

# 2

## ANALIZA SERIILOR DE REPARTIȚIE

### 2.1. Indicatorii tendinței centrale

Luarea unei decizii, în orice tip de activitate, implică necesitatea cunoașterii aceluși domeniu, respectiv a fenomenelor de masă manifestate în acel domeniu. Cu cât această cunoaștere este mai profundă, cu atât riscurile acțiunilor întreprinse sunt mai mici. Fenomenele de masă prezintă o variabilitate însemnată la nivelul formelor de manifestare, variabilitate determinată de acțiunea combinată a unui complex de factori, esențiali sau neesențiali, obiectivi sau subiectivi, sistematici sau întâmplători. Însă, importantă în cunoașterea fenomenelor de masă nu este situația fiecărei unități din colectivitate, ci tendința manifestată de întreaga colectivitate. O posibilitate de cunoaștere a mediului economico-social o reprezintă determinarea diferiților indicatori statistici, dintre care un rol de seamă îl au indicatorii tendinței centrale.

Indicatorii tendinței centrale se determină ca indicatori medii sau indicatori de poziție, în funcție de natura variabilelor urmărite în colectivitatea analizată, de scopul analizei etc. Indicatorii tendinței centrale folosiți mai frecvent sunt mărimile medii și indicatorii de poziție.

#### 2.1.1. Mărimile medii

Primul contact îl vom avea cu mărimile medii care sunt utilizate frecvent atât în activitatea de planificare și conducere, cât și în diversele cercetări statistice. Mărimile medii au un mare grad de aplicabilitate în activitatea practică, reprezentând, totodată, și principalele instrumente de cunoaștere a fenomenelor de masă. Aceste mărimi redau ceea ce este tipic, comun și general, în evoluția fenomenelor.

Aplicarea corectă a metodei mediilor necesită respectarea următoarelor condiții:

- calcularea mediilor trebuie să se bazeze pe folosirea unui număr mare de cazuri individuale diferite sub care s-a înregistrat caracteristica, a căror variație este întâmplătoare în raport cu fenomenul în totalitatea lui;
- valorile din care se va calcula media să fie omogene;
- alegerea aceluși tip de medie care corespunde cel mai bine formei de variație a caracteristicii cercetate și informațiilor de care dispunem.

Spre exemplu, dacă am avea următoarea situație a notelor studenților unei grupe la un examen:

<b>Nota</b>	<b>4</b>	<b>5</b>	<b>6</b>	<b>7</b>	<b>8</b>	<b>9</b>	<b>10</b>
<b>Număr studenți</b>	9	10	10	2	2	1	1

Dacă am calcula media obținută de studenți la acest examen folosind metodologia mediei aritmetice simple am obține următorul rezultat:

$$m = \frac{4+5+6+7+8+9+10}{7} = 7.$$

Rezultatul acesta ar fi corect în situația în care pentru fiecare notă am fi avut același număr de studenți (5). Având în vedere că realitatea este alta, calculul corect al mediei notelor obținute de studenți este următorul:

$$m = \frac{4 \cdot 9 + 5 \cdot 10 + 6 \cdot 10 + 7 \cdot 2 + 8 \cdot 2 + 9 \cdot 1 + 10 \cdot 1}{35} = 5,57.$$

Astfel, în primul caz am putea spune că nivelul de pregătire al studenților la acest examen a fost mediu (media este 7), în timp ce în realitate acest nivel a fost foarte scăzut (puțin peste nota de promovare – 5,57).

Din acest exemplu ne putem da seama, destul de ușor, de importanța alegerii corecte a tipului de medie.

**Media nivelurilor individuale ale unei variabile (caracteristici) statistice este expresia sintetizării într-un singur nivel reprezentativ a tot ceea ce este esențial, tipic și obiectiv în apariția, manifestarea și dezvoltarea acesteia.**

Având în vedere că media este o valoare reprezentativă pentru toate nivelurile pe care le sintetizează, înseamnă că ea le poate substitui. Această substituie poate fi privită sub două aspecte:

- unul *cantitativ*, care constă în faptul că nivelul total al caracteristicii supuse cercetării, calculat prin totalizarea nivelurilor individuale nu trebuie să se schimbe atunci când aceste niveluri sunt substituite cu media lor;
- unul *calitativ*, legat de semnificația și conținutul mediei calculate, conținut care este asigurat atunci când unitățile statistice au un grad înalt de omogenitate.

