

# Seminarul 6

## Aplicații ale LTNM

1. Fie  $(p_n)_n$  un șir de numere din intervalul  $(0, 1)$  și fie  $(X_n)_n$  un șir de variabile aleatoare independente care au distribuțiile următoare:  $X_n \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ p_n & 1 - p_n \end{pmatrix}$ ,  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Demonstrați că  $Z_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - p_i) \xrightarrow{a.s.} 0$ .

2. Considerăm următorul experiment, descris pe etape:

- într-o urnă se află o bilă neagră; se adaugă o bilă albă în urnă; se extrage aleatoriu o bilă din urnă; se notează culoarea bilei extrase; bila extrasă este repusă în urnă;
- se adaugă încă o bilă albă în urnă; se extrage aleatoriu o bilă din urnă; se notează culoarea bilei extrase; bila extrasă este repusă în urnă;
- ș.a.m.d.

Pentru fiecare  $n \in \mathbb{N}^*$ , fie  $Y_n$  variabila aleatoare care indică numărul de bile albe extrase după  $n$  etape ale experimentului descris mai sus. Demonstrați că:  $\frac{Y_n}{n} \xrightarrow{a.s.} 1$ .

3. Durata (în minute) unei plăți pentru o factură la un ghișeu într-o bancă urmează distribuția continuă  $Unif[1, 3]$ . Știind că duratele oricăror plăți sunt independente, demonstrați că:

- i) media aritmetică a duratelor plăților a  $n$  facturi converge a.s. la 2 minute, când  $n \rightarrow \infty$ .
- ii) media geometrică a duratelor plăților a  $n$  facturi converge a.s. la  $\frac{3\sqrt{3}}{e}$  minute, când  $n \rightarrow \infty$ .
- iii) media armonică a duratelor plăților a  $n$  facturi converge a.s. la  $\frac{2}{\ln 3}$  minute, când  $n \rightarrow \infty$ .

4. Fie  $(X_n)_n$  un șir de variabile aleatoare independente care au aceeași funcție de repartiție  $F$ . Fie  $x \in \mathbb{R}$  fixat și

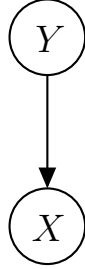
$$\hat{F}_n(x) = \frac{\#\{i \in \{1, \dots, n\} : X_i \leq x\}}{n}, \quad n \in \mathbb{N}^*,$$

funcțiile de repartiție empirice pe punctul  $x$ . Demonstrați că  $E(\hat{F}_n(x)) = F(x)$  și  $\hat{F}_n(x) \xrightarrow{a.s.} F(x)$ , adică  $\hat{F}_n(x)$  este un estimator nedeplasat și consistent pentru  $F(x)$ .

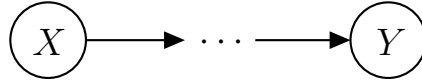
# Rețele Bayes

Definiții și notații:

- 1)  $G$  este un graf orientat *aciclic* (i.e. nu conține niciun drum orientat închis).
- 2) Fiecare nod din  $G$  este identificat cu o variabilă aleatoare corespunzătoare.
- 3) Nodul  $Y$  este *părinte* pentru nodul  $X$ , dacă există în  $G$  o muchie orientată de la  $Y$  la  $X$ . Mulțimea părinților lui  $X$  se notează cu  $p(X)$ .



- 4) Nodul  $Y$  este *descendent* al nodului  $X$ , dacă există un drum orientat în  $G$  de la  $X$  la  $Y$ .



- 5) Nodul  $Y$  este *nondescendent* al nodului  $X$ , dacă nu este descendent al nodului  $X$ . Mulțimea nondescendenților lui  $X$  se notează cu  $nd(X)$ .

- 6)  $G$  se numește **rețea Bayes**, dacă satisface **condiția Markov**: orice nod  $X$  și nondescendenții săi  $nd(X)$  sunt **condițional independenți**, dacă se dau valorile părinților  $p(X)$  (dacă  $p(X) = \emptyset$ , atunci  $X$  și  $nd(X)$  sunt independenți).

