



Mesterséges intelligencia előadássorozat

Az előadás diái az AIMA könyvre épülve (<http://aima.cs.berkeley.edu>) készültek a University of California, Berkeley mesterséges intelligencia kurzusának anyagainak felhasználásával (<http://ai.berkeley.edu>).

These slides are based on the AIMA book (<http://aima.cs.berkeley.edu>) and were adapted from the AI course material of University of California, Berkeley (<http://ai.berkeley.edu>).



Budapesti Műszaki és Gazdaságtudományi Egyetem
Villamosmérnöki és Informatikai Kar
Mesterséges Intelligencia és Rendszertervezés Tanszék



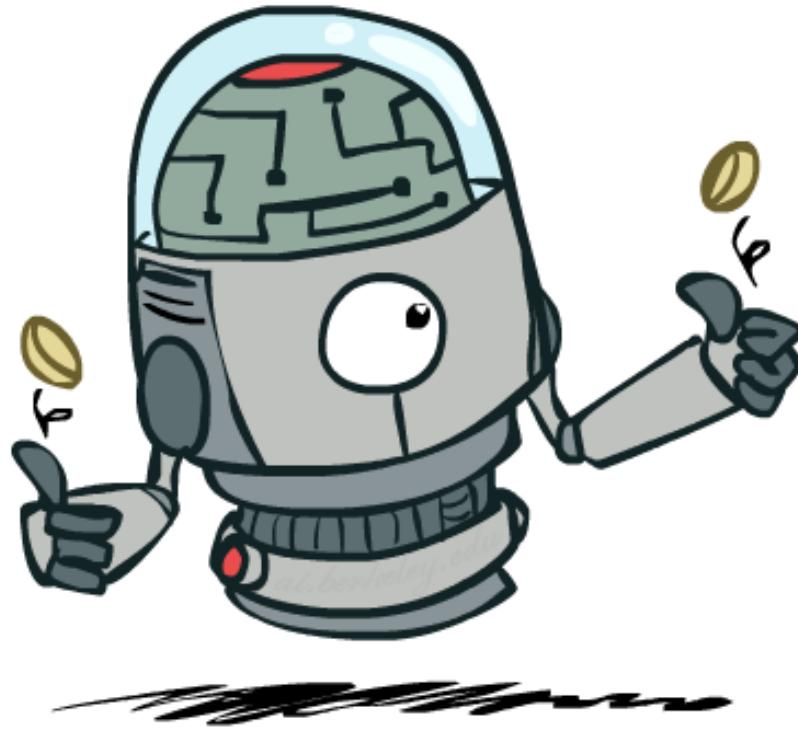
Valószínűségi hálók

Feltételes függetlenségek,
kompakt reprezentáció, következtetés

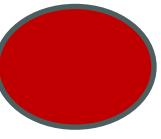
Előadó: Dr. Hullám Gábor

Előadás anyaga: Dr. Antal Péter

Függetlenség



Függetlenség



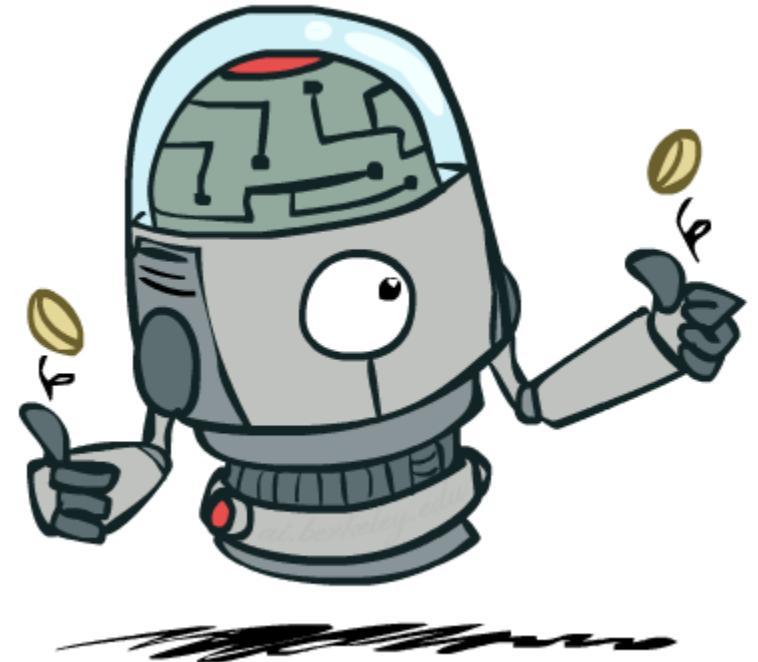
- Két valószínűségi változó független, ha

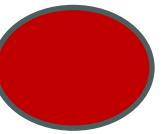
$$\forall x, y : P(x, y) = P(x)P(y)$$

- azaz az együttes eloszlás két **egyszerűbb** eloszlás szorzata.
- Alternatív feltétel:

$$\forall x, y : P(x|y) = P(x)$$

- azaz a feltételes eloszlás helyett elég egy **egyszerűbb** eloszlás
- **A függetlenség teszi lehetővé az egyszerűsítést:**
 - komplex vélekedések modulárisan felbonthatóak
 - X,Y együttes eloszlása helyett elég az X és Y marginális eloszlása!
 - komplex következtetésekben evidenciák figyelmen kívül hagyhatóak
 - X vonatkozásában Y ismerete szükségtelen!





Független - Nem független

$P(H,I)$	I=napsütés	I=eső
H=meleg	0.3	0.1
H=hideg	0.4	0.2

I kiösszegzése

\rightarrow

$P(H)$	
H	P
meleg	0.4
hideg	0.6

$P(I)$

H kiösszegzése

\downarrow

I	P
napsütés	0.7
eső	0.3

Függetlenség feltevésével:
 $P'(H,I) = P(H) * P(I)$

\rightarrow

\downarrow

$P'(H,I)$	I=napsütés	I=eső
H=meleg	0.28	0.12
H=hideg	0.42	0.18

Függetlenség: releváns - irreleváns

A valószínűség szubjektív értelmezése esetén a függetlenség információs irrelevanciát jelent: Y ismerete nem változtatja meg X lehetséges értékeiről a vélekedést.

- (Szimmetrikus)
- Mi releváns, mi nem?
- El tudjuk a valószínűségek használata nélkül is döntení?

A függetlenség, mint strukturális tulajdonság

- A függetlenségek az eloszlásokat kvalitatívan jellemzik
 - Adott függetlenségi reláció(k) eloszlások sokaságában teljesülnek
 - Valószínűségi feltevés:
 - $0 \leq x, y, z$ és $x+y+z \leq 1$

$P(H,I)$	I=napsütés	I=eső
H=meleg	x	y
H=hideg	z	$1-(x+y+z)$

$$0 \leq u, v \leq 1$$

$P(I)$	P
napsütés	v
eső	$1-v$

Függetlenség:
 $P'(H,I) = P(H) * P(I)$

$P(H)$	P
meleg	u
hideg	$1-u$

→

$P'(H,I)$	I=napsütés	I=eső
H=meleg	$u * v$	$u * (1-v)$
H=hideg	$(1-u) * v$	$(1-u) * (1-v)$

A függetlenség ritka

$P(H,I)$	I=napsütés	I=eső
H=meleg	x	y
H=hideg	z	$1-(x+y+z)$

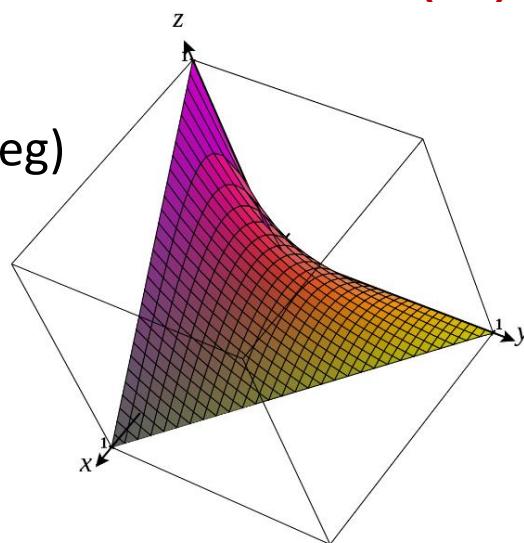
■ A függetlenség egy egyenletrendszer megoldása

- Valószínűségi feltevés:
 - $0 \leq x, y, z$ és $x+y+z \leq 1$
- Függetlenségi feltevés:
 - $P(I=\text{napsütés}) = P(I=\text{napsütés} | H=\text{meleg})$
 - azaz: $x+z = x/(x+y)$

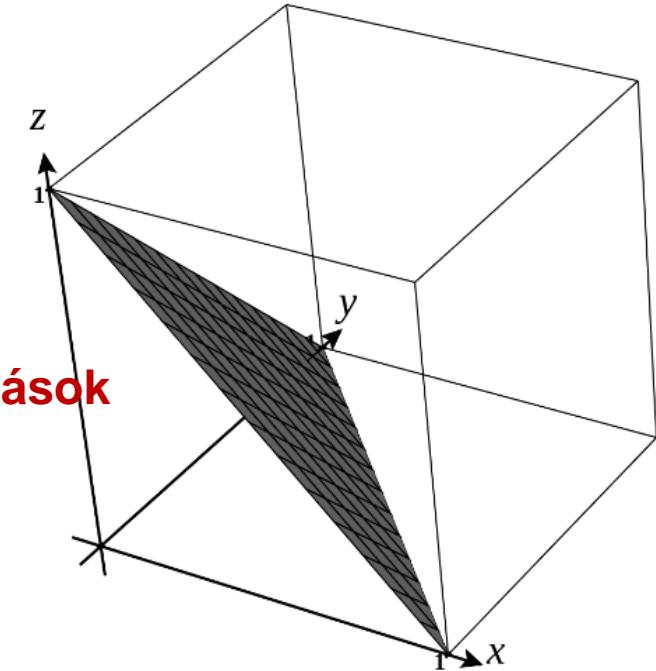
Okamoto 1973
Meek 1995



P(H,I) eloszlások független H,I-vel



P(H,I) eloszlások



A függetlenség ritka és sokat ér

A szabad paraméterek száma n bináris valószínűségi változó esetén

Általános eset

X_1	X_2	...	X_n	P
0	0	...	0	..
0	0		1	
...				
1	1		1	...

2^n



Teljes függetlenség esetén

X_1	P
0	p_1
1	$1-p_1$
	...

X_n	P
0	p_n
1	$1-p_n$

2^n-1 darab szabad paraméter

n darab szabad paraméter

Költség: szakértői idő vagy adatmennyiség becsléshez

Alapeseti eloszlás

- A függetlenség egy univerzálisan kvantált állítás

$$\forall x, y : P(x|y) = P(x)$$

- Lehetséges, hogy csak bizonyos y értékekre áll fenn szabályszerűség, pl.

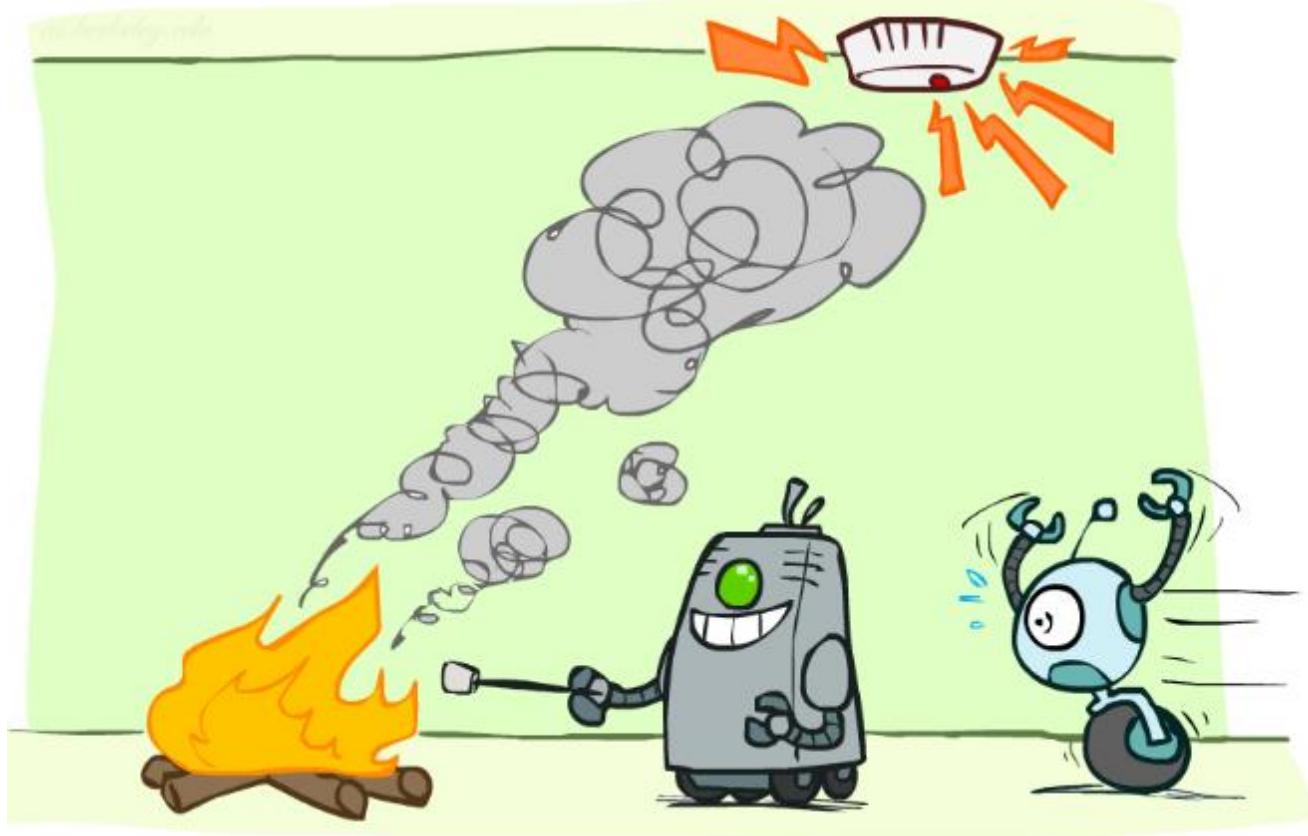
$$\exists y, y' : P(X|Y = y) = P(X|Y = y')$$

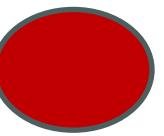
Bevezethető egy alapeseti feltételes eloszlás



	I=napsütés	I=eső	I=tornádó	I=szélvihar	..
H=meleg	0.49	0.1	0.001	0.002	..
H=hideg	0.1	0.2	0.01	0.02	...

