

# A Sidorenko-sejtés

Szakdolgozat  
Matematikus mesterszak

készítette:  
**Markó Ádám**

témavezető:  
Dr. Frenkel Péter  
Adjunktus  
Algebra és Számelmélet tanszék

EÖTVÖS LORÁND TUDOMÁNYEGYETEM  
TERMÉSZETTUDOMÁNYI KAR  
MATEMATIKAI INTÉZET



Budapest, 2020

## Köszönetnyilvánítás

Szeretnék köszönetet mondani a témavezetőmnek, Frenkel Péternek a sok segítségért a dolgozat megírásában.

# Tartalomjegyzék

0.1. A Sidorenko-sejtés két változata . . . . .	3
0.2. A Sidorenko-sejtés és a mátrixegyenlőtlenségek közötti kapcsolat . .	7
0.3. A Sidorenko-sejtés és a logaritmikus analízis . . . . .	11
0.4. A Sidorenko-sejtés fákra és erős fa-felbontású gráfokra . . . . .	15
0.5. A Sidorenko-sejtés és az információelmélet . . . . .	31
<b>Irodalomjegyzék</b>	<b>39</b>

## Bevezetés

Legyen  $H$  és  $G$  két gráf. Nevezzük gráfhomomorfizmusnak azokat a  $H$  csúcshalmazából  $G$  csúcshalmazába tartó  $f$  függvényeket, ahol igaz az, hogy ha  $H$ -ban két csúcs között fut él, akkor az  $f$  szerinti  $G$ -beli képük között is fut él. A Sidorenko által megfogalmazott sejtés[7] szerint, ha a  $H$  gráf páros, becsülni tudjuk a homomorfizmusok számát a következő módon:

$$|\text{Hom}(H, G)| \geq |V_G|^{|V_H|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H|}.$$

Sidorenko megfogalmazta sejtés egy analitikus változatát is, ez az első fejezetben van leírva, és bizonyítva a két változat ekvivalenciája. Sidorenko bizonyította sejtést fákra, páros ciklusokra, és a teljes páros gráfokra, a szakdolgozatban minden ilyen gráfosztályra bizonyítjuk a Sidorenko-sejtést. Ezen kívül a páros gráfok egyéb osztályaira is bizonyítjuk a Sidorenko-sejtést, illetve a szakdolgozatban végigmegyünk azon módszereken, amivel a Sidorenko-sejtést bizonyították különböző gráf-osztályokra. A sejtés minden páros gráfra még nyitott.

- A második fejezetben egy példát mutatunk, hogyan lehet mátrixegyenlőtlenségekkel bizonyítani a Sidorenko-sejtést 3 hosszú utakra.

- A harmadik fejezetben a logaritmikus analízis eszközeivel bizonyítjuk bizonyos gráfosztályokra a Sidorenko-sejtést.

- A negyedik fejezetben bevezetjük az erős fa-felbontású gráfok osztályát, és arra bizonyítjuk a Sidorenko-sejtést.

- Az ötödik fejezetben az entrópiára vonatkozó információelméleti egyenlőtlenségek segítségével bizonyítjuk a Sidorenko-sejtést bizonyos gráfosztályokra.

### 0.1. A Sidorenko-sejtés két változata

Egy  $G$  gráf esetén jelöljük  $V_G$ -vel a csúcsok  $E_G$  -vel az élek halmazát. Legyen  $H, G$  két gráf. Egy  $f : V_H \rightarrow V_G$  függvényt gráfhomomorfizmusnak hívunk, ha minden  $u, v \in V_H$  csúcsra  $(u, v) \in E_H$  esetén  $(f(u), f(v)) \in E_G$ . Jelöljük a  $H$ -ból  $G$ -be menő homomorfizmusok halmazát  $\text{Hom}(H, G)$ -vel. Definiáljuk 2 gráf között a homomorfizmus-sűrűséget a következő módon:

$$t(H, G) := \frac{|\text{Hom}(H, G)|}{|V_G|^{|V_H|}}.$$

A homomorfizmus-sűrűséget úgy is lehet értelmezni, mint annak a valószínűségét, hogy ha  $H$  csúcsait véletlenszerűen beleképezzük  $G$  csúcsaiba, az mekkora valószínűséggel lesz gráfhomomorfizmus. Például  $t(K_2, G)$  azt jelöli, hogy  $G$  két véletlenszerűen kiválasztott csúcsa között mekkora valószínűséggel fut él. A dolgozat fő témája a homomorfizmusok számának vizsgálata.

**Sejtés** Tetszőleges  $G$  gráfra és  $H$  páros gráfra:

$$t(H, G) \geq t(K_2, G)^{|E_H|}.$$

Ha a homomorfizmus-sűrűség definícióját kifejtjük, a sejtést át lehet rendezni a következő alakba is:

$$|\text{Hom}(H, G)| \geq |V(G)|^{|V(H)|} \left( \frac{2|E_G|}{|V(G)|^2} \right)^{|E_H|}.$$

Bár ez egy kicsit hosszabb, mint a sejtés eredeti formája, sok esetben könnyebben kezelhető, mint azt látni fogjuk.

Szeretnénk felírni a Sidorenko-sejtésnek egy analitikus változatát. Legyen  $\mu$  a Lebesgue-mérték a  $[0, 1]$  halmazon és legyen  $h : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  nemnegatív korlátos szimmetrikus Lebesgue-mérhető függvény. Ha  $H$  egy páros gráf, akkor legyen  $V_H = S \cup T$  ahol  $S = \{u_1, \dots, u_t\}$  és  $T = \{v_1, \dots, v_s\}$  felbontása a csúcsoknak úgy, hogy az  $S$  csúcsai között nincs él, és  $T$  csúcsai között sincs. Ekkor

$$\int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t} \geq \left( \int_{[0,1]^2} h d\mu^2 \right)^{|E_H|}.$$

**Állítás [7]** A Sidorenko-sejtés analitikus és homomorfizmus-sűrűséggel definiált változata ekvivalens állítások.

**Bizonyítás** Először tegyük fel, hogy a második egyenlőtlenség igaz. Legyen  $G$  tetszőleges gráf,  $V(G) = \{v_1, \dots, v_n\}$  a csúcsok,  $A_G$  a  $G$  gráf incidenciamátrixa, azaz olyan  $\{0, 1\}^{n \times n}$  mátrix ahol  $A_{Gij} = 1$  pontosan akkor, ha  $\{v_i, v_j\} \in E_G$ . Ekkor legyen  $h_G : [0, 1]^2 \rightarrow \{0, 1\}$  olyan, hogy  $(x, y) \in [0, 1]^2$ -re,  $\frac{i-1}{n} < x \leq \frac{i}{n}$  és  $\frac{j-1}{n} < y \leq \frac{j}{n}$  esetén  $h(x, y) = 1$  pontosan akkor, ha  $(v_i, v_j) \in E_G$ . Ez szemléletesen azzal feleltethető meg, mintha az  $[0, 1]^2$  négyzetet felosztanánk  $n^2$  kis négyzetre, és ahol az incidenciamátrixban 1 van, ott 1-et vennénk, ahol 0, ott 0-t.

Most azt szeretnénk megmutatni, hogy tetszőleges  $H$  páros gráfra:

$$t(H, G) = \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t}$$

és

$$t(K_2, G)^{|E_H|} = \left( \int_{[0,1]^2} h d\mu^2 \right)^{|E_H|}.$$

Az első egyenletből azonnal következik a második, úgyhogy csak azzal foglalkozunk. Bevezetünk néhány jelölést: legyen  $\underline{\alpha}, \underline{\beta} \in \mathbb{R}^n$  esetén  $\alpha_i$  az  $\underline{\alpha}$  vektor  $i$ -edik koordinátája,  $[\underline{\alpha}, \underline{\beta}] := [\alpha_1, \beta_1] \times [\alpha_2, \beta_2] \times \dots \times [\alpha_n, \beta_n]$ . Ekkor

$$\begin{aligned}
& \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t} = \\
&= \sum_{\underline{\alpha} \in \{1, \dots, n\}^s} \sum_{\underline{\beta} \in \{1, \dots, n\}^t} \int_{x \in [\frac{1}{n}(\underline{\alpha}-1), \frac{1}{n}\underline{\alpha}] y \in [\frac{1}{n}(\underline{\beta}-1), \frac{1}{n}\underline{\beta}]} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t} = \\
&= \sum_{\underline{\alpha} \in \{1, \dots, n\}^s} \sum_{\underline{\beta} \in \{1, \dots, n\}^t} \frac{1}{n^{s+t}} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} \chi_{\{A_{G_{ij}}=1\}} = \\
&= \frac{1}{n^{|V_H|}} \sum_{\underline{\alpha} \in \{1, \dots, n\}^s} \sum_{\underline{\beta} \in \{1, \dots, n\}^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} \chi_{\{A_{G_{ij}}=1\}} = \\
&= \frac{1}{n^{|V_H|}} \sum_{f: V_H \rightarrow \{1, \dots, n\}} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} \chi_{\{(f(u_i), f(v_j)) \in E_G\}} = \\
&= \frac{1}{n^{|V_H|}} \sum_{f: V_H \rightarrow V_G} \chi_{f \in \text{Hom}(H, G)} = \frac{|\text{Hom}(H, G)|}{|V_G|^{|V_H|}} = t(H, G).
\end{aligned}$$

Ezzel az ekvivalencia egyik felét beláttuk.

Most tegyük fel, hogy az egyenlőtlenség páros gráfokra igaz. A második egyenlőtlenséget elég csak  $h : [0, 1]^2 \rightarrow [0, 1]$  szimmetrikus, mérhető függvényekre belátni, ebből már következik az egyenlőtlenség tetszőleges szimmetrikus, nemnegatív, korlátos mérhető függvényre a  $[0, 1]^2$  halmazon. Legyen  $h$  egy ilyen függvény, ekkor legyenek  $G_n$ ; ( $n \in \mathbb{N}$ ) olyan  $n2^n$  csúcsú gráfok amikre  $V_{G_n} = \{v_1, \dots, v_{n2^n}\}$ , és  $A_{G_n}$  olyan hogy tetszőleges  $k, l \in \{1, \dots, 2^n\}$  elemekre

$$\sum_{(i,j) \in \{(k-1)2^n, \dots, k2^n\} \times \{(l-1)2^n, \dots, l2^n\}} A_{G_n ij} = \left[ 4^n \int_{x, y \in [\frac{k-1}{n2^n}, \frac{k}{n2^n}] \times [\frac{l-1}{m2^n}, \frac{l}{n2^n}] } h(x, y) d\mu^2 \right].$$

Legyen  $h_{G_n}$  úgy definiálva, mint az ekvivalencia bizonyításának első felében. Ekkor tetszőleges  $B \subset [0, 1]^2$  mérhető halmazra

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_B h_{G_n} d\mu^2 = \int_B h d\mu^2.$$

**Lemma** Legyen  $H$  tetszőleges páros gráf, ekkor

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h_{G_n}(x_i, y_j) d\mu^{s+t} = \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t}.$$

**Bizonyítás** A lemma állítása átírható a következő módon:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h_{G_n}(x_i, y_j) - \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} h(x_i, y_j) d\mu^{s+t} \right| = 0.$$

Legyen  $\{e_1, \dots, e_{|E_H|}\}$  a  $H$  gráf éleinek egy felsorolása, ahol  $e_k = \{x_{i_k}, y_{j_k}\}$ . Ekkor

$$\begin{aligned} & \left| \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{k=1}^{|E_H|} h_{G_n}(x_{i_k}, y_{j_k}) - \prod_{k=1}^{|E_H|} h(x_{i_k}, y_{j_k}) d\mu^{s+t} \right| = \\ & = \left| \sum_{k_0=1}^{|E_H|} \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \left( \prod_{k_1=1}^{k_0-1} h_{G_n}(x_{i_{k_1}}, y_{i_{k_1}}) \right) (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) \prod_{k_2=k_0+1}^{|E_H|} h(x_{i_{k_2}}, y_{i_{k_2}}) d\mu^{s+t} \right|, \end{aligned}$$

teleszkopikus összeggé alakítva amit felülről becsülhetünk a tagok összegével. Ezt felülről tudjuk becsülni, ha külön vesszük a tagok abszolút értékeinek összegét:

$$\sum_{k_0=1}^{|E_H|} \left| \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \left( \prod_{k_1=1}^{k_0-1} h_{G_n}(x_{i_{k_1}}, y_{i_{k_1}}) \right) (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) \prod_{k_2=k_0+1}^{|E_H|} h(x_{i_{k_2}}, y_{i_{k_2}}) d\mu^{s+t} \right|.$$

Most megmutatjuk, hogy az összeg minden tagja nullához tart. Legyen  $\varepsilon > 0$ , mivel  $\prod_{k_1=1}^{k_0-1} h_{G_n}(x_{i_{k_1}}, y_{i_{k_1}}) \prod_{k_2=k_0+1}^{|E_H|} h(x_{i_{k_2}}, y_{i_{k_2}})$  nemnegatív korlátos mérhető, ezért át tudjuk írni lépcsősfüggvények összegére. Legyen

$$\prod_{k_1=1}^{k_0-1} h_{G_n}(x_{i_{k_1}}, y_{i_{k_1}}) \prod_{k_2=k_0+1}^{|E_H|} h(x_{i_{k_2}}, y_{i_{k_2}}) = \sum_{m=1}^{\infty} c_m \chi_{B_m},$$

Ahol  $B_m \subset [0,1]^{s+t}$  mérhető halmazok. Ekkor a fenti függvény korlátossága miatt létezik olyan  $m_0 \in \mathbb{N}$ , hogy

$$\int_{[0,1]^{s+t}} \sum_{m=m_0}^{\infty} c_m \chi_{B_m} d\mu^{s+t} < \frac{\varepsilon}{2},$$

ekkor, mivel  $-1 \leq h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) \leq 1$ , ezért

$$\left| \int_{[0,1]^{s+t}} h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) \sum_{m=m_0}^{\infty} c_m \chi_{B_m} d\mu^{s+t} \right| < \frac{\varepsilon}{2},$$

tetszőleges  $n \in \mathbb{N}$ -re, tehát

$$\begin{aligned} & \left| \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) \prod_{k_1=1}^{k_0-1} h_{G_n}(x_{i_{k_1}}, y_{i_{k_1}}) \prod_{k_2=k_0+1}^{|E_H|} h(x_{i_{k_2}}, y_{i_{k_2}}) d\mu^{s+t} \right| \leq \\ & \leq \left| \int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) \sum_{m=1}^{m_0-1} c_m \chi_{B_m} d\mu^{s+t} \right| + \frac{\varepsilon}{2} \leq \\ & \sum_{m=1}^{m_0-1} c_m \left| \int_{B_m} (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) d\mu^{s+t} \right| + \frac{\varepsilon}{2}, \end{aligned}$$

aminél minden elég nagy  $n \in \mathbb{N}$  re

$$\sum_{m=1}^{m_0-1} c_m \left| \int_{B_m} (h_{G_n}(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}}) - h(x_{i_{k_0}}, y_{i_{k_0}})) d\mu^{s+t} \right| \leq \frac{\varepsilon}{2},$$

mivel minden  $B$  mérhető halmazon  $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_B h_{G_n} d\mu^{s+t} = \int_B h d\mu^{s+t}$ . Ezzel az ekvivalencia második felét is beláttuk.  $\square$

A sejtés második változatának van egy általánosítása: legyen  $w : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  korlátos mérhető, nemnegatív, nem feltétlenül szimmetrikus függvény, a  $H$  gráf adott valamilyen rendezése, ekkor tetszőleges  $H$  páros gráfra

$$\int_{x \in [0,1]^s y \in [0,1]^t} \prod_{(v_i, u_j) \in E_H} w(x_i, y_j) d\mu^{s+t} \geq \left( \int_{[0,1]^2} w d\mu^2 \right)^{|E_H|}.$$

A sejtés ezen változatának ugyanúgy nincs cáfolása, mint a szimmetrikus függvényes változatnak, de csak kevesebb típusú páros gráfra van eddig bizonyítva.

