

Un algoritm pentru răspunsul la interogări

În cele ce urmează, ne propunem să stabilim un algoritm de calcul al probabilităților condiționate a posteriori ale variabilelor de interogare. Algoritmul găsit va fi de tip înlănțuire înapoi prin faptul că pleacă de la variabila de interogare și urmează drumurile de la acel nod până la nodurile dovezi. Datorită complicațiilor care se pot naște atunci când două drumuri diferite converg la același nod, algoritmul pe care îl vom prezenta se referă numai la *rețele unic conectate*, cunoscute și sub denumirea de **polyarbori**. Reamintim faptul că, în astfel de rețele, există cel mult un drum nedirecționat între oricare două noduri ale rețelei. Algoritmii pentru rețele generale, asupra cărora nu ne vom opri în cadrul restrâns al acestui curs, vor folosi algoritmii referitori la polyarbori ca principală subrutină.

Fig. 5.4 prezintă o rețea generică unic conectată. În această rețea nodul X are părinții $\mathbf{U} = U_1 \dots U_m$ și fiii $\mathbf{Y} = Y_1 \dots Y_n$. Corespunzător fiecărui fiu și fiecărui părinte a fost desenat un dreptunghi care include toți descendenții nodului și toți strămoșii lui (cu excepția lui X). Proprietatea de *unică conectare* înseamnă că toate dreptunghiurile sunt disjuncte și că nu există legături care să le conecteze între ele. Se presupune că X este variabila de interogare și că există o mulțime E de variabile dovezi¹. Se urmărește calcularea probabilității condiționate

$$P(X | E)$$

¹ $E = [E_X^-, E_X^+] = [U_1, \dots, U_m, Y_1, \dots, Y_n]$, mulțime de variabile aleatoare discrete.

Această rețea este partiționată în conformitate cu părinții și cu fiii variabilei de interogare X . Pentru a concepe un algoritm, va fi util să ne putem referi la diferite porțiuni ale dovezilor, astfel:

- E_X^+ reprezintă **suportul causal** pentru X - variabilele dovezi aflate "deasupra" lui X , care sunt conectate la X prin intermediul părinților săi.
- E_X^- reprezintă **suportul probatoriu** pentru X - variabilele dovezi aflate "dedesubtul" lui X și care sunt conectate la X prin intermediul fiilor săi.