Feltételes függetlenség





Feltételes függetlenség

- *A feltételes függetlenség a függetlenség gyakoribb formája.*
- X feltételesen független Y-tól adott/ismert Z esetén:

$$\forall x, y, z : P(x, y|z) = P(x|z)P(y|z)$$

avagy,

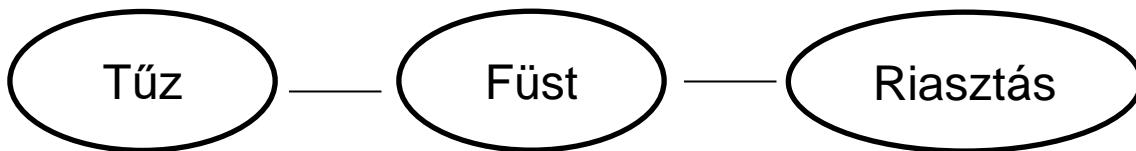
$$\forall x, y, z : P(x|z, y) = P(x|z)$$

- Jelölése:
 - $I_P(X;Y|Z)$
 - függésé: $D_P(X;Y|Z) = \gamma I_P(X;Y|Z)$

Feltételes függetlenség

■ Függetlenségek?

- Tűz (T/t): nincs, kis, nagy
- Füst (F/f): nincs, kis, nagy
- Riasztás (R/r): nincs, van
- Együttes eloszlás: $P(T,F,R)$
- $P(T,R|F) = ? = P(T|F) P(R|F)$



■ Ha teljesül:

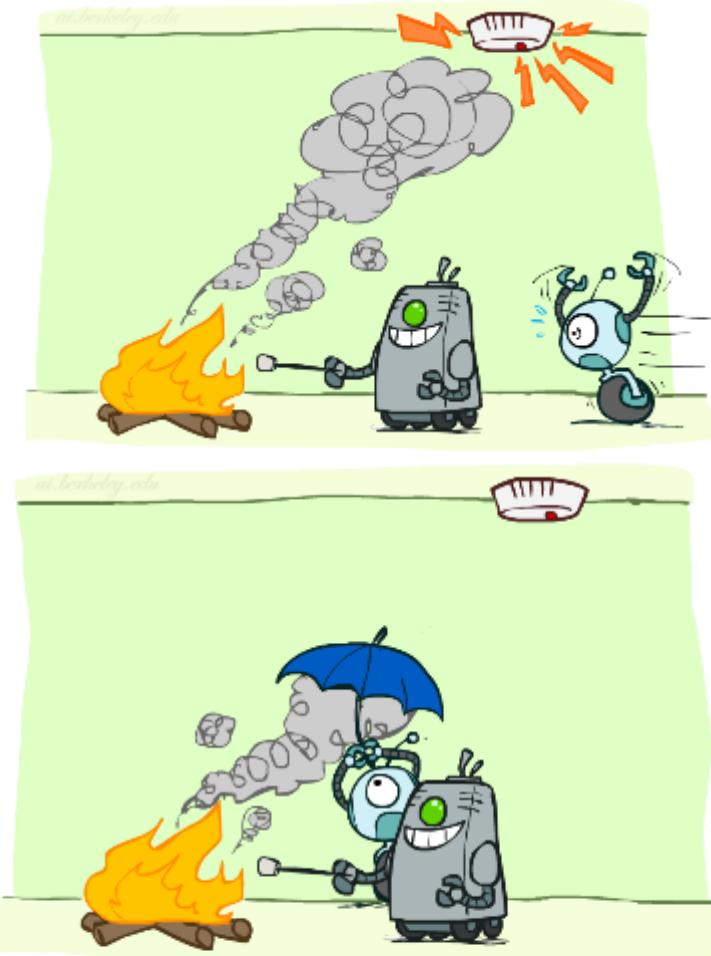
- $P(T|F) = P(T|F,R)$
- $P(R|F) = P(R|F,T)$

■ Kevesebb paraméter!

- ahogyan függetlenségnél is

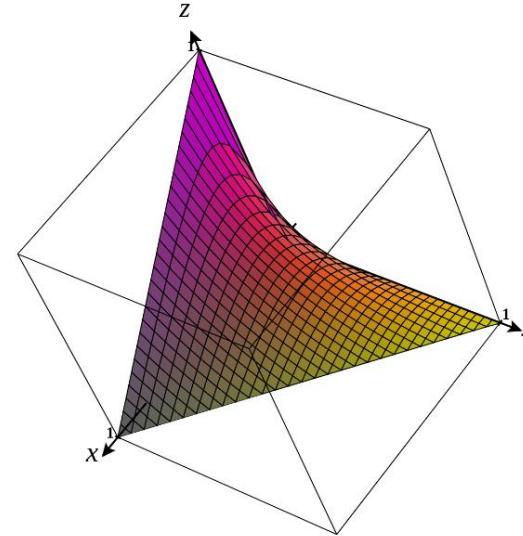
■ Valószínűségi következtetés számok nélkül!!

- mi releváns, mi nem



A feltételes függetlenségek (is) ritkák

- A feltételes függetlenségek (is) egy egyenletrendszer megoldásai
 - Valószínűségszámításbeli általános feltevések
 - Feltételes függetlenségi feltevések
- ==> Adott feltételes függetlenséget teljesítő együttes eloszlások alacsonyabb dimenziójú felületeken helyezkednek el (szabad paramétereik száma kevesebb).

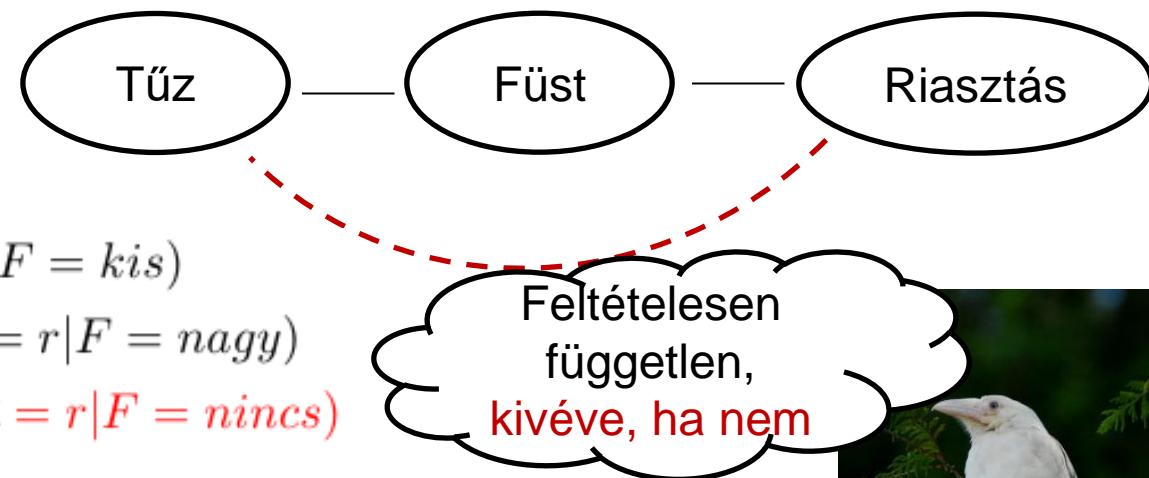


Kontextuális függetlenségek

- A feltételes függetlenség (is) egy univerzálisan kvantált állítás

$$\forall t, f, r : P(T = t, R = r | F = f) = P(T = t | F = f)P(R = r | F = f)$$

- Lehetséges, hogy csak bizonyos f_0 kontextus esetén áll fenn a függetlenség
 - például, ha nincs füst, akkor a tűz maga is aktiválhatja a riasztót:



$$\forall t, r : P(T = t, R = r | F = \text{kis}) = P(T = t | F = \text{kis})P(R = r | F = \text{kis})$$

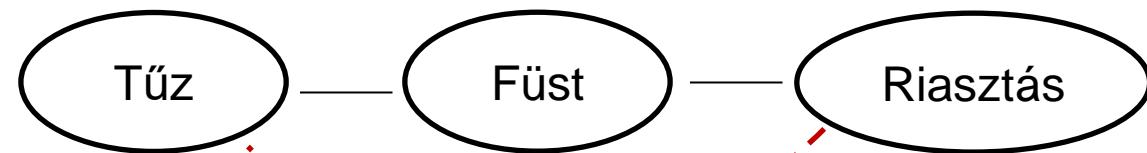
$$\forall t, r : P(T = t, R = r | F = \text{nagy}) = P(T = t | F = \text{nagy})P(R = r | F = \text{nagy})$$

$$\forall t, r : P(T = t, R = r | F = \text{nincs}) \neq P(T = t | F = \text{nincs})P(R = r | F = \text{nincs})$$



Az intranzitív függés esete

- Lehet-e függések láncolata független?
- Lehet-e releváns információk láncolatából álló magyarázat irreleváns?
- Lehet-e oksági mechanizmusok láncolata teljesen hatástalan?
 - Azaz a példában
 - Tűz-Füst NEM független
 - Füst-Riasztás NEM független
 - Lehet-e a Tűz és Riasztás független?
 - (azt tudjuk, hogy Füst ismeretében feltételesen függetlenek)

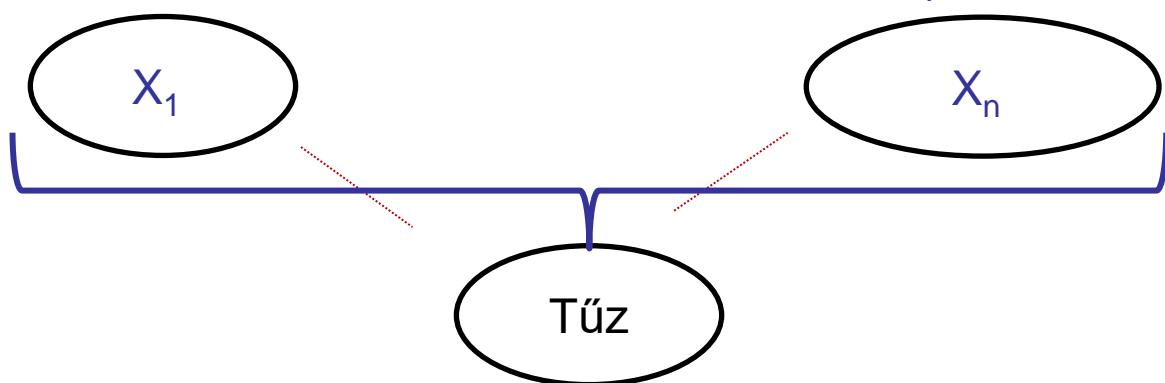


LEHETSÉGES!