Általánosságban a  $[0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  korlátos, mérhető, nemnegatív, szimmetrikus függvényeket grafonoknak, vagy gráflimeszeknek nevezzük. Lovász László és Szegedy Balázs vezette be a fogalmat [5].

## 0.2. A Sidorenko-sejtés és a mátrixegyenlőtlenségek közötti kapcsolat

A következőkben szeretnénk a Sidorenko-sejtés és bizonyos mátrixegyenlőtlenségek között felírni a kapcsolatot. Ehhez felírunk egy mátrixegyenlőtlenséget, amivel a sejtést bizonyos páros gráfokra bizonyítani lehet. Ezt az egyenlőtlenséget F.V. Atkinson, G.A. Watterson, P.A.P. Moran bizonyította [1].



Legyen  $A = \{a_{ij}\} \in \mathbb{R}^{n \times m}$ , ekkor definiáljuk a következő kifejezéseket:

$$a_{i.} = \sum_{j=1}^m a_{ij}$$

$$a_{.j} = \sum_{i=1}^n a_{ij}$$

$$a_{..} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij}.$$

**Állítás** Legyen  $A = \{a_{ij}\} \in \mathbb{R}^{n \times m}$  nemnegatív értékeket felvevő mátrix. Ekkor

$$mn \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} a_{i.} a_{.j} \geq (a_{..})^3.$$

**Bizonyítás** Legyen  $\phi := \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} a_{i.} a_{.j}$ , legyen  $A$  minimális, ha  $\phi$  értéke a lehető legkisebb fix  $a_{..}$ -ra. Azt szeretnénk megmutatni, hogy  $A$  akkor és csak akkor minimális, ha minden  $a_{i.}$  megegyezik, vagy minden  $a_{.j}$  megegyezik. Először megnézzük, hogy a sor és az oszlop-cserék nem változtatnak  $\phi$  és  $a_{..}$  értékén. Ekkor feltehetjük, hogy

$$a_{1.} \leq a_{2.} \leq \dots \leq a_{n.}$$

és

$$a_{.1} \leq \dots \leq a_{.m}.$$

Indukciót fogunk alkalmazni. Feltehetjük, hogy minden  $m', n'$  párra ahol  $m' \leq m$  és  $n' < n$  vagy  $n' \leq n$  és  $m' < m$  már bizonyítottuk az állítást, az  $m = 1, n = 1$  esetre az állítás triviális. Indirekten szeretnénk bizonyítani, tegyük fel, hogy  $a_{1.} < a_{n.}$  és  $a_{.1} < a_{.m}$ . Ekkor az  $a_{i.} = 0$  vagy  $a_{.j} = 0$  esetben az állítás visszavezethető, egy indukció szerint már megoldott esetre. Ha ez nem áll fenn, akkor létezik olyan  $r \in \{1, \dots, n\}$ ,  $s \in \{1, \dots, m\}$ , hogy  $a_{sn} > 0$  és  $a_{1r} > 0$ . Ekkor vegyük azt az  $A'$  mátrixot, amire

$$a'_{1r} := a_{1r} - \epsilon \quad a'_{1n} := a_{1n} + \epsilon$$

$$a'_{sn} := a_{sn} - \epsilon \quad a'_{sr} := a_{sr} + \epsilon$$

és

$$a'_{ij} = a_{ij}$$

minden más  $ij$  párra. Ekkor ha  $\epsilon$  kellően kicsi, akkor a mátrix minden felvett értéke nemnegatív. Ekkor minden  $i$  és  $j$  indexre  $a'_{i.} = a_{i.}$  és  $a'_{.j} = a_{.j}$ , mivel

ahány  $\epsilon$  értéket hozzáadtunk a sorhoz, vagy oszlophoz, annyit ki is vontunk. Az is nyilvánvaló, hogy  $a'_.. = a_{..}$ , nézzük meg, hogy  $\phi'$  hogyan változik. Ekkor

$$\begin{aligned}
\phi - \phi' &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} a_{i.} a_{.j} - a'_{ij} a'_i a'_{.j} = \\
&= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (a_{ij} - a'_{ij}) a_{i.} a_{.j} = \\
&= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (a_{ij} - a'_{ij}) a_{i.} a_{.j} = \\
&= \epsilon (a_{1.} a_{.r} - a_{1.} a_{.m} + a_{.m} a_{s.} - a_{.r} a_{s.}) = \\
&= \epsilon (a_{1.} - a_{s.}) (a_{.r} - a_{.n}) \geq 0,
\end{aligned}$$

és egyenlőség csak akkor áll fenn ha  $a_{.r} = a_{.m}$  vagy  $a_{1.} = a_{s.}$ . Most  $\epsilon = \min(a_{1r}, a_{sm})$  választással elérhető, hogy tudjunk készíteni olyan  $A'$  mátrixot, amire  $a_{1m} > 0$ . Hasonló módon elérhető, hogy legyen  $a_{n1} > 0$ . Most tegyük fel, hogy  $A$  olyan mátrix, ami minimális,  $a_{n1} > 0$  és  $a_{1m} > 0$ . Ekkor változtassuk meg  $A$  értékeit úgy, hogy legyen

$$\begin{aligned}
a'_{11} &= a_{11} + 2x \\
a'_{n1} &:= a_{n1} - x \quad a'_{1m} := a_{1m} - x.
\end{aligned}$$

Képzeld el  $\phi$ -t mint  $x$  függvényét. Az fogjuk megmutatni, hogy ha teljesül az indirekt feltétel, akkor  $\phi$  deriváltja a 0-ban negatív. Ezt azt jelenti a  $\phi$  függvény a nullában csökkenő, de ekkor nem lehet minimális. Tehát

$$\begin{aligned}
\frac{\partial \phi}{\partial x} &= ((a_{11} + 2x)(a_{1.} + x)(a_{.1} + x))' + ((a_{1m} - x)(a_{1.} + x)a_{.m})' + ((a_{n1} - x)(a_{.1} + x)a_{n.})' + \\
&+ \sum_{i=2}^{n-1} a_{i1} (a_{.1} + x)' a_{i.} + \sum_{j=2}^{m-1} a_{1j} (a_{1.} + x)' a_{.j} + \sum_{i=2}^{n-1} a_{im} (a_{.m} - x)' a_{i.} + \\
&\sum_{j=2}^m a_{nj} (a_{.n} - x)' + a_{nm} ((a_{.m} - x)(a_{.n} - x))' = \\
&= 2(a_{1.} + x)(a_{.1} + x) + (a_{11} + 2x)(a_{.1} + x) + (a_{11} + 2x)(a_{.1} + x) + \\
&+ (-1)(a_{1.} + x)a_{.m} + (a_{1m} - x)a_{.m} + (-1)(a_{.1} + x)a_{n.} + (a_{n1} - x)a_{n.} + \\
&+ \sum_{i=2}^{n-1} a_{i1} a_{i.} + \sum_{j=2}^{m-1} a_{1j} a_{.j} + (-1) \sum_{i=2}^{n-1} a_{im} a_{i.} +
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& +(-1) \sum_{j=2}^m a_{nj}a_{.j} + (-1)a_{nm}(a_n - x) + (-1)a_{nm}(a_{.m} - x) = \\
& = 2a_{1.}a_{.1} + a_{11}a_{1.} + a_{11}a_{.1} - a_{1.}a_{.m} - a_{.1}a_n + a_{1m}a_{.m} + a_{n1}a_n + \\
& + \sum_{i=2}^{n-1} a_{i1}a_i + \sum_{j=2}^{m-1} a_{1j}a_{.j} - \sum_{i=2}^{n-1} a_{im}a_i - \sum_{j=2}^{m-1} a_{nj}a_{.j} - a_{nm}a_n - a_{nm}a_{.m} + c_1x + c_2x^2 = \\
& = \sum_{i=1}^n a_{i1}a_i + \sum_{j=1}^m a_{1j}a_{.j} - \sum_{i=1}^n a_{im}a_i - \sum_{j=1}^m a_{nj}a_{.j} + 2a_{1.}a_{.1} - a_{1.}a_{.m} - a_{.1}a_n + c_1x + c_2x^2
\end{aligned}$$

ahol  $c_1, c_2$   $x$ -től független konstansok, az  $x = 0$  helyen nem kell számolni velük. Most felhasználjuk, hogy a mátrix sorösszegei és oszlopösszegei monoton növekednek:

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^n a_{i1}a_i & \leq \sum_{i=1}^n a_{i1}a_n = a_{.1}a_n. \\
\sum_{j=1}^m a_{1j}a_{.j} & \leq \sum_{j=1}^m a_{1j}a_{.m} = a_{1.}a_{.m} \\
-\sum_{i=1}^n a_{im}a_i & \leq -\sum_{i=1}^n a_{im}a_1 = a_{1.}a_{.m} \\
-\sum_{i=1}^n a_{im}a_i & \leq -\sum_{i=1}^n a_{im}a_1 = a_{1.}a_{.m}.
\end{aligned}$$

Ezeket behelyettesítve, a derivált nullában felvett értéke tovább becsülhető:

$$\frac{\partial \phi}{\partial x}(0) \leq 2a_{1.}a_{.1} - a_{1.}a_{.m} - a_{.1}a_n.$$

Ami az indirekt feltevésünk szerint kisebb mint nulla, tehát  $A$  nem minimális. Ebből következik, hogy vagy a sor, vagy az oszlopösszegek megegyeznek. Ekkor ha feltesszük, hogy a sorösszegek megegyeznek, akkor le lehet osztani egy sorösszeggel, és a sorok számával, és így megkapjuk a Cauchy egyenlőtlenséget. Ezzel az állítást beláttuk.  $\square$

A Sidorenko-sejtés két változatához hasonlóan a mátrixegyenlőtlenség is ekvivalens egy integrálos egyenlőtlenséggel. Itt az ekvivalencia bizonyítása nagyon hasonló ahhoz, mint amit a Sidorenko-sejtésnél láttunk.

**Tétel** Legyen  $K : [0, a] \times [0, b] \rightarrow \mathbb{R}$  nemnegatív korlátos mérhető függvény, ekkor:

$$ab \int_0^a \int_0^b \int_0^a \int_0^b K(x, t)K(x, y)K(s, y)dx dy ds dt \geq \left( \int_0^a \int_0^b K(x, y)dx dy \right)^3$$

Ha feltesszük, hogy  $K$  szimmetrikus és  $a = b = 1$ , akkor

$$\int_0^1 \int_0^1 \int_0^1 \int_0^1 K(t, x)K(x, y)K(y, s)dx dy ds dt \geq \left( \int_0^1 \int_0^1 K(x, y)dx dy \right)^3,$$

ami ekvivalens a Sidorenko-sejtéssel három hosszú utakra. Atkinson és Watter-son bebizonyította a Sidorenko-sejtést  $2^s 3^l$  hosszú utakra is, és megfogalmazták a sejtés utakra vonatkozó változatát. Ezt a módszerük általánosításával végül H.P. Mulholland és Cedric Smith bizonyította [6] még jóval a Sidorenko-sejtés általános kimondása előtt.

### 0.3. A Sidorenko-sejtés és a logaritmikus analízis

A következőkben más módszert mutatunk, amivel a Sidorenko-sejtést bizonyítani lehet bizonyos gráfokra. Először ezzel bizonyítani fogjuk a Sidorenko-sejtést utakra. Jelöljük a várható értéket  $\mathbb{E}$ -vel. A módszert a Sidorenko-sejtés különböző eseteinek bizonyítására J.L Xiang Li és Szegedy Balázs dolgozta ki [4].

