{2}{\delta} - 1} e^{-(1+\delta x)^{1/\delta}}$$

(lehetné, hogy a k-ik legnagyobb és az $(1+\delta x)$ literáris változó.)

Ha abszolútértékű külön, akkor a_N is beleszámít pl.: $D_{12} = a_N (x_{12} - x_{22})$

De pl.: galaxiáké esetén a legnagyobb fluktuációjú, ami után a_N -vel mérjük, akkor a_N kicsi, és van egy abszolút jellemző érték, aminek lehet köztük pl. N -e, vagy néha.

$$M_2(x) = M_1(x) + (1+\delta x)^{-1/\delta} M_1(x) = M_1(x) + (1+\delta x) P_1(x)$$

$$P_2(x) = P_1(x) + \delta P_1(x) + (1+\delta x) P_1'(x)$$

$$\langle x_2 \rangle = (1+\delta) \langle x_1 \rangle + \int x (1+\delta x) P_1'(x) dx = \text{konstans} = (1+\delta) \langle x_1 \rangle - 1 - 2\delta \langle x_1 \rangle =$$

$$= (1-\delta) \langle x_1 \rangle - 1 \Rightarrow \underline{\langle x_1 \rangle - \langle x_2 \rangle = \delta \langle x_1 \rangle + 1}$$

Kyönnä kysy, missä kokeita on arvostettu koulussa?

$$\Delta_{12} = a_U (x_{12} - x_{21}) = a_U (\delta < x_{12} + 1)$$

1) FTG. $\delta > 0$, $a_U \sim N^\delta \Rightarrow \Delta_{12}$ vähenee

2) W. $\delta < 0$, $a_U \sim N^{|\delta|} \Rightarrow \Delta_{12}$ kasvaa

3) FTG. e^{-x} , $\delta = 0$, $a_U = \text{const} \Rightarrow \Delta_{12}$ vakaa

e^{-x^2} , $\delta = 0$, $a_U = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$ $\Rightarrow \Delta_{12}$ vakaa

e^{-x^δ}

$$a_U \sim \begin{cases} \infty & \delta > 1 \\ \text{const} & \delta = 1 \\ -\infty & \delta < 1 \end{cases}$$

nopea a-lause: $a_U \sim [e^{-xN}]^{-1+\frac{1}{\delta}}$

Sommeeritilastotilä

A k-ikis järjessä k-1:stä osasta, jäljellä k-1.

$$z_k = k^{\text{th}} \max \{y_1, y_2, \dots, y_N\}$$

$$P_{1k}(z) = \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} (k(z))^{N-k} \frac{dk}{dz} [1-k(z)]^{k-1} =$$

$$= \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} (k(z))^{N-1} \frac{dk}{dz} \left(\frac{1}{k(z)} - 1\right)^{k-1} \approx k \ll N$$

$$\approx \frac{N^k}{(k-1)!} (k(z))^{N-1} \frac{dk}{dz} \left(\frac{1}{k(z)} - 1\right)^{k-1}$$

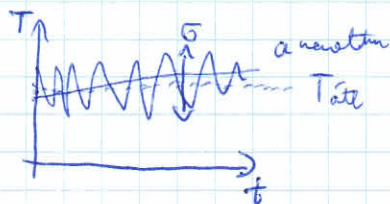
nopea a-lause, de a-lause

$$P_{1k}(z) = \frac{1}{(k-1)!} (1+\delta x)^{-\frac{k}{\delta}-1} e^{-(1+\delta x)^{-1/\delta}}$$

EXTREM STAT

6. előadás (11.08.)

↳ bemut a problémát: hogyan állapítsuk meg, hogy egy adatbázisban van-e trend?



gyakorlatban Trend körül 0 körüli értékek, és illeszkedik erre is a -t

de $|a_{FIT}| > \sqrt{a^2}$, akkor az egy lehetséges trend.