A szinergia esete

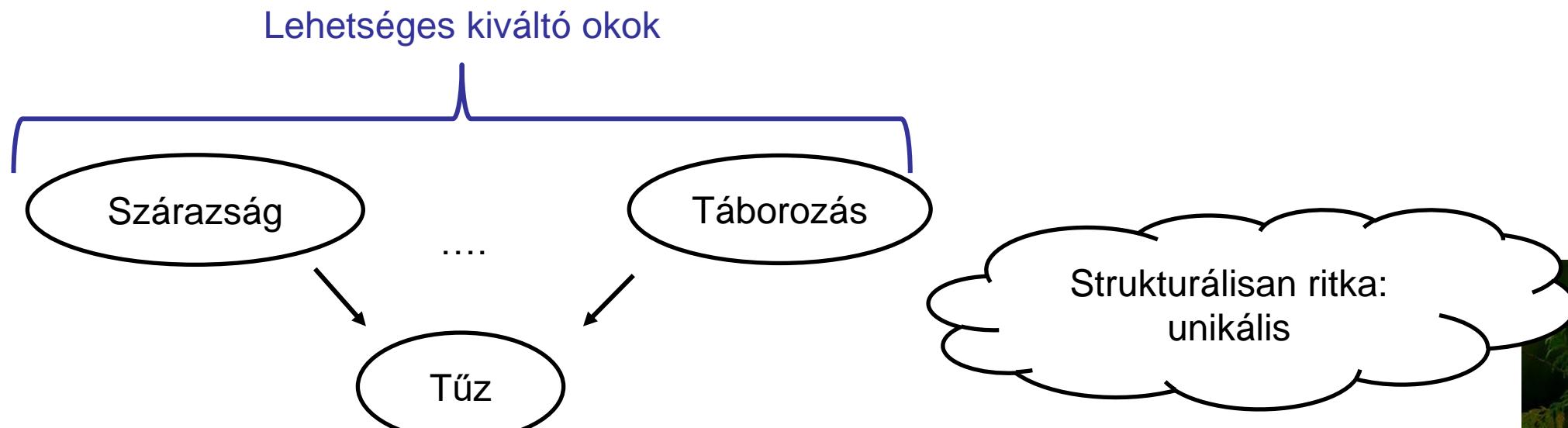
- Létrejöhet-e függetlenségekből függés?
- Lehet-e irreleváns információk együttese releváns?
- Lehetnek-e okok önmagukban hatástalanok?
 - Tételezzük fel, hogy Tűz üt ki, ha egy tűzhely kapcsolóján páratlan számút fordítanak, azaz
 - jelölje X_i bináris változó egyenletes eloszlással, hogy az i. használó fordít-e
 - és legyen $Tűz = \text{XOR}(X_1, X_2, \dots, X_n)$.
 - Ekkor Tűz és bármely X_i **független**,
 - de Tűz (determinisztikusan!) függ X_i -k összességétől



Az idő nyilának története

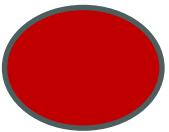
- Lehetnek-e releváns információmorzsák egymásra nézve irrelevánsak?
- Lehetnek-e okok egymástól teljesen függetlenek?

TERMÉSZETESEN!



A közös következménnyel, mint feltétellel, már nem függetlenek!
("kimagyarázás" jelensége)



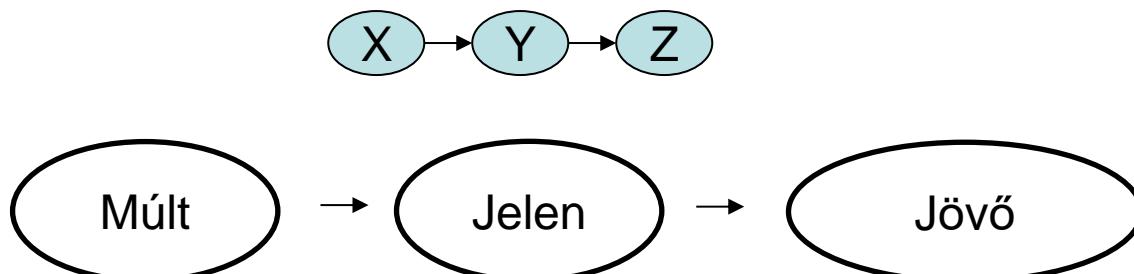


Függőségi modellek

- Egy bizonytalan probléma strukturális jellegzetességeit függetlenségekkel leírhatjuk
- Egy P együttes valószínűségi eloszlás függőségi modellje a P-ben érvényes feltételes függetlenségek halmaza:
 - $M_P = \{I_{P,1}(X_1; Y_1 | Z_1), \dots, I_{P,K}(X_K; Y_K | Z_K)\}$

$P(X, Y, Z)$ egy (elsőrendű) Markov-lánc, ha

$$M_P = \{D(X; Y), D(Y; Z), I(X; Z|Y), \textcolor{red}{D(X; Z)}\}$$



Függőségi modellek tulajdonságai

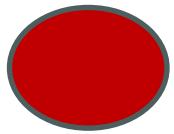
- Egy adott eloszlásban érvényes feltételes függetlenségek egy rendszert alkotnak logikai szabályszerűségekkel
 - Ha Z ismeretében X érdektelen információ Y -ra nézve, akkor X bármely X' része és aspektusa érdektelen:
 - Ha $I(X;Y|Z)$, akkor $I(X';Y|Z)$ és $I(f(X);Y|Z)$
- Lehet-e egy helyes és teljes logikai kalkulus függetlenségekre?
- Lehet-e gráfokat használni függetlenségek egzakt reprezentálásra?

Általában NEM
de majdnem minden lehet



Összefoglalás

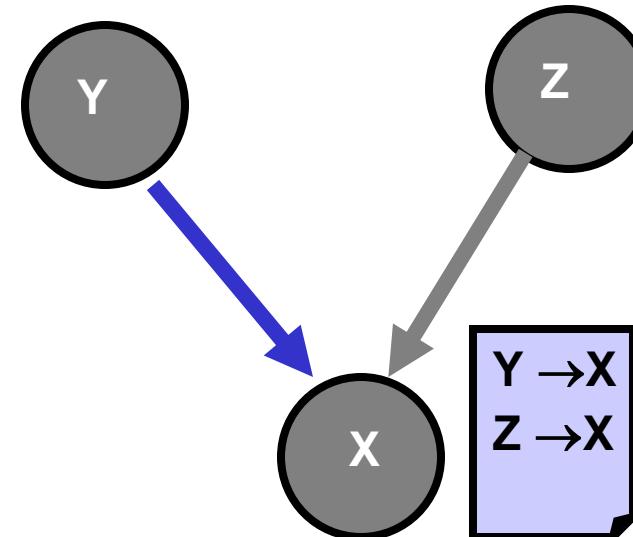
- A függetlenség a valószínűségi modellezési fő eszköze
 - egyszerűbb (kevesebb paraméterű) modellek
 - egyszerűbb következtetés
 - kvantitatív: mennyi a valószínűsége egy kérdéses megfigyelésnek
 - kvalitatív: mi releváns egy kérdéses vélekedéshez
- A függetlenségek egy eloszlás alapvető kvalitatív jellemzői
 - egy eloszlás összes függetlensége a függetlenségi modellje
 - a függetlenség megfelel az érdektelen/irreleváns hétköznapi fogalmaknak
 - általános szabályszerűségei megfelelnek a "józan észnek": tranzitivitás, monotonitás
 - de ritka kivételek lehetségesek a valószínűségszámítás szerint



Valószínűségi háló (=Bayes-háló)

... egy gráf, ahol

1. Csomópontok: valószínűségi változók egy halmaza
2. Csomópontok között: irányított élek halmaza:
Az Y csomópontot az X csomóponttal összekötő nyíl →
az Y-nak közvetlen befolyása van az X-re
3. minden csomópont:
feltételes valószínűségi tábla →
szülők hatása a csomópontra $P(X | \text{Szülők}(X))$
4. A gráf nem tartalmaz irányított kört (= **irányított, körmentes gráf = DAG**).



Valószínűségi változó = egy állítás a problémáról

**Pl. X = HMG szint magas (két érték: I/N), vagy
X = HMG szint (több érték: Magas / Közepes / Alacsony)**

Példa

Otthonunkban egy új **riasztót** szereltünk fel. Ez megbízhatóan észleli a **betöréseket**, de kisebb **földrengés** esetén is jelez.

Két szomszédünk, **János** és **Mária**, megígérték, hogy **felhívnak** a munkahelyünkön, ha meghallják a riasztónkat.

János mindenkorban felhívja, ha szól a riasztó, de néha összekeveri a telefoncsörgést a riasztó csengésével és ekkor is telefonál.

Mária viszont, mivel szereti hangosan hallgatni a zenét, néha meg sem hallja a riasztót.

Mi tehát a hívások bekövetkezte vagy hiánya alapján szeretnénk megbecsülni a betörés valószínűségét.

(Bináris) változók (tények): **Betörés** (megtörtént): Igen/ Nem

Földrengés (megtörtént): Igen/ Nem

Riasztás (megszólalt): Igen/ Nem

János telefonál(t-e): Igen/ Nem

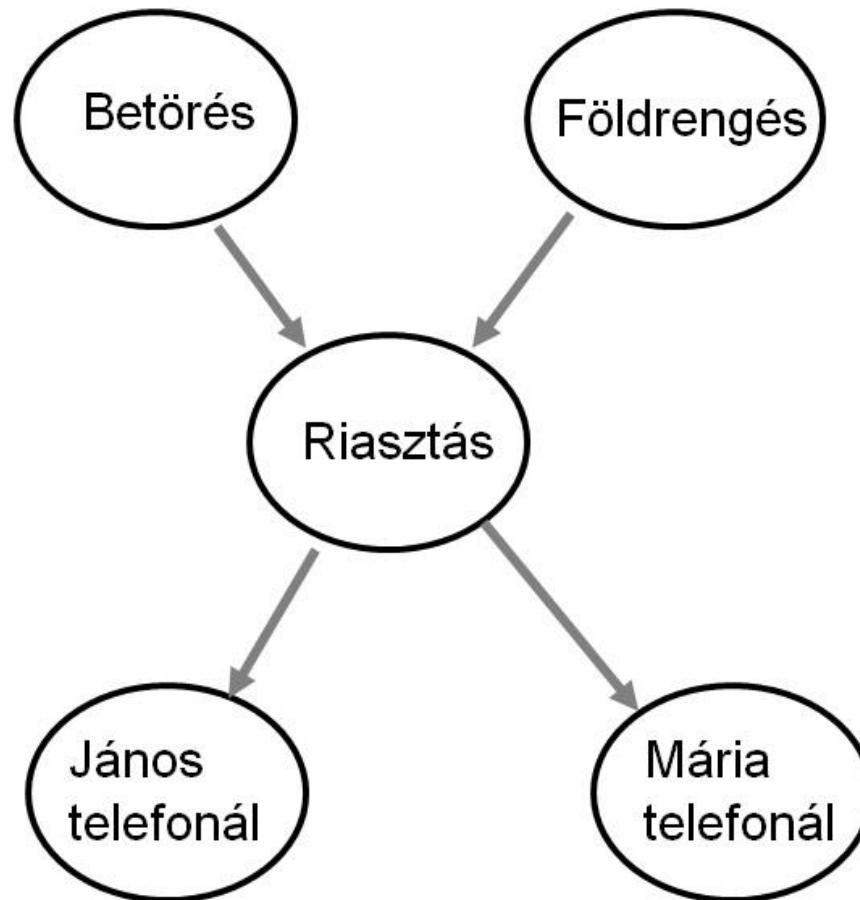
Mária telefonál(t-e): Igen/ Nem

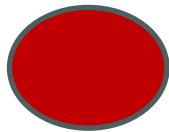
Háló topológiája = egy absztrakt tudásbázis



általános ok-okozati folyamatokat ír le az adott problémakörben.

A betöréses háló esetén a topológia azt mutatja, hogy a betörés és a földrengés közvetlenül hat a riasztóra, befolyásolja megszólalásának valószínűségét, ellenben János vagy Mária hívásának bekövetkezése csak magán a riasztón műlik – azaz a háló tartalmazza azt a feltevést, hogy ők közvetlenül nem vesznek észre sem a betöréseket, sem a földrengéseket.





Feltételes valószínűségi tábla – FVT

minden egyes csomópontra.