**Lemma(Jensen-egyenlőtlenség)** Legyen  $(\Omega, \mu)$  egy valószínűségi mező,  $I \subset \mathbb{R}$  egy intervallum, és  $g : \Omega \rightarrow I$  egy mérhető függvény,  $c_1 : I \rightarrow \mathbb{R}$  egy konvex függvény és  $c_2 : I \rightarrow \mathbb{R}$  egy konkáv függvény. Ekkor

$$\mathbb{E}(c_1 \circ g) \geq c_1(\mathbb{E}(g))$$

és

$$\mathbb{E}(c_2 \circ g) \leq c_2(\mathbb{E}(g)).$$

Továbbá, ha  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  egy nemnegatív mérhető függvény, amire  $\mathbb{E}(f) = 1$ , akkor

$$\mathbb{E}(f(c_1 \circ g)) \geq c_1(\mathbb{E}(fg))$$

és

$$\mathbb{E}(f(c_2 \circ g)) \leq c_2(\mathbb{E}(fg)).$$

**Bizonyítás** Az első állítás a klasszikus Jensen-egyenlőtlenség várható értékre. A másodikat úgy kapjuk meg, hogy vesszük a  $\mu$  mérték helyett azt a  $\mu^*$  mértéket, amit  $f$  határoz meg az  $\Omega$  halmazon. Ekkor a második egyenlőtlenség következik az első egyenlőtlenségből.  $\square$

**Definíció** Legyen  $g : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$ , és ekkor legyen

$$\mathbb{E}_x(g) := \int_0^1 g(x, y) dy,$$

általánosabban  $g : [0, 1]^n \rightarrow \mathbb{R}$  mérhető függvény, és  $S \subset \{x_1, \dots, x_n\}$  esetén legyen

$$\mathbb{E}_S(g) := \int_0^1 \cdots \int_0^1 g \prod_{x_i \notin S} dx_i,$$

Azaz ez egy többdimenziós integrál, ahol azon  $x_i$ -k szerint integrálunk, amik nincsenek  $S$ -ben. Ekkor persze  $\mathbb{E}(g) = \mathbb{E}(\mathbb{E}_S(g))$ .

**Tétel** Legyen  $W : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  nemnegatív mérhető szimmetrikus függvény, legyen  $d = \mathbb{E}(W)$ , és legyen  $H$  egy  $n$  élű út. Ekkor

$$\mathbb{E} \left( \prod_{(v_i, v_j) \in E_H} W(x_i, x_j) \right) \geq d^n.$$

**Bizonyítás** Legyen

$$d(x) := \mathbb{E}_x(W(x, y))$$

és legyen

$$f := \left( \prod_{i=1}^{n-1} W(x_i, x_{i+1}) \right) d^{-1} \left( \prod_{i=2}^n d(x_i)^{-1} \right).$$

Ekkor

$$\begin{aligned} \log \left( \mathbb{E} \left( \prod_{(v_i, v_j) \in E_H} W(x_i, x_j) \right) \right) &= \log \left( \mathbb{E} \left( f d \prod_{i=2}^n d(x_i) \right) \right) \geq \\ &\geq \log d + \mathbb{E} \left( f \log \prod_{i=2}^n d(x_i) \right), \end{aligned}$$

ahol azt használjuk ki, hogy a log konkáv függvény, és így alkalmazhatjuk a Jensen-egyenlőtlenség fent belátott következményét. A kapott kifejezést tovább alakítva

$$\begin{aligned} \log d + \mathbb{E} \left( f \sum_{i=2}^n \log(d(x_i)) \right) &= \log d + \sum_{i=2}^n \mathbb{E}(f \log(d(x_i))) = \\ &= \log d + \sum_{i=2}^n \mathbb{E}(\mathbb{E}_{x_i}(f \log(d(x_i)))) = \log d + \sum_{i=2}^n d^{-1} \mathbb{E}(d(x_i) \log(d(x_i))) \geq \\ &\geq \log d + (n-1) d^{-1} d \log d = \log d^n, \end{aligned}$$

ahol pedig a Jensen-egyenlőtlenség következményét az  $x \log x$  függvényre alkalmazzuk, ami pedig konvex.  $\square$

**Következmény** Tetszőleges  $n$  természetes számra, ha  $H$  egy  $n$  hosszú út, akkor  $H$ -ra teljesül a Sidorenko-sejtés.

**Tétel** Legyen  $H$  egy olyan páros gráf, aminek csúcshalmaza legyen

$V = \{u, y_1, \dots, y_m, v_1, \dots, v_k\}$  és  $u$  össze van kötve éllel az összes  $v_i$  ponttal. Az  $y_i$  pontok legyenek összekötve az  $S_i \subset \{v_1, \dots, v_k\}$  pontokkal, ahol  $S_i$  elemszámát jelöljük  $a_i$ -val. Ha a felsoroltakon kívül más él nincs a gráfban, akkor  $W : [0, 1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$  nemnegatív mérhető függvény esetén,  $d = \mathbb{E}(W)$  esetén:

$$\mathbb{E} \left( \prod_{i=1}^k W(\alpha, \beta_i) \prod_{(y_i, v_j) \in E_H} W(\gamma_i, \beta_j) \right) \geq d^{|E_H|}$$

**Bizonyítás** Először tegyük fel, hogy  $W$  szigorúan pozitív. Bevezetünk néhány fogalmat. Legyen

$$q := \mathbb{E}_x(W(x, z))$$

és

$$f := d^{-1} q^{1-k} \prod_{i=1}^k W(x, \beta_i),$$

az előző tétel bizonyításához hasonló módon, és legyen

$$s_t := \mathbb{E}_{S_t} \left( \prod_{v_j \in S_t} W(\gamma, \beta_j) \right)$$

és

$$f_t := s_t^{-1} q^{a_t-k} \prod_{i=1}^k W(x, \beta_i).$$

Most

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(f) &= \mathbb{E} \left( d^{-1} q^{1-k} \prod_{i=1}^k W(x, \beta_i) \right) = d^{-1} \mathbb{E} \left( (\mathbb{E}_x(W(x, z)))^{1-k} \prod_{i=1}^k W(x, \beta_i) \right) = \\ &= d^{-1} \mathbb{E} \left( \mathbb{E}_x \left( (\mathbb{E}_x(W(x, z)))^{1-k} \prod_{i=1}^k W(x, \beta_i) \right) \right) = \\ &= d^{-1} \mathbb{E} \left( (\mathbb{E}_x(W(x, z)))^{1-k} (\mathbb{E}_x(W(x, z)))^k \right) = d^{-1} \mathbb{E}(W(x, z)) = 1, \end{aligned}$$

és hasonló számolással  $\mathbb{E}(f_t) = 1$ . Ekkor

$$\log \left( \mathbb{E} \left( \prod_{i=1}^k W(\alpha, \beta_i) \prod_{(y_i, v_j) \in E_H} W(\gamma_i, \beta_j) \right) \right) = \log \left( \mathbb{E} \left( f q^{k-1} d \prod_{i=1}^k s_i \right) \right) \geq$$

$$\geq \mathbb{E} \left( f \log \left( q^{k-1} d \prod_{i=1}^k s_i \right) \right),$$

a Jensen-egyenlőtlenségből következő egyenlőtlenségünk felhasználásával. A kapott kifejezést tovább alakítva

$$\begin{aligned} & (k-1)d^{-1}\mathbb{E}(\mathbb{E}_x(f \log q)) + \log d + \sum_{i=1}^k \mathbb{E}(f \log s_i) = \\ & = (k-1)d^{-1}\mathbb{E}(q \log q) + \log d + \sum_{i=1}^k \mathbb{E}(f \log s_i) \geq \\ & \geq d^{-1}(k-1)d \log d + \log d + \sum_{i=1}^k \mathbb{E}(f \log s_i) = \log d^k + \sum_{i=1}^k \mathbb{E}(f \log s_i), \end{aligned}$$

ahol a Jensen-egyenlőtlenséget használjuk a  $x \log x$  függvényre. A  $\sum_{i=1}^k \mathbb{E}(\log s_i)$  kifejezést tagonként becsüljük. Legyen  $h_t := s_t q^{1-a_t}$ , ekkor

$$\mathbb{E}_x(f_t h_t) = q, \quad \mathbb{E}(f_t h_t) = d,$$

ugyanolyan számolással, mint amit fent láttunk. Most ismét a Jensen-egyenlőtlenségből következő állításunk felhasználásával:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(f \log s_t) & = d^{-1}\mathbb{E}(f_t h_t \log h_t) + (a_t - 1)d^{-1}d^{-1}\mathbb{E}(\mathbb{E}_x(f_t h_t \log q)) \geq \\ & d^{-1}((a_t - 1)\mathbb{E}(f_t h_t \log h_t) + \mathbb{E}(q \log q)) \geq d^{-1}(a_t d \log d) = \log d^{a_t}. \end{aligned}$$

Most ezzel becsüljük az eredeti egyenlőtlenséget

$$\begin{aligned} & \log \left( \mathbb{E} \left( \prod_{i=1}^k W(\alpha, \beta_i) \prod_{(y_i, v_j) \in E_H} W(\gamma_i, \beta_j) \right) \right) \geq \\ & k \log d + \sum_{i=1}^m a_t \log d = \log d^{|E_H|} \end{aligned}$$

Amit az exp függvénnyel kombinálva megkapjuk a tétel állítását pozitív függvényekre. Mivel tetszőleges mérhető nemnegatív függvényt tudunk közelíteni pozitív mérhető függvényekkel ezért ebből következik a tétel nemnegatív mérhetőkre is.  $\square$

**Következmény** Legyen  $H$  olyan páros gráf, ahol  $V_H = S \cup T$ , és  $S$ -beli csúcs csak  $T$ -belivel van összekötve, és fordítva, és van olyan  $S$ -beli csúcs, ami minden  $T$ -belivel össze van kötve. Ekkor  $H$ -ra teljesül a Sidorenko-sejtés.

Következmény A teljes páros gráfokra teljesül a Siderenko-sejtés.

## 0.4. A Siderenko sejtés fákra és erős fa-felbontású gráfokra

A következőkben először bizonyítani fogjuk a Siderenko sejtést fákra, majd a módszer általánosításával a páros gráfok egy nagyobb osztályára is, amit erős-fa felbontású gráfoknak nevezünk. Fákra a sejtést először maga Siderenko bizonyította, a dolgozat egy másik bizonyítást mutat, amit David Conlon, Jeong Han Kim Choongbum és Lee Joonkyung Lee írtak le [2].

Legyen  $S$  egy véges halmaz. Ekkor egy  $S$ -beli értékű  $X$  valószínűségi változónak az entrópiáját a következő módon értelmezzük:

$$H(X) := - \sum_{x \in S} P(X = x) \log(P(X = x)).$$

Legyen  $X, Y$  két  $S$ -beli értékű valószínűségi változó, ekkor  $Y$ -nak az  $X$ -re vett feltételes entrópiáján a

$$H(Y | X) := H(X, Y) - H(X)$$

kifejezést értjük. Ha  $X, Y$  és  $Z$  három valószínűségi változó, akkor  $X$ -et és  $Y$ -t feltételesen függetlennek mondjuk  $Z$ -re nézve, ha

$$H(X | Z) = H(X | Y, Z).$$

**Lemma** Legyen  $S$  véges halmaz, és  $X$  egy  $S$ -beli értékű valószínűségi változó, akkor

$$H(X) \leq \log(|S|).$$

**Bizonyítás** Legyen  $f(x) := x \log x + (c - x) \log(c - x)$ , ekkor  $f'(x) = \log x - \log(c - x)$ , ami akkor vesz fel nullát, ha  $x = c - x$ , illetve  $k \in \mathbb{N}$  esetén legyen  $g(x) = kx \log(x) + (c - kx) \log(c - kx)$ , ekkor  $g'(x) = k \log(x) - k \log(c - kx)$ , tehát indukcióval belátható, hogy  $H(X)$  a maximumát az egyenletes  $X$  eloszlásra veszi fel. Ez alapján:

$$H(X) = - \sum_{x \in S} P(X = x) \log(P(X = x)) \leq - \sum_{x \in S} \frac{1}{|S|} \log\left(\frac{1}{|S|}\right) = \log(|S|).$$

□



Most nézzük a fák esetét. Legyen  $H = T$  egy fa. Jelöljük ki egy csúcsot a fánkon, legyen ez  $r$ . Rendezzük sorba a  $T$  fa csúcsait olyan módon, hogy egy tetszőleges  $v \in T$  csúcsra az  $r$  és a  $v$  közötti út összes csúcs már benne van a felsorolás  $v$  előtti elemeiben. Legyen  $|T| = k + 1$ -re ez  $v_1, v_2, \dots, v_k$ . Ekkor egy  $G$  gráf esetén a  $T$ -ből  $G$ -be menő gráfhomomorfizmusokon definiáljuk a következő valószínűségi eloszlást: annak a valószínűsége, hogy a homomorfizmusunk  $r$ -t egy  $g \in G$  csúcsba viszi, legyen

$$\frac{\deg g}{2|E_G|}.$$

Ha ez megvan, megyünk sorba  $T$  csúcsain a fent meghatározott rendezés szerint. Ha új csúcshoz érünk, legyen ez  $u$ , akkor megkeressük azt az  $v$  csúcsot, ami  $u$ -val szomszédos, és már szerepel a felsorolásban, tehát hozzárendeltük már valamelyik csúcshoz a korábbiakból, jelöljük  $u$  képét  $g$ -vel,  $v$  képét válasszuk ki a  $g$ -vel szomszédos  $G$ -beli csúcsok közül egyenletes eloszlással.

**Állítás** Annak a valószínűsége, hogy egy a fenti módszerrel véletlenszerűen kiválasztott homomorfizmusunk megegyezik egy  $w : T \rightarrow G$  gráfhomomorfizmussal, nem függ az  $r$  csúcs megválasztásától, vagy a többi csúcs sorrendjétől megfelelő sorba-rendezésben.