*Consecință:* Fie  $X_1, \dots, X_n$  variabile aleatoare discrete, care sunt nodurile unei rețele Bayes, și  $x_1, \dots, x_n$  valori posibile corespunzătoare. Fie  $\widehat{p(X_j)} = \bigcap_{i=1, X_i \in p(X_j)}^n (X_i = x_i)$ ,  $j = \overline{1, n}$ , unde considerăm  $\widehat{p(X_j)}$  ca fiind evenimentul sigur dacă  $p(X_j) = \emptyset$ . Atunci (condiția Markov implică)

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = P(X_1 = x_1 | \widehat{p(X_1)}) \cdot \dots \cdot P(X_n = x_n | \widehat{p(X_n)}),$$

dacă presupunem că probabilitățile condiționate folosite au sens.

Demonstrație: Fără a restrânge generalitatea, presupunem că nodurile  $X_1, \dots, X_n$  sunt ordonate *ancestral*: toți părinții lui  $X_j$  sunt la stânga lui  $X_j$  și toți descendenții lui  $X_j$  sunt la dreapta lui  $X_j$ , i.e.  $p(X_j) \subseteq \{X_1, \dots, X_{j-1}\} \subseteq nd(X_j)$ ,  $j = \overline{2, n}$ . Folosind presupunerea făcută și condiția Markov, deducem:

$$\begin{aligned} P(X_j = x_j | X_{j-1} = x_{j-1}, \dots, X_1 = x_1) &= \frac{P(X_j = x_j, \dots, X_1 = x_1)}{P(X_{j-1} = x_{j-1}, \dots, X_1 = x_1)} = \frac{P(X_j = x_j, \dots, X_1 = x_1 | \widehat{p(X_j)})}{P(X_{j-1} = x_{j-1}, \dots, X_1 = x_1 | \widehat{p(X_j)})} \\ &= \frac{P(X_j = x_j | \widehat{p(X_j)}) \cdot P(X_{j-1} = x_{j-1}, \dots, X_1 = x_1 | \widehat{p(X_j)})}{P(X_{j-1} = x_{j-1}, \dots, X_1 = x_1 | \widehat{p(X_j)})} = P(X_j = x_j | \widehat{p(X_j)}), \quad j = \overline{2, n}, \end{aligned}$$

dacă numitorul este nenul. Folosind regula de înmulțire a probabilităților și relațiile de mai sus, obținem

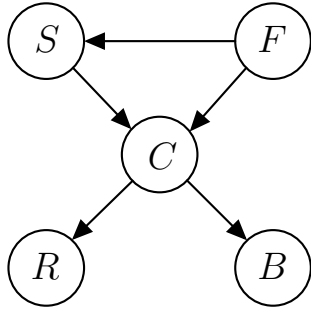
$$P(X_n = x_n, \dots, X_1 = x_1) = P(X_n = x_n | \widehat{p(X_n)}) \cdot \dots \cdot P(X_1 = x_1 | \widehat{p(X_1)}).$$

## Exemplu

Considerăm următoarele variabile aleatoare care indică anumite situații (1=da și 0=nu), pe care le aveți în vedere pentru o persoană într-o seară:

- $F$  indică dacă filmul care rulează la cinema este în premieră sau nu.
- $S$  indică dacă biletul de intrare la film este scump sau nu.
- $C$  indică dacă persoana vizionează filmul de la cinema sau nu.
- $R$  indică dacă persoana ia cina la un restaurant sau nu.
- $B$  indică dacă persoana bea un cocteil la un bar sau nu.

Variabilele aleatoare de mai sus depind unele de altele conform unei rețele Bayes cu probabilitățile condiționate date mai jos.



$P(F = 1)$	$P(F = 0)$
0,8	0,2

$S$	$P(S = \dots   F = 1)$	$P(S = \dots   F = 0)$
1	0,9	0,6
0	0,1	0,4

$C$	$P(C = \dots   S = 1, F = 1)$	$P(C = \dots   S = 1, F = 0)$	$P(C = \dots   S = 0, F = 1)$	$P(C = \dots   S = 0, F = 0)$
1	0,6	0,2	0,9	0,4
0	0,4	0,8	0,1	0,6

$R$	$P(R = \dots   C = 1)$	$P(R = \dots   C = 0)$
1	0,3	0,5
0	0,7	0,5

$B$	$P(B = \dots   C = 1)$	$P(B = \dots   C = 0)$
1	0,5	0,8
0	0,5	0,2

Calculați probabilitățile următoarelor evenimente:

- Persoana vizionează un film care nu e în premieră la cinema.
- Persoana bea un cocteil la un bar, știind că nu vizionează filmul care rulează în premieră la cinema, biletul de intrare la film fiind scump.
- Persoana ia cina la un restaurant.
- Filmul care rulează la cinema este în premieră, știind că persoana ia cina la un restaurant.