Rezultă că media cuantifică influența cauzelor esențiale, făcând abstracție de cauzele întâmplătoare. În statistică, media poate fi interpretată ca nivelul la care ar fi ajuns caracteristica înregistrată, dacă, în toate cazurile, toți factorii esențiali și neesențiali ar fi acționat constant, deci s-ar fi obținut o valoare identică. Ca atare, putem aprecia că media este „speranța matematică” spre care tind toate valorile, variația dintre ele nefiind altceva decât influența factorilor aleatori. Într-adevăr, dacă fenomenele sunt de același tip calitativ, variația dintre ele este minimă și ar putea fi considerată aleatoare, iar dacă sunt de tipuri diferite, atunci colectivitatea se împarte pe grupe omogene. Atunci se operează cu două tipuri de variație: *variația din interiorul grupelor*, care este influența factorilor aleatori (neesențiali), și *variația dintre grupe*, care este influența unor factori esențiali / sistematici care structurează obiectiv întregul ansamblu pe tipuri calitative. În primul caz este o singură medie, în al doilea caz, pe lângă media ansamblului, sunt și medii condiționate de factorii esențiali care structurează colectivitatea. Pentru a verifica gradul de semnificație a mediei este necesar să se continue cu studiul variației (studiu realizat în paragraful 2.2., *Indicatorii variației*).

Data fiind marea diversitate a fenomenelor economico-sociale, precum și complexitatea variabilității acestor fenomene, în practică trebuie să se aleagă tipul de medie adecvat. Mediile cel mai frecvent întâlnite sunt: aritmetică, armonică, pătratică și geometrică, calculate ca medii simple sau ponderate în funcție de tipul de serie asupra căreia se aplică.

### 2.1.1.1. Media aritmetică

Media aritmetică se folosește atunci când fenomenul supus cercetării înregistrează modificări aproximativ constante, în progresie aritmetică, prezentând, deci, o tendință liniară.

**Media aritmetică simplă** se folosește pentru seriile simple, adică în cazul în care numărul variantelor caracteristicii studiate este egal cu numărul unităților sau când se cunoaște nivelul totalizat al caracteristicii și numărul unităților. Pentru o caracteristică statistică  $X$ , cu valorile  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , și ținând cont că funcția determinantă pentru media aritmetică simplă este de tip adițional, adică:

$$x_1 + x_2 + \dots + x_n = \sum x_i,$$

înlocuind variantele caracteristicii cu media lor, atunci:

$$\bar{x} + \bar{x} + \dots + \bar{x} = \sum x_i \Rightarrow$$

$$n \cdot \bar{x} = \sum x_i \Rightarrow$$

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}; \quad i = \overline{1, n}.$$

#### **Exemplul 2.1.**

Producția obținută de 5 firme din orașul Craiova, în luna decembrie 2006, se prezintă astfel:

Tabelul 2.1.

Firma	1	2	3	4	5
Producția realizată (mii lei)	50	65	42	74	87

*Date convenționale*

Să se determine producția medie a celor 5 firme.

*Rezolvare*

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n} = \frac{50 + 65 + 42 + 74 + 87}{5} = \frac{318}{5} = 63,6 \text{ mii lei}$$

**Media aritmetică ponderată** este întâlnită în cazul seriilor de distribuție, când unele variante ale caracteristicii se înregistrează de mai multe ori. Dacă fiecare variantă  $x_i$  a caracteristicii are o frecvență de apariție  $f_i$  în colectivitate, atunci suma simplă este înlocuită cu suma produsului  $x_i \cdot f_i$ , rezultând:

$$\left. \begin{aligned} x_1 \cdot f_1 + x_2 \cdot f_2 + \dots + x_n \cdot f_n &= \sum x_i \cdot f_i \\ \bar{x} \cdot f_1 + \bar{x} \cdot f_2 + \dots + \bar{x} \cdot f_n &= \bar{x} \cdot \sum f_i \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\bar{x} \cdot \sum f_i = \sum x_i \cdot f_i \Rightarrow$$

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i \cdot f_i}{\sum f_i}; \quad i = \overline{1, n}.$$

*Observație:* în cazul seriilor de distribuție după intervale, variantele  $x_i$  vor fi date de centrele intervalelor.

Dacă în locul frecvențelor absolute ( $f_i$ ) se folosesc frecvențele relative ( $p_i$ ), relația de calcul devine:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i \cdot p_i}{\sum p_i}$$

și se poate scrie în următoarele două variante:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i \cdot p_i}{100} \text{ - dacă } p_i \text{ este exprimat în procente } (\sum p_i = 100);$$

$$\bar{x} = \sum x_i \cdot p_i \text{ - dacă } p_i \text{ este exprimat în coeficienți } (\sum p_i = 1).$$

**Exemplul 2.2.**

Situația salariului lunar obținut de angajații unei întreprinderi din orașul Craiova în luna decembrie 2006 este prezentată în tabelul 2.2.

Tabelul 2.2.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$x_i$
→ 450	50	400
450 – 550	150	500
550 – 650	350	600
650 – 750	300	700
750 – 850	100	800
850 →	50	900
Total	1000	-

*Date convenționale*

Să se determine salariul mediu realizat de cei 1000 angajați ai acestei întreprinderi.

