

# Chapter 6

## Curs 6

### 6.1 Convergența variabilelor aleatoare

În teoria probabilităților, există mai multe noțiuni de convergență a variabilelor aleatoare. Convergența unui șir de variabile aleatoare (în sensul uneia din definițiile de mai jos) este un concept important în teoria probabilităților, și are diverse aplicații (spre exemplu în statistică).

Considerăm în continuare un șir de variabile aleatoare  $X_n : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ( $n \geq 1$ ) și  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  o variabilă aleatoare definite un spațiu de probabilitate  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  fixat.

**Definiția 6.1.1** Fie  $F_1, F_2, \dots$  funcțiile de distribuție ale variabilelor aleatoare  $X_1, X_2, \dots$  și fie  $F$  funcția de distribuție a variabilei aleatoare  $X$ . Spunem că șirul de variabile aleatoare  $X_n$  converge în distribuție la variabila aleatoare  $X$  și notăm  $X_n \xrightarrow{D} X$  (sau  $X_n \Longrightarrow X$ ) dacă

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x),$$

pentru orice punct  $x \in \mathbb{R}$  de continuitate al funcției  $F$ .

**Observația 6.1.2** Se poate pune problema dacă acest tip de convergență determină în mod unic funcția de distribuție  $F$  corespunzătoare, adică dacă valoarea  $F(x)$  a funcției de distribuție  $F$  este unic determinată în punctele  $x$  de discontinuitate (de prima speță) ale lui  $F$ . Pentru aceasta, să observăm că  $F$  fiind o funcție de distribuție, este continuă la dreapta în orice punct, iar mulțimea punctelor de discontinuitate este cel mult numărabilă. Rezultă de aici că dacă șirul de variabile aleatoare converge în distribuție la o anumită variabilă aleatoare, atunci funcția de distribuție corespunzătoare este unic determinată.

**Exemplul 6.1.3** Fie  $F$  funcția de distribuție a variabilei aleatoare  $X$ , și să considerăm  $X_n = X + 1/n$ ,  $n \geq 1$ . Atunci  $X_n \xrightarrow{D} X$ , deoarece funcția de distribuție  $F_n$  a variabilei aleatoare  $X_n$  este dată de

$$F_n(x) = P(X_n \leq x) = P(X + 1/n \leq x) = P(X \leq x - 1/n) = F(x - 1/n),$$

și deci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} F(x - 1/n) = \lim_{y \nearrow x} F(y) = F(x-),$$

și deci  $F_n(x) \rightarrow F(x)$  numai în punctele de continuitate ale funcției  $F$  (pentru care  $F(x-) = F(x)$ ).

Așa după cum vom vedea în continuare, convergența în distribuție este cel mai slab tip de convergență, care nu implică în general nici unul din celelalte tipuri de convergență. Din acest motiv convergența în distribuție se mai numește și convergență slabă.

Următoarea teoremă dă o caracterizare echivalentă a noțiunii de convergență în distribuție:

**Teorema 6.1.4** Șirul  $X_n$  converge în distribuție la  $X$  dacă și numai dacă

$$\lim_{n \rightarrow \infty} M(f(X_n)) = M(f(X))$$

pentru orice funcție  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continuă și mărginită.

Pentru demonstrația teoremei avem nevoie de următorul rezultat:

**Lema 6.1.5** Dacă  $F, F_1, F_2, \dots$  sunt funcții de distribuție cu  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$  în toate punctele de continuitate  $x$  ale lui  $F$ , atunci există variabile aleatoare  $Y, Y_1, Y_2, \dots$  având funcțiile de distribuție  $F, F_1, F_2, \dots$  astfel încât  $Y_n \xrightarrow{a.s.} Y$ .

**Demonstrație.** Dacă  $X_n \xrightarrow{\mathcal{D}} X$ , atunci  $F_n(x) \rightarrow F(x)$  în toate punctele de continuitate ale lui  $F$ , și din lema anterioară rezultă că există variabilele aleatoare  $Y, Y_1, Y_2, \dots$  având funcțiile de distribuție  $F, F_1, F_2, \dots$  astfel încât  $Y_n \xrightarrow{a.s.} Y$ .

