



# 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

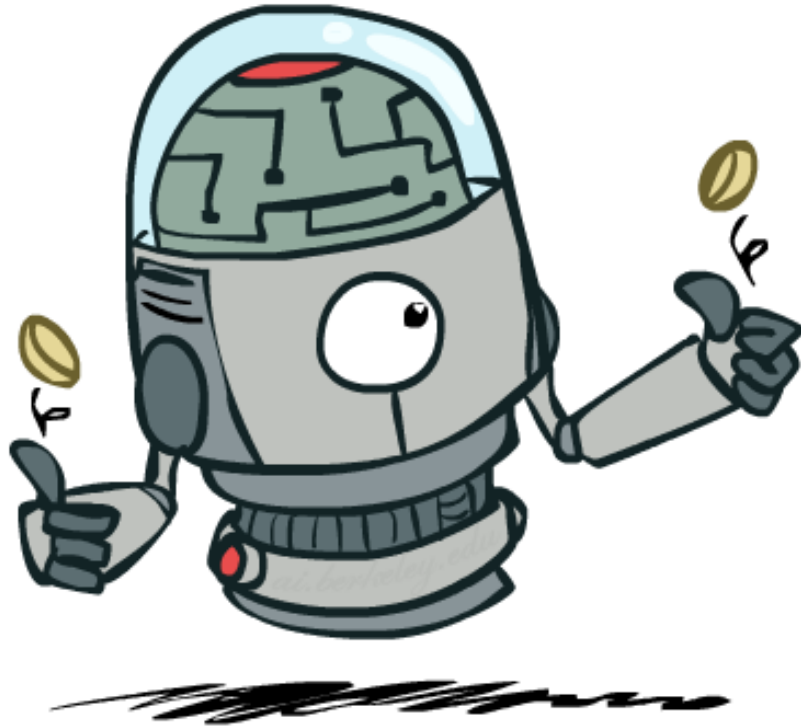
Feltételes függetlenségek,  
kompakt reprezentáció, következtetés

Előadó: Dr. Hullám Gábor  
Előadás anyaga: Dr. Antal Péter

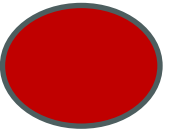


# Függetlenség

---



# Függetlenség



- Két valószínűségi változó független, ha

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

- azaz az együttes eloszlás két **egyszerűbb** eloszlás szorzata.

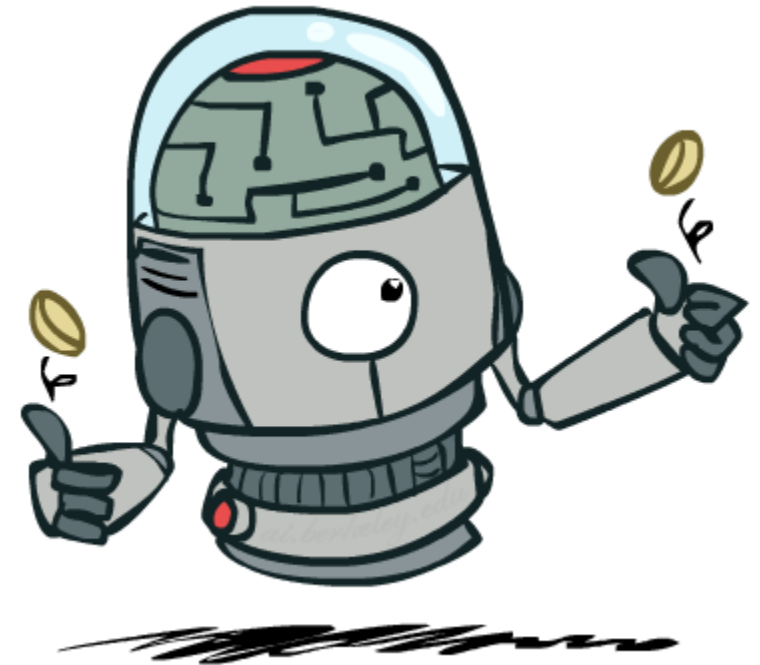
- Alternatív feltétel:

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

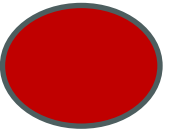
- azaz a feltételes eloszlás helyett elég egy **egyszerűbb** eloszlás

- **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

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

H kiösszegzése  
 $P(I)$

I	P
napsütés	0.7
eső	0.3

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

$P'(H,I)$	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 dönteni?

# 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  $x + y + z \leq 1$

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

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

$P(I)$	$P$
$\text{napsütés}$	$v$
$\text{eső}$	$1 - v$

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

$P(H)$	$P$
$\text{meleg}$	$u$
$\text{hideg}$	$1 - u$

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

# A függetlenség ritka

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

- A függetlenség egy egyenletrendszer megoldása

- Valószínűségi feltevés:

- $0 \leq x, y, z$  és  $x+y+z \leq 1$

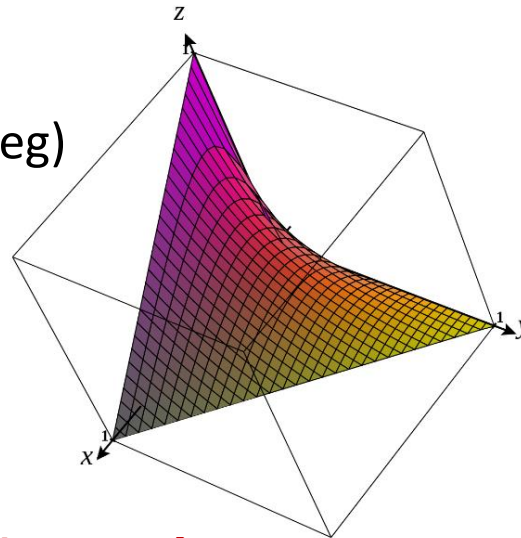
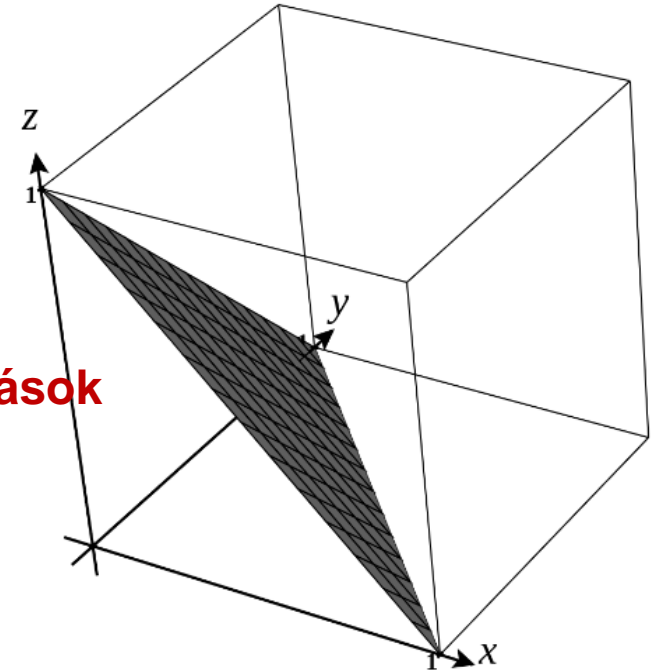
- Függetlenségi feltevés:

- $P(I=\text{napsütés}) = P(I=\text{napsütés} | H=\text{meleg})$
- azaz:  $x+z = x/(x+y)$

Okamoto 1973  
Meek 1995



**$P(H,I)$  eloszlások**



**$P(H,I)$  eloszlások független  $H, I$ -vel**



# A függetlenség ritka és sokat ér

A szabad paraméterek száma  $n$  bináris valószínűségi változó esetén

Általános eset

$2^n$	$X_1$	$X_2$	...	$X_n$	P
	0	0	...	0	..
	0	0		1	
	...				
	1	1		1	...

**$2^n - 1$  darab szabad paraméter**

Teljes függetlenség esetén

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

...

$X_n$	P
0	$p_n$
1	$1 - p_n$

**$n$  darab szabad paraméter**

Költség: szakértői idő vagy adatmennyiség becsléshez

# Alapeseti eloszlás

- A függetlenség egy univerzálisan kvantált állítás

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

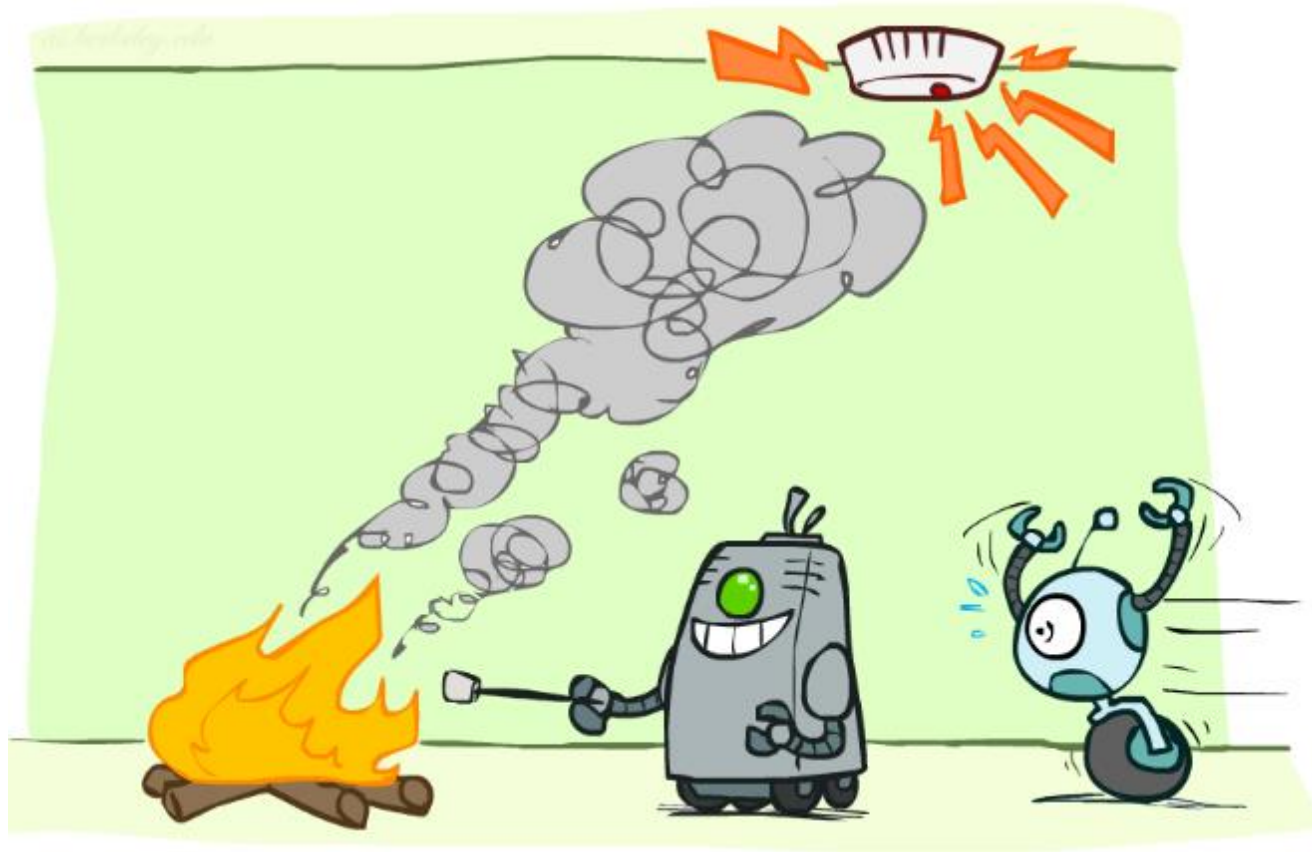
- Lehetséges, hogy csak bizonyos  $y$  értékekre áll fenn szabályszerűség, pl