**Bizonyítás** Annak a valószínűségét, hogy a  $T$  képe  $w(T)$  a fenti véletlen algoritmusra, a következő módon lehet felírni

$$P(h = w) = \frac{\deg_G h(r)}{2|E_G|} \left( \frac{1}{\deg_G h(r)} \right)^{\deg_T r} \prod_{v \in V_T \setminus \{r\}} \left( \frac{1}{\deg_G h(v)} \right)^{\deg_T v - 1}$$

ahol  $\deg_G$  a  $G$ -beli, a  $\deg_T$  pedig a  $T$ -beli fokot jelöli. Ezt úgy lehet elképzelni, hogy az  $r$  csúcsból,  $\deg_T r$  szomszédnak kell jó helyre mennie, és a többi csúcsnál pedig  $\deg_T v - 1$ -nek mert egy szomszédjának a képét már meghatároztuk előtte. Ezt a kifejezést át lehet alakítani a következő módon:

$$\begin{aligned} P(h = w) &= \frac{1}{2|E_G|} \left( \frac{1}{\deg_G h(r)} \right)^{\deg_T r - 1} \prod_{v \in V_T \setminus \{r\}} \left( \frac{1}{\deg_G h(v)} \right)^{\deg_T v - 1} = \\ &= \frac{1}{2|E_G|} \prod_{v \in V_T} \left( \frac{1}{\deg_G h(v)} \right)^{\deg_T v - 1}. \end{aligned}$$

Ez a kifejezés független attól, hogy melyik  $T$ -beli elemet választottuk kezdésnek, és attól is, hogy a kiválasztott elemek kívüliek milyen sorrendben kerültek elő. Az is látszik, hogy tetszőleges  $w \in \text{Hom}(T, G)$ -re

$$P(w = h) > 0,$$

tehát minden homomorfizmus pozitív valószínűséggel fordul elő.  $\square$

Most ha van egy  $T$  fa, és annak egy  $S$  részgráfja ami szintén fa, akkor a fenti módszerrel definiáltunk egy valószínűségi eloszlást a  $\text{Hom}(S, G)$  halmazra is. Ezt úgy lehet megállapítani, hogy nézzük ha van egy  $h : T \rightarrow G$  gráfhomomorfizmusunk, akkor  $h$  megszorítása csak az  $S$ -beli csúcsokra nézve ismét egy gráfhomomorfizmust ad. Ennek a valószínűségi mezőnek van egy érdekes tulajdonsága:

**Állítás** Legyen  $T$  egy fa és legyen  $S$  egy részgráfja  $T$ -nek ami egy fa. Ha  $h \in \text{Hom}(T, G)$ , legyen  $h_S$  a  $h$  függvény megszorítása az  $S$  gráf csúcsaira. Legyen  $w_s \in \text{Hom}(S, G)$  Ekkor

$$P_T(h; h_S = w_s) = P_S(h = w_s),$$

ami, ekvivalens azzal, hogy

$$\sum_{g \in \text{Hom}(T, G); g_S = w_s} P_T(h = g) = P_S(h = w_s).$$

**Bizonyítás** Most felírhatjuk, hogy

$$P_S(h = w_s) = \frac{1}{2^{|E_H|}} \prod_{v \in T} \left( \frac{1}{\deg_G w_s(v)} \right)^{\deg_s v - 1},$$

képzeljük el egy  $g \in \text{Hom}(T, G)$  függvény pontjainak lerakását, mintha először az  $S$ -beli csúcsokat raknánk le, aztán a többit, ha először az  $S$  belüli csúcsokat rakjuk le véletlenszerűen - ezt megtehetjük az előző állítás szerint - akkor annak a valószínűsége, hogy ezek  $G$ -ben a  $w_s$ -nek megfelelő helyre kerülnek, az pont a fenti kifejezés, a többi csúcs pedig bárhova kerülhet, ha a  $P_T(h; h_S = w_s)$  valószínűséget nézzük.  $\square$

**Következmény** Ha  $T$  egy fa és  $G$  egy véges gráf, ahol  $e_1 = (u, v)$ ;  $e_1 \in E_T$  és  $e_2 = (s, t)$ ;  $e_2 \in E_G$  ekkor

$$P_T(h; h(u) = s; h(v) = t) = \frac{1}{2^{|E_G|}}$$

és ha nem nézzük melyik csúcs melyikbe megy, akkor

$$P_T(h(e_1) = e_2) = \frac{1}{|E_G|}.$$

A második egyenlőség úgy jön ki az elsőből, hogy összeadjuk a két eset valószínűségét. Ez azt jelenti, hogy ha van egy fánk, abból kiválasztunk egy élet, akkor annak a

valószínűsége, hogy az egy a fenti véletlen algoritmussal konstruált homomorfizmus szerint egy konkrét élbe esik egyenletes a  $G$  gráf élein.

A következőkben visszatérünk az entrópiára. Az előző következmény szerint

$$H(h(u) = s, h(v) = t) = \frac{1}{2|E_G|} \log(2|E_G|),$$

ami a biztos eseményre

$$H(h(u); h(v) \in E_G) = \log(2|E_G|).$$

**Állítás** Legyen  $T$  egy fa,  $G$  egy véges gráf,  $P$  a fent definiált valószínűségi eloszlás a  $T$ -ből  $G$ -be menő gráf homomorfizmusokon

$$H(h \in \text{Hom}(T, G)) \geq \log \left( |V(G)|^{|V(T)|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|} \right)^{|E_T|} \right).$$

**Bizonyítás** Először a tekintett valószínűségi eloszlás szerint, kiválasztunk egy  $r = v_0 \in T$  csúcsot, és egy a feltételeknek megfelelő  $v_1, \dots, v_k$  sorozatát a többi csúcsnak, ahol  $k := |V_T| - 1$ . Most felírhatjuk az entrópiát a következő módon:

$$\begin{aligned} H(h \in \text{Hom}(T, G)) &= - \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} P(h = w) \log P(h = w) = \\ &= - \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} P(h(v_0) = w(v_0), \dots, h(v_k) = w(v_k)) \log P(h(r) = w(r), \dots, h(v_k) = w(v_k)). \end{aligned}$$

Legyen

$$P(h_i = w_i) := P(h(v_0) = w(v_0), \dots, h(v_i) = w(v_i)),$$

ekkor az entrópia átalakítható a következő teleszkopikus összeggére:

$$\begin{aligned} H(h = w) &= -P(h(r) = w(r)) \log(P(h(r) = w(r))) + \\ &+ (-1) \sum_{i=1}^k (P(h_i = w_i) \log(P(h_i = w_i)) - P(h_{i-1} = w_{i-1}) \log(P(h_{i-1} = w_{i-1}))) = \\ &= H(h(r) = w(r)) + \sum_{i=1}^k H(h_i = w_i) - H(h_{i-1} = w_{i-1}) =, \end{aligned}$$

ami a feltételes entrópia definíciójának felhasználásával

$$= H(h(r) = w(r)) + \sum_{i=1}^k H(h_i = w_i \mid h_{i-1} = w_{i-1}) =$$

$$= H(h(r) = w(r)) + \sum_{i=1}^k H(h(v_i) = w(v_i) \mid h_{i-1} = w_{i-1})$$

Legyen  $v_i \in V_T$  csúcsra  $u_i \in V_T$  az a csúcs ami az  $r$  és a  $v_i$  közti úton a  $v_i$  szomszédos csúcsa. Ekkor a felsorolásban a feltételek szerint  $u_i$  előtt szerepel, mint  $v_i$ , és  $v_i$  helyzete a korábbi csúcsokból csak  $u_i$  helyzetétől függ, tehát

$$H(h(v_i) = w(v_i) \mid h_{i-1} = w_{i-1}) = H(h(v_i) = w(v_i) \mid h(u_i) = w(u_i)).$$

Ha behelyettesítünk az egész valószínűségi mezőn értelmezett entrópiába:

$$\begin{aligned} H(h \in \text{Hom}(T, G)) &= \\ &= \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} \left( H(h(r) = w(r)) + \sum_{i=1}^k H(h(v_i) = w(v_i) \mid h(u_i) = w(u_i)) \right) = \\ &= H(h(r) = w(r) \mid w \in \text{Hom}(G, T)) + \sum_{i=1}^k \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} H(h(v_i) = w(v_i) \mid h(u_i) = w(u_i)). \end{aligned}$$

Most egy  $u_i \in T$  csúcsra legyen  $C_{u_i} \subset V_T$  azon csúcsok halmaza, amik az  $u_i$  csúcs után következnek az a véletlenszerű eloszlásnál használt sorrendben, és azzal szomszédosak. Ekkor a fenti kifejezés átírható a következő módon:

$$H(h(r) = w(r) \mid w \in \text{Hom}(G, T)) + \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} \sum_{u_i \in T} \sum_{v_i \in C_{u_i}} H(h(v_i) = w(v_i) \mid h(u_i) = w(u_i)).$$

Most ismét kihasználjuk a feltételes entrópia definícióját.

$$\begin{aligned} &\sum_{v_i \in C_{u_i}} H(h(v_i) = w(v_i) \mid h(u_i) = w(u_i)) = \\ &= \sum_{v_i \in C_{u_i}} (H(h(v_i) = w(v_i), h(u_i) = w(u_i)) - H(h(v_i) = w(v_i))). \end{aligned}$$

Tudjuk, hogy  $u, v \in V_T$ ,  $(u, v) \in E_T$  esetén

$$\sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} H(h(u) = w(u), h(v) = w(v)) = \log(2|E_G|).$$

Vegyük észre, hogy

$$\sum_{w \in \text{Hom}(H, G)} \sum_{u_i \in T} \sum_{v_i \in C_{u_i}} H(h(v_i) = w(v_i), h(u_i) = w(u_i)) =$$

$$= \sum_{w \in \text{Hom}(H, G)} \sum_{(u, v) \in E_T} H(h(v_i) = w(v_i), h(u_i) = w(u_i)) = |E_T| \log(2|E_G|),$$

mivel minden élre egyszer számoljuk a homomorfizmusokon az entrópiát. Most az összeg másik részét nézzük

$$\begin{aligned} & -H(h(r) = w(r) \mid w \in \text{Hom}(G, T)) + \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} \sum_{u_i \in T} \sum_{v_i \in C_{u_i}} H(h(u_i) = w(u_i)) = \\ & \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} \sum_{u_i \in T} (\deg(u_i) - 1) H(h(u_i) = w(u_i)) = \\ & = \sum_{u_i \in T} (\deg(u_i) - 1) \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} H(h(u_i) = w(u_i)) = \\ & = (2|E_T| - |V_T|) \sum_{w \in \text{Hom}(G, T)} H(h(u_i) = w(u_i)) \leq (2|E_T| - |V_T|) \log|V_G|, \end{aligned}$$

ahol alkalmazzuk az entrópiára a korábban bizonyított felső becslést. Összegezve az eddigieket

$$\begin{aligned} H(h \in \text{Hom}(T, G)) & \geq |E_T| \log(2|E_G|) - (2|E_T| - |V_T|) \log|V_G| = \\ & \log \left( |V(G)|^{|V(T)|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|} \right)^{|E_T|} \right), \end{aligned}$$

amivel megkaptuk az állítást.  $\square$

**Tétel** A fákra teljesül a Sidorenko-sejtés.

**Bizonyítás** Alkalmazzuk a korábban bizonyított állítást az entrópia felső becslésére:

$$H(h \in \text{Hom}(T, G)) \leq \log(|\text{Hom}(T, G)|),$$

az előző állítást alkalmazva mind a két oldalnak az exponenciálisát véve, megkapjuk a tételt.  $\square$

### Erős fa-felbontású gráfok

A következőkben bevezetjük gráfoknak egy új osztályát, aminek az elemeire teljesül a Sidorenko-sejtés. A gráfok fa felbontását R. Halin vezette be [3].

**Definíció** Legyen  $H$  egy gráf,  $\mathcal{F} \subset \mathcal{P}(V_H)$  egy osztálya  $H$  csúcsai különböző részalmazainak, és  $\mathcal{T}$  pedig egy  $\mathcal{F}$  elemein értelmezett fa. Az  $(\mathcal{F}, \mathcal{T})$  párt akkor nevezzük fa-felbontásnak, ha teljesül:

- (i)  $\cup_{X \in \mathcal{F}} X = V_H$ ,
- (ii) tetszőleges  $(v, w) \in E_H$  élre létezik olyan  $X \in \mathcal{F}$ , amire  $v, w \in X$ ,
- (iii) ha,  $X_1, X_2, X_3 \in \mathcal{F}$  és  $X_3$  rajta van  $\mathcal{T}$ -ben az az  $X_1$  és  $X_2$  közti úton, akkor  $X_1 \cap X_2 \subset X_3$ .

Minden gráfnak van fa-felbontása,  $G$  esetén elég csak az  $\mathcal{F}_G = \{V_G\}$  halmazra gondolni. Egy  $(\mathcal{F}, \mathcal{T})$  fa-felbontást erős fa-felbontásnak nevezünk, ha teljesíti az (i), (ii), (iii) feltételeket, és még kettőt:

(iv) Legyen  $X \in \mathcal{F}$  esetén az  $X$ -beli csúcsok és a köztük lévő élek által alkotott részgráf  $H(X)$ . Ekkor minden  $X \in \mathcal{F}$  esetén  $H(X)$  nem tartalmaz kört.

A következő tulajdonsághoz be kell vezetni a minimális részfák fogalmát. Legyen egy  $T$  fára  $U \subset V_T$ , ekkor a  $T$  gráfnak létezik olyan részgráfja, ami fa, és az összes  $U$ -beli csúcsot tartalmazza. Ha  $U$  nem üres, akkor létezik olyan részgráf is, ami az összes  $U$  tartalmazó összefüggő részgráfnak részgráfja, nevezük ezt minimális részfának. Nyilván, ha  $H(X)$  nem tartalmaz kört, akkor a  $H(X)$  gráf összefüggő részgráfjai fák lesznek. Vegyünk egy  $Y \in \mathcal{F}$  csúcsot, ekkor  $X \cap Y \subset V_{H(X)}$ . Minden egyes  $T_1$  fára mint részgráfra  $H(X)$ -ben és minden  $T_2$   $H(Y)$ -beli fára, ha  $V_{T_1} \cap V_{T_2} \neq \emptyset$ , nézzük  $T$ -nek az  $V_{T_2}$  csúcshalmazt tartalmazó minimális részfáját, és az ilyen részfák összességét, mint  $H(X)$  részgráfját nevezük a  $H(X)$  gráf  $X \cap Y$ -t tartalmazó minimális részfáinak. Ennek a segítségével meg tudjuk fogalmazni a következő tulajdonságot.

(v) Ha  $X, Y \in \mathcal{F}$ , és az  $X$  és  $Y$  csúcsok szomszédosak  $\mathcal{T}$ -ben, akkor a  $H(X)$  gráf  $X \cap Y$ -t tartalmazó részfái és a  $H(Y)$  gráf  $X \cap Y$ -t tartalmazó részfái között létezik olyan gráf-izomorfizmus, ami az  $X \cap Y$  csúcsokat fixen hagyja.