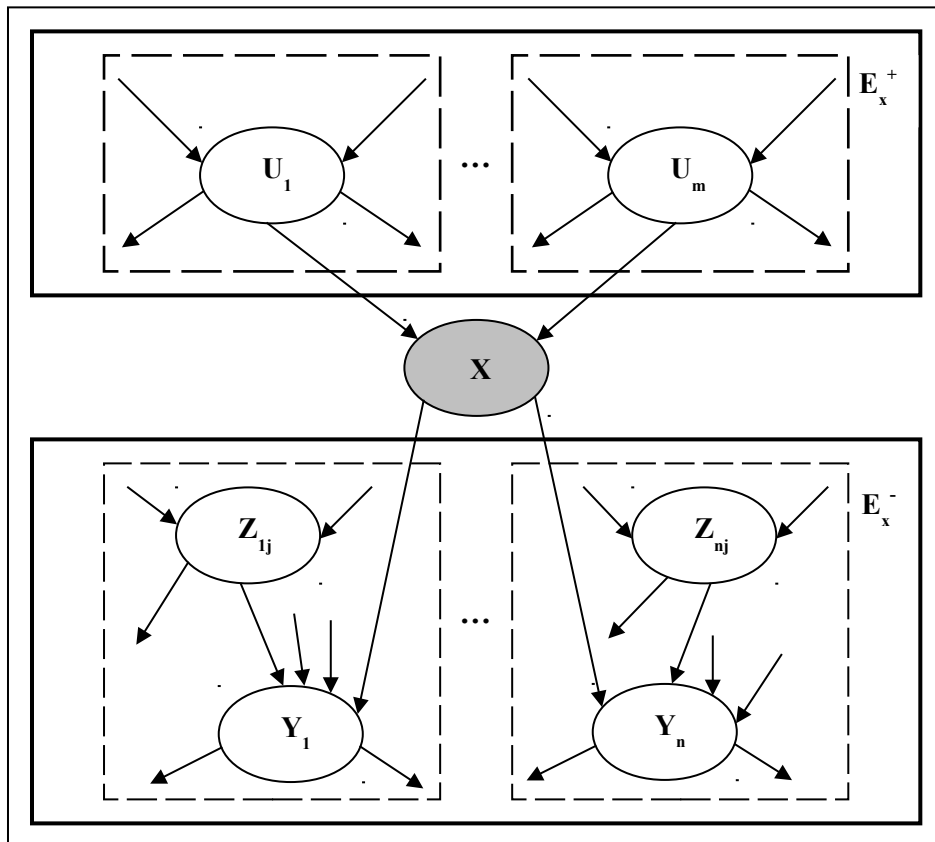


Fig. 5.4

Notăția $E_{U_i \setminus X}$ va fi folosită pentru a se face referire la toate dovezile conectate cu nodul U_i , mai puțin cele prin drumul de la X . Cu această ultimă notație, putem partiționa pe E_X^+ în $E_{U_1 \setminus X}, \dots, E_{U_m \setminus X}$ și deci putem exprima pe E_X^+ sub forma următoare:

$$E_X^+ = \bigcup_{i=1}^m E_{U_i \setminus X}$$

În mod similar, $E_{Y_i \setminus X}$ semnifică mulțimea tuturor dovezilor conectate la Y_i prin intermediul părinților săi, *cu excepția* lui X . Mulțimea E_X^- poate fi deci partiționată în mulțimile $E_{Y_1 \setminus X}, \dots, E_{Y_n \setminus X}$ și este de forma

$$E_X^- = \bigcup_{i=1}^n E_{Y_i \setminus X}$$

Se observă că mulțimea tuturor dovezilor E poate fi scrisă ca E_X (toate dovezile conectate la X) și ca $E_{X \setminus}$ (toate dovezile conectate la X , fără excepție).

Strategia generală pentru calculul lui $P(X|E)$ este atunci următoarea:

- Exprimă $P(X|E)$ în termenii contribuțiilor lui E_X^+ și E_X^- .
- Calculează contribuția mulțimii E_X^+ calculând efectul ei asupra părinților lui X și apoi transmițând acest efect lui X . (Calcularea efectului asupra fiecărui părinte al lui X este o secvență recursivă a problemei calculării efectului asupra lui X).

- Calculează contribuția mulțimii E_X^- calculând efectul ei asupra fiilor lui X și apoi transmițând acest efect lui X . (Calcularea efectului asupra fiecărui fiu al lui X reprezintă o secvență recursivă a problemei calculării efectului asupra lui X).

Totalitatea dovezilor, E , constă din dovezile aflate "deasupra" lui X și din cele aflate "dedesubtul" lui X , întrucât s-a făcut presupunerea că X însuși nu se află în E . Prin urmare, avem

$$P(X|E) = P(X|E_X^-, E_X^+)$$

Pentru a separa contribuțiile lui E_X^+ și E_X^- , vom aplica versiunea condiționată a regulii lui Bayes, păstrând pe E_X^- ca dovadă fixată în fundal:

$$P(X|E_X^-, E_X^+) = \frac{P(X|E_X^+) P(E_X^-|X, E_X^+)}{P(E_X^-|E_X^+)}$$

Întrucât X d-separă în cadrul rețelei pe E_X^+ de E_X^- , putem folosi independența condiționată pentru a simplifica al doilea termen al numărătorului. De asemenea, putem trata $1/P(E_X^-|E_X^+)$ ca pe o constantă de normalizare, obținând:

$$P(X|E) = \alpha P(X|E_X^+) P(E_X^-|X)$$

Prin urmare, este necesar să calculăm cei doi termeni $P(X|E_X^+)$ și $P(E_X^-|X)$. Vom începe prin tratarea primului, care se calculează relativ ușor.

Vom calcula $P(X | E_X^+)$ luând în considerație toate configurațiile posibile ale părinților lui X , precum și cât de probabile sunt acestea fiind dată mulțimea E_X^+ . În cazul fiecărei configurații date, probabilitatea lui X se cunoaște direct din tabelul probabilităților condiționate.