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

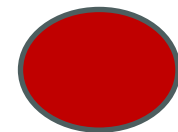
Bevezethető egy alapeseti feltételes eloszlás

	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,*

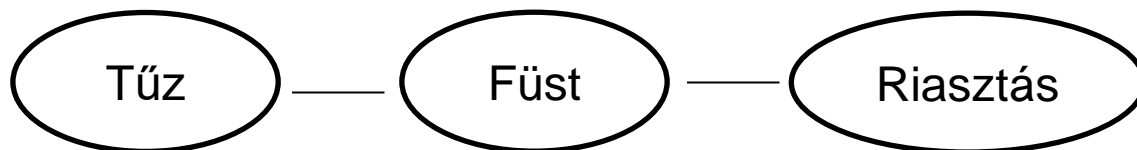
$$\forall x, y, z : P(x|z, y) = P(x|z)$$

- **Jelölése:**
  - $I_p(X;Y|Z)$
  - függésé:  $D_p(X;Y|Z) = \neg I_p(X;Y|Z)$

# 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:

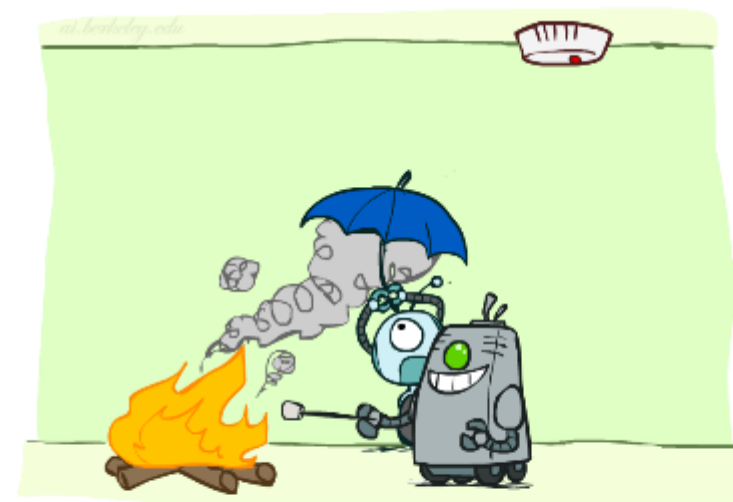
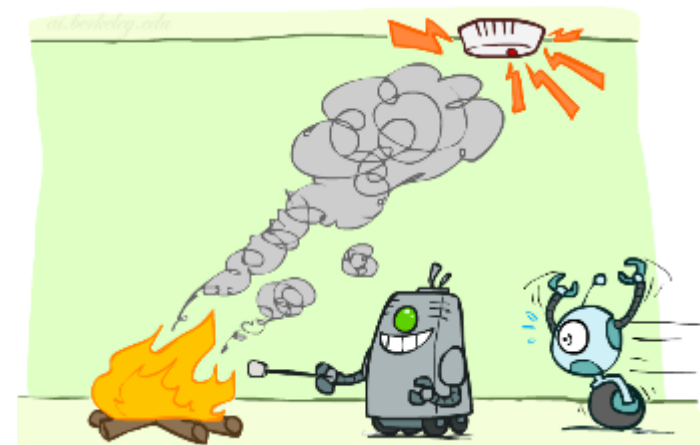
- $P(T|F) = P(T|F,R)$
- $P(R|F) = P(R|F,T)$

- **Kevesebb paraméter!**

- ahogyan függetlenségnél is

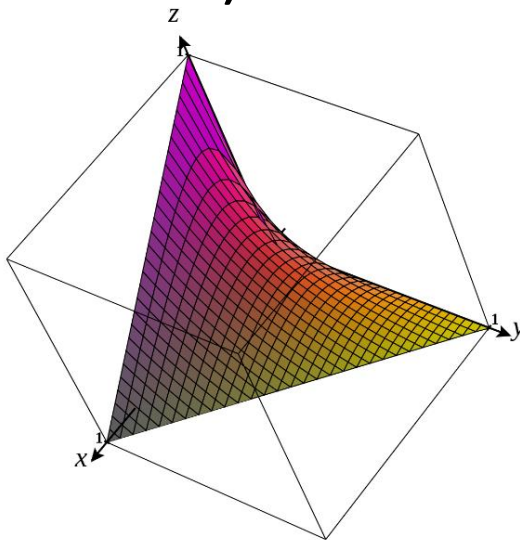
- **Valószínűségi következtetés számok nélkül!!**

- mi releváns, mi nem



# A feltételes függetlenségek (is) ritkák

- A feltételes függetlenségek (is) egy egyenletrendszer megoldásai
  - Valószínűségi számításbeli általános feltevések
  - Feltételes függetlenségi feltevések
- $\Rightarrow$  Adott feltételes függetlenséget teljesítő együttes eloszlások alacsonyabb dimenziójú felületeken helyezkednek el (szabad paramétereik száma kevesebb).

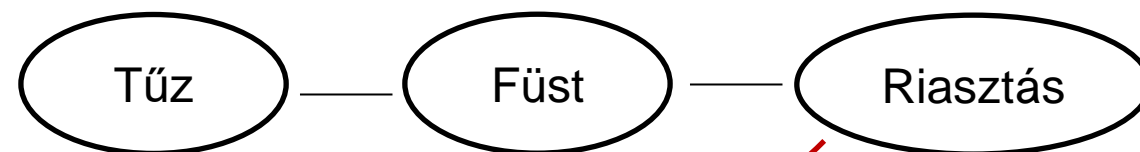


# Kontextuális függetlenségek

- 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:



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

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

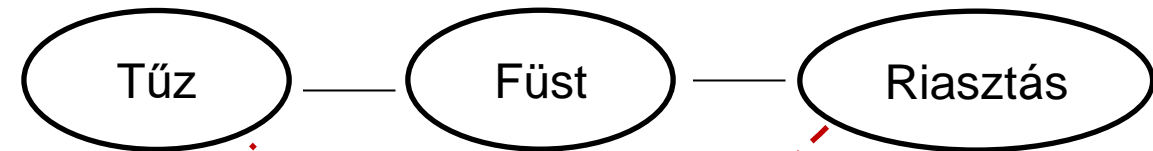
$$\forall t, r : P(T = t, R = r | F = \text{nincs}) \neq P(T = t | F = \text{nincs})P(R = r | F = \text{nincs})$$