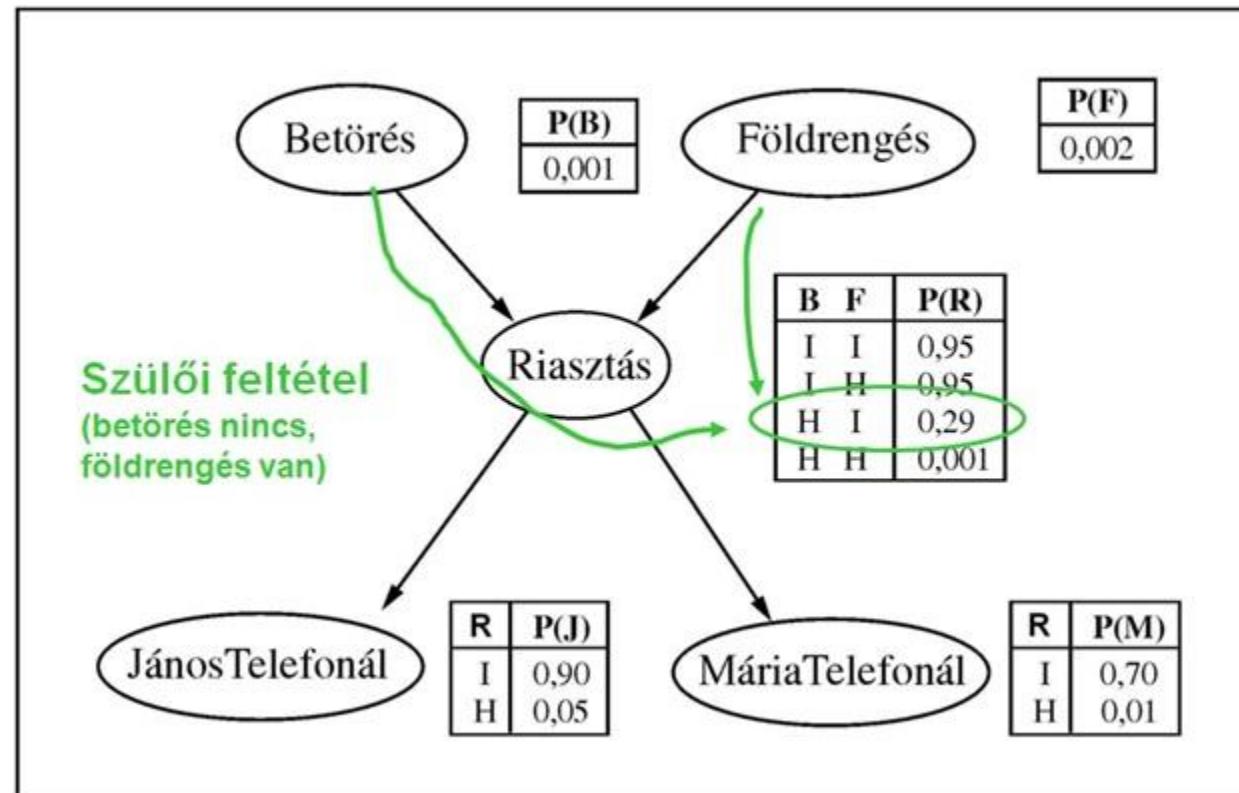
Egy sor a táblázatban az egyes csomóponti értékek feltételes valószínűsége az adott sorhoz tartozó **szülői feltétel** esetén.

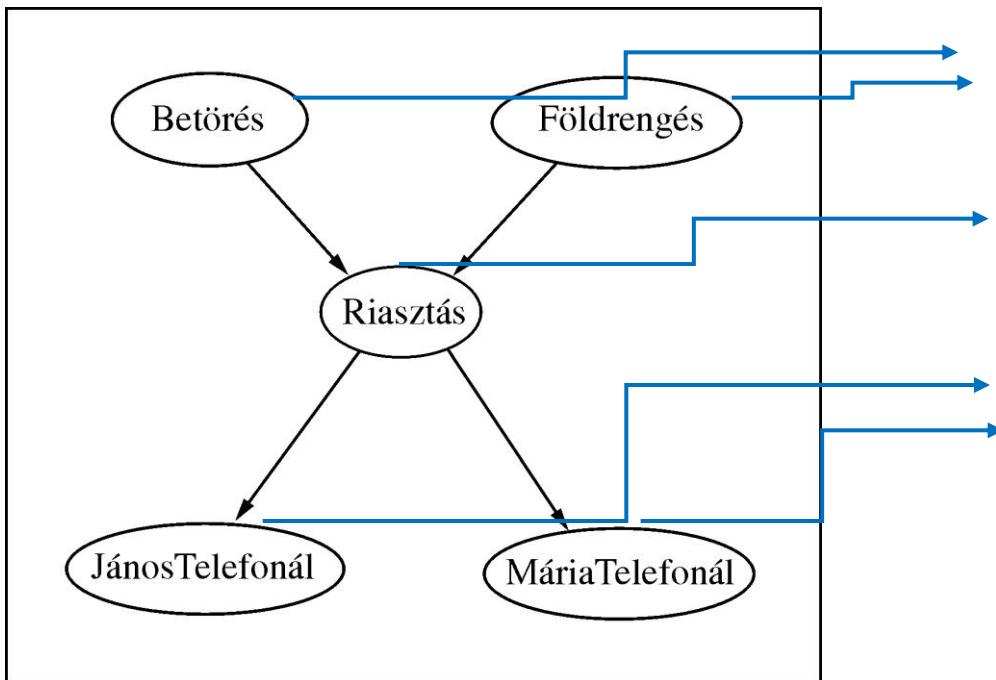
Szülői feltétel: a szülő csomópontok értékeinek egy lehetséges kombinációja (**egyfajta elemi esemény a szülők között**).

Általánosabban, ha a változó **bináris**, és ha n **bináris** szülője van:

$2^n - 1$ valószínűség
adható meg a feladat
alapján.

Szülő nélküli csomópont
– a változó egyes
értékeinek a priori
valószínűségei
(ha bináris, akkor csak
egy).





Bayes háló:

2 x 1 db a priori

+

1 x 4 db szülői feltétel

+

2 x 2 db szülői feltétel

$$= 2 + 4 + 4 = \mathbf{10 \text{ db}}$$

Együttes eloszlás:

5 változó

$$= 2^5 - 1 = \mathbf{31 \text{ db valószínűség}}$$

Általános eset:

Mi van, pl. ha

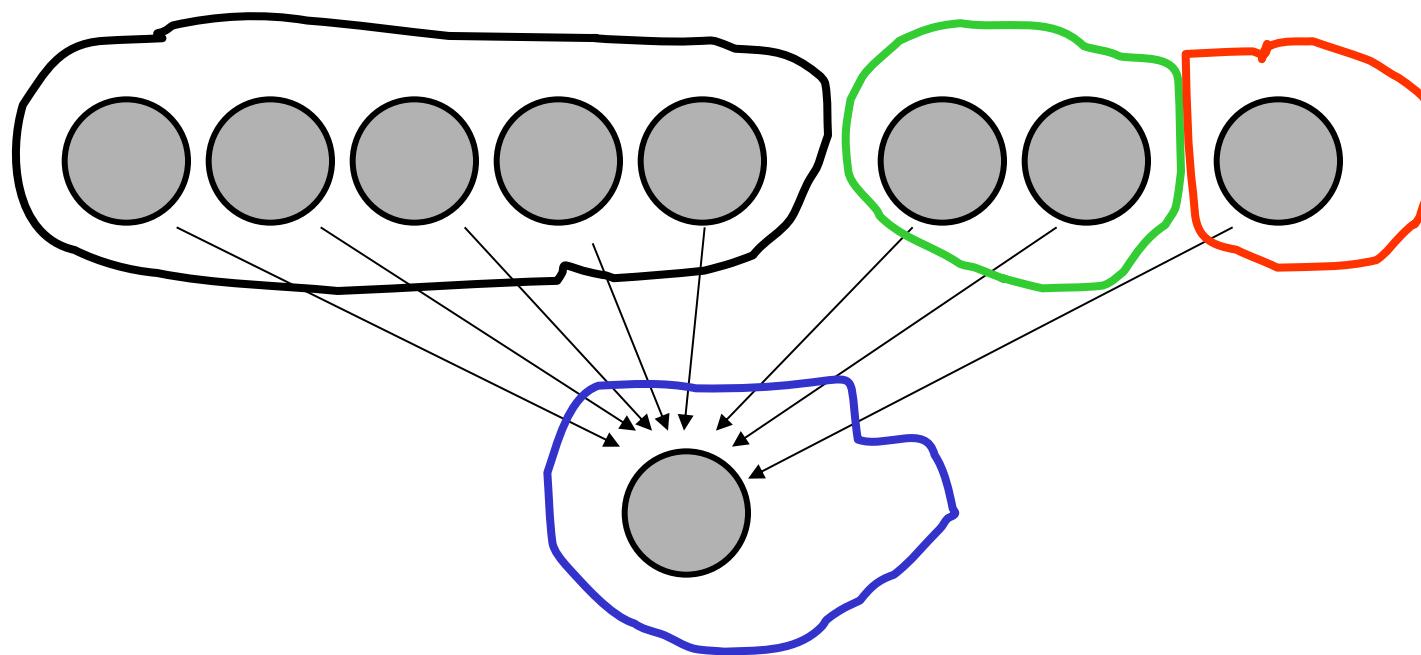
5 db szülő csomópont bináris értékű

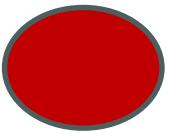
2 db szülő csomópont 3-as értékű

1 db szülő csomópont 4-es értékű és

az eredmény csomópont egy 5-ös értékű

változó?





A valószínűségi hálók szemantikája

- (1) a háló = **együttes valószínűségi eloszlás** egy leírása,
- (2) a háló = **feltételes függetlenségekről szóló állítások** együttese.

A két szemlélet **ekvivalens**

az első abban segít, hogy hogyan **hozzunk létre** egy hálót
a második abban, hogy hogyan **tervezzünk** következtetési eljárásokat.

Feltételes függetlenség

Ha a szülő (szülői feltétel) ismert, nem érdekes az ōs:

$$P(X_i | X_{i-1}, \dots, X_1) = P(X_i | \text{Szülők}(X_i)), i=1 \dots n,$$

ha $\text{Szülők}(X_i) \subseteq \{ X_{i-1}, \dots, X_1 \}$.

Ez utóbbi könnyen teljesíthető a csomópontok olyan sorszámozásával,
ami konzisztens a gráf implicit részleges rendezésével.

$$P(X_i | \text{Szülők}(X_i), \text{Ósök}(X_i)) = P(X_i | \text{Szülők}(X_i))$$

Az együttes valószínűségi eloszlásfüggvény leírása

A valószínűségi hálóban található információk alapján:
az együttes valószínűségi eloszlás bármely bejegyzése kiszámítható.

Egy bejegyzés értéke (globális szemantika):

$$P(X_1 \dots X_n) = \prod_{i=1 \dots n} P(X_i | \text{Szülők}(X_i)), i=1 \dots n$$

Az együttes valószínűségi eloszlás minden bejegyzése felbontható a FVT megfelelő elemeinek a szorzatára.

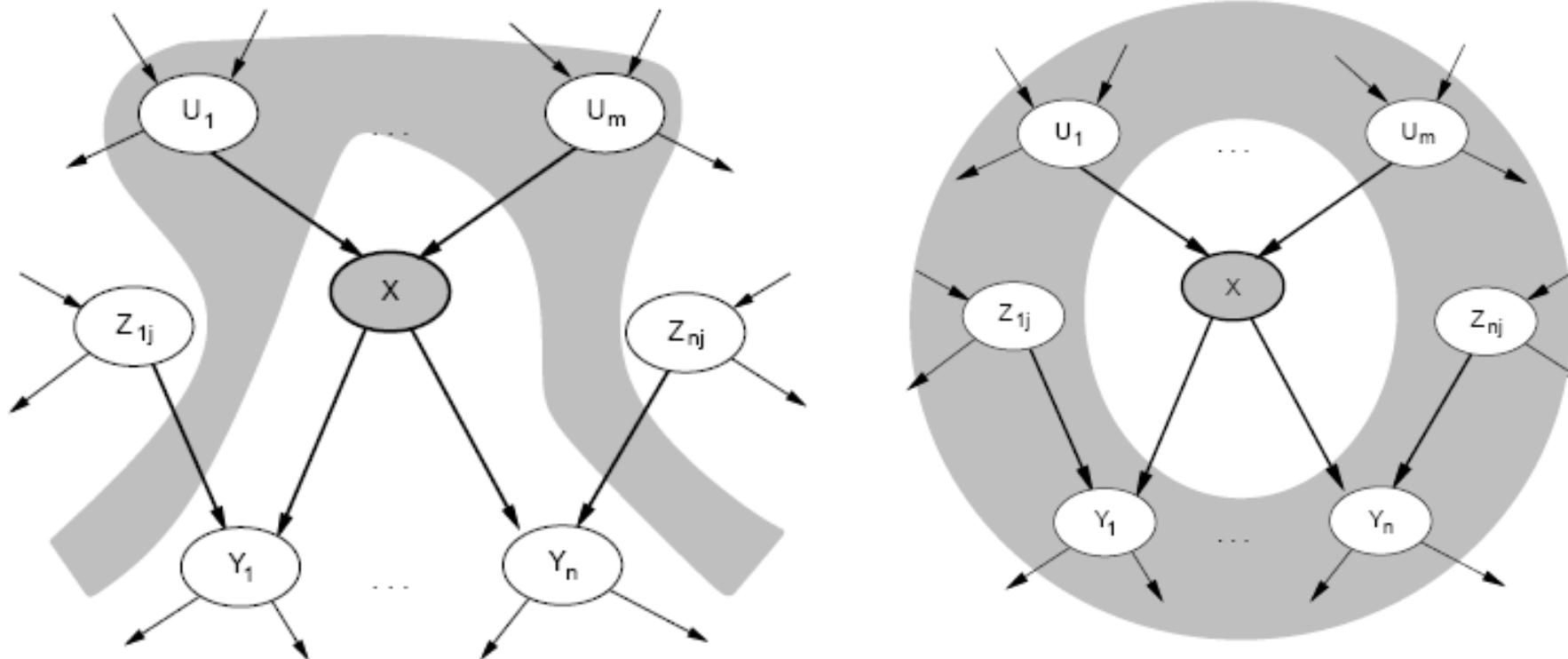
FVT-k: az együttes valószínűségi eloszlás dekomponált leírása.