Fie \mathbf{U} vectorul părinților U_1, \dots, U_m și fie \mathbf{u} o atribuire de valori pentru aceștia². În calculele care urmează vom folosi faptul că $E_{U_i \setminus X}$ d-separă pe U_i de toate celelalte dovezi din E_X^+ . Ținând cont de acest fapt și de formula (1), obținem egalitatea:

$$P([U_i = u_i] | E_X^+) = P([U_i = u_i] | E_{U_i \setminus X}) \quad i = \overline{1, m}$$

Luând în considerație evenimentul sigur, putem exprima probabilitatea $P(X | E_X^+)$ sub următoarea formă:

$$P(X | E_X^+) = P\left(X \cap \bigcup_{(u_1, \dots, u_m)} [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m] | E_X^+\right)$$

Întrucât membrul drept din (5) reprezintă probabilitatea unei reuniuni de mulțimi disjuncte, avem:

$$P(X | E_X^+) = \sum_{(u_1, \dots, u_m)} P(X \cap [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m] | E_X^+)$$

Aplicând, în continuare, versiunea condiționată a formulei de înmulțire a probabilităților membrului drept din (6), obținem:

$$P(X | E_X^+) = \sum_{(u_1, \dots, u_m)} P([U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m] | E_X^+).$$

² Spre exemplu, dacă există doi părinți Booleeni, U_1 și U_2 , atunci \mathbf{u} trece peste patru atribuiri posibile, dintre care una este [true, false].

$$P(X | [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m], E_X^+)$$

Probabilitatea $P([U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m] | E_X^+)$, care intervine în membrul drept al formulei (7), poate fi explicitată dacă se ține cont de independența variabilelor aleatoare U_1, \dots, U_m , precum și de faptul că $E_{U_i \setminus X}$ d-separă pe U_i de toate celelalte dovezi din E_X^+ , care a fost partiționat în $E_{U_1 \setminus X}, \dots, E_{U_m \setminus X}$. Întrucât U_1, \dots, U_m sunt independente,

$$P([U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m] | E_X^+) = \prod_{i=1}^m P([U_i = u_i] | E_X^+)$$

și, ținând cont de (1), avem:

$$\prod_{i=1}^m P([U_i = u_i] | E_X^+) = \prod_{i=1}^m P([U_i = u_i] | E_{U_i \setminus X})$$

Cea de-a doua probabilitate condiționată care intervine în membrul drept al formulei (7) poate fi explicitată ținându-se cont de faptul că U d-separă pe X de E_X^+ :

$$P(X | [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m], E_X^+) = P(X | [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m])$$

Ținând cont de (7), (8), (9) și (10), obținem:

$$P(X | E_X^+) = \sum_{(u_1, \dots, u_m)} P(X | [U_1 = u_1, \dots, U_m = u_m]) \prod_{i=1}^m P([U_i = u_i] | E_{U_i \setminus X})$$

Introducând expresia lui $P(X | E_X^+)$ dată de (11) în formula (3), rezultă:

$$P(X | E) = \alpha P(E_X^- | X) \sum_{\mathbf{u}} P(X | \mathbf{u}) \prod_{i=1}^m P([U_i = u_i] | E_{U_i \setminus X})$$

Ecuția (12) sugerează deja un algoritm. Astfel, $P(X|\mathbf{u})$ este repartiția lui X condiționată de realizarea $(U_1=u_1, \dots, U_m=u_m)$. Valoarea acestei probabilități poate fi luată din tabelul de probabilități condiționate asociat lui X . Calculul fiecărei probabilități $P([U_i=u_i] | E_{U_i \setminus X})$ reprezintă o secvență recursivă a problemei inițiale, aceea de a calcula $P(X|E)$, adică $P(X|E_{X \setminus})$. Vom mai nota aici faptul că mulțimea variabilelor dovezi care intervin în apelarea recursivă reprezintă o submulțime a celor din apelarea inițială, ceea ce constituie un indiciu că procedura de calcul se va termina într-un număr finit de pași, ea reprezentând într-adevăr un algoritm.

În continuare ne propunem să calculăm probabilitatea $P(E_X^- | X)$, care intervine în formula (12), urmărind, în egală măsură, obținerea unei soluții recursive. – **CURSUL URMATOR, la sfarsitul caruia vom putea formula un algoritm pentru raspunsul la interogari.**