Feltételesen  
független,  
kivéve, ha nem



# 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)



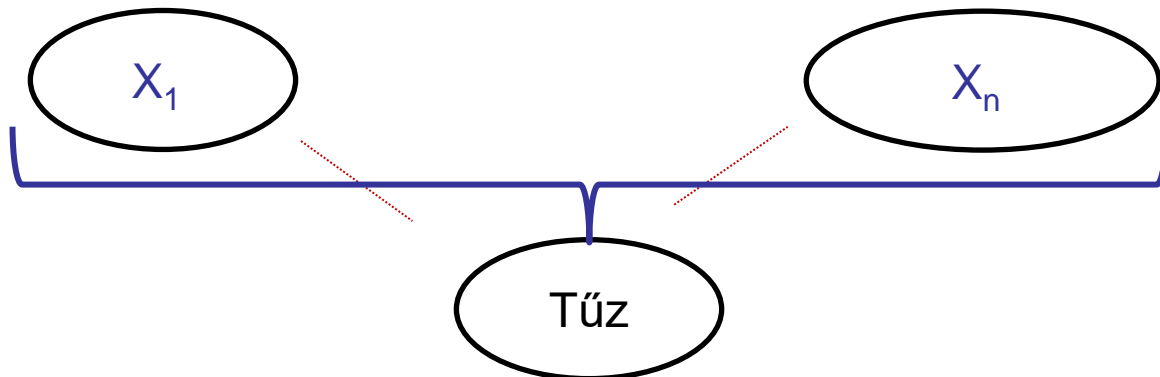
**LEHETSÉGES!**





# 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

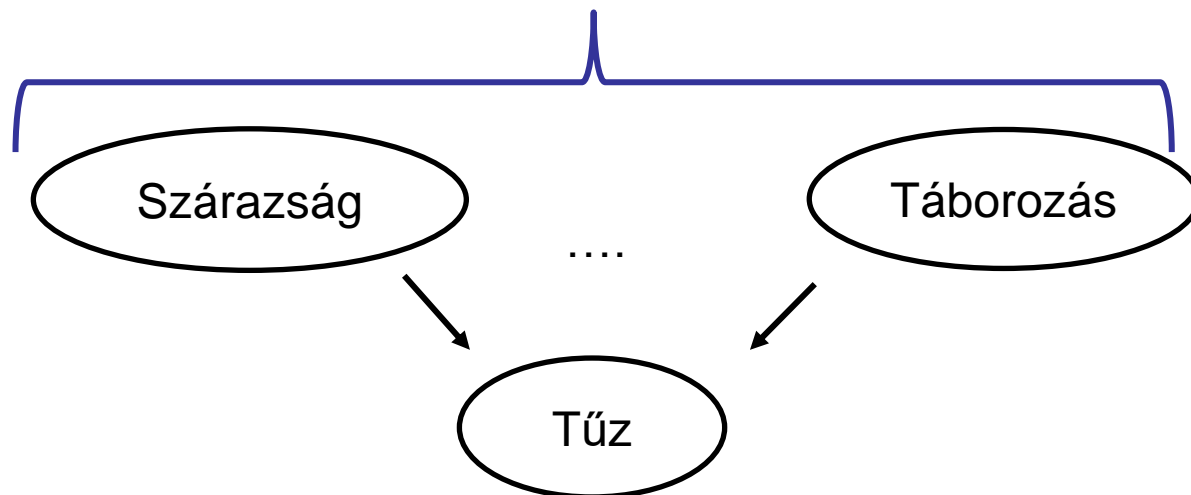


# Az idő nyilának története

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

**TERMÉSZETESEN!**

Lehetséges kiváltó okok

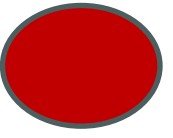


Strukturálisan ritka:  
unikális

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

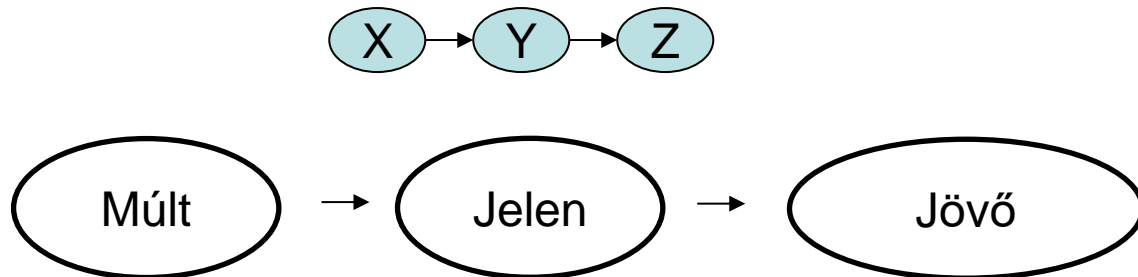


# Függőségi modellek



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



# 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 mindig lehet

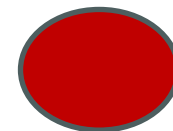


# Összefoglalás

---

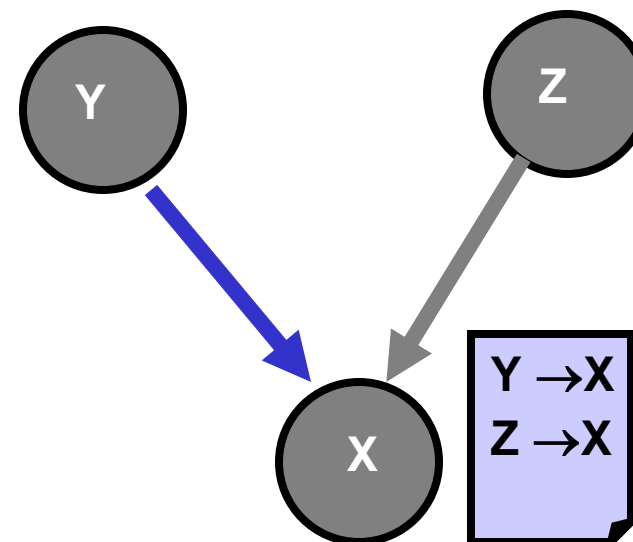
- A függetlenség a valószínűségi modellezési fő eszköze
  - egyszerűbb (kevesebb paraméterű) modellek
  - egyszerűbb következtetés
    - kvantitatív: mennyi a valószínűsége egy kérdéses megfigyelésnek
    - kvalitatív: mi releváns egy kérdéses vélekedéshez
- A függetlenségek egy eloszlás alapvető kvalitatív 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  $\rightarrow$   
az *Y-nak közvetlen befolyása* van az X-re
3. Minden csomópont:  
feltételes valószínűségi tábla  $\rightarrow$   
szülők hatása a csomópontra  $P(X \mid \text{Szülők}(X))$



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 szomszédunk, **János** és **Mária**, megígérték, hogy **felhív**nak a munkahelyünkön, ha meghallják a riasztónkat.

János mindig felhív, 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

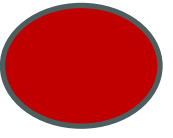
**Földrengés (megtörtént):** Igen/ Nem

**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 múlik – 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.

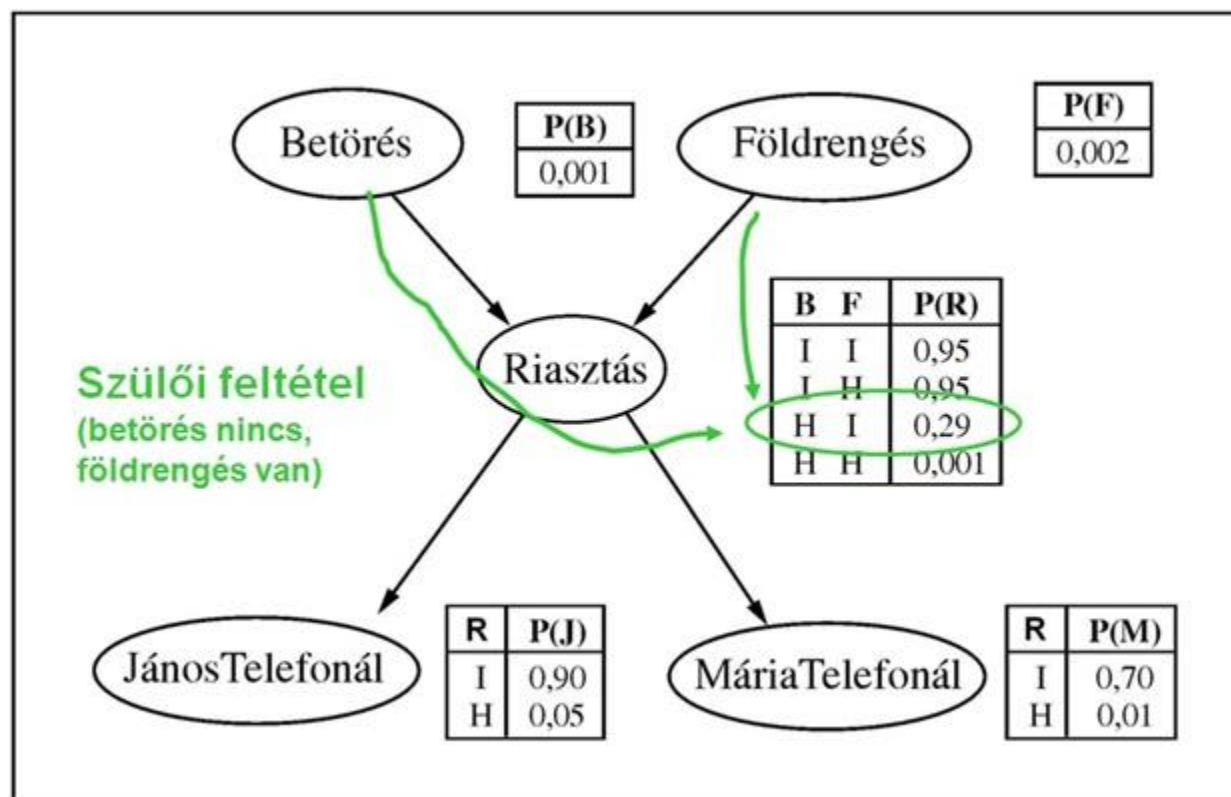
Egy sor a táblázatban az egyes csomóponti értékek feltételes valószínűsége az adott sorhoz tartozó **szülői feltétel** esetén.

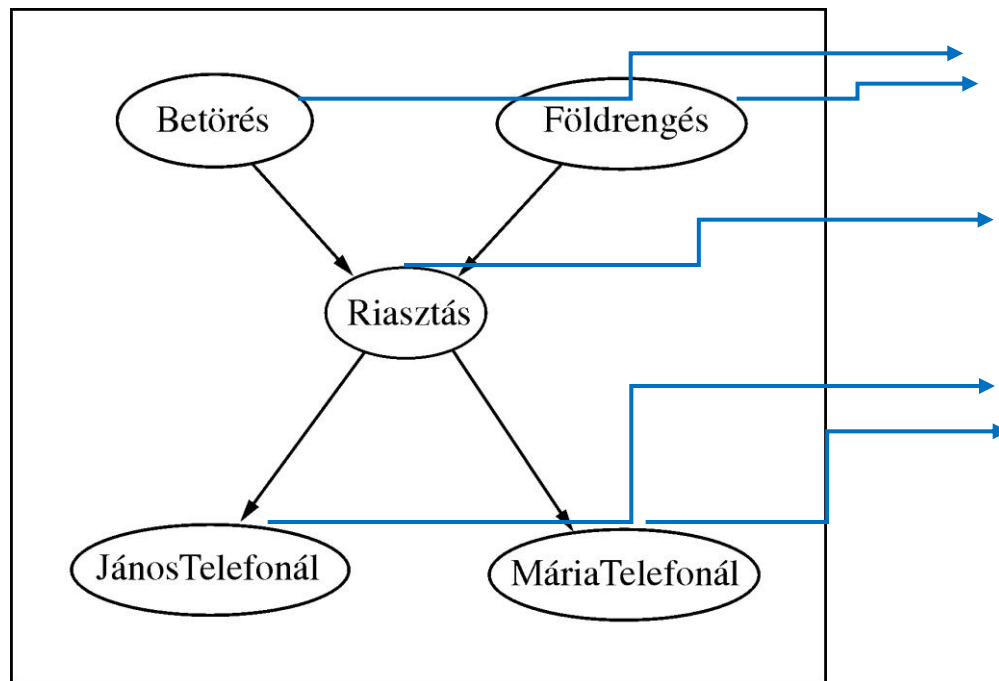
**Szülői feltétel:** a szülő csomópontok értékeinek egy lehetséges kombinációja (**egyfajta elemi esemény a szülők között**).