Cum  $Y_n \xrightarrow{a.s.} Y$  și  $f$  este continuă, rezultă că  $f(Y_n) \xrightarrow{a.s.} f(Y)$ , și din Teorema convergenței dominate obținem

$$M(f(X_n)) = M(f(Y_n)) \rightarrow M(f(Y)) = M(f(X)).$$

Reciproc, pentru  $\varepsilon > 0$  arbitrar fixat, considerăm funcția  $f = f_\varepsilon: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  definită de

$$f(y) = \begin{cases} 1, & y \leq x \\ -\frac{1}{\varepsilon}(y - x - \varepsilon), & y \in (x, x + \varepsilon) \\ 0, & y \geq x + \varepsilon \end{cases}$$

Funcția  $f$  astfel definită este continuă și mărginită, și din ipoteză obținem

$$\limsup P(X_n \leq x) \leq \limsup M(f(X_n)) = M(f(X)) \leq P(X \leq x + \varepsilon),$$

sau echivalent

$$\limsup F_n(x) \leq F(x + \varepsilon),$$

de unde trecând la limită cu  $\varepsilon \searrow 0$  obținem (fiind o funcție de distribuție, funcția  $F$  este continuă la dreapta)

$$\limsup F_n(x) \leq F(x+0) = F(x).$$

În mod similar se obține

$$\liminf F_n(x) \geq F(x-0),$$

și deci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$$

în orice punct de continuitate  $x$  al lui  $F$ , încheiând demonstrația. ■

Are loc următoarea:

**Propoziția 6.1.6** *Dacă  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  este o funcție continuă și  $X_n$  converge în distribuție la  $X$ , atunci  $f(X_n)$  converge în distribuție la  $f(X)$ .*

**Demonstrație.** Dacă  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  este o funcție continuă și mărginită, atunci  $g \circ f$  este de asemenea o funcție continuă și mărginită, și din teorema anterioară avem deci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} M(g(f(X_n))) = M(g(f(X))).$$

Cum funcția  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continuă și mărginită a fost arbitrar aleasă, din teorema anterioară rezultă că  $f(X_n) \xrightarrow{\mathcal{D}} f(X)$  ■

Un tip mai puternic de convergență, care implică convergența în distribuție, este convergența în probabilitate:

**Definiția 6.1.7** *Spunem că șirul de variabile aleatoare  $X_n$  converge în probabilitate la variabila aleatoare  $X$  și notăm  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  dacă*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0,$$

pentru orice  $\varepsilon > 0$ .

Are loc următoarea:

**Teorema 6.1.8** *Dacă  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  atunci  $X_n \xrightarrow{\mathcal{D}} X$ .*

**Demonstrație.** Să observăm mai întâi că oricare ar fi variabilele aleatoare  $Y$  și  $Z$  și numerele reale  $c \in \mathbb{R}$  și  $\varepsilon > 0$  avem

$$\begin{aligned} P(Y \leq c) &= P(Y \leq c, Z \leq c + \varepsilon) + P(Y \leq c, Z > c + \varepsilon) \\ &\leq P(Z \leq c + \varepsilon) + P(Z - Y > \varepsilon) \\ &\leq P(Z \leq c + \varepsilon) + P(|Z - Y| > \varepsilon). \end{aligned}$$

În particular, obținem

$$P(X_n \leq x) \leq P(X \leq x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon)$$

și

$$P(X \leq x - \varepsilon) \leq P(X_n \leq x) + P(|X_n - X| > \varepsilon).$$

Avem deci

$$P(X \leq x - \varepsilon) - P(|X_n - X| > \varepsilon) \leq P(X_n \leq x) \leq P(X \leq x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon),$$

sau echivalent

$$F(x - \varepsilon) - P(|X_n - X| > \varepsilon) \leq F_n(x) \leq F(x + \varepsilon) + P(|X_n - X| > \varepsilon),$$

oricare ar fi  $x \in \mathbb{R}$  și  $\varepsilon > 0$ .

Cum  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ , trecând la limită cu  $n \rightarrow \infty$ , avem

$$F(x - \varepsilon) \leq \liminf F_n(x) \leq F(x + \varepsilon),$$

oricare ar fi  $\varepsilon > 0$ . Dacă  $x$  este un punct de continuitate al funcției  $F$ , atunci trecând la limită cu  $\varepsilon \searrow 0$  obținem

$$F(x) = F(x - 0) \leq \liminf F_n(x) \leq F(x + 0) = F(x),$$

și deci  $\liminf F_n(x) = F(x)$ . În mod similar se demonstrează că  $\limsup F_n(x) = F(x)$ , și deci rezultă că  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$  în orice punct  $x$  de continuitate al lui  $F$ , adică  $X_n \xrightarrow{\mathcal{D}} X$ . ■