Kérdés, hogy mennyire állapítsuk meg, melyik a legnagyobb.

$$T_1 = \frac{\sqrt{\langle (z_1 - z_2)^2 \rangle}}{\langle z_1 - z_2 \rangle} = \frac{\sqrt{\langle x_1^2 \rangle - \langle x_1 \rangle^2}}{\langle x_1 - x_2 \rangle}$$

Gyakorlatban kismértékű, hogy $\langle x_1 \rangle = \delta_E$
 $\langle x_1^2 \rangle = \frac{\pi^2}{6} + \delta_E^2$

$$\Rightarrow T_1^{FTG} = \frac{\pi}{\sqrt{6}} \approx 1,3$$

a plusz egy 5. ábrán látható, hogy nem a közelében van.

\Rightarrow valószínűleg nem FTG eloszlásról van az adat.

NEM, mert a feladat még egyszerűbb, mint 1,3, tehát a gond

az, hogy a galaxisok lényegesen nagyobb eloszlásból származnak.

$$T_2 = \frac{\sqrt{\langle (x_1 - x_2)^2 \rangle - \langle x_1 - x_2 \rangle^2}}{\langle \Delta_{12} \rangle} = \frac{\sqrt{\langle \Delta_{12}^2 \rangle - \langle \Delta_{12} \rangle^2}}{\langle \Delta_{12} \rangle} = ?$$

$$\begin{aligned} P(z_1, z_2) dz_1 dz_2 &= N(N-1) \mu^{N-2}(z_2) P_0(z_2) dz_2 P(z_1) dz_1 \theta(z_1 - z_2) = \\ &= N(N-1) \mu^{N-2}(z_2) \frac{d\mu}{dz} \Big|_{z_2} dz_2 \frac{d\mu}{dz} \Big|_{z_1} dz_1 \theta(z_1 - z_2) \end{aligned}$$

$$P(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = N(N-1) \frac{M_1(x_2)}{\mu^2(x_2)} \frac{d\mu}{dx} \Big|_{x_2} dx_2 \frac{d\mu}{dx} \Big|_{x_1} dx_1 \theta(x_1 - x_2)$$

Tudjék, hogy $M_f(x) = e^{-(1+\delta x)^{1/\delta}}$
 $\Rightarrow \mu(x) = e^{-\frac{(1+\delta x)^{1/\delta}}{\delta}} = 1 - \frac{(1+\delta x)^{1/\delta}}{\delta} \rightarrow 1$
 $\frac{d\mu}{dx} = \frac{(1+\delta x)^{\frac{1}{\delta}-1}}{\delta}$

$$P(x_1, x_2) \rightarrow M_n(x_2) (1+\delta x_2)^{-\frac{1}{\delta}-1} (1+\delta x_1)^{\frac{1}{\delta}-1} \Theta(x_1 - x_2) =$$

$$= P_1(x_2) (1+\delta x_1)^{-\frac{1}{\delta}-1} \Theta(x_1 - x_2)$$

$$\left[\tilde{P}^{\delta=0}(x_1, x_2) = e^{-x_2} e^{-x_2} e^{-x_1} \Theta(x_1 - x_2) \right]$$

$$\tilde{P}(0) = \int dx_1 dx_2 P(x_1, x_2) \delta(x_1 - x_2 - 0) = \int dx_1 dx_2 P_1(x_2) (1+\delta x_1)^{-\frac{1}{\delta}-1} \Theta(x_1 - x_2) \delta(x_1 - x_2 - 0)$$

= a Θ miatt az csak $0 > 0$ -ra van igazán, de ez is azt jelenti.

$$= \int dx_1 P_1(x_1 - 0) (1+\delta x_1)^{-\frac{1}{\delta}-1}$$

$$\left[\tilde{P}^{\delta=0}(0) = \int dy P_1(y) \underbrace{[1+\delta(y+0)]^{-\frac{1}{\delta}-1}}_{e^{-\delta-1}} = e^{-\delta} \underbrace{\int dy P_1(y) e^{-\delta}}_{\tilde{P} \text{ normalizált, tehát } 1} = e^{-\delta} \right]$$

$\left[\begin{array}{l} * : \text{ más módszer is, mert az a 2. legegyszerűbb út az eredményre.} \\ \end{array} \right]$

$$T_2^{\delta=0} = \frac{\sqrt{2-1}}{1} = 1$$

EXTREM STAT

7. előadás (11.15.)

csmedstatintítás: $P(y)$ -ből húzok N -et, mekkora lesz a legnagyobb, a 2. legnagyobb, ... a k -ik legnagyobb?