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 = **10 db**

### Együttes eloszlás:

5 változó

=  $2^5 - 1$  = **31 db** valószínűség

Általános eset:

Mi van, pl. ha

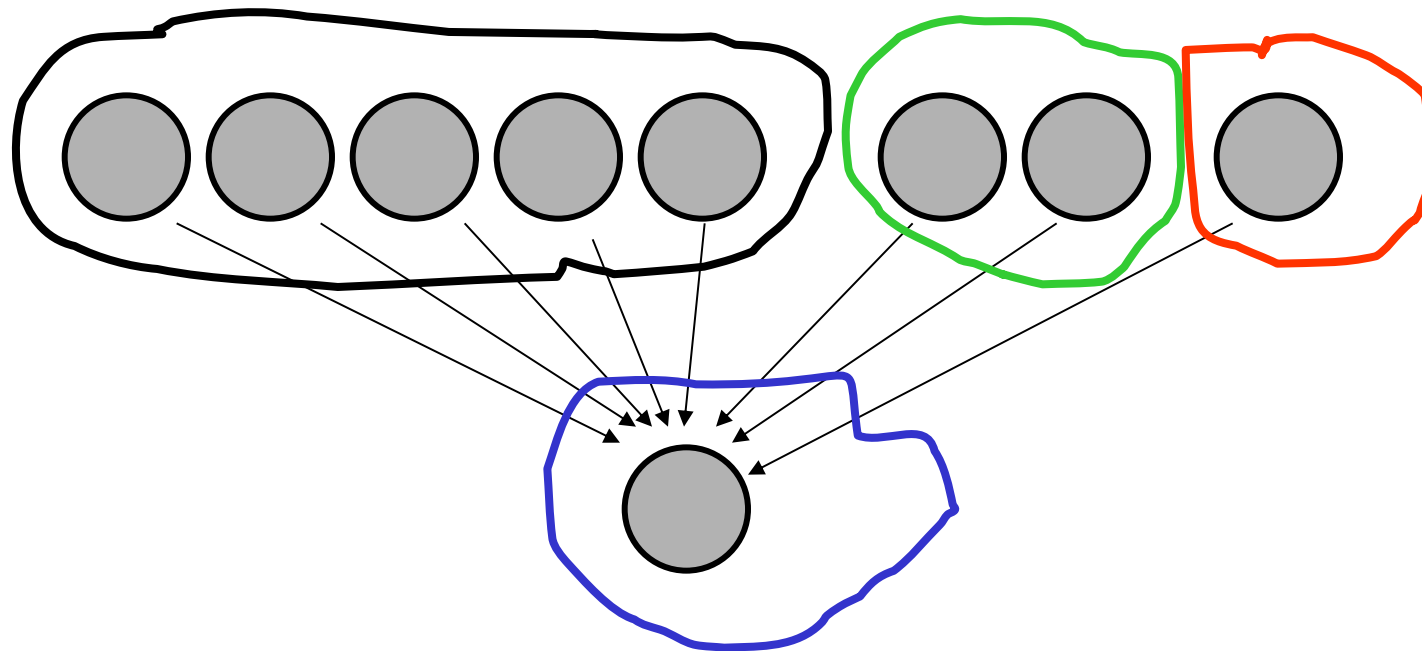
5 db szülő csomópont bináris értékű

2 db szülő csomópont 3-as értékű

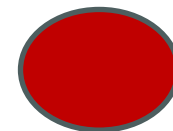
1 db szülő csomópont 4-es értékű és

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 ősz:

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

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

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

$$P(X_i | \text{Szülő}(X_i), \text{Ősök}(X_i)) = P(X_i | \text{Szülő}(X_i))$$

# 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.

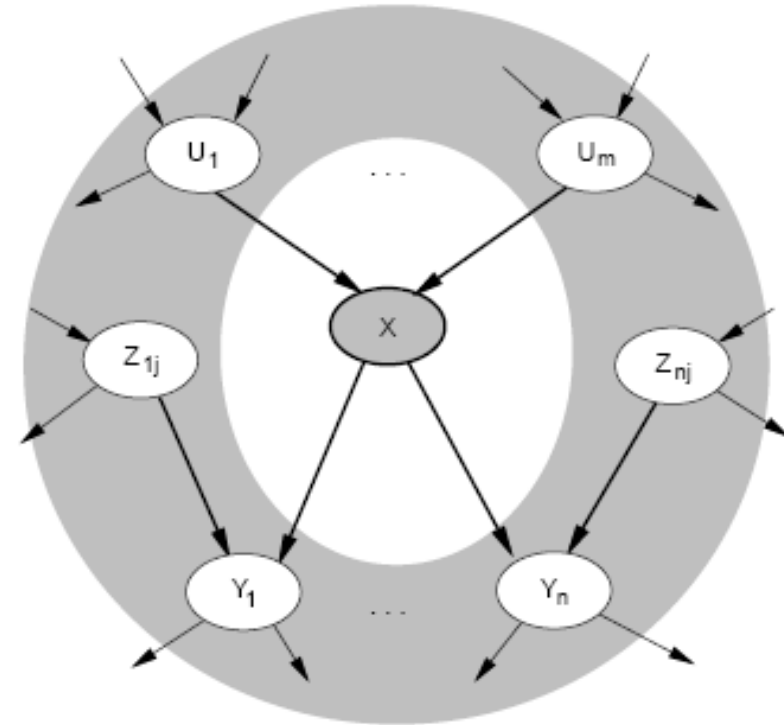
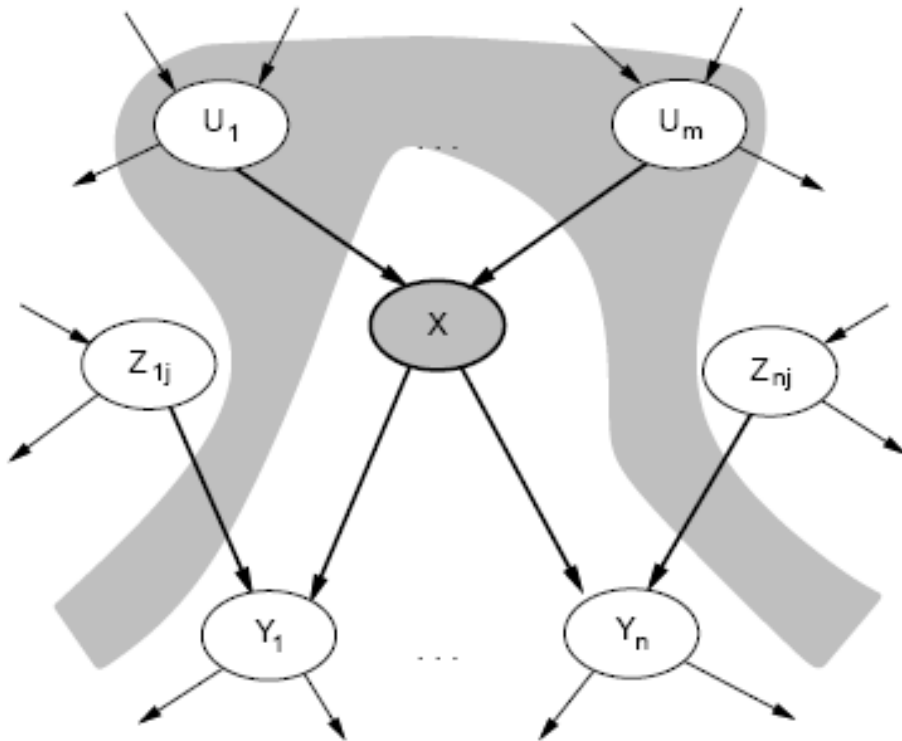
**FVT-k: az együttes valószínűségi eloszlás dekomponált leírása.**

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

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

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 hálózhoz.
  - 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 csomópontokhoz 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 korlátozott számú más komponenssel van kapcsolatban közvetlenül, függetlenül a komponensek teljes számától.

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



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 miatt lép fel, hogy a valós problémák igen strukturáltak, amit a hálók könnyűszerrel képesek kihasználni.**

## Tömörség és a csomópontok sorrendje

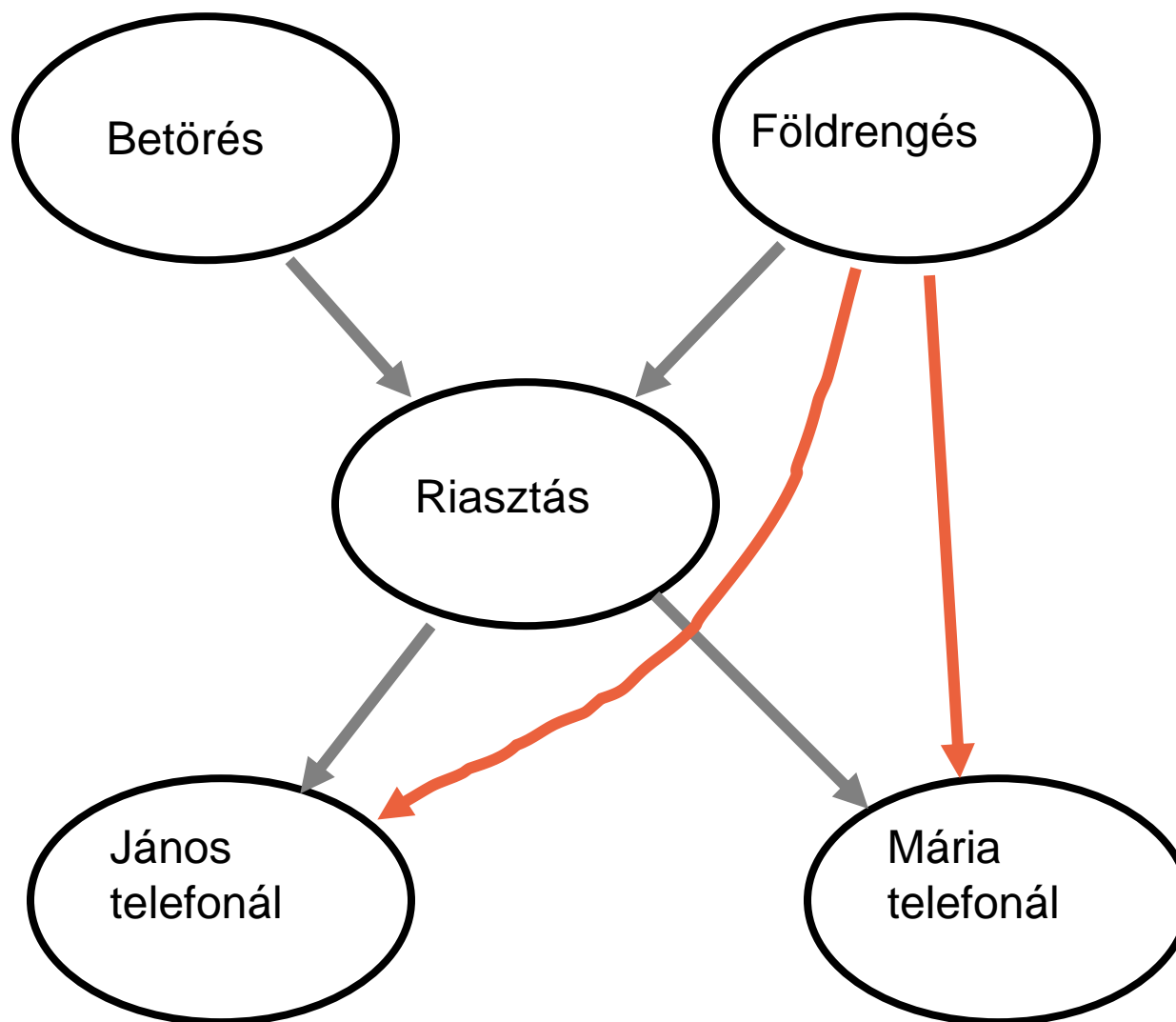
---

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.:

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



$$2 + 4 + 2 + 2 = 10 \text{ (eddig)}$$

$$2 + 4 + 4 + 4 = 14$$

Megéri-e?