*Rezolvare*

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i \cdot f_i}{\sum f_i} = \frac{400 \cdot 50 + 500 \cdot 150 + 600 \cdot 350 + 700 \cdot 300 + 800 \cdot 100 + 900 \cdot 50}{1000}$$

$$\bar{x} = 640 \text{ lei}$$

**Proprietățile mediei aritmetice**

- *Media aritmetică este cuprinsă între varianta minimă și varianta maximă, adică:*

$$x_{min} < \bar{x} < x_{max};$$

- *Suma abaterilor variantelor caracteristicii de la media lor este egală cu zero:*

- $\sum (x_i - \bar{x}) = 0$  - pentru media aritmetică simplă;

Demonstrație:

$$\sum (x_i - \bar{x}) = \sum x_i - \sum \bar{x} = \sum x_i - n\bar{x} = \sum x_i - n \frac{\sum x_i}{n} = 0.$$

- $\sum (x_i - \bar{x})f_i = 0$  - pentru media aritmetică ponderată;

Demonstrație:

$$\sum (x_i - \bar{x})f_i = \sum x_i f_i - \sum \bar{x} f_i = \sum x_i f_i - \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} \sum f_i = 0.$$

- *Media aritmetică a unei variabile aleatoare X care are valorile individuale egale între ele este egală cu valoarea lor:*

$$\bar{x} = x_1 = x_2 = \dots = x_n;$$

- Dacă dintr-o serie  $X (x_1, x_2, \dots, x_n)$  construim seria  $X^*$  prin adăugarea sau scăderea unei constante  $a (x_1 \pm a, x_2 \pm a, \dots, x_n \pm a)$ , atunci media seriei  $X^*$  va fi:

$$\bar{x}^* = \bar{x} \pm a;$$

Demonstrație:

$$\bar{x}^* = \frac{\sum x_i^*}{n} = \frac{\sum (x_i \pm a)}{n} = \frac{\sum x_i}{n} \pm a = \bar{x} \pm a.$$

- Dacă dintr-o serie  $X (x_1, x_2, \dots, x_n)$  construim seria  $X^*$  prin mărirea sau micșorarea de  $k$  ori  $\left(x_i \cdot k \text{ sau } \frac{x_i}{k}\right)$ , atunci media seriei  $X^*$  se va mări sau micșora de  $k$  ori:

$$\bar{x}^* = \bar{x} \cdot k \text{ sau } \bar{x}^* = \frac{\bar{x}}{k};$$

Demonstrație:

$$\bar{x}^* = \frac{\sum x_i^*}{n} = \frac{\sum x_i \cdot k}{n} = \frac{\sum x_i}{n} \cdot k = \bar{x} \cdot k.$$

$$\bar{x}^* = \frac{\sum x_i^*}{n} = \frac{\sum \frac{x_i}{k}}{n} = \frac{\sum x_i}{n \cdot k} = \frac{\bar{x}}{k}.$$

Combinând ultimele două proprietăți, se obține **formula de calcul simplificat a mediei aritmetice**:

$$\bar{x} = \frac{\sum \frac{x_i - a}{k} \cdot f_i}{\sum f_i} \cdot k + a.$$

Evident, la prima vedere pare mai complicată această nouă relație de calcul a mediei aritmetice, însă dacă pentru o serie de distribuție vom considera constanta  $a$  ca fiind varianta caracteristicii cu frecvența cea mai mare și constanta  $k$  mărimea intervalului de variație, atunci valorile raportului  $\frac{x_i - a}{k}$  vor fi 0 pentru varianta corespunzătoare lui  $a$ , -1, -2, -3 ... deasupra lui  $a$  și 1, 2, 3 ... sub  $a$ .

- Dacă dintr-o serie  $X (x_1, x_2, \dots, x_n)$  construim seria  $X^*$  prin mărirea sau micșorarea de  $k$  ori a frecvențelor corespunzătoare valorilor individuale, atunci media seriei  $X^*$  va fi egală cu cea a seriei  $X$ :

$$\bar{x}^* = \bar{x};$$

Demonstrație:

$$\bar{x}^* = \frac{\sum x_i f_i^*}{\sum f_i^*} = \frac{\sum x_i \frac{f_i}{k}}{\sum \frac{f_i}{k}} = \frac{\frac{1}{k} \sum x_i f_i}{\frac{1}{k} \sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \bar{x}.$$

$$\bar{x}^* = \frac{\sum x_i f_i^*}{\sum f_i^*} = \frac{\sum x_i f_i k}{\sum f_i k} = \frac{k \sum x_i f_i}{k \sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \bar{x}.$$

- Pentru o serie de distribuție  $X (x_1, x_2, \dots, x_n)$  dacă frecvențele sunt constante ( $f_1 = f_2 = \dots = f_n = r$ ) avem:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum x_i r}{\sum r} = \frac{r \sum x_i}{n \cdot r} = \frac{\sum x_i}{n};$$