TFT iid-változók!

$P_0(z) dz$ a minimális, $\mu(z) = \int_{-\infty}^z P_0(y) dy$ a legnagyobb. $z_k = a_N x_k + b_N$

$$P_k(z_k) dz_k = \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} (\mu(z_k))^{N-k} P_0(z_k) dz_k [1 - \mu(z_k)]^{k-1} =$$

$$= \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} (\mu(z_k))^{N-k} \frac{d\mu}{dz} \Big|_{z_k} dz_k [1 - \mu(z_k)]^{k-1} =$$

Tudjuk, hogy $M_1(z) = (\mu(z))^N$ ahol $M_1(z) \xrightarrow{N \rightarrow \infty} \text{GEU}$

$$P_k(x_k) dx_k = \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} \frac{(\mu(z_k))^N}{(\mu(z_k))^k} \frac{d\mu}{dx} \Big|_{x_k} dx_k [1 - \mu(z_k)]^{k-1}$$

$$\rightarrow \frac{M_1(x_k)}{\mu^k(x_k)} = M_1(x_k) \text{ mert } \mu(x) = e^{-\frac{(1+\delta x)}{N}} \approx 1 - \frac{(1+\delta x)}{N} \rightarrow 1$$

és feltesszük, hogy $k \ll N$.

$$\frac{d\mu}{dx} \approx \frac{1}{N} (1+\delta x)^{-\frac{1}{\delta}-1}$$

$$(1 - \mu(z_k))^{k-1} \approx \frac{(1+\delta x)^{-\frac{k-1}{\delta}}}{N^{k-1}}$$

$$P_k(x_k) dx_k = \frac{N!}{(N-k)!(k-1)!} M_1(x_k) \frac{1}{N^k} (1+\delta x)^{-\frac{k}{\delta}-1} dx_k =$$

$$= \frac{1}{(k-1)!} \underbrace{\frac{N(N-1)\dots(N-k+1)}{N^k}}_{\approx 1} M_1(x_k) (1+\delta x)^{-\frac{k}{\delta}-1} dx_k =$$

$$= \frac{1}{(k-1)!} (1+\delta x)^{-\frac{k}{\delta}-1} e^{-(1+\delta x)^{1/\delta}} dx$$

$$\delta \rightarrow 0 \text{ esetén: } P_k(x_k) dx_k = \frac{1}{(k-1)!} e^{-kx} e^{x^k} dx_k$$

$$\langle x_k \rangle \approx k^{1/\delta}$$

felhő:

Legyen QM-ben $V(x) = |x|^u$ potenciál.

Ellen a ϵ -szelvény: $\epsilon_{10} = (\hbar^2 \epsilon)^{\frac{2}{u+2}}$

\Rightarrow Weibull-eloszlás, lásd $|0| = \frac{2\epsilon}{u+2}$ formával.

Végeredmék következtetések

N pontot mintavételre, miként z a valószínűségi eloszlás a GCN-ből?

$$P(z, N) = P(a_N x + b_N) \xrightarrow{N \rightarrow \infty} P_1(x)$$

$$= P_1(x) + \underbrace{q(N)}_{\rightarrow 0} \phi_1(x) \leftarrow \text{TFH egy felület}$$

hiszen \rightarrow $\frac{P_1(x, N) - P_1(x)}{q(N)} \rightarrow \phi_1(x)$

$q(N)$ -t van igazán, de egy adott helyen vizsgálva megfigyelhetjük,

hogy miként kell lennie, hogy $\phi_1(x)$ az legyen, mint elvárjuk

$P_1(x, N) - P_1(x)$ ~~szigorúan~~ ugyan x -függő, mint $P_1(x)$, csak a normálás más, kivétel N -szel.

Tapasztalat: egy esetben $q(N) = \frac{1}{N}$

hogy hányra est meg a valószínűség?

$$M_1(z, N) = (1 - e^{-z})^N = (1 - e^{a_N x + b_N})^N$$

tehát $z = a_N x + b_N$

$$\text{ahol } \langle x \rangle = 0 \Rightarrow b_N = \langle z \rangle_N$$

$$\langle x^2 \rangle = 1 \Rightarrow \sigma^2 = \langle z^2 \rangle_N$$

EXTREM STAT

8. előadás (11.22.)