# Tömörség és a csomópontok sorrendje

---

A konstrukciós eljárás működése miatt előbb a „közvetlen befolyásoló”-at kell a hálózathoz 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 hálózathoz, 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).

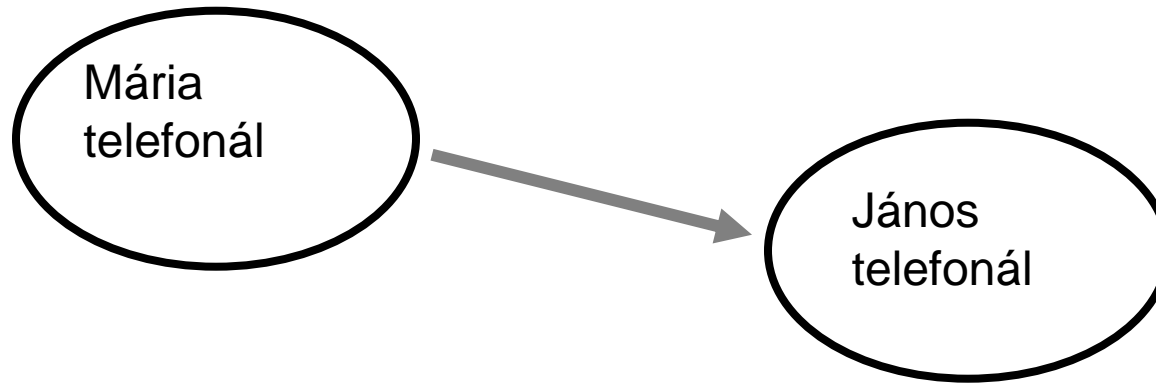
**Mi történik, ha történetesen egy rossz sorrendet választunk?**

pl.

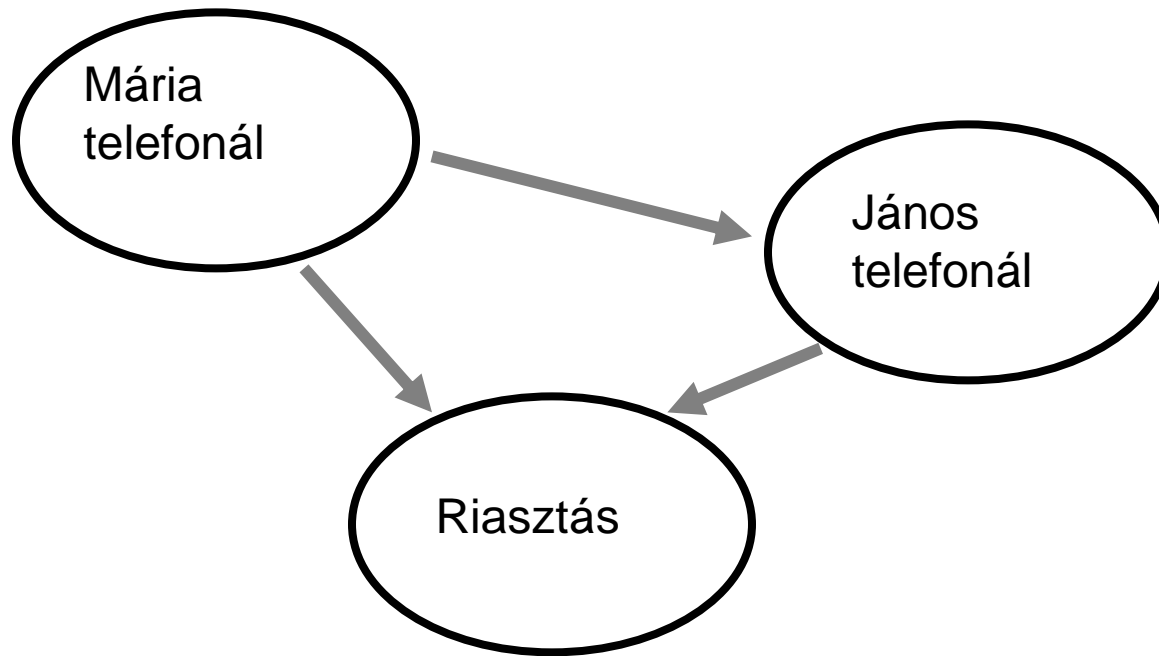
*MáriaTelefonál → JánosTelefonál → Riasztás → Betörés → Földrengés.*

---

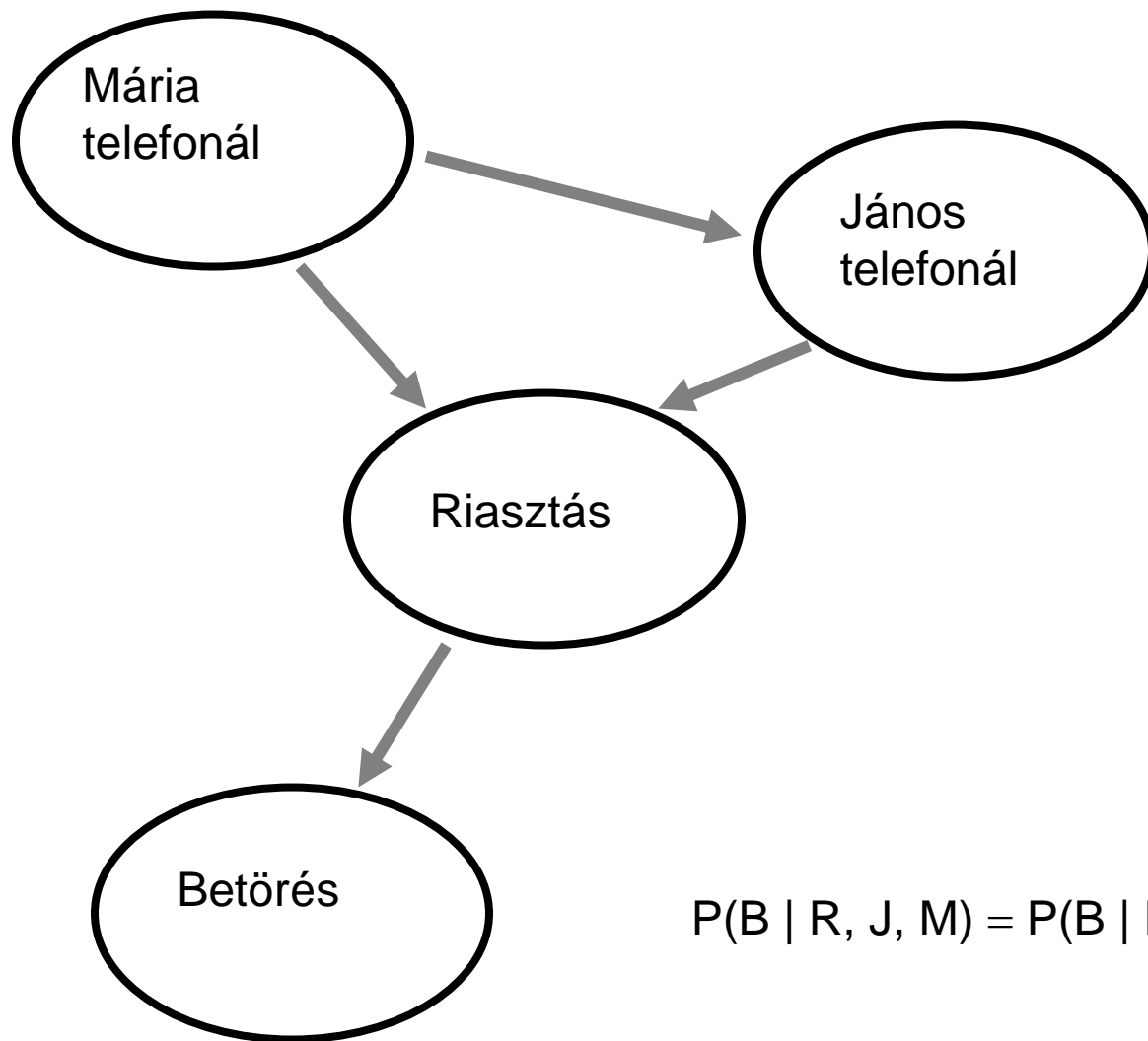
Mária  
telefonál



$P(J \mid M) = P(J)$ ? Nem (azaz van nyíl)