Egy elemi esemény: pl. a riasztó megszólal, de sem betörés, sem földrengés nem volt, azonban János is és Mária is telefonál:

$$\begin{aligned} P(J \cap M \cap R \cap \neg B \cap \neg F) &= P(J | M \cap R \cap \neg B \cap \neg F) P(M \cap R \cap \neg B \cap \neg F) \\ &= P(J|R) P(M|R \cap \neg B \cap \neg F) P(R \cap \neg B \cap \neg F) \\ &= P(J|R) P(M|R) P(R | \neg B \cap \neg F) P(\neg B) P(\neg F) \\ &= .90 \times .70 \times .001 \times .999 \times .998 = .00062 \end{aligned}$$

Lokális (topológiai) szemantika:

- a. minden csomópont (X) feltételesen független a nem leszármazottjaitól (Z), ha a **szülői** adottak (U).
- b. minden csomópont (X) feltételesen független minden mástól, ha a **Markov-takarója** adott (szülői+gyerekei+gyerekeinek szülői).
- c. **d-elválasztás** ...



Az általános eljárás egy háló fokozatos megépítésére

1. Határozzuk meg a problémát leíró változókat (miről érdemes beszélni).
2. Határozzunk meg **egy sorrendet**.
3. Ameddig maradt még érintetlen változó:
 - a) Válasszuk a következő X_i változót és adjunk egy csomópontot a hálóhoz.
 - b) Legyen a $Szülők(X_i)$ a csomópontok azon **minimális halmaza**, amik már szerepelnek a hálóban és a feltételes függetlenség tulajdonságát teljesítik – húzzuk be a kapcsolatokat.
 - c) Definiáljuk X_i csomópont feltételes valószínűségi tábláját.

Mindegyik csomópontot csak korábbi csomóponthoz csatlakoztathatunk = a háló körmentes lesz.

A valószínűségi háló nem tartalmaz redundáns valószínűségi értékeket, kivéve soronkénti bejegyzéseket a feltételes valószínűségi táblában.

Tömörség és a csomópontok sorrendje

Egy valószínűségi háló gyakran sokkal **tömörebb**, mint az együttes valószínűségi eloszlásfüggvény.

A valószínűségi háló tömörsége a **lokálisan strukturált** (vagy **ritka**) rendszerek egy példája.

Lokálisan strukturált rendszer: egy komponense csak korlátos számú más komponenssel van kapcsolatban közvetlenül, függetlenül a komponensek teljes számától.

Lokális struktúrák: **inkább a lineáris, mint az exponenciális komplexitás** növekedés.

Tömörség és a csomópontok sorrendje

Lokális struktúrák: **inkább a lineáris, mint az exponenciális komplexitás növekedés.**

Valószínűségi háló n változóból: legtöbb esetben egy változót csak k számú más változó befolyásol, bináris változók = $n \times 2^k$ érték. Együttes valószínűségi eloszlás = $2^n - 1$ érték.

Példa: 20 cs.pont ($n = 20$), max. 5 szülője legyen ($k = 5$),
valószínűségi háló: **640** érték, együttes valószínűségi eloszlás: > **egy millió**.

A gyakorlatban előforduló információcsökkenés amiatt lép fel, hogy a valós problémák igen strukturáltak, amit a hálók könnyűszerrel képesek kihasználni.

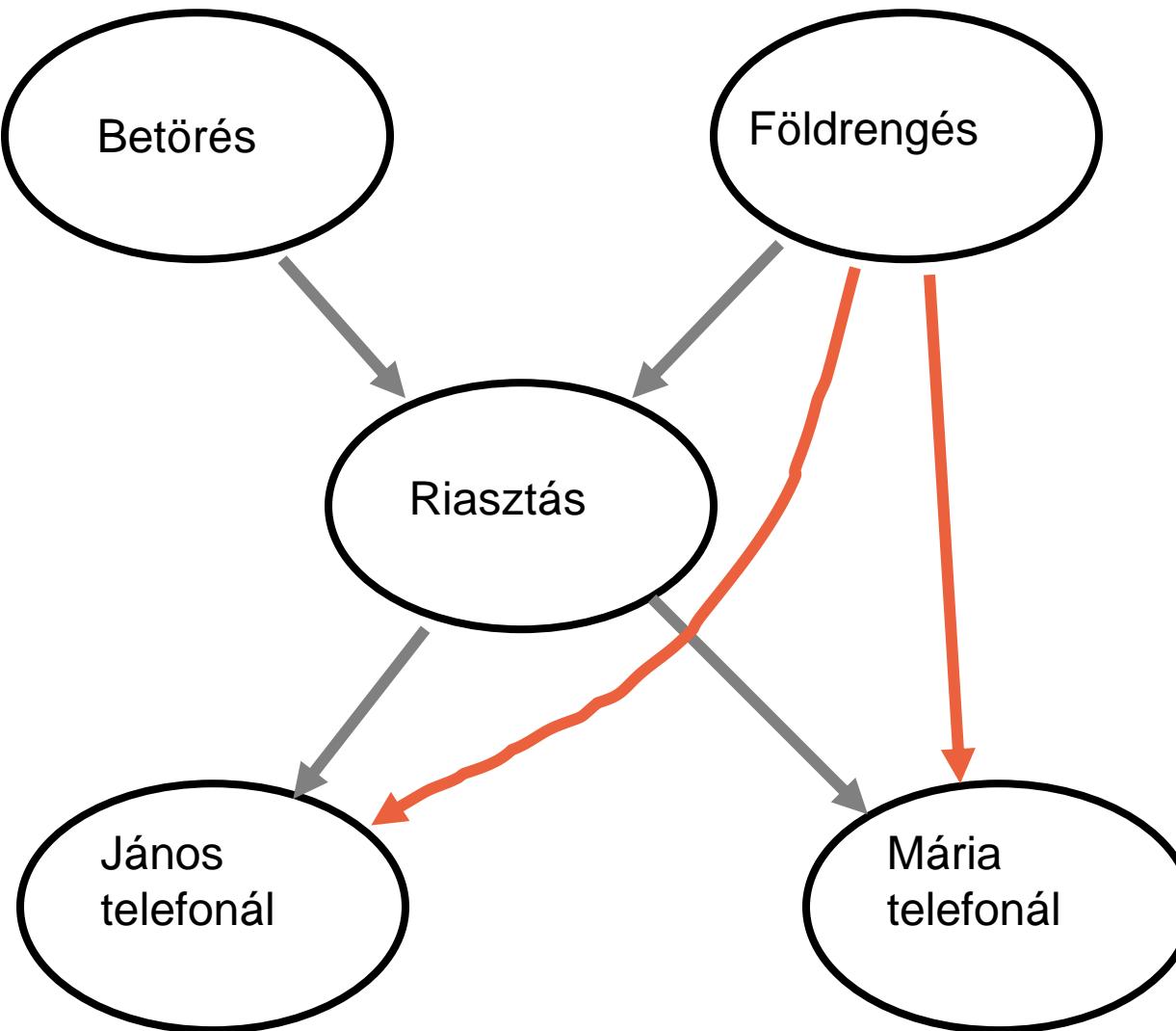
Tömörség és a csomópontok sorrendje

Bizonyos tárgytartományokban létezhetnek olyan **jelentéktelennek tűnő függőségek**, amiket feltétlenül modellezni kell egy új kapcsolat felvételével.

De ha ezek a függőségek ténylegesen jelentéktelenek, akkor lehet, hogy nem éri meg a háló komplexitását megnövelni a pontosság kismértékű növelésének érdekében.

Pl.:

hogyha földrengés van, akkor Mária és János akkor sem telefonálna, ha hallanák a riasztót, mivel feltételezik, hogy a földrengés okozta.



$$\begin{aligned} & 2 + 4 + 2 + 2 \\ & = 10 \text{ (eddig)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & 2 + 4 + 4 + 4 \\ & = 14 \end{aligned}$$

Megéri-e?

Tömörség és a csomópontok sorrendje

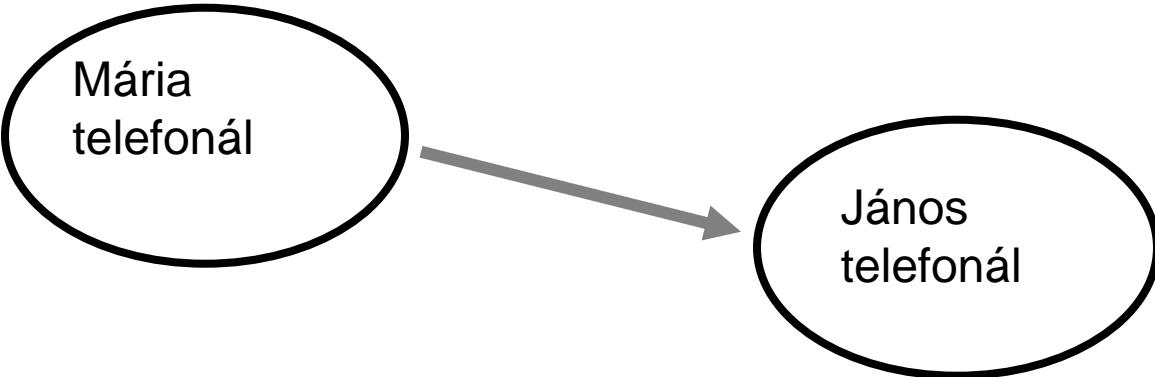
A konstrukciós eljárás működése miatt előbb a „közvetlen befolyásolók”-at kell a hálóhoz adni, ha azt szeretnénk, hogy szülőknek tudjuk őket választani az általuk befolyásolt csomópontnál.

Ezért a helyes sorrend a csomópontok hozzáadásánál:
először az „alapvető okokat” adjuk a hálóhoz, majd a változókat, amiket befolyásolnak, és ezt addig folytatjuk, amíg el nem érjük a „leveleket”, amiknek már nincs közvetlen okozati hatása más változókra (azaz a kauzalitás sorrendjében).

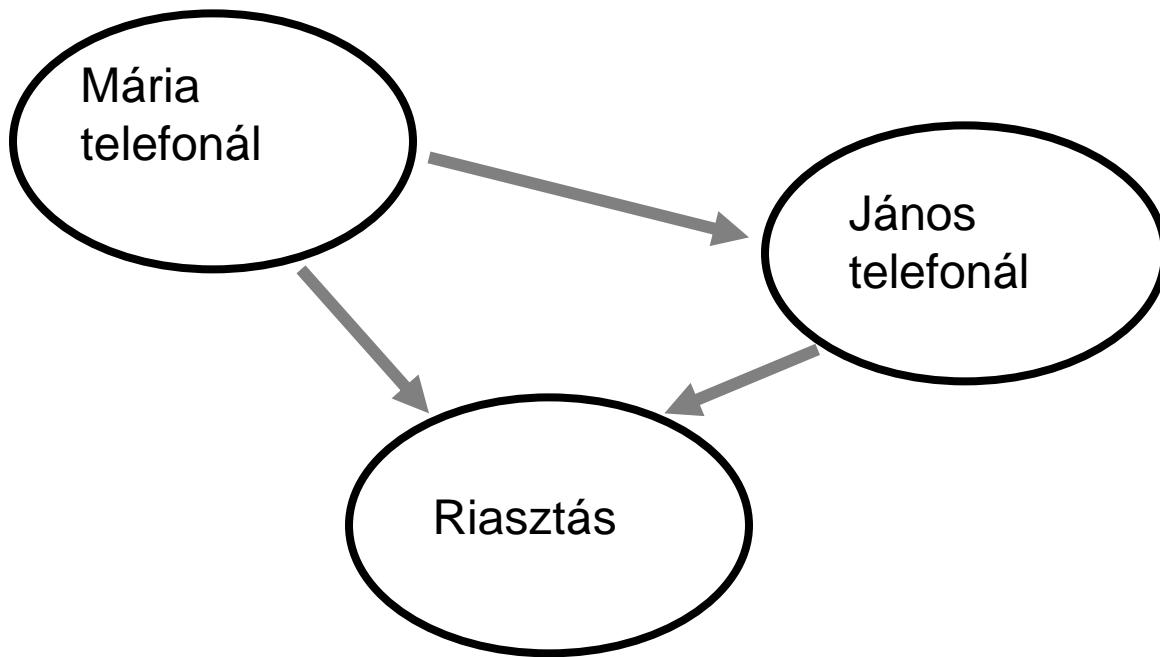
**Mi történik, ha történetesen egy rossz sorrendet választunk?
pl.**

Mária Telefonál → János Telefonál → Riasztás → Betörés → Földrengés.