- Media aritmetică a unei variabile  $Z$ , definită ca sumă a două variabile aleatoare independente  $X$  și  $Y$  ( $Z = X + Y$ ), este egală cu suma mediilor celor două variabile:

$$\overline{x + y} = \bar{x} + \bar{y};$$

- Media aritmetică a unei variabile  $Z$ , definită ca produs a două variabile aleatoare independente  $X$  și  $Y$  ( $Z = X \cdot Y$ ), este egală cu produsul mediilor celor două variabile:

$$\overline{x \cdot y} = \bar{x} \cdot \bar{y};$$

- În cazul în care colectivitatea generală este structurată, valoarea medie a caracteristicii studiate se calculează ca medie aritmetică ponderată a mediilor parțiale. Astfel, pentru o serie  $X$  ( $x_1, x_2, \dots, x_r, x_{r+1}, \dots, x_n$ ) împărțită în două clase omogene de mărime  $f_a$  ( $f_a = \sum_{i=1}^r f_i$ ) și  $f_b$  ( $f_b = \sum_{i=r+1}^n f_i$ ), pentru care vom avea mediile parțiale  $\bar{x}_a$  și  $\bar{x}_b$ , media va fi:

$$\bar{x} = \frac{f_a \bar{x}_a + f_b \bar{x}_b}{f_a + f_b};$$

Demonstrație:

$$\frac{f_a \bar{x}_a + f_b \bar{x}_b}{f_a + f_b} = \frac{f_a \frac{\sum_{i=1}^r x_i f_i}{\sum_{i=1}^r f_i} + f_b \frac{\sum_{i=r+1}^n x_i f_i}{\sum_{i=r+1}^n f_i}}{f_a + f_b} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i f_i}{\sum_{i=1}^n f_i} = \bar{x}.$$

### Exemplul 2.3.

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Pentru determinarea mediei aritmetice, pe baza calculului simplificat, vom construi tabelul 2.3.

Tabelul 2.3.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$x_i$	$\frac{x_i - a}{k}$	$\frac{x_i - a}{k} \cdot f_i$
→ 450	50	400	-2	-100
450 – 550	150	500	-1	-150
550 – 650	350	600	0	0
650 – 750	300	700	1	300
750 – 850	100	800	2	200
850 →	50	900	3	150
Total	1000	-	-	400

$$a=600; k=100$$

Rezolvare

$$\bar{x} = \frac{400}{1000} \cdot 100 + 600 = 640 \text{ lei.}$$

Principalul dezavantaj al folosirii mediei aritmetice îl constituie sensibilitatea sa față de valorile extreme. Ea devine nerepresentativă dacă termenii seriei sunt prea dispersați, iar dacă în colectivitatea statistică se observă manifestări distincte, din punct de vedere calitativ, media riscă să devină o mărime lipsită de conținut. În acest caz, este indicat să se calculeze medii parțiale pentru fiecare tip calitativ al colectivității și, în final, să se determine media generală. Omogenitatea colectivității pentru care se calculează media este, de fapt, o condiție a reprezentativității pentru orice tip de mărime medie.

### Media aritmetică a variabilei alternative

Variabila alternativă sau binară, cunoscută și sub denumirea de variabilă aleatoare a lui Bernoulli, admite doar două variante posibile, variante care se exclud reciproc. În realitate există diverse astfel de situații: admis / respins (candidații la un concurs), rebut / nonrebut (piesele realizate într-o întreprindere), calificat / necalificat (sportivii într-o anumită competiție) etc. Deci, avem două situații ce nu pot apărea concomitent (un candidat ori este admis ori este respins, nu poate să fie în același timp și admis, și respins).

Pentru prelucrarea și analiza statistică se consideră următoarele convenții și notații:

- situațiilor corespunzătoare răspunsurilor afirmative, cele care constituie varianta  $x_1$ , li se atribuie cifra **1**, având frecvența absolută  $f_1$  și frecvența relativă  $p$ ;
- situațiilor corespunzătoare răspunsurilor negative, cele care constituie varianta  $x_2$ , li se atribuie cifra **0**, având frecvența absolută  $f_2$  și frecvența relativă  $q$ .

Astfel, dacă vom însuma frecvențele absolute  $f_1$  și  $f_2$  vom obține volumul colectivității generale. În plus, cunoscând modul de determinare al frecvențelor relative, rezultă că:

$$p + q = 1 \Rightarrow p = 1 - q \text{ și } q = 1 - p.$$

Media aritmetică în acest caz va fi:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i \cdot f_i}{\sum f_i} = \frac{x_1 \cdot f_1 + x_2 \cdot f_2}{f_1 + f_2} = x_1 \cdot \frac{f_1}{f_1 + f_2} + x_2 \cdot \frac{f_2}{f_1 + f_2} = 1 \cdot p + 0 \cdot q = p$$

$$\bar{x} = p.$$

### Exemplul 2.4.

Dacă analizăm salariul muncitorilor din această unitate prin prisma nivelului de trai și considerăm că un salariu sub 550 lei este necorespunzător din acest punct de vedere, iar unul peste 550 lei corespunzător, putem grupa datele din exemplul 2.2. ca în tabelul 2.4.