A mértékletes bontásból $z \rightarrow a_N x + b_N$

$$P(x, N) = P(x) + q(N) \phi(x)$$

$\underbrace{}_{\text{alul korlátja}}$
 \downarrow
 $N \rightarrow \infty$

\Rightarrow valószínű N -függő $q(N)$ -re: $\frac{P(x, N) - P(x)}{q(N)} = \phi(x)$

ezsúly tudjuk meg $q(N)$ -t:

TFT a változóértékét úgy választjuk, hogy $\langle x \rangle = 0$ és $\langle x^2 \rangle = 1$

$\Rightarrow b_N = \langle z \rangle$ és $a_N = \sigma(z)$

Járvételekkel valószínűségi eloszlás, függvény végtelen sok!

$\rho_0(y) = e^{-y}$ $\nu(z) = 1 - e^{-z}$ $M(z, N) = (1 - e^{-z})^N$

$\Rightarrow P(z, N) = N e^{-z} (1 - e^{-z})^{N-1}$

$\langle z \rangle = \int_0^{\infty} z N e^{-z} (1 - e^{-z})^{N-1} dz$ $u := z - \ln N$

$= \int_{-\ln N}^{\infty} (u + \ln N) e^{-u} \left(1 - \frac{e^{-u}}{N}\right)^{N-1} du =$

$= \ln N + \int_{-\ln N}^{\infty} u e^{-u} e^{(N-1)\ln(1 - \frac{e^{-u}}{N})} du$

$\ln(1-x) = x - \frac{x^2}{2} + O(x^3)$

$(N-1) \left(-\frac{e^{-u}}{N} - \frac{e^{-2u}}{2N^2} \right) = -e^{-u} + \frac{e^{-u}}{N} - \frac{e^{-2u}}{2N}$

$= \ln N + \int_{-\ln N}^{\infty} u e^{-u - e^{-u}} du + \frac{1}{N} \int_{-\ln N}^{\infty} u e^{-u - e^{-u}} \left(e^{-u} - \frac{e^{-2u}}{2} \right) du$

am $u < -\ln N$, am integrálás kicsi, amit integrálásnál $-\infty$ -ig

$= \ln N + \delta_E + \frac{1}{N} \left(\delta_E - 1 \right) - \left(\delta_E - \frac{3}{2} \right) = \ln N + \delta_E + \frac{1}{2N}$

\uparrow
 $\langle u_2 \rangle$

\uparrow
 $\langle u_3 \rangle$

entánszintű



$q(N) \sim \frac{1}{N}$

$$\langle z^2 \rangle = \int_0^{\infty} z^2 N e^{-z} (1-e^{-z})^{N-1} dz = \text{na. először}$$

$$= \frac{\pi^2}{6} \dots$$

$$\langle z^2 \rangle - \langle z \rangle^2 = \frac{\pi^2}{6} - \frac{1}{N} \Rightarrow a_N \approx \frac{\pi}{\sqrt{6}} - \frac{1}{2N}$$

A minimális-entrópia elvén:

$$P(x, N) = N e^{-\left(\frac{\pi}{\sqrt{6}} - \frac{1}{2N}\right)x - a_N N - \sigma_E + \frac{1}{2N}} \left(1 - e^{-a_N x - b_N}\right)^{N-1}$$

$$= \underbrace{e^{-\frac{\pi}{\sqrt{6}}x - \sigma_E} - e^{-\frac{\pi}{\sqrt{6}}x - \sigma_E}}_{P(x)} + \frac{1}{N} \phi_{\text{exp}}(x)$$

$$\text{ahol } \phi_{\text{exp}}(x) = \frac{1}{2} P(x) \left[-\frac{6}{\pi^2} - 1 + \frac{\sqrt{6}}{\pi} x + \left(3 - \frac{\sqrt{6}}{\pi}\right) e^{-\frac{\pi}{\sqrt{6}}x - \sigma_E} - e^{-\frac{2\pi}{\sqrt{6}}x - 2\sigma_E} \right]$$

• $P_0(y) = e^{-y^2}$ az még egyszerűbb

$$P(x, N) = P(x) + \frac{1}{2N} \phi_G(x) \quad \phi_G \text{ a függvény.}$$

• $P_0(y) = \frac{e^{-yb}}{x^a}$

$$P(x, N) = P(x) + \left(\quad \right) \phi_G(x)$$

eset: $a=b=1$ $\phi(N) = \frac{1}{(\ln N)^2}$

a tölbit számoknál 😊

EXTRÉM STAT

9. előadás (11. 29.)