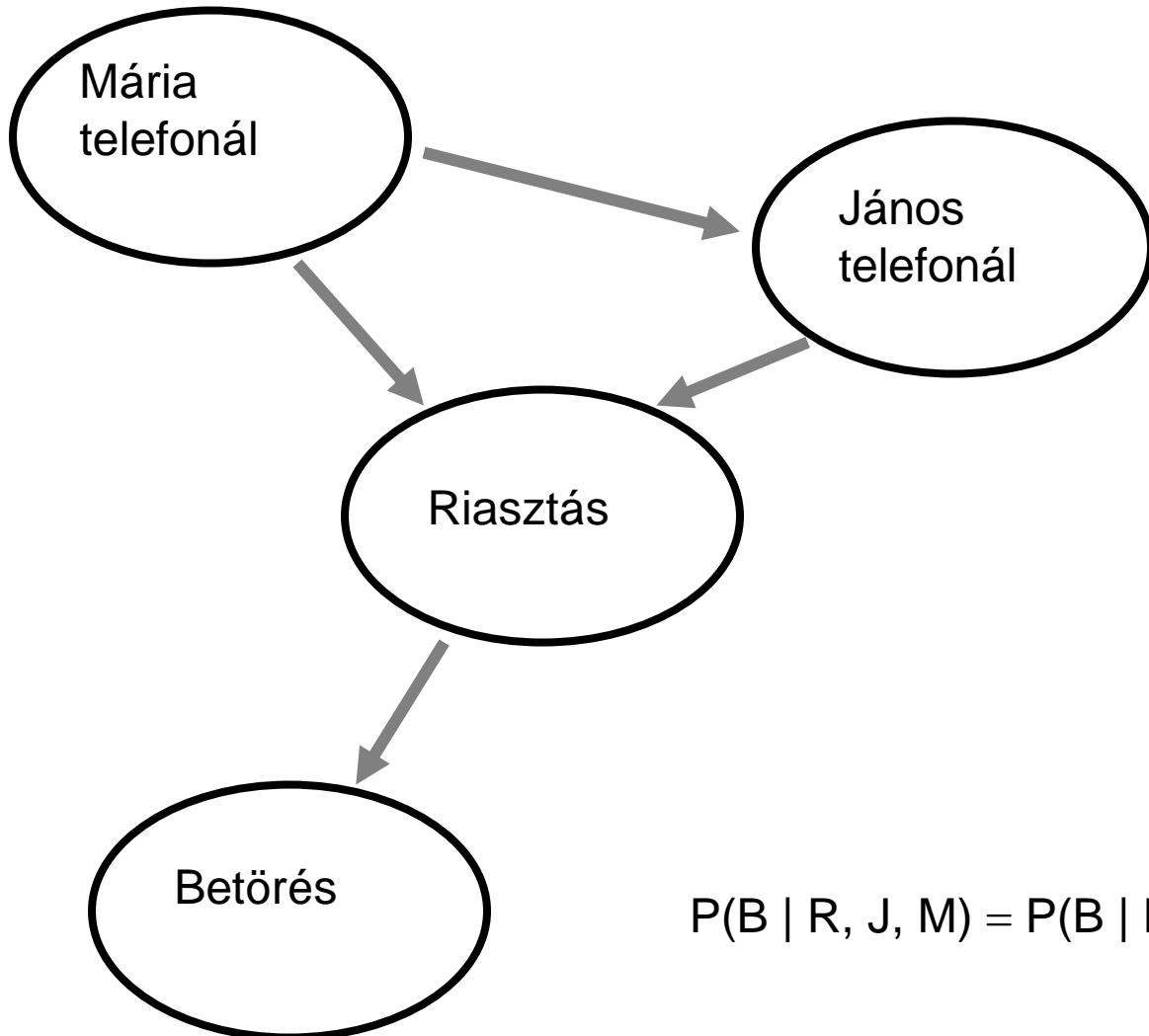
Mária
telefonál



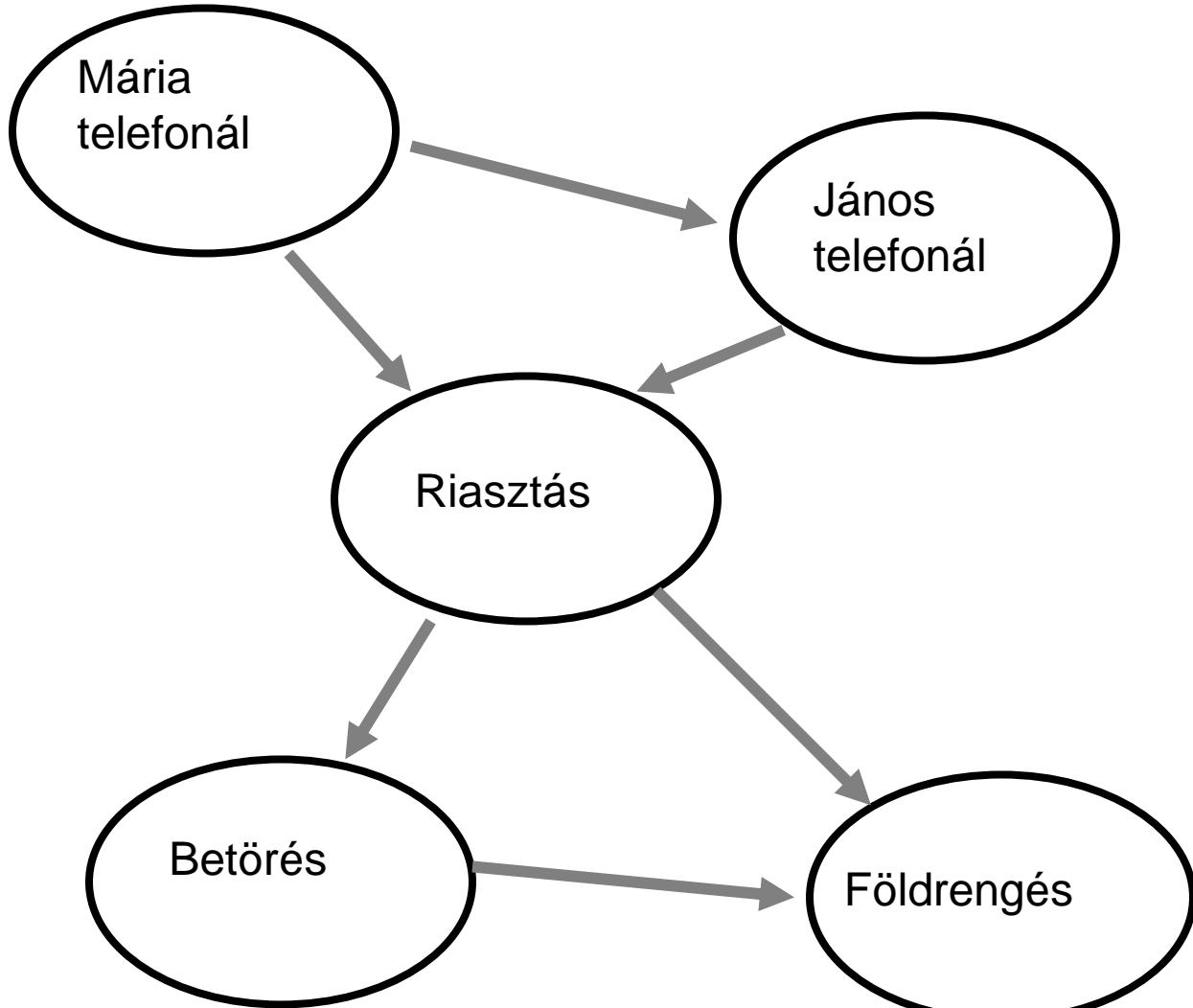
$P(J | M) = P(J)?$ Néhányan van nyíl



$$P(R | J, M) = P(R | J)? \quad P(R | J, M) = P(R)? \quad \text{Nem}$$



$$P(B | R, J, M) = P(B | R)? \quad \text{Igen}$$



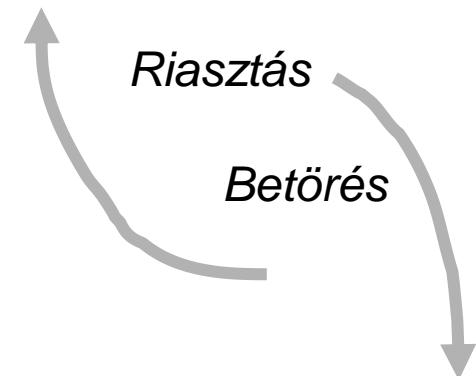
$$\begin{array}{r} 1 + 2 + 4 \\ + 2 + 4 \\ \hline = 13 \end{array}$$

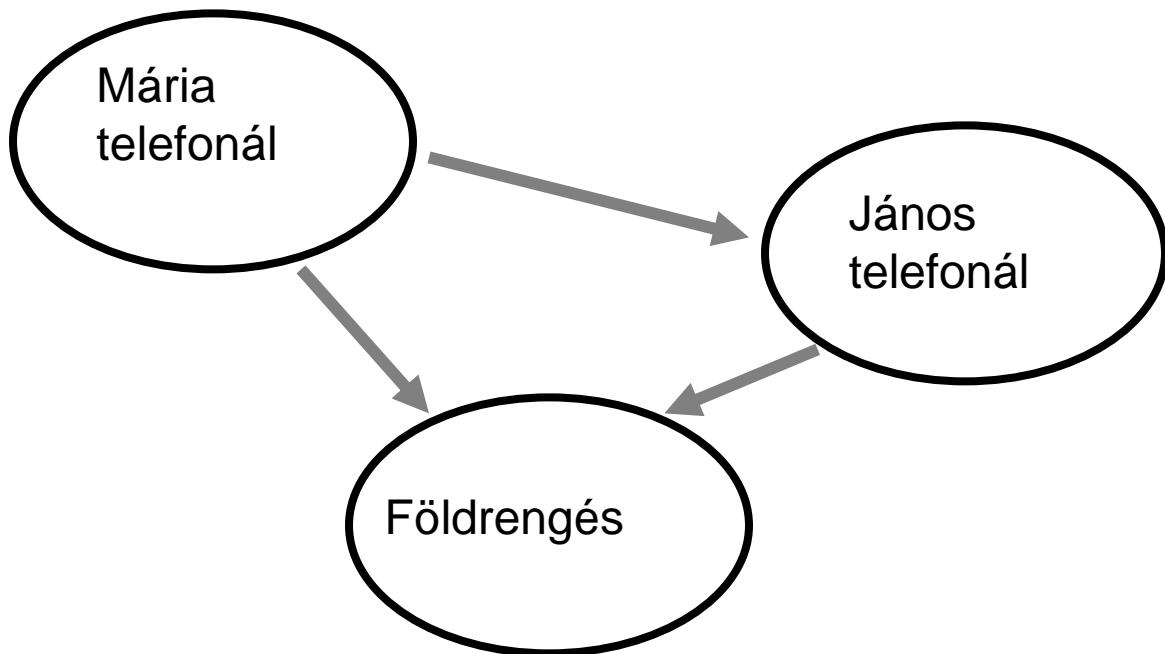
Mi történik, ha történetesen egy nagyon rossz sorrendet választunk?