**Observația 6.1.9** *Reciproca acestei teoreme nu este în general adevărată (a se vedea Exercițiul ???).*

Un alt tip, mai puternic de convergență decât convergența în probabilitate este convergența aproape sigură:

**Definiția 6.1.10** *Spunem că șirul de variabile aleatoare  $X_n$  converge aproape sigur la variabila aleatoare  $X$  și notăm  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$  dacă  $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)$  pentru aproape toți  $\omega \in \Omega$ , adică dacă*

$$P\left(\left\{\omega \in \Omega : \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\right\}\right) = 1.$$

Are loc următoarea:

**Teorema 6.1.11** *Dacă  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$  atunci  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ .*

**Demonstrație.** Pentru un  $\omega \in \Omega$  fixat, să observăm că  $X_n(\omega) \rightarrow X(\omega)$  dacă și numai dacă  $\forall m \geq 1 \exists N = N(m) \geq 1$  astfel încât  $\forall n \geq N$  avem  $|X_n(\omega) - X(\omega)| < \frac{1}{m}$ , și deci

$$\{X_n \rightarrow X\} = \bigcap_{m \geq 1} \bigcup_{N \geq 1} \bigcap_{n \geq N} \left\{|X_n - X| < \frac{1}{m}\right\},$$

sau echivalent (trecând la evenimentul contrar)

$$0 = P(X_n \not\rightarrow X) = P\left(\bigcup_{m \geq 1} \bigcap_{N \geq 1} \bigcup_{n \geq N} \left\{|X_n - X| \geq \frac{1}{m}\right\}\right),$$

de unde obținem

$$P\left(\bigcap_{N \geq 1} \bigcup_{n \geq N} \left\{|X_n - X| \geq \frac{1}{m}\right\}\right) = 0,$$

oricare ar fi  $m \geq 1$ .

Din continuitatea măsurii de probabilitate ( $A_N = \bigcup_{n \geq N} \{|X_n - X| \geq \frac{1}{m}\}$ ,  $N \geq 1$  fiind un șir descrescător de mulțimi), obținem

$$\begin{aligned} \lim_{N \rightarrow \infty} P\left(|X_N - X| \geq \frac{1}{m}\right) &\leq \lim_{N \rightarrow \infty} P\left(\bigcup_{n \geq N} \left\{|X_n - X| \geq \frac{1}{m}\right\}\right) \\ &= P\left(\bigcap_{N \geq 1} \bigcup_{n \geq N} \left\{|X_n - X| \geq \frac{1}{m}\right\}\right) \\ &= 0, \end{aligned}$$

și deci  $\lim_{N \rightarrow \infty} P(|X_N - X| \geq \frac{1}{m}) = 0$  oricare ar fi  $m \geq 1$ .

Pentru un  $\varepsilon > 0$  arbitrar fixat, alegând  $m \geq 1$  astfel încât  $\frac{1}{m} < \varepsilon$ , obținem

$$\lim_{N \rightarrow \infty} P(|X_N - X| \geq \varepsilon) \leq \lim_{N \rightarrow \infty} P\left(|X_N - X| \geq \frac{1}{m}\right) = 0,$$

și deci

$$\lim_{N \rightarrow \infty} P(|X_N - X| \geq \varepsilon) = 0,$$

adică  $X_n$  converge în probabilitate la  $X$ . ■

Implicația reciprocă nu este în general adevărată, așa după cum rezultă din următorul exemplu:

**Exemplul 6.1.12** Considerăm  $X_1, X_2, \dots$  un șir de variabile aleatoare independente cu  $P(X_n = 1) = 1/n$ ,  $P(X_n = 0) = 1 - 1/n$ ,  $n = 1, 2, \dots$

Se poate arăta că  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} 0$  dar  $P(X_n \text{ nu converge}) = 1$ , și deci șirul  $X_n$  nu converge aproape sigur.

Următoarea teoremă dă o caracterizare echivalentă a noțiunii de convergență în probabilitate:

**Teorema 6.1.13** Șirul de variabile aleatoare  $X_n$  converge în probabilitate la variabila aleatoare  $X$  dacă și numai dacă orice subșir  $X_{n_k}$  conține un subșir  $X_{n_{k_l}}$  ce converge aproape sigur la  $X$ .