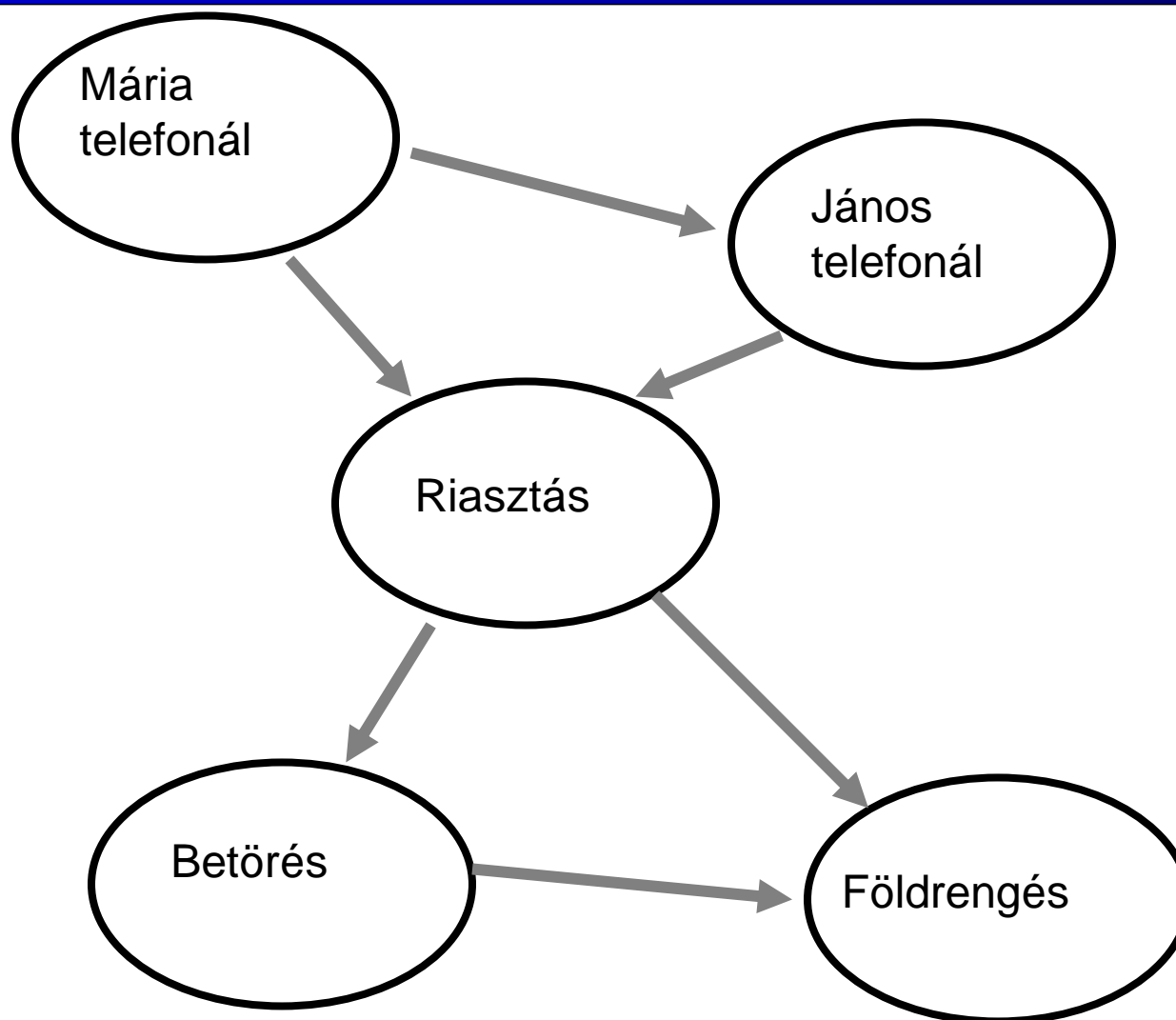


$P(R \mid J, M) = P(R \mid J)?$      $P(R \mid J, M) = P(R)?$     Nem



$P(B \mid R, J, M) = P(B \mid R)?$  Igen





$$\begin{aligned} &1 + 2 + 4 \\ &+ 2 + 4 \\ &= 13 \end{aligned}$$

$$P(F \mid B, R, J, M) = \underset{\text{Igen}}{P(F \mid B, R)}? = \underset{\text{Nem}}{P(F \mid R)}?$$

---

Mi történik, ha történetesen egy nagyon rossz sorrendet választunk?