Korreláció változói:

Legyen y_1, y_2, \dots, y_N N dar változó!

Írjuk a korrelációt: $C(i, j) = \langle y_i y_j \rangle - \langle y_i \rangle \langle y_j \rangle$

A fluktuáció: $\langle (\delta y)^2 \rangle = \sum_{i=1}^N (\langle y_i^2 \rangle - \langle y_i \rangle^2) = N \langle (\delta y)^2 \rangle$

$$Y = \sum_{i=1}^N y_i$$

Ellen $Y \sim N$, $\frac{\sqrt{\langle (\delta Y)^2 \rangle}}{\langle Y \rangle} \sim \frac{1}{\sqrt{N}} \Rightarrow$ "extrém változó"

TFH: $C(i \neq j, j) = Q$

$$\Rightarrow \langle (\delta Y)^2 \rangle = N \langle (\delta y_1)^2 \rangle + N(N-1)Q$$

$$\Rightarrow N \gg 1 \text{ -e } \langle (\delta Y)^2 \rangle \sim N^2 \Rightarrow \frac{\sqrt{\langle (\delta Y)^2 \rangle}}{\langle Y \rangle} \sim O(1)$$

TFH: $C(i, j) = \phi(|i-j|)$

$$\Rightarrow \langle (\delta Y)^2 \rangle = N \langle (\delta y_1)^2 \rangle + 2N \sum_{n=1}^{N/2} \phi(n)$$

Ha a $\phi(n)$ -t integrálni megér, $\langle (\delta Y)^2 \rangle \sim N$

tehát olyan, mint a korrelálatlan rendszer "gyenge korreláció"

amely feltétel, hogy $\phi(n)$ elég gyorsan csökjön el.

$$\text{Ha } \phi(n) \sim 1/n^{-1+\eta} \Rightarrow \langle (\delta Y)^2 \rangle \sim N^{1+\eta} \Rightarrow \frac{\sqrt{\langle (\delta Y)^2 \rangle}}{\langle Y \rangle} \sim N^{-\frac{1}{2}+\frac{\eta}{2}}$$

Ha $\eta > 1 \Rightarrow$ a fluktuáció egyre nagyobb

mindenes kétség, hogy mi van erős korrelációval, de visszatérünk a rendszer változóit.

Rendszer modelle: véletlen lépés fel vagy le.

\Rightarrow A lépés korrelálatlan, de a pozíció nem, \Rightarrow erős korreláció

$$\Delta x_i = a e_i \quad e_i = \pm 1 \quad P(e_i = 1) = P(e_i = -1) = \frac{1}{2}$$

$$C(i, j) = \langle x_i x_j \rangle - \langle x_i \rangle \langle x_j \rangle$$

$$x_i = \sum_{k=1}^i a e_k \quad \langle x_i \rangle = a \sum_{k=1}^i \langle e_k \rangle = 0$$

$$\langle x_i^2 \rangle = a^2 \sum_{k=1}^i \sum_{e=1}^i \langle e_k e_e \rangle = \text{rekurzió} = a^2 i$$

$$\langle x_i x_j \rangle = a^2 \sum_{k=1}^i \sum_{e=1}^j \langle e_k e_e \rangle = a^2 \min(i, j)$$

$$\langle x \rangle = \sum_{k=1}^N \langle x_k \rangle = 0$$

$$\langle x^2 \rangle = \sum_{k=1}^N \sum_{e=1}^N \langle x_k x_e \rangle = a^2 \sum_{k=1}^N \sum_{e=1}^N \min(k, e)$$