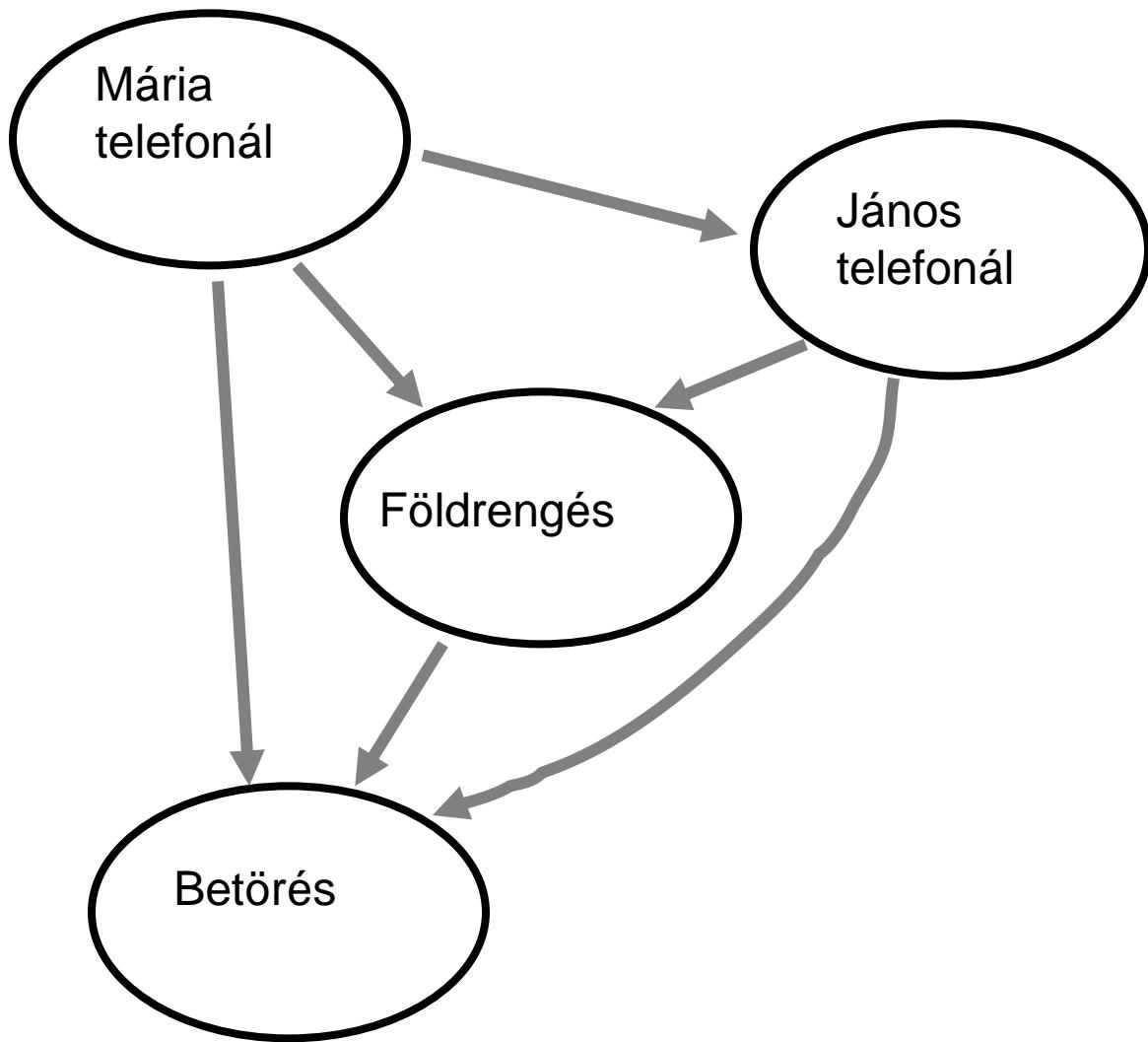
Mária Telefonál

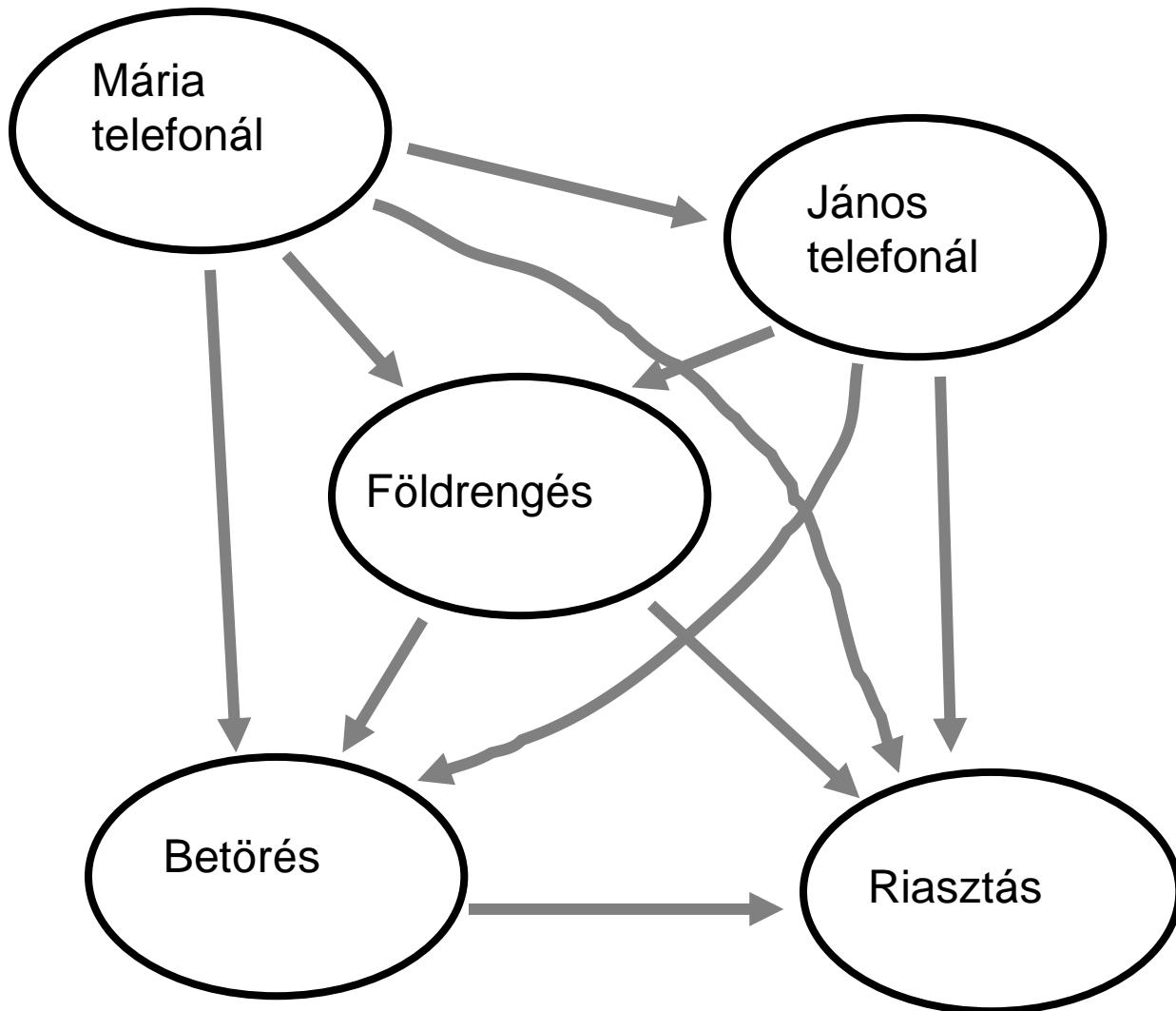
János Telefonál

Földrengés.









$$\begin{aligned} & 1 + 2 + 4 \\ & + 8 + 16 \\ & = 31 \\ & = 2^5 - 1 \end{aligned}$$

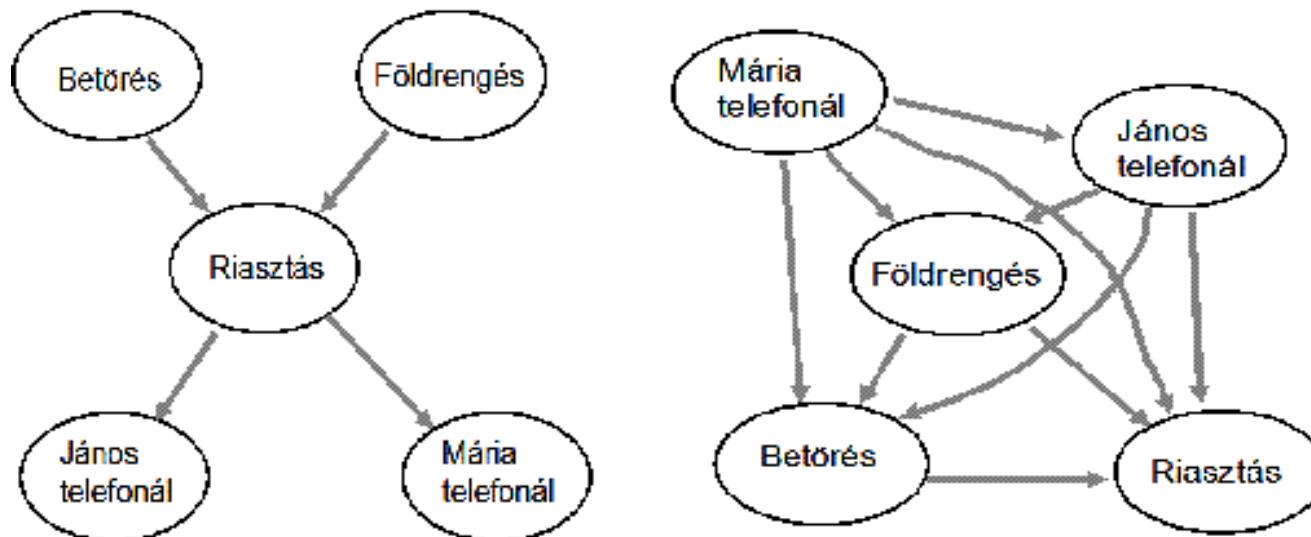
Sok valószínűség (elméletileg exponenciális számú)

De a legrosszabb következmény:
néhány kapcsolat furcsa viszonyt reprezentál, ami nehéz és
nem természetes valószínűsségi ítéleteket igényel, pl.

$P(\text{Földrengés} | \text{Mária ..., János ...}) ?$

$P(\text{Betörés} | \text{Földrengés}) ? \dots \dots \dots$

Okozati (kauzális) modell: kevesebb, megbízhatóbb érték, az értékeket gyakran könnyebb elérni



Következtetés valószínűségi hálókban

Az alapvető feladat:

kiszámítani az **a posteriori** valószínűséget a **lekérdezéses változókra**, ha a **tény ill. bizonyíték (evidencia) változóknak** az értékei adottak:

$$P(\text{Lekérdezéses} \mid \text{Bizonyíték})$$

A riasztós példában, pl.:

$$P(\text{Betörés} \mid \text{Mária Telefonál és János Telefonál})$$

Általában az ágens az érzékelésből (vagy egyéb következtetésből) kap értékeket a tény változókhöz, és más változók lehetséges értékeiről kérdez, hogy el tudja dönteni milyen cselekvéseket végezzen.

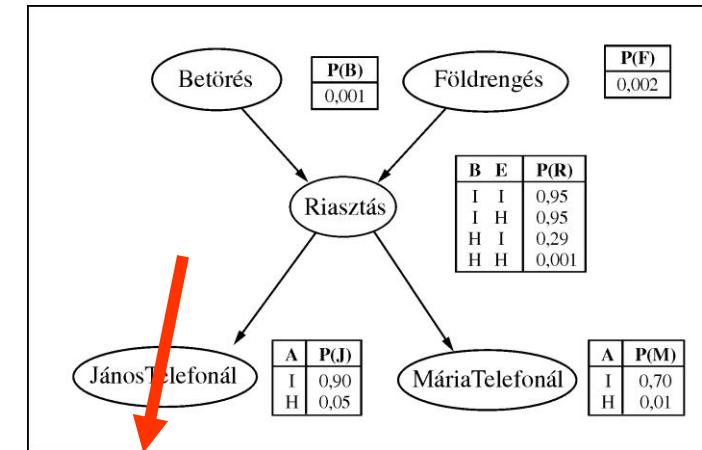
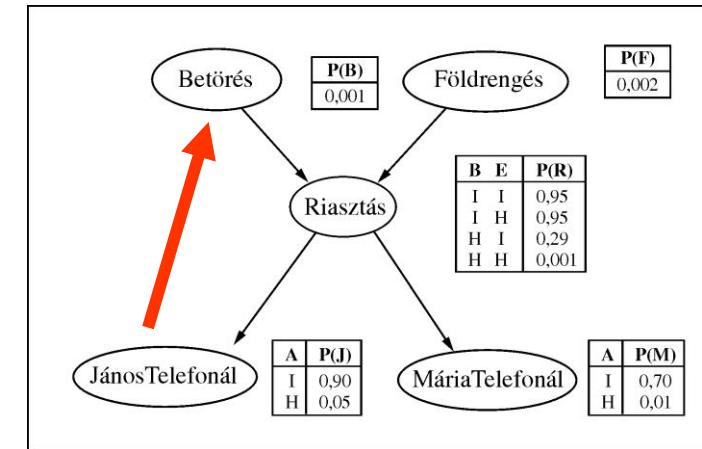
Következtetés valószínűségi hálókban

Diagnosztikai következtetés (hatásról az okra)

Ha adott a *JánosTelefonál*, akkor kiszámíthatjuk pl., hogy $P(\text{Betörés} | \text{JánosTelefonál}) = 0,016$.

Okozati következtetés (okról a hatásra)

Ha adott a *Betörés*, akkor kiszámíthatjuk pl., hogy $P(\text{JánosTelefonál} | \text{Betörés}) = 0,67$.



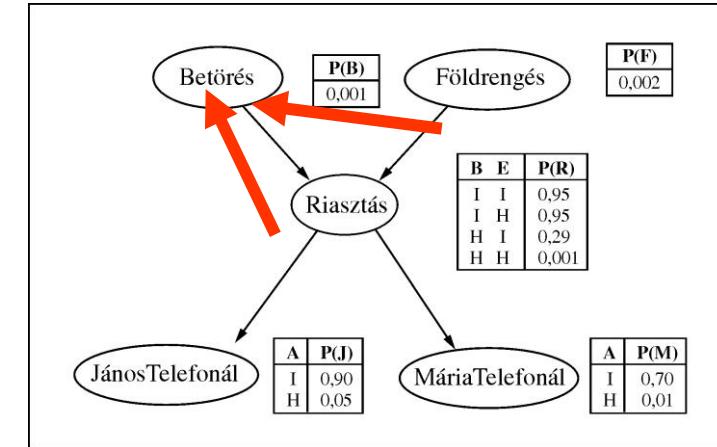
Okok közötti következtetés

(következtetés egy közös hatás
okai között)

Ha adott a *Riasztás*,
akkor $P(\text{Betörés} | \text{Riasztás}) = 0.376$.