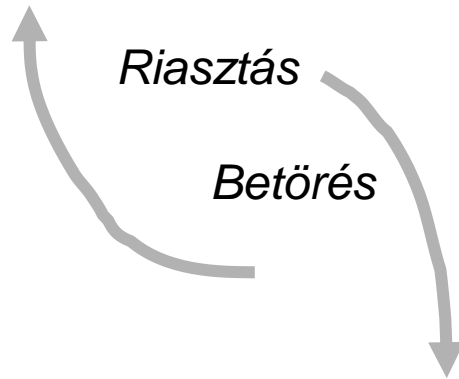
*MáriaTelefonál*

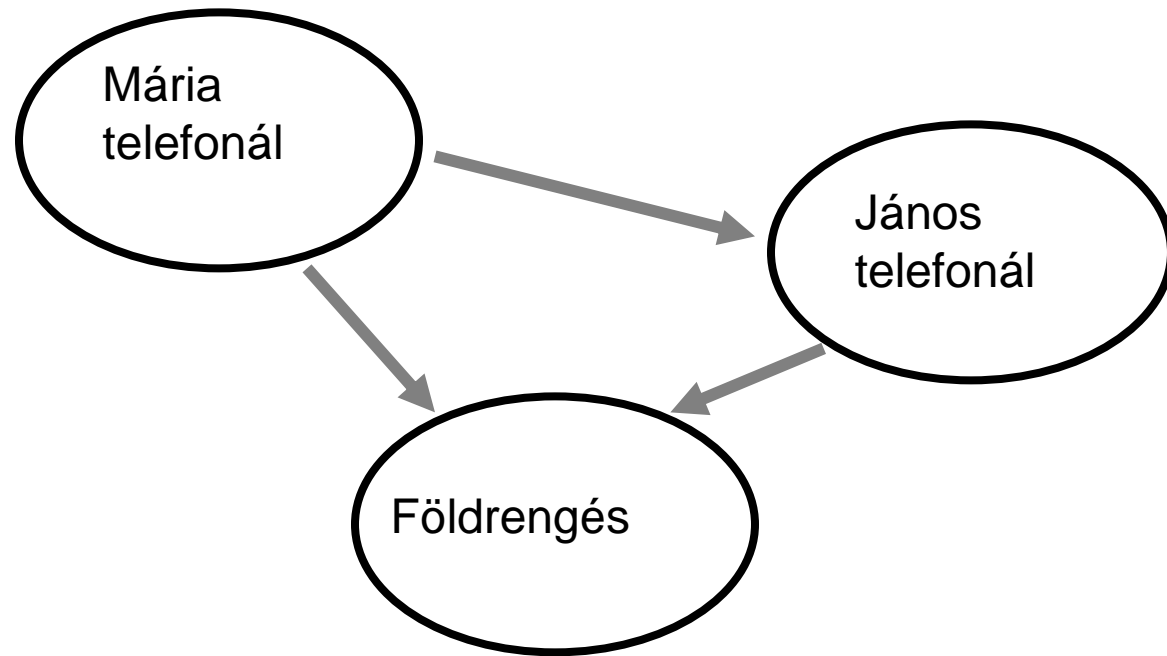
*JánosTelefonál*

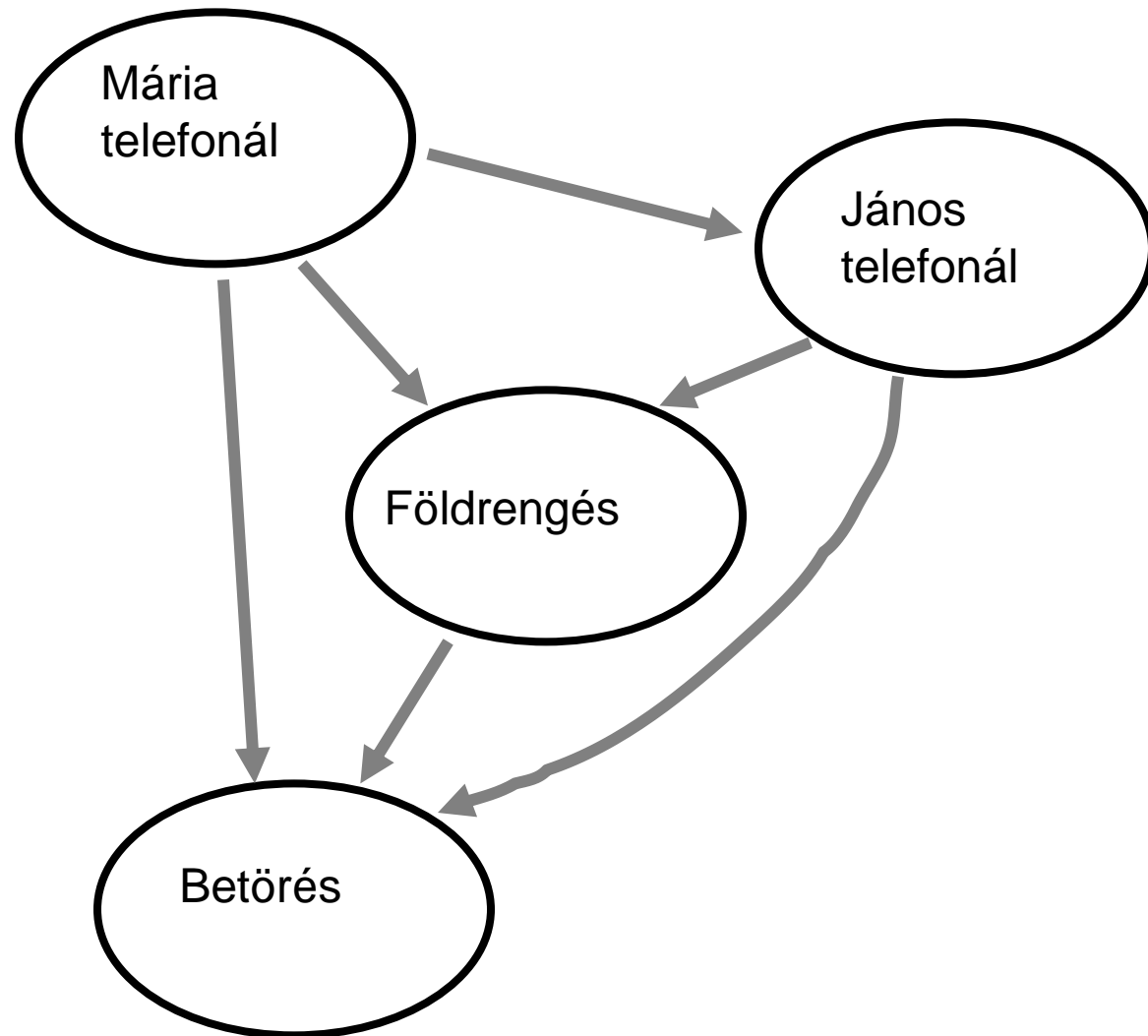
*Földrengés.*

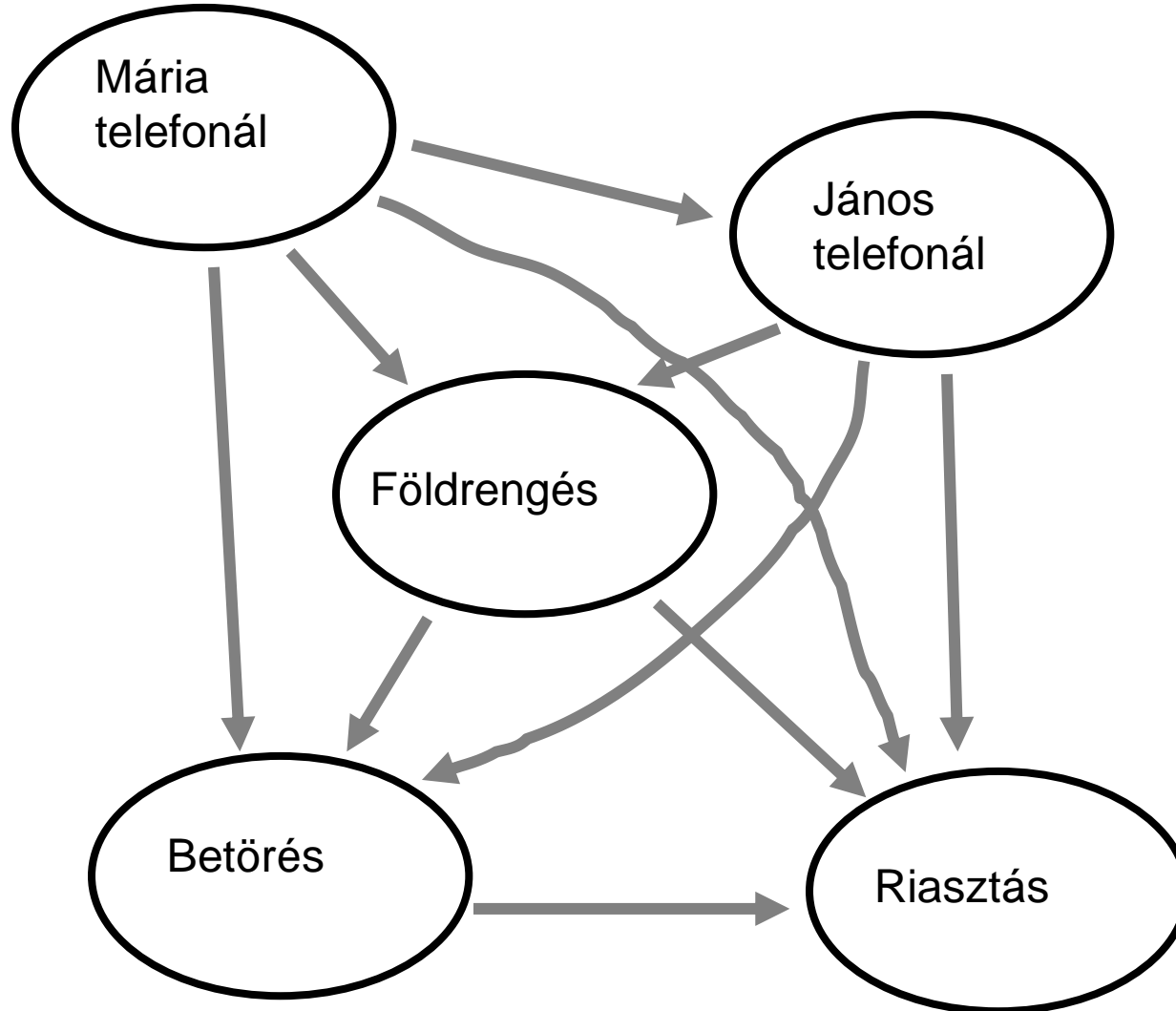
*Riasztás*

*Betörés*









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

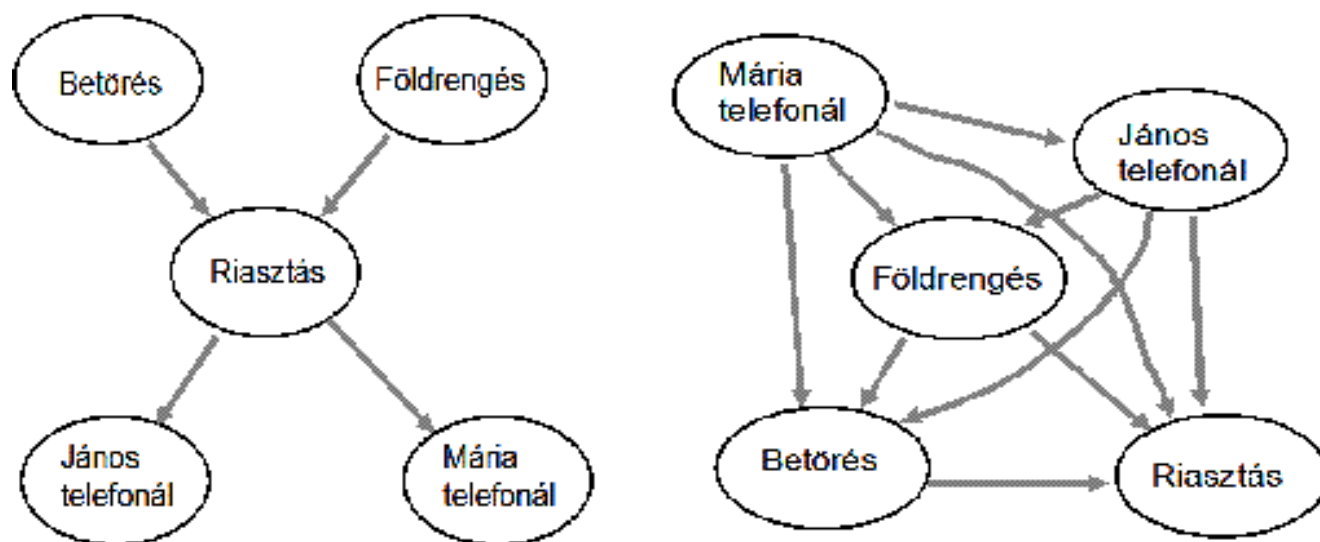
## Sok valószínűség (elméletileg exponenciális számú)

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

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

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

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



# Következtetés valószínűségi hálókbán

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.:

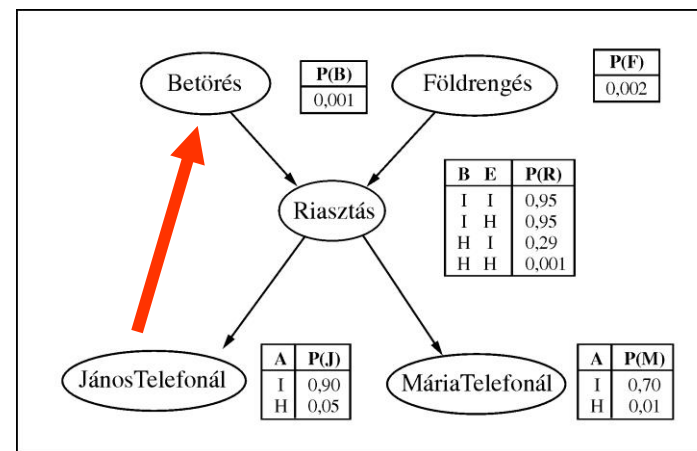
$$P(\text{Betörés} \mid \text{MáriaTelefonál és JánosTelefonál})$$

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

# Következtetés valószínűségi hálókbán

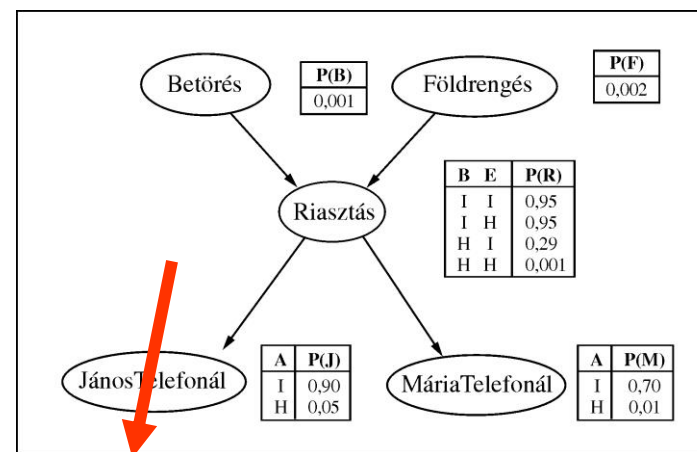
## Diagnosztikai következtetés (hatásról az okra)

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



## Okozati következtetés (okról a hatásra)

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





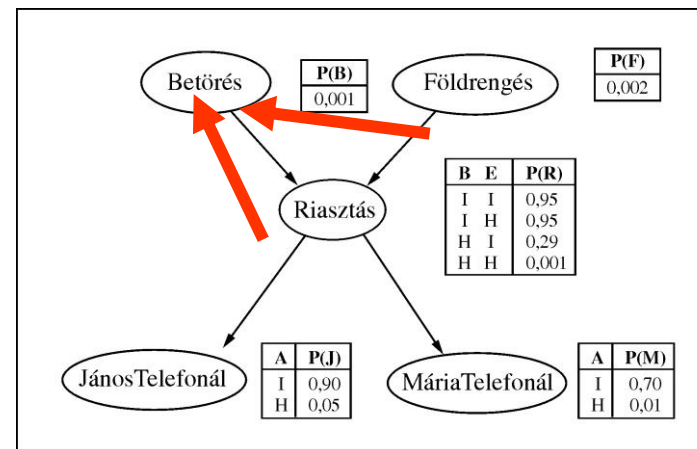
# Okok közötti következtetés

(következtetés egy közös hatás okai között)

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

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

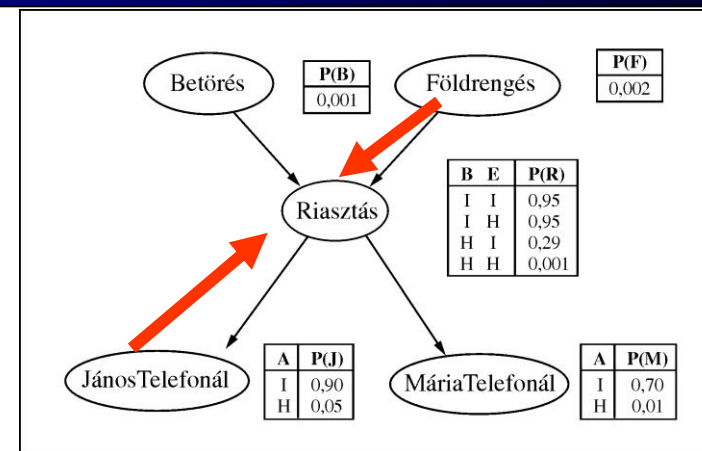
Bár a betörések és a földrengések függetlenek, az egyik jelenléte a másik valószínűségét csökkenti.  
Ez a fajta következtetési mód a **kimagyarázás**.