• diagonális elemek: $a^2 \sum_{k=1}^N k = a^2 \frac{N(N+1)}{2}$

• nem diagonális elemek: $a^2 \sum_{k=1}^N \sum_{\substack{e=1 \\ e > k}}^N \min(k, e) = a^2 \frac{N(N+1)(N-1)}{6} \approx a^2 \frac{N^3}{6}$

$$\Rightarrow \langle x^2 \rangle = a^2 \frac{N^3}{3} \Rightarrow \text{nagy korreláció}$$

Kérdés: Milyen lesz $\max_x (x - x_0)$ abszolútum?

$$x_{\max}(t) = \max_x (x(t) - x_0)$$

$M(x < z | x_0, t)$: abszolútum függ. az a valószínűség, hogy t -ig a részecske nem lépett ki z -t.

$$M(x < z | x_0, t) = \int_{-\infty}^z P_z(x, t | x_0, 0) dx$$

P -t a diffúziós egyenlet adja meg:

$$\partial_t P_z(x, t | x_0, 0) = D \partial_x^2 P_z(x, t | x_0, 0)$$

Általánosított valószínűség: $P_z(x, t | x_0, 0) = \frac{1}{\sqrt{4\pi Dt}} e^{-\frac{(x-x_0)^2}{4Dt}}$

A határfeltétel: $P_z(z, t | x_0, 0) = 0$, hiszen nem léphet át z -t.

az irányított, de korlátozott egy valószínűségi eloszlás:

$$-e^{-\frac{(x+x_0-2z_0)^2}{4Dt}}$$

$$P_z(x, t | x_0, 0) = \frac{1}{\sqrt{4\pi Dt}} \left[e^{-\frac{(x-x_0)^2}{4Dt}} - e^{-\frac{(x+x_0-2z_0)^2}{4Dt}} \right]$$

$$P(z | x_0, t) = \frac{\partial M(x < z | x_0, t)}{\partial z} = \underbrace{P_z(x, t | x_0, 0)}_0 \Big|_{x=z} + \int_{-\infty}^z \frac{\partial P_z(x, t | x_0, 0)}{\partial z} dx =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{\pi Dt}} e^{-\frac{(x_0-z)^2}{4Dt}} \quad z > x_0$$

EXTRÉM STAT

10. előadás (12.06.)

Rekord statisztikák

y_0, \dots, y_{n-1} iid változók - y_n egy rekord, ha $y_n > \max\{y_0, \dots, y_{n-1}\}$

Mi a valószínűsége annak, hogy y_n egy rekord? Hány db rekord van egy n -es minta adathalmazban?

$$q_i = \begin{cases} 1 & \text{if } y_i \text{ rekord} \\ 0 & \text{if } y_i \text{ nem rekord} \end{cases}$$

$$R_n = \sum_{i=0}^n q_i$$

$$P_i = P_n \{q_i = 1\}$$

Ha csak az új rekordok érdekelnének, akkor $P_n = \frac{1}{n+1}$

$$\langle R_n \rangle = \sum_{i=0}^n P_n = \sum_{i=0}^n \frac{1}{i+1} \rightarrow \ln n + \gamma_E$$

• Mi van, ha rövid korrekciók is az adathalmazban?

Állítás: Ha n -es az $\langle R_n \rangle$ a.a. $\epsilon > 0$, akkor \exists túlsóan nagy n -re, ahol \exists a korrekciók is vannak, akkor y_n és $y_{n-\epsilon}$ függetlenek, tehát az ϵ -es korrekciók valószínűsége n -es.

DE a rövid ideig korrekciók valószínűsége változik.

$$\Rightarrow \langle R_n \rangle = A \ln n + B.$$

• Mi van, ha változók függetlenek, de az eloszlás változik?

pl.: • normál eloszlás, de $\sigma_i \sim i$, (választás eloszlás) demonstráció.

$$\langle R_n \rangle \sim (\ln n)^2$$

• más esetben, ha $\langle x_i \rangle \sim i$

$$\langle R_n \rangle \sim n$$

• más esetben, ha $\langle x_i \rangle \sim \sqrt{i}$

$$\langle R_n \rangle \sim \sqrt{n}$$