**Demonstrație.** Fie  $\varepsilon_l > 0$  un șir descrescător de numere reale pozitive cu  $\varepsilon_l \searrow 0$ . Cum  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ , rezultă că  $X_{n_k} \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ , și deci pentru orice  $l \geq 1$  fixat avem

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P(|X_{n_k} - X| \geq \varepsilon_l) < \frac{1}{2^l}.$$

Putem deci construi șirul de indici  $k_1 < k_2 < \dots < k_l < \dots$  astfel încât

$$P(|X_{n_{k_l}} - X| \geq \varepsilon_l) < \frac{1}{2^l}, \quad l = 1, 2, \dots,$$

și deoarece

$$\sum_{l=1}^{\infty} P(|X_{n_{k_l}} - X| \geq \varepsilon_l) \leq \sum_{l=1}^{\infty} \frac{1}{2^l} = 1 < +\infty,$$

din Lema Borel-Cantelli rezultă că

$$P\left(\limsup \left\{|X_{n_{k_l}} - X| \geq \varepsilon_l\right\}\right) = 0.$$

Cum șirul  $\varepsilon_l \searrow 0$ , rezultă că  $\{X_n \rightarrow X\} \subset \left\{\limsup \left\{|X_{n_{k_l}} - X| \geq \varepsilon_l\right\}\right\}$ , și deci  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ .

Reciproc, pentru  $\varepsilon > 0$  arbitrar fixat, să considerăm șirul de numere reale  $x_n = P(|X_n - X| > \varepsilon)$ ,  $n \geq 1$ . Din ipoteză rezultă că oricare ar fi subșirul  $x_{n_k}$  al lui  $x_n$ , există un subșir  $x_{n_{k_l}}$  al acestuia, pentru care  $x_{n_{k_l}} \rightarrow 0$ . Se poate arăta că un ultim tip de convergență des folosit este cel al convergenței în medie, definit astfel: ■

**Definiția 6.1.14** *Spunem că șirul de variabile aleatoare  $X_n$  converge în medie de ordin  $p \geq 1$  la variabila aleatoare  $X$  și notăm  $X_n \xrightarrow{L^p} X$  dacă  $M(|X_n|^p) < +\infty$  pentru orice  $n \geq 1$  și are loc*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} M(|X_n - X|^p) = 0.$$

*În cazul particular  $p = 1$ , spunem că șirul  $X_n$  converge în medie la  $X$  și notăm  $X_n \xrightarrow{L} X$ .*

Are loc următoarea:

**Teorema 6.1.15** *Dacă  $X_n \xrightarrow{L^p} X$  pentru un  $p > 0$ , atunci  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ .*

**Demonstrație.** Pentru orice  $\varepsilon > 0$  avem

$$\varepsilon^p P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = M(\varepsilon^p 1_{\{|X_n - X| \geq \varepsilon\}}) \leq M(|X_n - X|^p 1_{\{|X_n - X| \geq \varepsilon\}}) \leq M(|X_n - X|^p),$$

de unde trecând la limită cu  $n \rightarrow \infty$  obținem

$$\varepsilon^p \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} M(|X_n - X|^p) = 0,$$

și deci  $\lim_{n \rightarrow \infty} \varepsilon^p P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$ , adică  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ . ■

**Observația 6.1.16** Reciproca acestei teoreme nu este în general adevărată (a se vedea Exercițiul ???). De asemenea, convergența în medie de ordin  $p \geq 1$  nu implică convergența în probabilitate (a se vedea Exercițiul ???), iar convergența în probabilitate nu implică convergența în medie de ordin  $p$  (a se vedea Exercițiul ???).

Folosind inegalitatea lui Holder se poate demonstra următoarea

**Teorema 6.1.17** Dacă  $p \geq q \geq 1$  și  $X_n \xrightarrow{L^p} X$ , atunci  $X_n \xrightarrow{L^q} X$ .

**Demonstrație.** Cum  $p/q \geq 1$ , din inegalitatea lui Holder obținem

$$\begin{aligned} M(|X_n - X|^q) &= M(|X_n - X|^q \cdot 1) \leq \left( M(|X_n - X|^q)^{p/q} \right)^{q/p} \left( M(1^{q/(p-q)})^{(p-q)/q} \right) \\ &= (M(|X_n - X|^p))^{q/p}, \end{aligned}$$

de unde trecând la limită cu  $n \rightarrow \infty$  rezultă afirmația din enunț. ■

## EXERCITII

**Exercițiul 6.1.1 (Lema Fatou)** Să se arate că dacă  $X_n \geq 0$  și  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ , atunci

$$\liminf M(X_n) \geq M(X).$$

**Exercițiul 6.1.2 (Teorema convergenței dominate)** Să se arate că dacă  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  și  $|X_n| \leq Y$  pentru  $n = 1, 2, \dots$ , unde  $M(Y) < +\infty$ , atunci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} M(X_n) = M(X).$$

**Exercițiul 6.1.3** Să se arate că dacă  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X'$  și  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X''$  atunci  $X' = X''$  a.s.