# Következtetés valószínűségi hálókbán

(a fentiek kombinált használata).

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



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

Ez a diagnosztikai és okozati következtetés együttes felhasználása.

Hasonlóan,

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

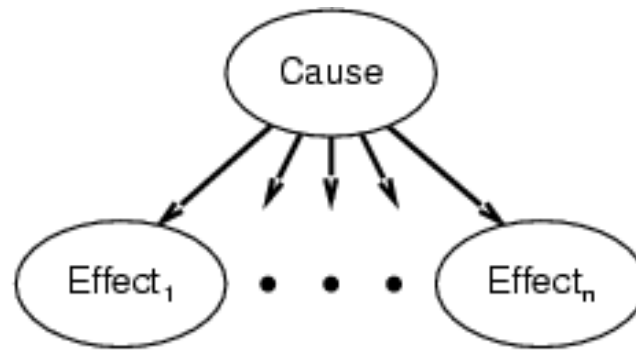
Ez a diagnosztikai és az okok közötti következtetés kombinálása.

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

# Naiv Bayes-hálók

Feltevéssek:

- 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):

Fever (Láz):

Coughing (Köhögés):

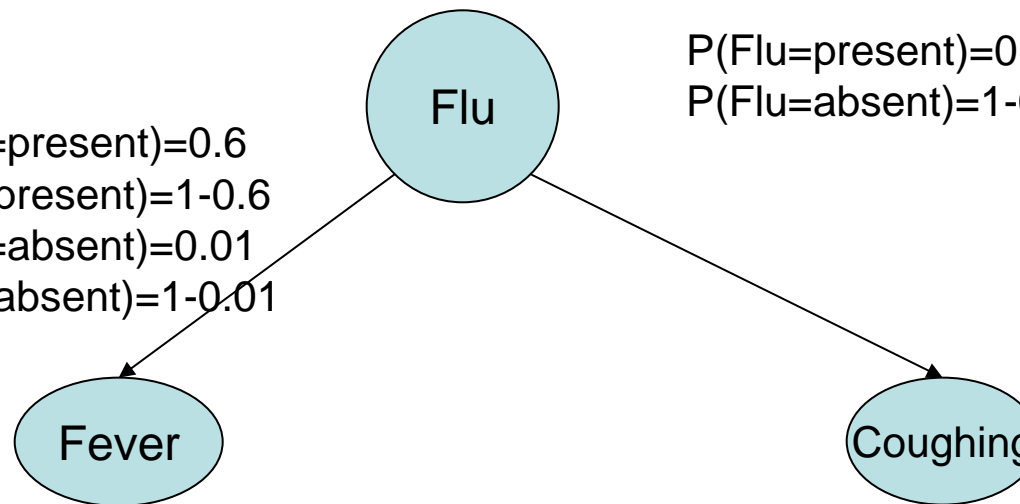
{jelen, nincs jelen}

{jelen, nincs jelen}

{jelen, nincs jelen}

## Modell

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



$P(\text{Flu}=\text{present})=0.001$   
 $P(\text{Flu}=\text{absent})=1-0.001$

$P(\text{Coughing}=\text{present}|\text{Flu}=\text{present})=0.3$   
 $P(\text{Coughing}=\text{absent}|\text{Flu}=\text{present})=1-0.3$   
 $P(\text{Coughing}=\text{present}|\text{Flu}=\text{absent})=0.02$   
 $P(\text{Coughing}=\text{absent}|\text{Flu}=\text{absent})=1-0.02$

# Naiv Bayes-hálók

Együttes valószínűség-eloszlás dekompozíciója:

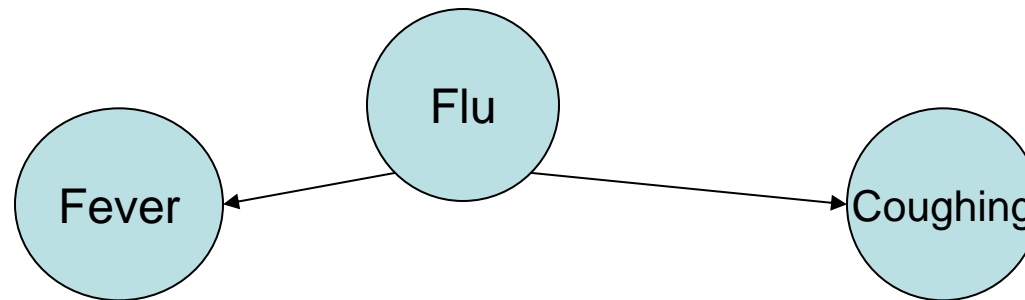
$$\begin{aligned} P(Y, X_1, \dots, X_n) &= P(Y) \prod_i P(X_i | Y, X_1, \dots, X_{i-1}) && // \text{lánc szabály miatt} \\ &= P(Y) \prod_i P(X_i | Y) && // \text{naiv BN feltevés} \\ &&& 2n+1 \text{ paraméter} \end{aligned}$$

Diagnosztikus következtetés:

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

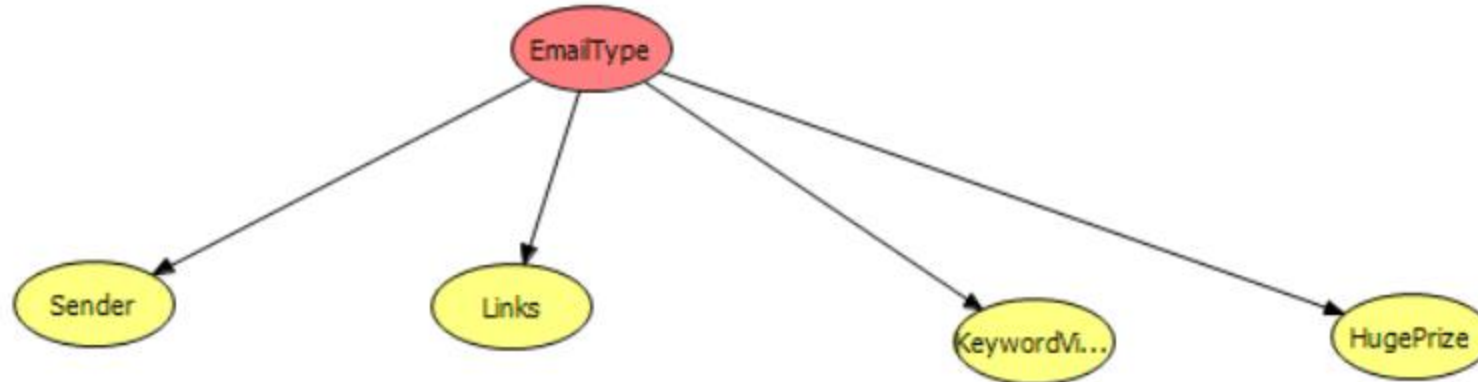
$$p(\text{Flu} = \text{present} \mid \text{Fever} = \text{absent}, \text{Coughing} = \text{present})$$

$$\propto p(\text{Flu} = \text{present}) p(\text{Fever} = \text{absent} \mid \text{Flu} = \text{present}) p(\text{Coughing} = \text{present} \mid \text{Flu} = \text{present})$$



# Gyakorlati példa: SPAM filter

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



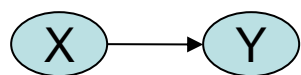
# A valószínűségi hálók szemantikája

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

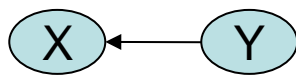
FONTOS: oksági kapcsolat  $\neq$  asszociációs kapcsolat

## Reichenbach's Common Cause Principle:

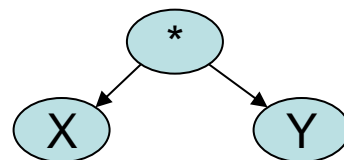
„a correlation between events  $X$  and  $Y$  indicates either that  $X$  causes  $Y$ , or that  $Y$  causes  $X$ , or that  $X$  and  $Y$  have a common cause.”



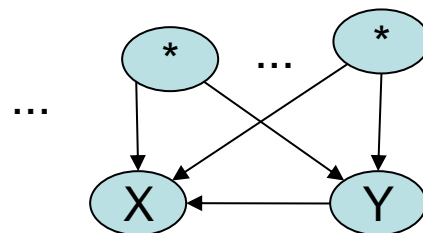
$X$  okozza  $Y$ -t



$Y$  okozza  $X$ -et



Létezik közös ok  
(pure confounding)



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

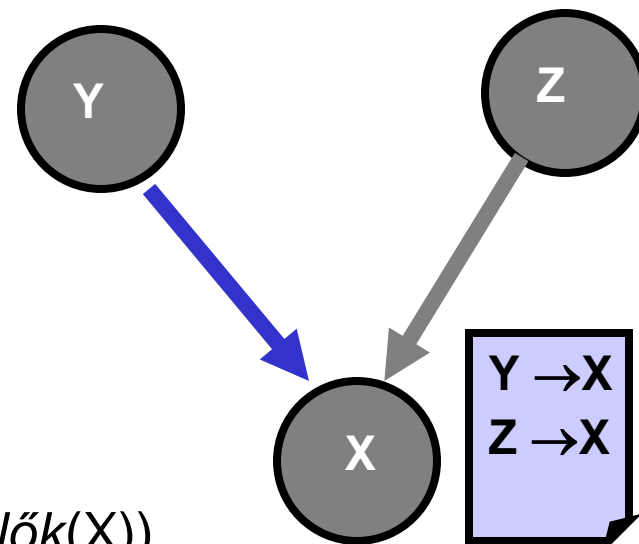
„ $X$  és  $Y$  asszociált”



# 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

$$P(X \mid \text{Szülők}(X))$$



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)**