Tabelul 2.4.

Salariul lunar realizat	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	Frecvențe relative ( $p_i$ )
necorespunzător	200	0,2
corespunzător	800	0,8
Total	1000	1

Să se determine media salariilor „necorespunzătoare”.

*Rezolvare*

$$\bar{x} = p = 0,2 \text{ (20\%).}$$

### 2.1.1.2. Media armonică

*Media armonică* se determină doar pentru variabile cantitative și se aplică numai în cazuri speciale. În general, utilizarea acestui tip de medie este recomandat atunci când două variabile interdependente se află în raport de inversă proporționalitate.

Media armonică are, în principiu, aceeași metodologie de calcul ca media aritmetică, funcția determinată fiind tot de tip aditiv; deosebirea constă în aceea că nu se folosesc

variantele  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , ci inversul acestora, adică  $\frac{1}{x_1}, \frac{1}{x_2}, \dots, \frac{1}{x_n}$ .

**Media armonică simplă** este specifică seriilor simple, determinându-se astfel:

$$\left. \begin{aligned} \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2} + \dots + \frac{1}{x_n} &= \sum \frac{1}{x_i} \\ \frac{1}{\bar{x}_h} + \frac{1}{\bar{x}_h} + \dots + \frac{1}{\bar{x}_h} &= \frac{n}{\bar{x}_h} \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\frac{n}{\bar{x}_h} = \sum \frac{1}{x_i} \Rightarrow$$

$$\bar{x}_h = \frac{n}{\sum \frac{1}{x_i}}$$

**Media armonică ponderată** se utilizează în cazul seriilor de frecvențe, determinându-se astfel:

$$\left. \begin{aligned} \frac{1}{x_1} \cdot f_1 + \frac{1}{x_2} \cdot f_2 + \dots + \frac{1}{x_n} \cdot f_n &= \sum \frac{1}{x_i} \cdot f_i \\ \frac{1}{\bar{x}_h} \cdot f_1 + \frac{1}{\bar{x}_h} \cdot f_2 + \dots + \frac{1}{\bar{x}_h} \cdot f_n &= \frac{\sum f_i}{\bar{x}_h} \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\frac{\sum f_i}{\bar{x}_h} = \sum \frac{1}{x_i} \cdot f_i \Rightarrow$$

$$\bar{x}_h = \frac{\sum f_i}{\sum \frac{1}{x_i} \cdot f_i}$$

**Exemplul 2.5.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine salariul mediu aplicând media armonică. Pentru aceasta, vom construi tabelul următor (tabelul 2.5.):



Tabelul 2.5.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$x_i$	$\frac{1}{x_i}$	$\frac{1}{x_i} \cdot f_i$
→ 450	50	400	0,002500	0,125000
450 – 550	150	500	0,002000	0,300000
550 – 650	350	600	0,001667	0,583333
650 – 750	300	700	0,001429	0,428571
750 – 850	100	800	0,001250	0,125000
850 →	50	900	0,001111	0,055556
Total	1000	-	-	1,617460

$$\bar{x}_h = \frac{\sum f_i}{\sum \frac{1}{x_i} \cdot f_i} = \frac{1000}{1,61746} = 618,25 \text{ lei.}$$

Observăm că pentru aceste date  $\bar{x}_h < \bar{x}$ .

Media armonică este mai rar folosită în practică. În schimb, mult mai frecvent utilizată este forma transformată a mediei aritmetice ponderate, care ia forma unei medii armonice cu ponderi compuse. Se folosește atunci când nu se cunosc frecvențele. De asemenea, mai este folosită și ca model matematic în calculul unor indicatori statistici, cum ar fi indicele mediu armonic al prețurilor (cazul tipic îl constituie determinarea prețului mediu al bunurilor de consum ce compun coșul zilnic, determinat pe baza bugetelor de familie ale unui eșantion reprezentativ de consumatori; de regulă, aceștia nu declară cantitățile cumpărate din fiecare produs, ci doar valoarea bunurilor consumate).