**Exercițiul 6.1.4** Fie  $X_1, X_2, \dots$  un șir de variabile aleatoare cu

$$P(X_n = 1) = p_n, \quad P(X_n = 0) = 1 - p_n, \quad n = 1, 2, \dots$$

- i) Să se arate că  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  dacă și numai dacă  $\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = 0$ ;
- ii) Să se arate că  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$  dacă și numai dacă  $\sum_{n=1}^{\infty} p_n < +\infty$ .

**Exercițiul 6.1.5** Fie  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un spațiu de probabilitate discret (adică  $\Omega$  este o mulțime cel mult numărabilă). Să se arate că în acest caz  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  implică  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ .

**Exercițiul 6.1.6** Fie  $X_1, X_2, \dots$  un șir de variabile aleatoare independente și  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ ,  $n = 1, 2, \dots$ . Să se arate că  $S_n$  converge aproape sigur dacă și numai dacă  $S_n$  converge în probabilitate.

**Exercițiul 6.1.7** Să se arate că dacă  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$  și există  $M > 0$  astfel încât  $P(|X_n| \leq M) = 1$  pentru  $n = 1, 2, \dots$ , atunci  $X_n \xrightarrow{L^p} X$  pentru orice  $p \geq 1$ .

**Exercițiul 6.1.8** Fie  $X_1, X_2, \dots$  un șir de variabile aleatoare cu

$$P(X_n = n^3) = \frac{1}{n^2}, \quad P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n^2}, \quad n = 1, 2, \dots$$

i) Folosind prima parte a lemei Borel-Cantelli, să se arate că  $X_n \xrightarrow{a.s.} 0$ ;

ii) Să se arate că  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} 0$ ;

iii) Să se arate că  $\lim_{n \rightarrow \infty} M(X_n) = +\infty$  (și deci  $X_n \not\xrightarrow{L^p} X$ )

**Exercițiul 6.1.9** Fie  $X_1, X_2, \dots$  un șir de variabile aleatoare independente cu

$$P(X_n = 1) = \frac{1}{n}, \quad P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n}, \quad n = 1, 2, \dots$$

i) Folosind a doua parte a lemei Borel-Cantelli, să se arate că  $P(X_n = 0 \text{ i.o.}) = 1$ ;

ii) Folosind a doua parte a lemei Borel-Cantelli, să se arate că  $P(X_n = 1 \text{ i.o.}) = 1$ ;

iii) Să se arate că  $P(X_n \text{ nu converge}) = 1$ ;

iv) Să se arate că  $X_n \xrightarrow{L^p} 0$  pentru orice  $p \geq 1$ ;

v) Să se arate că  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} 0$ .

**Exercițiul 6.1.10** Să se arate că următoarele afirmații sunt echivalente:

a)  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$

b) Pentru orice  $\varepsilon > 0$  avem  $P(|X_n - X| > \varepsilon \text{ i.o.}) = 0$ ;

c) Pentru orice  $\varepsilon > 0$  avem  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_k - X| > \varepsilon \text{ pentru un } k \geq n) = 0$ .

**Exercițiul 6.1.11** Folosind exercițiul anterior și prima parte a lemei Borel-Cantelli, să se arate că

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n - X| > \varepsilon) < +\infty$$

pentru orice  $\varepsilon > 0$  este o condiție suficientă pentru convergența  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ .

Dacă în plus variabilele aleatoare sunt și independente, atunci condiția anterioară este și necesară pentru convergența  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ .



**Exercițiul 6.1.12** Fie  $A_1, A_2, \dots$  un șir de evenimente independente cu  $P(A_n) < 1$ ,  $n = 1, 2, \dots$ . Să se arate că  $P(\cup_{n \geq 1} A_n) = 1$  implică  $P(A_n \text{ i.o.}) = 1$ .