Az erős fa-felbontású gráfok ezen leírása egy kissé nehézkesnek tűnik, nem látni rögtön, hogy milyen gráfokat tartalmaz ez az osztály a fákon és a körmentes gráfokon kívül, de meg lehet könnyen mutatni, hogy az erős fa-felbontású gráfok osztálya ennél bővebb.

**Állítás** Tetszőleges  $C_{2n}$  páros hosszú ciklikus gráf erős fa-felbontású.

**Bizonyítás** Legyen  $v_1, \dots, v_{2n} = v_0 \in V_{C_{2n}}$ , ahol  $(v_i, v_{i+1}) \in E_{C_{2n}}$ , ekkor legyen  $\mathcal{F} = \{X, Y\}$ , ahol  $X = \{v_0, v_1, \dots, v_n\}$ , és  $Y = \{v_n, v_{n+1}, \dots, v_{2n}\}$ . Ekkor  $H(X)$  és  $H(Y)$  is egy  $n + 1$  hosszú út, és a közös csúcsok a két végpont.  $\square$

**Állítás** Minden erős fa-felbontású gráf páros.

**Bizonyítás** Ha  $G$  egy gráf aminek van erős-fa felbontása, akkor indukcióval haladunk  $\mathcal{F}$  elemein úgy, hogy mindig úgy vesszük a csúcsokat sorban, hogy ezek mindig összefüggő részgráfot kapjunk  $\mathcal{T}$ -ben, az élek hozzávételével. Egy csúcsra definíció szerint körmentes a  $H(X)$  gráf. Tegyük fel  $k$  csúcsra már beláttuk, hogy  $G$ -nek a  $H(X_1), \dots, H(X_k)$  összeragasztásával alkotott részgráfja nem tartalmaz páratlan kört. Most veszünk egy új  $X_{k+1}$  csúcsot, ekkor létezik egyetlen olyan  $Y \in \{X_1, \dots, X_k\}$ , amire  $(Y, X_k)$  egy él  $\mathcal{T}$ -ben.  $H(X)$  és  $H(Y)$  összeragasztásával nem keletkezik páratlan kör, ugyanis tetszőleges kör ugyanannyi élet tartalmaz  $H(X)$ -ből, mint  $H(Y)$ -ből, a minimális részgráfok izomfiája miatt és  $H(X)$  és  $H(Y)$  éldiszjunktak, tehát a kör páros sok élet tartalmaz. Most tegyük fel, hogy  $H(X_{k+1})$  hozzávételével már van a részgráfban páratlan kör, ekkor az indukciós feltevés miatt ennek a körnek kell olyan élének lennie ami  $H(X_{k+1})$  -beli. Viszont a páratlan kör minden  $H(X_{k+1})$  belső részútjának két végcsúcsa benne van  $Y$ -ben is tehát minden ilyen részútra van olyan  $H(Y)$ -beli részút, ami ugyanolyan hosszú, és a két végpont megegyezik (az izomfia miatt). Tehát ekkor kell lennie páratlan részútnak a  $\{H(X_1), \dots, H(X_k)\}$  gráfban is, ami ellentmond az indukciós feltevésünknek.  $\square$

A következőben megcsináljuk a korábbi, fákból tetszőleges gráfba menő véletlen algoritmus általánosítását homomorfizmusokra, olyan esetekre, amikor a fán már néhány pont képe előre meg van adva. Legyen  $T$  egy fa,  $X \subset V_T$  egy csúcshalmaz,  $G$  egy olyan gráf, amire  $|E_G| \geq 1$ . Legyen  $S$  a legkisebb olyan részfa  $T$ -nek, ami tartalmazza az  $X$ -beli csúcsokat, ha  $X$  nemüres, ha  $X$  az üres halmaz, akkor  $S$  legyen egy csúcs a  $T$  csúcsai közül, és tekintsük azt, mint gráfot. Készítsünk  $T$  csúcsainak egy felsorolását, legyen  $s_0 \in S$  az első csúcs, és a felsorolásunk teljesítse az alábbi két feltételt:

- (i)  $v_i \in T$  esetén az  $s_0$  és a  $v_i$  közti út összes csúcs legyen  $u_i$  előtt a felsorolásban,
- (ii) az  $S$ -beli csúcsok előzzék meg az  $S$ -en kívülieket.

Tegyük föl, hogy van egy  $h : X \rightarrow V_G$  függvényünk. Szeretnénk egy valószínűségi eloszlást definiálni azon  $T$ -ből  $G$ -be tartó gráfhomomorfizmusokon, amik az  $X$  csúcsokra megszorítva a  $h$  függvényt veszik fel. Legyen

$$\mathcal{G}_{h,S} := \{g \in \text{Hom}(S, G); g|_X = h\},$$

most először  $\mathcal{G}_{h,S}$  elemein definiálunk egy valószínűségi eloszlást. Ha ez a halmaz üres, akkor nincs az elemein valószínűségi eloszlás. Egyéb esetben legyen  $y \in \mathcal{G}_{h,S}$  esetén  $p_{S,G}(y)$  annak a valószínűsége, hogy az  $S$  fát a  $G$  gráfba vivő homomorfizmusokon korábban értelmezett véletlen eloszlás szerint mekkora eséllyel lesz a

kapott homomorfizmus  $y$ , képlettel kifejezve:

$$p_{S,G}(y) = \frac{1}{|E_G|} \prod_{v \in S} \left( \frac{1}{\deg_G y(v)} \right)^{\deg_S v - 1}.$$

Most  $T$  beágyazását kezdjük  $S$  csúcaival, kiválasztunk egy véletlen  $y \in \mathcal{G}_{h,S}$  beágyazást

$$\frac{p_{S,G}(y)}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{h,S}} p_{S,G}(g)}$$

valószínűséggel. Ez értelmes, mert már korábban beláttuk, hogy minden  $p_{S,G}(g) > 0$ . Ha a  $S$ -beli csúcsok el vannak helyezve, akkor a  $T$ -beli csúcsokat hasonló módon helyezzük el, mint ahogy korábban fákra definiáltuk plusz feltételek nélkül, azaz egy  $v \in T$  csúcsra megkeressük azt az  $u$  csúcsot, ami szomszédos a  $v$  csúccsal, és rajta van az  $s_0$  és a  $v$  közti útvonalon. Ekkor a felsorolásunk szerint minden egyes csúcsot elhelyezünk.

Ekkor  $X = \emptyset$  esetén ez megegyezik azzal a valószínűségi eloszlással, amit már korábban definiáltunk a feltétel nélküli esetre.

**Állítás** Ha  $P$  jelöli a  $T$  gráf tetszőleges beágyazására vett valószínűséget, és  $P_X$  azt a valószínűséget, ahol az  $X$  csúcsokra vett függvények le vannak fixálva

$$P(g = w \mid g|_X = h) = P_X(g = w).$$

**Bizonyítás** Legyen  $S$  a legkisebb olyan részfa, ami tartalmazza az  $X$  csúcshalmazt  $T$ -ben. Mivel a fákra definiált valószínűségi eloszlás ugyanolyan típusú eloszlást határoz meg a részfára megszorítva, mintha csak a részfán néznénk az eloszlást, ezért ha nézzünk tetszőleges  $T$ -beágyazásokat, aminek utána nézzük, hogy az  $S$ -re vett megszorítása megfelel-e a feltételnek, megegyezik azzal, mintha először elkezdenénk  $S$ -re beágyazni, és ha jó az  $S$ -re vett beágyazás, akkor néznénk a többi csúcsra. Meg kell mutatni, hogy az  $S$  kétféle beágyazásának valószínűsége is megegyezik, azaz

$$\frac{p_{S,G}(y)}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{h,S}} p_{S,G}(g)} = P(g = y \mid g|_X = h).$$

Itt felhasználjuk  $p_{S,G}(y)$  definícióját:

$$p_{S,G}(y) = P(f = y; f \in \text{Hom}(S, G)),$$

ekkor

$$\frac{p_{S,G}(y)}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{h,S}} p_{S,G}(g)} = \frac{P(f = y)}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{h,S}} P(f = g)} = \frac{P(f = y)}{P(g|_X = h, g \in \text{Hom}(S, G))} =$$



$$= P(g = y \mid g|_X = h),$$

amivel az állítást beláttuk.  $\square$

Most rátérünk az erős-fa felbontású gráfok beágyazására. Legyen  $H$  egy erős fa-felbontású gráf, és tegyük fel, hogy a  $G$ -gráfnak legalább egy éle van, egyéb esetben a Sidorenko-sejtés triviálisan teljesül. Most legyen  $(\mathcal{F}, \mathcal{T})$  egy megfelelő fa-felbontású, legyen  $\mathcal{F}$  elemeinek egy  $R = X_0, X_1, \dots, X_k$  felsorolása, ahol minden  $X_i$  elemre igaz, hogy az  $X_0$  és  $X_i$  közti út minden elem  $X_i$  előtt van a felsorolásban. Ekkor a véletlen algoritmusunk a következőképpen fog lefolyni:

Először kiválasztjuk egy beágyazását a  $H(R)$  részgráfnak. Itt úgy járunk minden egyes részfájára, mintha tetszőleges fa beágyazása lenne, egyéb feltételek nélkül. Nevezzük a  $H(R)$ -re kapott beágyazást  $w_R$ -nek.

Tegyük fel, hogy  $X_i$  előtt már minden más részfát beágyaztunk. Legyen  $Z_{i-1} = \cup_{j=0}^{i-1} X_j$ , és ekkor már van egy  $h_i$  beágyazásunk a  $X_i \cap Z_{i-1}$  csúcsalmazon. Keresünk egy beágyazást, ami a  $X_i \cap Z_{i-1}$  részalmazra megszorítva megegyezik a  $h_i$  függvénnyel. Legyen a  $H(X_i)$ -n értelmezett függvény  $w_{X_i}$ .

Addig folytatjuk az algoritmust, amíg minden  $X_i$  csúcs be nem lesz ágyazva.

Elsőre talán nem nyilvánvaló, hogy az algoritmus közben nem akadunk el, azaz nincs olyan  $h_i$  függvény, amit nem tudunk az egész  $H(X_i)$  részgráfra kibővíteni. Ezt a következő állításunk fogja biztosítani.

**Állítás** Ha  $H$  erős-fa felbontású gráf, és  $G$  olyan gráf, amire  $|E_G| \geq 1$ , akkor a fenti véletlen algoritmus mindig kiad egy  $H$ -ból  $G$ -be tartó gráfhomomorfizmust.

**Bizonyítás** Legyen  $X_i$ -re  $Y_i$  az a csúcs a  $\mathcal{T}$  fában, ami össze van kötve  $X_i$ -vel, és megelőzi  $X_i$ -t a felsorolásban. Ekkor tetszőleges  $j < i$ -re  $X_i \cap X_j \subset Y_i$  mivel  $Y_i$  rajta van az  $X_i$  és az  $X_j$  közti úton. Ez alapján

$$Z_{i-1} \cap X_i = \left( \bigcup_{j=0}^{i-1} X_j \right) \cap X_i = \bigcup_{j=0}^{i-1} (X_j \cap X_i) = Y_i \cap X_i.$$

Másrészt  $H(X_i)$  és  $H(Y_i)$  fákból állnak és ha minden  $H(X_i)$ -beli fában nézzük a közös csúcsokat a  $Y_i$ -beliekkel, akkor  $H$  erős-fa felbonthatósága miatt a  $H(Y_i)$  és a  $H(X_i)$ -beli közös részfák között van egy gráf-izomorfizmus, ami fixen hagyja a közös csúcsokat. Vagyis, ha a  $H(Y_i)$  részgráfot be tudtuk ágyazni, akkor  $X_i$  és  $Y_i$  közös csúcsait is be tudtuk. Így a  $H(X_i)$  minimális részfákkal izomorf  $H(Y_i)$ -beli részfákak is be tudtuk ágyazni, így persze a  $H(X)$ -beli részfák is beágyazhatóak

legalább egy fajta módon. Innen indukcióval haladva látható, hogy minden egyes  $X_i$ -re a  $H(X_i)$  részgráfot be tudjuk ágyazni, tehát az egész  $H$  gráfot is.  $\square$

Most, hogy láttuk, hogy létezik olyan homomorfizmus, ami megkapható a véletlen algoritmussal, le lehet írni az eloszlás további tulajdonságait is.

**Állítás** Ha a  $\mathcal{T}$  fán az  $R$  kezdőpont fix, akkor a valószínűségi eloszlás nem függ attól, hogy ezután milyen (a feltételeknek megfelelő) sorrendjét választjuk a csúcsoknak.