În cazul **mediei arionice ca formă transformată** a mediei aritmetice ponderate, relațiile de calcul se obțin prin substituirea frecvențelor din numitorul relației mediei aritmetice ponderate astfel  $f_i = \frac{1}{x_i} \cdot x_i f_i$ , datorită faptului că  $x_i$  și  $x_i f_i$  sunt cunoscute. Dacă  $x_i f_i$  sunt egale ( $x_1 f_1 = x_2 f_2 = \dots = x_n f_n$ ), se obține **media armonică simplă**:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum \frac{1}{x_i} x_i f_i} = \frac{n \cdot x_i f_i}{x_i f_i \cdot \sum \frac{1}{x_i}} = \frac{n}{\sum \frac{1}{x_i}} = \bar{x}_h$$

Dacă  $x_i f_i$  sunt diferite ( $x_1 f_1 \neq x_2 f_2 \neq \dots \neq x_n f_n$ ), se obține **media armonică ponderată**:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum \frac{1}{x_i} x_i f_i} = \bar{x}_h$$

#### Proprietățile mediei arionice

- Pentru aceeași serie de valori, între media aritmetică și media armonică se verifică relația de ordine:

$$\bar{x}_h \leq \bar{x}.$$

Egalitatea între cele două medii are loc numai pentru serii cu valori egale.

- Dacă între două variabile există raportul de inversă proporționalitate,  $\frac{y}{x} = 1$ , atunci același raport se păstrează și între mediile calculate pentru cele două variabile. Dacă în cazul primei variabile utilizăm media aritmetică, atunci pentru cealaltă variabilă se impune folosirea mediei armonice;
- Dacă pentru o caracteristică numerică se cunoaște seria de valori  $(x_i, f_i)$ ,  $i=1, n$ , atunci pentru determinarea nivelului mediu se va utiliza media aritmetică, iar dacă avem valorile  $(x_i, x_i \cdot f_i)$ ,  $i=1, n$ , se va utiliza media armonică. Mediile calculate în cele două cazuri sunt egale:

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum \frac{1}{x_i} x_i f_i} = \bar{x}_h.$$

**Exemplul 2.6.**

Pentru cinci produse din aceeași grupă sortimentală, vândute de o întreprindere în luna decembrie 2006, s-a încasat suma de 10.000 lei, constatându-se faptul că sumele încasate la fiecare produs au fost egale. Să se determine prețul mediu de vânzare, cunoscând că prețurile de vânzare ale celor cinci produse au fost următoarele (tabelul 2.6.):

Tabelul 2.6.

Produsul	Prețul (lei/bucată)
A	5
B	4
C	1
D	2
E	3

*Rezolvare*

Știind că sumele încasate pentru cele cinci produse sunt egale, dar neavând la dispoziție date despre cantitățile vândute, putem aplica media armonică simplă ca formă transformată a mediei aritmetice ponderate:

$$\bar{x}_h = \frac{5}{\frac{1}{5} + \frac{1}{4} + \frac{1}{1} + \frac{1}{2} + \frac{1}{3}} = 2,19 \text{ lei/buc.}$$

**2.1.1.3. Media pătratică**

Media pătratică se folosește în cazul în care fenomenele înregistrează creșteri, aproximativ, în progresie exponențială, adică atunci când creșterea este mai lentă la începutul seriei și din ce în ce mai pronunțată spre sfârșitul acesteia, fiind utilizată, deci, în analiza tendințelor neliniare, de tip exponențial. Este folosită și ca model matematic în calculul indicatorilor sintetici ai variației (abaterea standard).

Media pătratică se determină în mod asemănător mediei aritmetice, funcția determinantă fiind tot de tip aditional, cu deosebirea că, în cazul mediei pătratice, se folosește pătratul caracteristicii.

**Media pătratică simplă** este utilizată pentru seriile simple și se determină astfel:

$$\left. \begin{aligned} x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 &= \sum x_i^2 \\ \bar{x}_p^2 + \bar{x}_p^2 + \dots + \bar{x}_p^2 &= n \cdot \bar{x}_p^2 \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$n \cdot \bar{x}_p^2 = \sum x_i^2 \Rightarrow$$

$$\bar{x}_p = \sqrt{\frac{\sum x_i^2}{n}}.$$

**Media pătratică ponderată** se utilizează pentru seriile de frecvențe, obținându-se astfel:

$$\left. \begin{aligned} x_1^2 \cdot f_1 + x_2^2 \cdot f_2 + \dots + x_n^2 \cdot f_n &= \sum x_i^2 \cdot f_i \\ \bar{x}_p^2 \cdot f_1 + \bar{x}_p^2 \cdot f_2 + \dots + \bar{x}_p^2 \cdot f_n &= \bar{x}_p^2 \cdot \sum f_i \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\bar{x}_p^2 \cdot \sum f_i = \sum x_i^2 \cdot f_i \Rightarrow$$

$$\bar{x}_p = \sqrt{\frac{\sum x_i^2 \cdot f_i}{\sum f_i}}.$$

Dacă pentru aceeași serie se calculează media aritmetică și media pătratică, întotdeauna:

$$\bar{x} < \bar{x}_p.$$

Această proprietate este determinată de faptul că, în cazul mediei pătratice, variantele caracteristicii participă, prin ridicare la pătrat, la calculul mediei în mod diferențiat, pătratul lor îndeplinind rolul de frecvență. Acesta este și motivul pentru care această medie este indicată pentru analiza fenomenelor ce înregistrează tendințe exponențiale.