Ha azonban hozzávesszük azt a tényt is,
hogy a *Földrengés* igaz,
akkor $P(\text{Betörés} | \text{Riasztás}, \text{Földrengés}) = 0.003$.

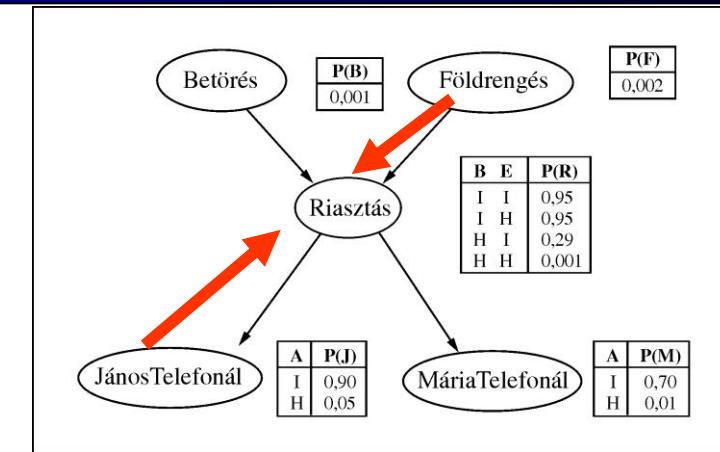
Bár a betörések és a földrengések függetlenek, az egyik jelenléte a másik valószínűségét csökkenti.
Ez a fajta következtetési mód a **kimagyarázás**.



Következtetés valószínűségi hálókban

(a fentiek kombinált használata).

Ha a *JánosTelefonál* okozat igaz és a *Földrengés* ok hamis, akkor



$$P(\text{Riasztás} \mid \text{JánosTelefonál}, \neg \text{Földrengés}) = 0,03.$$

Ez a diagnosztikai és okozati következtetés együttes felhasználása.

Hasonlóan,

$$P(\text{Betörés} \mid \text{JánosTelefonál}, \neg \text{Földrengés}) = 0,017.$$

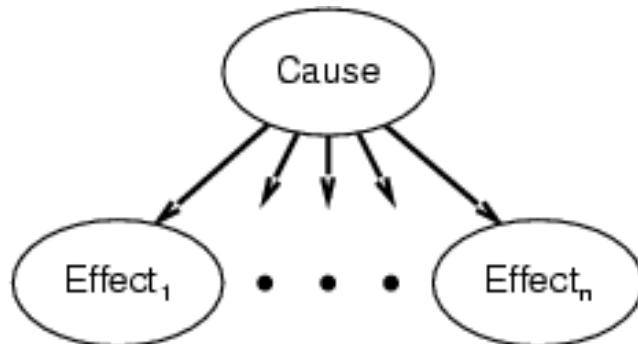
Ez a diagnosztikai és az okok közötti következtetés kombinálása.

Érzékenységi vizsgálat elvégzése, annak érdekében, hogy megértsük, hogy a modell mely vonatkozásának van a legnagyobb hatása a lekérdezéses változókra nézve.

Naiv Bayes-hálók

Feltevések:

- 1.) Kétféle csomópont lehetséges: a „**ok**” és „**következmény**”.
- 2.) A **következmények** egymástól feltételesen függetlenek egymástól feltéve az **okot**.



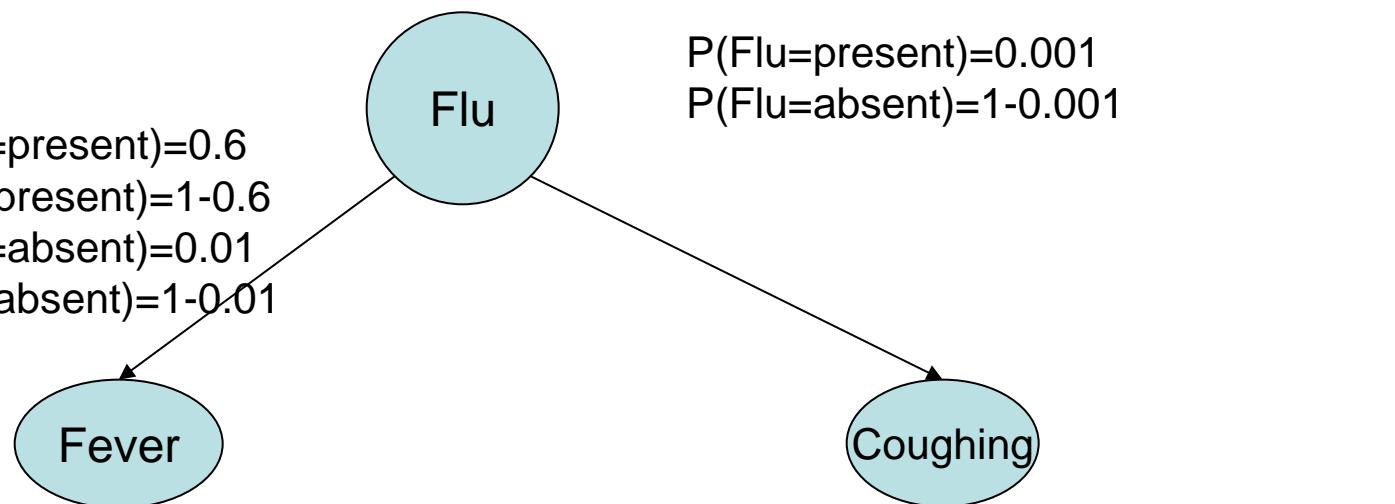
Naiv Bayes-hálók

Változók (csomópontok)

Flu (Influenza):	{jelen, nincs jelen}
Fever (Láz):	{jelen, nincs jelen}
Coughing (Köhögés):	{jelen, nincs jelen}

Modell

$$\begin{aligned} P(\text{Fever=present}|\text{Flu=present}) &= 0.6 \\ P(\text{Fever=absent}|\text{Flu=present}) &= 1-0.6 \\ P(\text{Fever=present}|\text{Flu=absent}) &= 0.01 \\ P(\text{Fever=absent}|\text{Flu=absent}) &= 1-0.01 \end{aligned}$$



Naiv Bayes-hálók

Együttes valószínűség-eloszlás dekompozíciója:

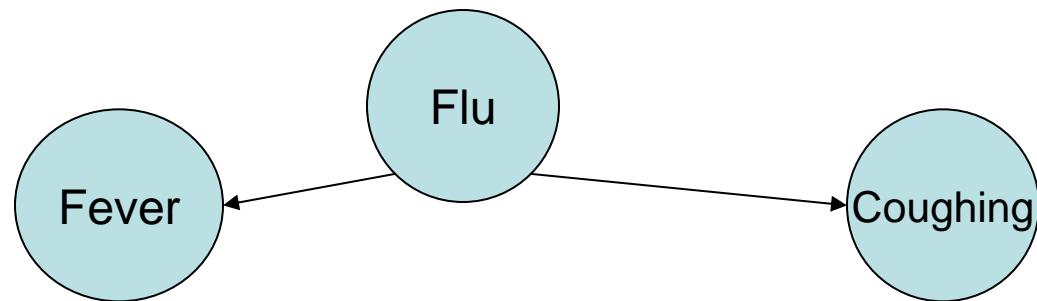
$$\begin{aligned} P(Y, X_1, \dots, X_n) &= P(Y) \prod_i P(X_i | Y, X_1, \dots, X_{i-1}) \quad // \text{lánc szabály miatt} \\ &= P(Y) \prod_i P(X_i | Y) \quad // \text{naiv BN feltevés} \\ &\quad 2n+1 \text{ paraméter} \end{aligned}$$

Diagnosztikus következtetés:

$$P(Y | x_{i1}, \dots, x_{ik}) = P(Y) \prod_j P(x_{ij} | Y) / P(x_{i1}, \dots, x_{ik})$$

$$p(Flu = present | Fever = absent, Coughing = present)$$

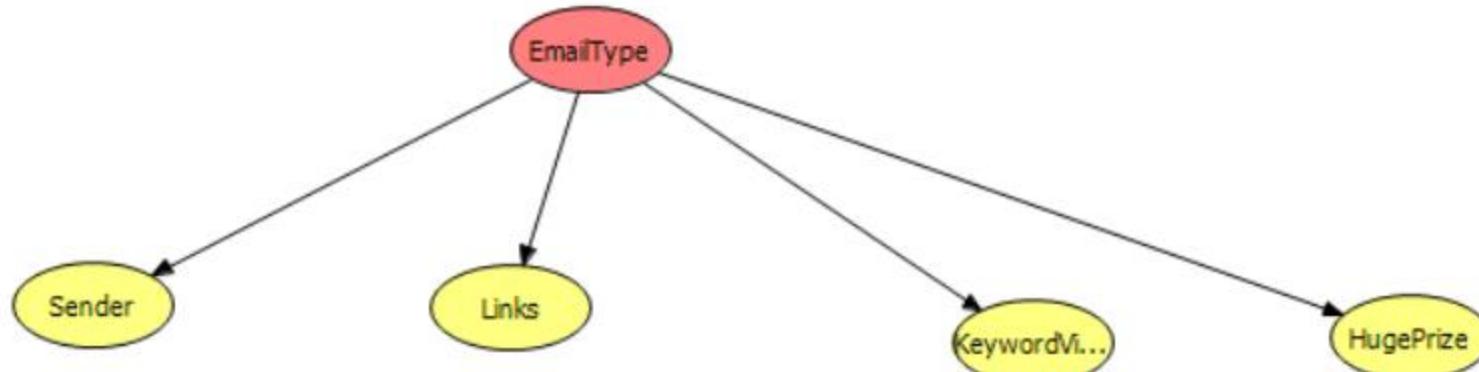
$$\propto p(Flu = present) p(Fever = absent | Flu = present) p(Coughing = present | Flu = present)$$



Gyakorlati példa: SPAM filter

- SPAM filter

- SPAM: yes/no [suspicious..]
- Attributes
 - Sender, subject, link, attachment,..



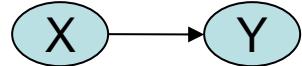
A valószínűségi hálók szemantikája

- (1) a háló = **együttes valószínűségi eloszlás** egy leírása,
- (2) a háló = **feltételes függetlenségekről szóló állítások** együttese.
- (3) a háló = **oksági kapcsolatok** együttese.

FONTOS: oksági kapcsolat \neq asszociációs kapcsolat

Reichenbach's Common Cause Principle:

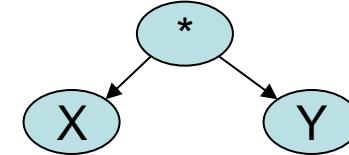
„a correlation between events X and Y indicates either that X causes Y , or that Y causes X , or that X and Y have a common cause.”



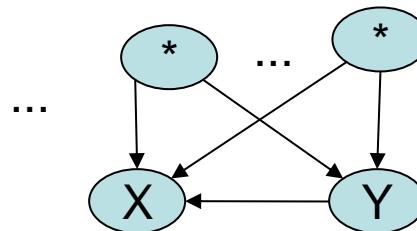
X okozza Y-t



Y okozza X-et



Létezik közös ok
(pure confounding)



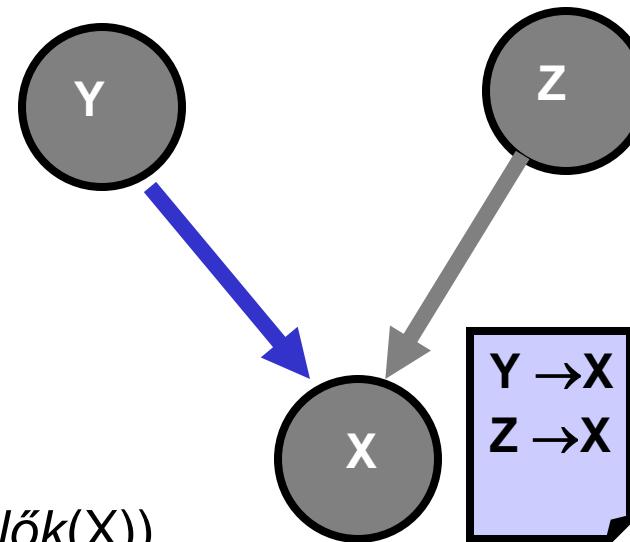
Y okozza X-et,
de emellett számos más
változónak is van zavaró
hatása

„X és Y asszociált”



Valószínűségi háló (Bayes-háló) → egy gráf

1. Csomópontok: valószínűségi változók
egy halmaza
2. Csomópontok között: irányított élek
halmaza:
Az Y csomópontot az X csomóponttal
összekötő nyíl →
az *Y-nak közvetlen befolyása* van az X-re
3. minden csomópont:
feltételes valószínűségi tábla →
szülők hatása a csomópontra $P(X | \text{Szülők}(X))$
4. A gráf nem tartalmaz irányított kört (= **irányított, körmentes gráf = DAG**).



Valószínűségi változó = egy állítás a problémáról

Pl. X = HMG szint magas (két érték: I/N), vagy
X = HMG szint (több érték: Magas / Közepes / Alacsony)