**Bizonyítás** Az előző állítás bizonyításánál használt fogalmakat fogjuk használni. Jelöljük továbbra is  $P$ -vel azt a valószínűséget, amit az első fákra használt feltétel nélküli beágyazásnál használtunk. A korábban bizonyított állítás szerint akkor is ezt az eloszlást kapjuk, ha utólag tesszük fel a feltételt, hogy bizonyos pontokra fix értéket vesz fel az algoritmus, mintha rögtön így konstruáltuk volna, tehát fel lehet írni a következő egyenlőséget:

$$P(h = w) = P(h_{|_{X_0}} = w_{|_{X_0}}) \prod_{i=1}^k P(w_{|_{X_i}} = h_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Z_i}} = w_{|_{X_i \cap Z_i}}).$$

Ezután az előző állítás bizonyítását felhasználva

$$P(w_{|_{X_i}} = h_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Z_i}} = w_{|_{X_i \cap Z_i}}) = P(w_{|_{X_i}} = h_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}).$$

definiáljuk a következő kifejezést: egy  $Y \in \mathcal{F}$  csúcsra legyen  $C_Y \subset \mathcal{F}$  azon csúcsok halmaza, amik  $Y$ -al szomszédosak  $\mathcal{T}$ -ben, és nincsenek rajta az  $X_0$  és az  $Y_0$  közötti úton, ekkor

$$\begin{aligned} P(h = w) &= P(h_{|_{X_0}} = w_{|_{X_0}}) \prod_{i=1}^k P(w_{|_{X_i}} = h_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}) = \\ &= \prod_{Y \in \mathcal{F}} \prod_{X \in C_Y} P(h_{|_X} = w_{|_X} \mid h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}}) \end{aligned}$$

Ha veszünk egy más sorrendjét az  $\mathcal{F}$  elemeinek, legyen ez  $X'_0, X'_1, \dots, X'_k$ , ahol  $X_0 = X'_0$ , akkor

$$P(h' = w) = \prod_{Y \in \mathcal{F}} \prod_{X \in C_Y} P(h'_{|_X} = w_{|_X} \mid h'_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}}),$$

mivel a  $C_Y$  kifejezés csak az  $X_0$  és az  $Y$  közti úttól függ. Továbbá, ha  $X$  in  $\mathcal{T}$ -beli csúcs és  $Y$  az  $X$  és az  $R$  közti út  $X$  melletti csúcsa:

$$P(h_{|_X} = w_{|_X} \mid h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}}) = P(h'_{|_X} = w_{|_X} \mid h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}}),$$

mivel az eredeti csak fákra vonatkozó algoritmus nem függött a sorrendtől. Ezzel beláttuk, hogy tetszőleges a feltételeknek megfelelő sorrendre aminek a kezdőpontja megegyezik:

$$P(h = w) = P(h' = w).$$

□

**Megjegyzés** Mivel már korábban beláttuk, hogy

$$P(h'_{|X} = w_{|X} \mid h_{|X \cap Y} = w_{|X \cap Y}) > 0$$

tetszőleges  $w : H(X) \rightarrow G$  gráfhomomorfizmusra, ezért ebből azt is megkapjuk,

$$\prod_{Y \in \mathcal{F}} \prod_{X \in \mathcal{C}_Y} P(h_{|X} = w_{|X} \mid h_{|X \cap Y} = w_{|X \cap Y}) > 0,$$

tehát, ha  $H$  erős fa-felbontású gráf, akkor tetszőleges  $w : H \rightarrow G$  gráfhomomorfizmusra

$$P(h = w) > 0.$$

A következőkben visszatérünk annak a kérdésre, hogyan függ az eloszlás a csúcsok választott sorrendjétől.

**Állítás** A véletlen bejárasi algoritmussal készített valószínűségi eloszlás nem függ a csúcsok választott sorrendjétől. Speciálisan  $X \in \mathcal{F}$  és  $w \in \text{Hom}(H, G)$  esetén:

$$P(h_{|X} = w_{|X}) = p_{H(X), G}(w_{|X}).$$

**Bizonyítás** Az első állításból rögtön következik a második, ugyanis, ha felállítunk egy olyan sorrendjét  $\mathcal{T}$  csúcsainak, aminek  $X$  az első eleme, akkor az algoritmus, definíciójából következik az állítás. Az első állítást először arra az esetre bizonyítjuk, amikor két olyan valószínűségi változót vetünk össze, amit a csúcsok olyan sorrendjével adtunk amiknek a kezdőcsúcsai  $R_1$  és  $R_2$  két szomszédos csúcs  $\mathcal{T}$ -ben. Legyen a két valószínűségi változó  $h_1$  és  $h_2$ . Azt kell megmutatnunk, hogy tetszőleges  $w \in \text{Hom}(H, G)$  esetén:

$$P(h_1 = w) = P(h_2 = w).$$

Mivel azt már korábban beláttuk, hogy az eloszlás nem függ a sorrend többi elemétől ezért föltehetjük, hogy két olyan sorrendünk van ahol az első két elem

$R_1, R_2$  illetve  $R_2, R_1$  és a sorrend többi eleme megegyezik. Ekkor behelyettesítve a korábban meghatározott képletünkbe:

$$\begin{aligned} P(h_1 = w) &= P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}}) \prod_{i=1}^k P(h_{|_{X_i}} = w_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}) = \\ &= P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}}) P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) \prod_{i=2}^k P(h_{|_{X_i}} = w_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}). \end{aligned}$$

A  $P(h_2 = w)$  kifejezést ugyanígy átalakíthatjuk:

$$P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}}) P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) \prod_{i=2}^k P(h_{|_{X_i}} = w_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}})$$

Mivel tetszőleges  $w \in \text{Hom}(H, G)$ , és tetszőleges  $i \in \{2, \dots, k\}$  esetén

$$P(h_{|_{X_i}} = w_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}) > 0,$$

ezért

$$\prod_{i=2}^k P(h_{|_{X_i}} = w_{|_{X_i}} \mid h_{|_{X_i \cap Y_i}} = w_{|_{X_i \cap Y_i}}) > 0,$$

tehát ezzel a kifejezéssel le lehet osztani, és így látható, hogy  $(R_1, R_2) \in E_H$  esetén az  $P(h_1 = w) = P(h_2 = w)$  kifejezés ekvivalens azzal, hogy

$$\begin{aligned} &P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}}) P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) = \\ &= P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}}) P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}). \end{aligned}$$

Most legyen  $S_1$  az a gráf, amelyik a minimális  $R_1 \cap R_2$ -t tartalmazó részfákat veszi  $H(R_1)$ -ben. Ekkor

$$\begin{aligned} &P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) = \\ &= P(h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}}) = \\ &= \frac{p_{S_1, G}(w_{|_{S_1}})}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{S_1, G}} p_{S_1, G}(g)} P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}}), \end{aligned}$$

ahol a korábbi jelölésekhez hasonló módon

$$\mathcal{G}_{S_1, G} := \{g \in \text{Hom}(S_1 G); g_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}\}.$$

Analóg módon

$$P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) =$$

$$\begin{aligned}
&= P(h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}} \mid h_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}) P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}}) = \\
&= \frac{p_{S_2, G}(w_{|_{S_2}})}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{S_2, G}} p_{S_2, G}(g)} P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}}),
\end{aligned}$$

ahol  $S_2$  az  $R_1 \cap R_2$ -t tartalmazó minimális részfa gráfját jelöli, és

$$\mathcal{G}_{S_2, G} := \{g \in \text{Hom}(S_2 G); g_{|_{R_1 \cap R_2}} = w_{|_{R_1 \cap R_2}}\}.$$

Most, mivel  $H$  erős fa-felbontású gráf, ezért az  $S_1$  és  $S_2$  gráfok izomorfak. Ezt felhasználva

$$\frac{p_{S_1, G}(w_{|_{S_1}})}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{S_1, G}} p_{S_1, G}(g)} = \frac{p_{S_2, G}(w_{|_{S_2}})}{\sum_{g \in \mathcal{G}_{S_2, G}} p_{S_2, G}(g)},$$

aminek segítségével  $P(h_1 = w) = P(h_2 = w)$  ekvivalens azzal, hogy

$$\begin{aligned}
&P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}}) P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}}) = \\
&= P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}}) P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}}).
\end{aligned}$$

Most még egy hasonló trükköt fogunk használni, mint az előbb:

$$P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}} \mid h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}}) = \frac{P(h_{|_{R_1}} = w_{|_{R_1}})}{P(h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}})}$$

és

$$P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}} \mid h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}}) = \frac{P(h_{|_{R_2}} = w_{|_{R_2}})}{P(h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}})},$$

amit azért tudunk felírni, mert minden valószínűség pozitív. És mivel az erős fa-felbonthatóság miatt

$$P(h_{|_{S_2}} = w_{|_{S_2}}) = P(h_{|_{S_1}} = w_{|_{S_1}}),$$

mindig igaz, így a  $P(h_1 = w) = P(h_2 = w)$  egyenlőségnek is igaznak kell lennie.

Most rátérünk arra az esetre, amikor a két  $\mathcal{T}$ -beli kezdőpont nem egymás melletti, legyen ez ismét  $R_1$  és  $R_2$ . Ekkor viszont létezik egy  $R_1 = X_1, \dots, X_t = R_2$  út a  $\mathcal{T}$  gráfban, és mivel az  $X_i$ -vel kezdődő algoritmus ugyanolyan eloszlást határoz meg, mint az  $X_{i+1}$  csúccsal kezdődő, ezért indukcióval belátható, hogy az  $R_1$  és az  $R_2$ -vel kezdődő véletlen algoritmusok eloszlása is megegyezik.

Ezzel kellően leírtuk a véletlen algoritmusokat, hogy rá tudjunk térni a legfontosabb állításra.

**Tétel** Ha  $H$  egy erős fa-felbontású gráf és  $G$  egy tetszőleges gráf, akkor

$$|\text{Hom}(H, G)| \geq |V_G|^{|V_H|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H|},$$

azaz  $H$ -ra teljesül a Sidorenko-sejtés.

**Bizonyítás** Legyen az eddigiekhez hasonló módon  $(\mathcal{F}, \mathcal{T})$ , az erős fa-felbontása  $H$ -nak  $R = X_0, X_1, \dots, X_k$  egy megfelelő sorrend  $\mathcal{F}$  elemein, ami szerint tudunk véletlen algoritmust készíteni. Legyen  $Z_{i-1} = \cup_{j=0}^{i-1} X_j$ . Ismét az entrópiát fogjuk becsülni, és felhasználva a feltételes entrópia definícióját, az entrópiát ismét átalakítjuk egy teleszkopikus összeggé:

$$H(h = w) = H(h|_R = w|_R) + \sum_{i=1}^k H(h|_{X_i} = w|_{X_i} \mid h|_{Z_{i-1}} = w|_{Z_{i-1}}).$$

Legyen  $Y_i$  most is az  $R$  és  $X_i$  közti út  $X_i$ -vel szomszédos eleme, és ekkor felhasználva a korábbi állításainkat:

$$\begin{aligned} H(h|_{X_i} = w|_{X_i} \mid h|_{X_{i-1}} = w|_{X_{i-1}}) &= H(h|_{X_i} = w|_{X_i} \mid h|_{X_i \cap Z_{i-1}} = w|_{X_i \cap Z_{i-1}}) = \\ &= H(h|_{X_i} = w|_{X_i} \mid h|_{X_i \cap Y_i} = w|_{X_i \cap Y_i}), \end{aligned}$$

ezt behelyettesítjük a az entrópiába, illetve legyen  $C_Y := \{X_i \in \mathcal{F}; Y_i = Y\}$ , erre átrendezhetjük a szummát:

$$\begin{aligned} H(h = w) &= H(h|_R = w|_R) + \sum_{i=1}^k H(h|_{X_i} = w|_{X_i} \mid h|_{Y_i} = w|_{Y_i}) = \\ &= H(h|_R = w|_R) + \sum_{Y \in \mathcal{F}} \sum_{X \in C_Y} H(h|_X = w|_X \mid h|_{X \cap Y} = w|_{X \cap Y}). \end{aligned}$$

Felhasználjuk, hogy

$$H(a, a \cap b) = H(a, a \cap b) - H(a \cap b) = H(a) - H(a \cap b)$$

mivel az  $a$  esemény mellett az  $a \cap b$  esemény 1 valószínűséggel teljesül, ennek a segítségével, átírhatjuk az eredeti kifejezést:

$$H(h = w) = H(h|_R = w|_R) + \sum_{Y \in \mathcal{F}} \sum_{X \in C_Y} H(h|_X = w|_X) - H(h|_{X \cap Y} = w|_{X \cap Y}).$$

Vegyük észre, hogy minden egyes  $X \in \mathcal{F}$ -re a fenti szummában a  $H(h|_X = w|_X)$  pontosan egyszer szerepel, ha  $X = R$  akkor az elején, ha  $X \neq R$  akkor létezik pontosan egy olyan  $Y$  amire  $X \in C_Y$ . Másrészt minden  $(X, Y) \in E_{\mathcal{T}}$  élre  $-H(h|_{X \cap Y} = w|_{X \cap Y}) =$

$w_{|_{X \cap Y}}$ ) pontosan egyszer szerepel, és visszafele is, ha  $-H(h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}})$  szerepel a fenti szummában, akkor  $(X, Y) \in E_{\mathcal{T}}$ . Ez alapján az entrópia felírható a

$$\sum_{X \in \mathcal{F}} H(h_{|_X} = w_{|_X}) - \sum_{(X, Y) \in E_{\mathcal{T}}} H(h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}})$$

alakban. Az entrópiára használt felső becslést szeretnénk használni, miszerint ha az  $X$  valószínűségi változó az  $\mathcal{S}$  véges halmazon van értelmezve

$$H(X) \leq \log|\mathcal{S}|$$

amit felhasználva az élekre:

$$H(h_{|_{X \cap Y}} = w_{|_{X \cap Y}}) \leq \log |V_G|^{|X \cap Y|} = |X \cap Y| \log(|V_G|).$$

Ennek a segítségével az entrópiát becsülhetjük a következő módon

$$H(h = w) \geq \sum_{X \in \mathcal{F}} H(h_{|_X} = w_{|_X}) - \sum_{(X, Y) \in E_{\mathcal{T}}} |X \cap Y| \log(|V_G|).$$

Most rátérünk az összeg másik részének becslésére. Mivel a Sidorenko-sejtést fákra már bizonyítottuk, ezért diszjunkt fákból álló gráfra is igaz, tehát

$$\begin{aligned} H(h_{|_X} = w_{|_X}) &\geq \log \left( |V_G|^{|X|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H(X)|} \right) = \\ &= |X| \log |V_G| + |E_H(X)| \log \frac{2|E_G|}{|V_G|^2}. \end{aligned}$$

Az erős fa-felbonthatóság miatt

$$\sum_{X \in \mathcal{F}} |E_H(X)| = |E_H|,$$

ugyanis minden él benne van valamelyik  $H(X)$  gráfban, de a  $H(X)$  gráfok éldiszjunktak. Most a csúcsokra határozunk meg hasonló állítást. Legyen  $X$  egy olyan csúcsa a  $\mathcal{T}$  gráfnak, aminek a foka 1, ilyen mindig létezik. Legyen az élszomszédja  $Y$ . Ekkor igaz az, hogy tetszőleges  $Z \in \mathcal{F}$  csúcsra, amire  $Z \neq X$ , hogy  $Z \cap X \subset Y \cap X$ . Ezért felírható, hogy

$$|V_H| = \left| \bigcup_{Z \in \mathcal{F}; Z \neq T} Z \right| + |X| - |X \cap Y|.$$