**Exemplul 2.7.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine salariul mediu aplicând media pătratică. Pentru aceasta, vom construi tabelul următor (tabelul 2.7.):

Tabelul 2.7.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$x_i$	$x_i^2$	$\sum x_i^2 \cdot f_i$
→ 450	50	400	160000	8000000
450 – 550	150	500	250000	37500000
550 – 650	350	600	360000	126000000
650 – 750	300	700	490000	147000000
750 – 850	100	800	640000	64000000
850 →	50	900	810000	40500000
Total	1000	-	-	423000000

*Date convenționale*

*Rezolvare*

$$\bar{x}_p = \sqrt{\frac{\sum x_i^2 \cdot f_i}{\sum f_i}} = \sqrt{\frac{423000000}{1000}} = \sqrt{423000} = 650,38 \text{ lei}$$

### 2.1.1.4. Media geometrică

Media geometrică se folosește în cazurile în care fenomenele înregistrează modificări, aproximativ, în progresie geometrică. Se utilizează mai frecvent în situația în care diferențele dintre variantele caracteristicii sunt mai mari la începutul seriei și din ce în ce mai mici către sfârșitul acesteia. Rezultă că, media geometrică este recomandată pentru analiza tendințelor neliniare care evidențiază creșteri la început și o atenuare a acestora spre sfârșitul seriei.

Este folosită ca model matematic în calculul unuia dintre indicatorii sintetici ai seriilor cronologice (indicele mediu al dinamicii).

În cazul mediei geometrice funcția determinantă este de tipul produsului.

**Media geometrică simplă** este specifică seriilor simple, determinându-se astfel:

$$\left. \begin{aligned} x_1 \cdot x_2 \cdot \dots \cdot x_n &= \prod x_i \\ \bar{x}_g \cdot \bar{x}_g \cdot \dots \cdot \bar{x}_g &= \bar{x}_g^n \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\bar{x}_g^n = \prod x_i \Rightarrow$$

$$\bar{x}_g = \sqrt[n]{\prod x_i} .$$

**Media geometrică ponderată** se determină pentru seriile de frecvențe, astfel:

$$\left. \begin{aligned} x_1^{f_1} \cdot x_2^{f_2} \cdot \dots \cdot x_n^{f_n} &= \prod x_i^{f_i} \\ \bar{x}_g^{f_1} \cdot \bar{x}_g^{f_2} \cdot \dots \cdot \bar{x}_g^{f_n} &= \bar{x}_g^{\sum f_i} \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\bar{x}_g^{\sum f_i} = \prod x_i^{f_i} \Rightarrow$$

$$\bar{x}_g = \sqrt[\sum f_i]{\prod x_i^{f_i}} .$$

Prin logaritmare, statistica mediei geometrice capătă o formă similară celei a mediei aritmetice, cu deosebirea că nu se aplică termenilor seriei ca atare, ci logaritmilor acestora:

- $\log \bar{x}_g = \frac{\sum \log x_i}{n}$  - pentru serii simple și
- $\log \bar{x}_g = \frac{\sum f_i \cdot \log x_i}{\sum f_i}$  - pentru serii de frecvențe.

Dacă pentru aceleași date se calculează media aritmetică, pătratică și geometrică, întotdeauna:

$$\bar{x}_g < \bar{x} < \bar{x}_p .$$

Din acest motiv media geometrică este recomandată pentru analiza seriilor în cadrul cărora se manifestă tendințe de reducere a ritmului de creștere.

#### **Exemplul 2.8.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine salariul mediu aplicând media geometrică.

*Rezolvare*

$$\bar{x}_g = \sqrt[1000]{400^{50} \cdot 500^{150} \cdot 600^{350} \cdot 700^{300} \cdot 800^{100} \cdot 900^{50}} \Rightarrow$$

$$\lg \bar{x}_g = \frac{50 \lg 400 + 150 \lg 500 + 350 \lg 600 + 300 \lg 700 + 100 \lg 800 + 50 \lg 900}{1000}$$

$$\lg \bar{x}_g = 2,79885 \Rightarrow \bar{x}_g = 629,29 \text{ lei}$$

Constatăm că  $\bar{x}_g < \bar{x} < \bar{x}_p$ .