Vegyünk észre, hogy ha  $\mathcal{F}$ -ből nézzük az  $X$ -en kívüli elemeket ugyanazzal a relációval, mint ami  $\mathcal{T}$ -ben volt, akkor ismét kapunk egy erős fa-felbontású gráfot, és ezen ismét kereshetünk egy egy fokú csúcsot. Így indukcióval látszik, hogy

$$|V_H| = \sum_{X \in \mathcal{F}} |X| - \sum_{(X,Y) \in E_{\mathcal{T}}} |X \cap Y|.$$

Ezen, az élek és a csúcsok számára vonatkozó azonosság segítségével, az entrópia tovább becsülhető:

$$\begin{aligned} H(h \in \text{Hom}(H, G)) &\geq \sum_{X \in \mathcal{F}} |E_{H(X)}| \log \frac{2|E_H|}{|V_H|^2} + \left( \sum_{X \in \mathcal{F}} |X| - \sum_{(X,Y) \in E_{\mathcal{T}}} |X \cap Y| \right) \log |V_G| = \\ &= |E_H| \log \frac{2|E_H|}{|V_H|^2} + |V_H| \log |V_G| = \log \left( |V_G|^{|V_H|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H|} \right). \end{aligned}$$

Most ismét használjuk az entrópia és a valószínűségi mező alaphalmazának elemszámának logaritmusa közötti egyenlőtlenséget, ekkor látható, hogy

$$\log |\text{Hom}(H, G)| \geq \log \left( |V_G|^{|V_H|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H|} \right),$$

ami ekvivalens azzal, hogy

$$|\text{Hom}(H, G)| \geq |V_G|^{|V_H|} \left( \frac{2|E_G|}{|V_G|^2} \right)^{|E_H|},$$

ezzel a tétel állítását beláttuk.  $\square$

**Következmény** A páros hosszú ciklikus gráfokra teljesül a Sidorenko-sejtés.

## 0.5. A Sidorenko-sejtés és az információelmélet

A következő fejezetben ismét az információelméletbeli entrópiával fogjuk különböző gráfokra belátni, hogy teljesül rájuk a Sidorenko-sejtés. Legyen  $X$  egy véges halmaz, és legyen  $\mu$  és  $\nu$  két valószínűségi mérték az  $X$  halmazon értelmezve, ahol  $\mu$  abszolút folytonos a  $\nu$  mértékre nézve. Ekkor a mértékekre értelmezzük a feltételes entrópiát, legyen  $S \subset X$ , ekkor a korábbiakhoz hasonló módon:

$$H((\mu | \nu)(S)) = - \sum_{x \in S} (\log(\nu(x)) - \log(\mu(x))) \mu(x).$$



Mivel  $X$  véges halmaz, ezért az abszolút folytonosság ebben az esetben azt jelenti, hogy  $x \in X$  elemre ha  $\nu(x) = 0$ , akkor  $\mu(x) = 0$  is teljesül. Ebből látszik, hogy az  $S \subset X$  részhalmazon való értelmezés nem mindig szükséges, elég, ha olyan  $\mu, \nu$  mértékeket használunk, amik csak az  $S$  részhalmazon vesznek fel nemnulla értékeket, így elégséges bevezetni az

$$H(\mu | \nu) = - \sum_{x \in X} (\log(\nu(x)) - \log(\mu(x))) (\mu(x))$$

kifejezést. Vegyük észre, hogy

$$H(\mu | \nu) = \mathbb{E}_\mu \left( - \log(X) \frac{d\mu}{d\nu} \right),$$

és mivel a  $-\log$  függvény konvex, ezért alkalmazhatjuk a Jensen-egyenlőtlenséget:

$$H(\mu | \nu) \geq -\log(\nu(X)).$$

Mivel  $\nu(X) \leq 1$ , ezért a fenti állításból az is következik, hogy

$$H(\mu | \nu) \geq 0,$$

tetszőleges  $\mu, \nu$  valószínűségi mértékekre, ahol  $\mu$  abszolút folytonos  $\nu$ -re nézve.

A következőkben legyen  $(X_1, \mu_1)$ ,  $(X_2, \mu_2)$  és  $(X_3, \mu_3)$  három valószínűségi mező. Tegyük fel, hogy léteznek a  $\psi_1 : X_1 \rightarrow X_3$  és a  $\psi_2 : X_2 \rightarrow X_3$  szürjektív mértéktartó leképezések. Ekkor azt mondjuk, hogy az  $X_3$  halmaz a közös faktora az  $(X_1, \mu_1)$  és az  $(X_2, \mu_2)$  valószínűségi mezőknek. Vegyük észre, hogy ekkor a  $\mu_3$  mérték meghatározható a másik kettővel is, mivel tetszőleges  $A \subset X_3$  halmazra:

$$\mu_3(A) = \mu_1(\psi_1^{-1}(A)),$$

ahol  $\psi_1^{-1}(A)$  az  $A$  halmaz  $\psi_1$  általi ősképét jelöli. Definiáljuk az  $X_4$  halmazt a következő módon:

$$X_4 := \{(x_1, x_2) \in X_1 \times X_2; \psi_1(x_1) = \psi_2(x_2), \mu_1(\psi_1^{-1}(\{x_1\})) \neq 0\}.$$

Az  $X_4$  halmazon értelmezett  $\mu$  mértéket nevezzük párosításnak, ha fennáll minden  $(x_1, x_2) \in X_4$  elemre, hogy

$$\mu(x_1, x_2) = \mu_1(x_1) = \mu_2(x_2).$$

Ezen kívül definiáljuk egy  $\mu_4$  mértéket is az  $X_4$  halmazon, a következő képlettel megadva:

$$\mu_4(x_1, x_2) := \frac{\mu_1(x_1)\mu_2(x_2)}{\mu_3(\psi(x_1))}.$$

Látható, hogy a  $\pi_1 : X_4 \rightarrow X_1$  és a  $\pi_2 : X_4 \rightarrow X_2$  vetítések mértéktartóak a  $\mu_4$  mértékre nézve. Azt mondjuk, hogy az  $(X_4, \mu_4)$  halmaz a  $\pi_1, \pi_2$  leképezésekkel az  $(X_1, \mu_1), (X_2, \mu_2)$  halmazok feltételesen független párosítását adja az  $(X_3, \mu_3)$  közös faktorra nézve.

Legyen minden egyes  $X_i$  halmazra  $\nu_i$  mérték, ahol  $i \in \{1, 2, 3, 4\}$ , a  $\nu_i$  mértékek olyanok, hogy  $(X_4, \nu_4)$  legyen feltételesen független párosítása az  $(X_1, \nu_1)$  és  $(X_2, \nu_2)$  halmazoknak az  $(X_3, \nu_3)$  közös faktoral, és ugyanazokkal  $\psi_1$  és  $\psi_2$  leképezések, mint amik az előbb voltak a  $\mu_i$  mértékekre.

**Állítás** Legyen  $X_i, \mu_i,$  és  $\nu_i$  a fent definiált módon, és legyenek az  $X_i$  halmazok végesek. Ekkor

$$H(\mu_4 \mid \nu_4) = H(\mu_1 \mid \nu_1) + H(\mu_2 \mid \nu_2) - H(\mu_3 \mid \nu_3).$$

**Bizonyítás** Alkalmazzuk a  $\mu_4$  és a  $\nu_4$  mértékeket definiáló képleteket:

$$H(\mu_4 \mid \nu_4) = \sum_{(x_1, x_2) \in X_4} (\log(\mu_4(x_1, x_2)) - \log(\nu_4(x_1, x_2))) \mu_4(x_1, x_2),$$

ahol

$$\log(\mu_4(x_1, x_2)) = \log(\mu_1(x_1)) + \log(\mu_2(x_2)) - \log(\mu_3(\psi_1(x_1))).$$

Másrészt mivel  $\mu_4$  mértéktartó a vetítésekre

$$\sum_{(x_1, x_2) \in X_4} \log(\mu_1(x_1)) \mu_4(x_1, x_2) = \sum_{(x_1, x_2) \in X_4} \log(\mu_1(x_1)) \mu_1(x_1).$$

A  $\mu_1(x_i) \neq 0$  állítás pontosan akkor áll fenn, ha  $\mu_3(\psi_1(x_i)) \neq 0$  másrészt  $\psi_1$  mértéktartósága és végeessége miatt minden  $x' \in X_3$  elemre amire  $\mu_3(x') \neq 0$  kell léteznie pontosan egy  $x \in X_1$ -nek amire  $\psi_1(x) = x'$ . Ugyanez igaz az  $X_2$  halmazra is, ezt a két állítást együttesen használva minden  $x_1 \in X_1$  elemre, amire  $\mu_1(x_1) \neq 0$  létezik pontosan egy  $x_2 \in X_2$  amire  $\psi_1(x_1) = \psi_2(x_2)$ , ekkor  $(x_1, x_2) \in X_4$ . Ezt felhasználva

$$\sum_{(x_1, x_2) \in X_4} \log(\mu_1(x_1)) \mu_1(x_1) = \sum_{(x_1 \in X_1; x_1 \neq 0)} \log(\mu_1(x_1)) \mu_1(x_1) = \sum_{(x_1 \in X_1; x_1)} \log(\mu_1(x_1)) \mu_1(x_1).$$

Mindezt együttesen összeírva a  $H(\mu_4 \mid \nu_4)$  kifejezésre megkapjuk az állítást.  $\square$

**Lemma** A korábbi jelzésekkel és feltételekkel, legyen  $\mu$  egy párosítása az az  $(X_1, \mu_1)$  és  $(X_2, \mu_2)$  valószínűségi mezőknek, ekkor

$$H(\mu \mid \nu_4) \geq H(\mu_4 \mid \nu_4).$$

**Bizonyítás** Először azt nézzük meg, hogy

$$H(\mu \mid \nu_4) - H(\mu_4 \mid \nu_4) = H(\mu_4) - H(\mu).$$

Hogy ezt belássuk, meg kell mutatni, hogy

$$\sum_{x \in X_4} \log(\nu_4(x))(\mu_4(x) - \mu(x)) = 0.$$

Ezt úgy tesszük meg, hogy a korábbi módon szétbontjuk a  $\log(\nu_4(x))$  kifejezést:

$$\log(\nu_4(x_1, x_2)) = \log(\nu_1(x_1)) + \log(\nu_2(x_2)) - \log(\nu_3(\psi_1(x_1))).$$

Mivel  $\mu$  egy párosítása  $(X_1, \mu_1)$  és  $(X_2, \mu_2)$  az  $(X_3, \mu_3)$  halmazon keresztül, ezért a vetítésekre mértéktartó, így

$$\sum_{(x_1, x_2) \in X_4} \log(\nu_1((x_1, x_2)))(\mu_4((x_1, x_2)) - \mu((x_1, x_2))) = \sum_{x_1 \in X_1} \log(\nu_1(x_1))(\mu_1(x_1) - \mu_1(x_1)) = 0,$$

a másik két kifejezésre ugyanez érvényes, tehát visszavezetve megkapjuk a keresett egyenlőséget. A  $H(\mu_4)$  kifejezés kifejthető az alábbi módon

$$H(\mu_4) = H(\mu_1) + H(\mu_2) - H(\mu_3(\psi_1)),$$

ahol  $\psi_1$  a szűrjektivitásból és a mértéktartóságból következik, hogy véges halmazon a nem nullmértékű elemeken  $\psi_1$  bijektív, tehát

$$H(\mu_4) = H(\mu_1) + H(\mu_2) - H(\mu_3).$$

Ezt behelyettesítjük az első egyenlőségbe

$$H(\mu \mid \nu_4) - H(\mu_4 \mid \nu_4) = H(\mu_1) + H(\mu_2) - H(\mu_3) - H(\mu).$$

Az

$$H(\mu_1) + H(\mu_2) - H(\mu_3) - H(\mu) \geq 0$$

egyenlőtlenség egy Shannon típusú egyenlőtlenség, ezzel az állítást beláttuk.  $\square$

A fenti állítások segítségével meg lehet fogalmazni a Sidorenko-sejtés egy új változatát entrópiára. Emlékeztetőül a  $t(H, G)$  kifejezést fel lehet úgy is fogni, mint annak a valószínűségét, hogy egyenletes eloszlással a  $V(H) \rightarrow V(G)$  halmazon egy függvény mekkora valószínűséggel lesz homomorfizmus. Legyen  $\tau(H, G)$  a  $\text{Hom}(H, G)$  halmazon egyenletes eloszlás, ami a többi  $V_G^{V_H}$ -beli elemet nullát vesz fel, és legyen  $\nu(H, G)$  az összes  $V(H) \rightarrow V(G)$  függvényen egyenletes eloszlás.

Az egyszerűség kedvéért vezessük be a következő jelölést a  $V(G)^{V(H)}$  halmazon értelmezett eloszlásokra:

$$D(\mu) := H(\mu \mid \nu(H, G)).$$

Mivel mind a két eloszlás egyenletes, ezért

$$D(\tau(H, G)) = -\log(t(H, G)).$$

Ennek segítségével közvetlen kapcsolatot lehet teremteni az entrópia és a homomorfizmus-sűrűség között. Ezt Szegedy Balázs írta le, és a később megfogalmazott tételeket is ő bizonyította [8].

**Állítás** Legyen  $K_2$  a teljes kétszcúsú gráf, ekkor a Sidorenko-sejtés ekvivalens azzal, hogy tetszőleges  $H$  páros gráfra és tetszőleges  $G$  gráfra

$$D(\tau(H, G)) \leq |E_H| D(\tau(K_2, G))$$

**Bizonyítás** Behelyettesítünk a  $D(\tau(H, G))$  és a  $D(\tau(K_2, G))$  kifejezésekbe, és megszorozzuk az egyenlőtlenséget mínusz eggyel. Ekkor rendezve azt kapjuk, hogy

$$\log(t(H, G)) \geq \log((t(K_2, G))^{|E_H|}),$$

ami ekvivalens a Sidorenko-sejtéssel.  $\square$

Mivel  $\tau$  egyenletes eloszlás a  $\text{Hom}(H, G)$  részhalmazon, ezért tetszőleges  $V_G^{V_H}$  függvényen értelmezett  $\mu$  eloszlásra, aminek a tartója  $\text{Hom}(H, G)$ , igaz az, hogy

$$D(\tau(H, G)) \leq D(\mu),$$

tehát, ha egy  $H$  páros gráfra, ha találunk olyan  $\mu$  a fenti feltételeknek megfelelő eloszlást, amire

$$D(\mu) \leq |E_H| D(\tau(K_2, G)),$$

akkor a  $H$  gráfra bizonyítottuk a Sidorenko-sejtést. Például az előző fejezetben a véletlen bejárással definiált eloszlás az erős fa-felbontású gráfokon ilyen volt. Nevezzük az ilyen  $\mu$  eloszlást tanúnak.

Legyen  $\mu$  egy valószínűségi eloszlás a  $\text{Hom}(H, G)$  halmaz elemein, és legyen  $S$  egy véges halmaz, amire  $|S| \leq |V(H)|$ . Legyen  $\beta : S \rightarrow V(H)$  egy injektív leképezés. Ekkor  $\psi \in \text{Hom}(H, G)$  esetén a  $\psi \rightarrow \psi \circ \beta$  leképezés definiál egy faktort a  $(\text{Hom}(H, G), \mu)$  valószínűségi mezőn. Jelöljük ezt a faktort  $(V(G)^S, \mu|_\beta)$ -val, és nevezzük csúcshaktornak. Ha  $S$  részhalmaza a  $V(H)$  csúcshalmaznak akkor legyen

$\mu|_S$  azon  $\mu|_\beta$  valószínűségi eloszlás, ahol  $\beta$  az identitás  $S$  elemein. Ha  $S$  az üres halmaz, a  $V(G)^S$  legyen egy egyelemű halmaz, ekkor  $D(\mu|_S) = 0$ .

Tegyük fel, hogy van két valószínűségi mező  $(\text{Hom}(H_1, G), \mu_1)$  és  $(\text{Hom}(H_2, G), \mu_2)$ , és  $i \in \{1, 2\}$ -re  $n \in \mathbb{N}$ -re

$$\beta_i : \{1, \dots, n\} \rightarrow V(H_i),$$

olyanok, hogy  $\mu_{1|\beta_1} = \mu_{2|\beta_2}$ , és ezt jelöljük a  $\mu_3 := \mu_{1|\beta_1}$  kifejezéssel. Ekkor a  $\mu_1$  és  $\mu_2$  feltételesen független párosítását jelöljük  $C(\mu_1, \mu_2, \beta_1, \beta_2)$

Egy  $H$  páros gráf esetén legyen  $f$  egy olyan függvény, ami a véges gráfok halmazán van értelmezve (a gráfokat izomorfia erejéig különbözőnek tekintve), és  $f$  minden  $G$  gráfra egy valószínűségi eloszlást vesz fel  $\text{Hom}(H, G)$  elemein. Ekkor nevezzük az  $f$  függvényt a  $H$  gráf egy valószínűségi sémájának. Nevezzük a  $H$  gráfot az  $f$  séma vázának. Legyenek  $i \in \{1, 2\}$  esetén az  $f_i$  függvények a  $H_i$  gráfok sémái. Tegyük fel, hogy  $\beta_i : \{1, \dots, n\} \rightarrow V(H_i)$  olyan függvények, amire tetszőleges  $G$  esetén  $f_1(G)|_{\beta_1} = f_1(G)|_{\beta_1}$ . Ekkor azt mondjuk, hogy a  $\beta_1$  és  $\beta_2$  függvények meghatároznak egy közös csúcs faktort az  $f_1$  és  $f_2$  sémákra. Legyen  $g = C(f_1, f_2, \beta_1, \beta_2)$  az  $f_1$  és  $f_2$  függvények feltételesen független párosítása, ahol minden  $G$  gráfra  $g(G) = C(f_1(G), f_2(G), \beta_1, \beta_2)$ . Ekkor  $g$  is egy sémát határoz meg, aminek a vázát a következő módon konstruáljuk meg: vesszük az összes csúcsot ami  $V_{H_1}$ -ben és  $V_{H_2}$ -ben van, és azokat feleltetjük meg egymásnak, amik ugyanakkor a  $k \in \{1, \dots, n\}$ -nek a képei  $\beta_1$  és  $\beta_2$  szerint. A duplázott éleket kitöröljük.

**Definíció** Legyen  $\mathcal{A}$  az a halmaza a sémáknak, ami tartalmazza a  $\tau(K_2, G)$  egyenletes eloszlást a két csúcsú teljes gráfon, és zárt a feltételesen független párosításokra a közös csúcs faktorokon. Az  $\mathcal{A}$  halmaz elemeit nevezzük párosító struktúráknak és a  $H$  vázak halmazát jelöljük  $\mathcal{G}$ -vel, és nevezzük párosító vázaknak.

Vegyük észre, hogy az  $f$  sémának csak páros gráfokra lehet értelme, ugyanis más esetben bizonyos  $\text{Hom}(H, G)$  halmazok az üres halmazok lennének, azon pedig nincs valószínűségi eloszlás. Az  $\mathcal{A}$  halmaz definíciójából látszik, hogy minden  $H$  gráfból ami a vázak között van  $H$  egy élpárjára nézve a sémát az egyenletes eloszlást kapjuk, ha pedig egy csúcsot, akkor arra megszorítva azt az eloszlást kapjuk, amiben egy csúcs képe a  $g \in G$  csúcs  $\deg(g)(2|E_G|)^{-1}$  valószínűséggel lesz.

Legyen  $\mathcal{A}_1 \subset \mathcal{A}$  ez a halmaz, ahol csak a független csúcsok mentén vesszük a párosításokat, tehát az összekötéssel kapott gráfban két olyan csúcs között, ami mindkettő egy-egy  $V_{H_1}$  és  $V_{H_2}$  belüli csúcs egymásnak megfeleltetéséből származik, nem fut él. Hasonlóan legyen  $\mathcal{G}_1$  az  $\mathcal{A}_1$ -beli sémákhoz tartozó vázából álló halmaz. A következő tétel megmutatja, hogyan lehet az információelméletet alkalmazni a Sidorenko-sejtés bizonyításához bizonyos gráfokra.

**Tétel** Minden  $\mathcal{G}_1$ -beli gráfra teljesül a Sidorenko-sejtés.

**Bizonyítás** A  $K_2$  gráfra teljesül a Sidorenko-sejtés. Legyen  $f_1$  és  $f_2$  két valószínűségi séma a  $H_1$  és a  $H_2$  keretekkel. Tegyük fel, hogy  $i \in \{1, 2\}$ -re  $\beta_i: \{1, \dots, n\} \rightarrow V(H_i)$  közös csúcs faktorok, ahol  $\beta_1$  és  $\beta_2$  képei. Ha  $H_1$  és  $H_2$  olyan gráfok amikre teljesül a Sidorenko-sejtés, ekkor

$$D(f_1) + D(f_2) \geq (|E_{H_1}| + |E_{H_2}|)D(K_2),$$

és ha közös faktorok független csúcsokat határoznak meg, akkor

$$|E_{H_1}| + |E_{H_2}| = |E_H|,$$

aminek a segítségével látható hogy  $H$ -ra is teljesül a Sidorenko-sejtés.  $\square$

A következőkben legyen  $\mathcal{A}_2$  egy olyan halmaza a sémáknak, amiknél  $K_2 \in \mathcal{A}_2$ , és a  $\mathcal{A}_2$  halmaz zárt az olyan párosításokra, ahol a közös csúcsfaktor egy körmentes gráf (fák összesége). A korábbiakhoz hasonlóan legyen  $\mathcal{G}_2$  az olyan gráfok halmaza, amik a keretei az  $\mathcal{A}_2$ -beli sémáknak. Látható, hogy  $\mathcal{A}_1 \subset \mathcal{A}_2 \subset \mathcal{A}$ , és  $\mathcal{G}_2 \subset \mathcal{G}_1 \subset \mathcal{G}$ .

**Lemma** Legyen  $H$  egy körmentes gráf és  $G$  egy tetszőleges véges gráf, és legyen  $\mu$  egy olyan mérték  $\text{Hom}(H, G)$  elemein, ami  $H$  tetszőleges élére megszorítva az egyenletes eloszlást veszi fel  $G$  élein, és tetszőleges  $H$ -beli csúcsra megszorítva azt az eloszlást veszi fel, ahol  $v$  képe  $\frac{\deg w}{2|E(G)|}$  valószínűséggel lesz  $w$ , tetszőleges  $w \in G$ -re - ennek jelöljük a feltételes entrópiáját  $D(v)$ -vel. Ekkor

$$D(\mu) \geq D(\tau(K_2, G))|E_H| - D(v)(2|E_H| - |V_H|),$$

ahol  $D(v)$  jelölje annak az eloszlásnak a feltételes entrópiáját, ami az egy csúcsból álló grávból  $G$ -be tartó homomorfizmusokon van értelmezve, és annak a valószínűsége, hogy a  $v$  csúcs képe a  $g \in G$  csúcs,  $\frac{\deg g}{2|E_G|}$ .

**Bizonyítás** Indukcióval bizonyítunk a csúcshalmazok méretére. Ha  $|V_H| \leq 2$ , akkor az állítás triviális. Ha  $|V_H| \geq 3$ , akkor létezik a  $V(H)$  csúcshalmaznak olyan  $V_1$  és  $V_2$  csúcshalmazokra való felbontása, hogy  $V_1 \cap V_2 = \{v\}$  egyetlen  $V$  csúcs,  $\max |V_1|, |V_2| < |V|$ , és a  $V_1$ -beli csúcsok, és a  $V_2$ -beli csúcsok között nem fut él. Ekkor a  $\mu$  eloszlás egy kapcsolása a  $V_1$  és  $V_2$  halmazokon értelmezett eloszlással. Ekkor tudjuk alkalmazni a korábban bizonyított

$$H(\mu | \nu_4) \geq H(\mu_4 | \nu_4)$$

egyenlőtlenséget, ahol  $\mu_4$  a  $V_1$  és  $V_2$  csúcshalmazokon vett  $\mu_1$  és  $\mu_2$  élekre megszorítva egyenletes eloszlásokkal definiált eloszlás a korábbi eloszlás szerint  $\nu_4$  pedig a homomorfizmusokon vett egyenletes eloszlásokkal definiált eloszlás. Mivel

$$H(\mu_4 \mid \nu_4) = H(\mu_1 \mid \nu_1) + H(\mu_2 \mid \nu_2) - H(\mu_3 \mid \nu_3),$$

ezért az indikációs feltételből következik a lemma a  $H$  gráfra is.  $\square$

**Tétel** A  $\mathcal{G}_2$ -beli gráfokra teljesül a Sidorenko-sejtés.

**Bizonyítás** Tegyük fel, hogy  $f \in \mathcal{A}_2$  egy valószínűségi séma, és  $H$  annak a kerete. Először azt szeretnénk bizonyítani, hogy

$$D(f) \leq D(\tau(K_2, G))|E_H| - D(v)(2|E_H| - |V_H|).$$

Ezt indukcióval lehet megmutatni. A  $\tau(K_2, G)$  eloszlásra az állítás triviálisan teljesül. Tegyük fel  $f_1$  és  $f_2$  két séma  $H_1$  és  $H_2$  keretekkel. Tegyük fel, hogy  $i \in \{1, 2\}$ -re  $\beta_i : \{1, \dots, n\} \rightarrow H_i$ , amik olyan közös csúcsmaptort határoznak meg, ami egy körmentes gráf, legyen ez  $H_3$ . Legyen  $H$  a kerete a  $g = C(f_1, f_2, \beta_1, \beta_2)$  sémának, ekkor az előző lemma segítségével

$$D(g) \leq D(f_1) + D(f_2) - (D(\tau(K_2, g))|E_{H_3}| - D(v)(2|E_{H_3}| - |V_{H_3}|)).$$

Ezt átalakítva a korábban is használt

$$H(\mu_4 \mid \nu_4) = H(\mu_1 \mid \nu_1) + H(\mu_2 \mid \nu_2) - H(\mu_3 \mid \nu_3)$$

állítással, és indukcióval megkapjuk a keresett egyenlőtlenséget

$$D(f) \leq D(\tau(K_2, G))|E_H| - D(v)(2|E_H| - |V_H|).$$

Itt, mivel a  $\mathcal{G}_2$ -beli gráfokban nem lehetnek olyan csúcsok amikre  $\deg(v) = 0$ , ezért  $2|E_H| - |V_H|$  mindig nemnegatív. Ezzel beláttuk a Sidorenko-sejtést az  $\mathcal{G}_2$ -beli gráfokra.  $\square$

# Irodalomjegyzék

- [1] F.V. Atkinson, G.A. Watterson, P.A.P. Moran *A matrix inequality* The Quarterly Journal of Mathematics, Volume 11, Issue 1, 1960, Pages 137–140
- [2] David Conlon, Jeong Han Kim, Choongbum Lee, Joonkyung Lee *Some advances on the Sidorenko's conjecture*
- [3] R. Halin *S-functions for graphs* J. Geom. 8 (1976), 171–186
- [4] J.L Xiang Li, Szegedy Balázs *On the logarithmic calculus and Sidorenko's conjecture*
- [5] Lovász László, Szegedy Balázs *Limits on dense graph sequences* Microsoft Research One Microsoft Way Redmond, WA 98052 Technical Report TR-2004-79 August 2004
- [6] Mulholland, H.P.; Smith, Cedric *An inequality arising in genetical theory* American Mathematical Monthly (66): 673–683
- [7] A. Sidorenko *A correlation inequality for bipartite graphs* Graphs Combin. 9 (1993), 201–204
- [8] Szegedy Balázs *An information theoretic approach to Sidorenko's conjecture*



# NYILATKOZAT

Név: Markó Ádám

ELTE Természettudományi Kar, szak: Matematika

NEPTUN azonosító: H6VS54

Szakedolgozat címe: A Sidorenko-sejtés

A **szakedolgozat** szerzőjeként fegyelmi felelősségem tudatában kijelentem, hogy a dolgozatom önálló szellemi alkotásom, abban a hivatkozások és idézések standard szabályait következetesen alkalmaztam, mások által írt részeket a megfelelő idézés nélkül nem használtam fel.

Budapest, 20



---

a hallgató aláírása