## 2.1.2. Cuantilele

*Cuantilele sunt indicatori de poziție care împart seria de distribuție într-un anumit număr de părți cu efective egale.*

Fie  $n$  volumul unităților statistice analizate și  $z = \frac{k}{n}$  un număr rațional ( $z \in (0,1)$ , deci  $k < n$ ). Se numește cuantila de ordinul  $z$ , valoarea  $x_z$  a variabilei aleatoare  $X$ , cu proprietatea:

$$F_n(x_z) = z,$$

unde  $F_n(x_z)$  este funcția empirică de repartiție (funcția frecvențelor relative cumulate). În mod uzual,  $z$  are una din valorile:

- $z = \frac{1}{2} \Rightarrow$  cuantila  $x_{\frac{1}{2}} = Me$  se numește **mediană** și împarte seria de variație în două

părți de efective egale cu  $\frac{n}{2}$ ;

- $z \in \left\{ \frac{1}{4}, \frac{2}{4}, \frac{3}{4} \right\} \Rightarrow$  cuantilele  $x_{\frac{1}{4}} = x_{Q_1}, x_{\frac{2}{4}} = x_{Q_2}, x_{\frac{3}{4}} = x_{Q_3}$  se numesc **cuartile** și împart

seria de variație în patru părți de efective egale cu  $\frac{n}{4}$ ;

- $z \in \left\{ \frac{1}{10}, \frac{2}{10}, \dots, \frac{9}{10} \right\} \Rightarrow$  cuantilele  $x_{\frac{1}{10}} = x_{D_1}, x_{\frac{2}{10}} = x_{D_2}, \dots, x_{\frac{9}{10}} = x_{D_9}$  se numesc **decile** și

împart seria de variație în zece părți de efective egale cu  $\frac{n}{10}$ ;

- $z \in \left\{ \frac{1}{100}, \frac{2}{100}, \dots, \frac{99}{100} \right\} \Rightarrow$  cuantilele  $x_{\frac{1}{100}} = x_{P_1}, x_{\frac{2}{100}} = x_{P_2}, \dots, x_{\frac{99}{100}} = x_{P_{99}}$  se numesc

**percentile** și împart seria de variație în o sută părți de efective egale cu  $\frac{n}{100}$ .

### 2.1.2.1. Mediana

*Mediana reprezintă acea valoare care împarte seria (ordonată crescător sau descrescător) în două părți egale.*

Cum seria de date trebuie să fie ordonată, rezultă că această măsură a tendinței centrale nu poate fi definită decât pentru serii ale căror valori sunt mărimi cantitative sau ordinale, neavând sens pentru o caracteristică nominală. Metodologia de calcul a medianeii diferă după cum seria este simplă sau de frecvențe.

♦ **Pentru o serie simplă** vom parcurge etapele:

- 1) se ordonează crescător sau descrescător elementele seriei;
- 2) se calculează valoarea mediană într-una din următoarele două variante:
  - dacă seria are un număr impar de termeni, atunci:

$$Me = x_{\frac{n+1}{2}};$$

- dacă seria este formată dintr-un număr par de termeni, atunci mediana este semisuma termenilor de rang  $\frac{n}{2}$  și  $\frac{n}{2} + 1$ , adică:

$$Me = \frac{\frac{x_n}{2} + \frac{x_{\frac{n}{2}+1}}{2}}{2}.$$

**Exemplul 2.9.**

Fie seria de date  $X = \{18, 27, 16, 35, 38, 44, 13\}$ , reprezentând numărul de puncte obținute de 7 candidați la un examen. Să se determine mediana.

*Rezolvare*

Mai întâi ordonăm crescător seria:  $X = \{13, 16, 18, 27, 35, 38, 44\}$ . Cum seria este formată dintr-un număr impar de termeni, vom avea:

$$Me = 27.$$

Dacă la seria inițială mai adăugăm o valoare:  $X = \{18, 27, 16, 35, 38, 44, 13, 30\}$ , atunci numărul termenilor seriei va deveni par și vom avea o altă mediană. Seria ordonată crescător va fi:  $X = \{13, 16, 18, 27, 30, 35, 38, 44\}$ . În acest caz mediana va fi:

$$Me = \frac{\frac{x_n}{2} + \frac{x_{\frac{n}{2}+1}}{2}}{2} = \frac{27 + 30}{2} = 28,5$$

- ◆ **Pentru seriile de distribuție** se deosebesc două posibilități de calcul:
  - A. Calculul algebric**
- **Pentru o serie de distribuție după variante**, determinarea mediane presupune parcurgerea următoarelor etape:
  - 1) se determină frecvențele cumulate crescător sau descrescător ( $F_{c_i}$ );
  - 2) determinăm unitatea mediană după relația:

$$U_{Me} = \frac{n}{2};$$

- 3) stabilim mediana, care este egală cu prima valoare din cadrul seriei de valori pentru care:

$$U_{Me} \leq F_{c_i}.$$

**Exemplul 2.10.**

Considerăm notele obținute de studenții unei grupe la examenul de *Statistică* (tabelul 2.8.):

Tabelul 2.8.

Nota obținută ( $x_i$ )	Număr de studenți ( $f_i$ )	$Fc_i$
3	5	5
4	4	9
5	2	11
6	3	14
7	6	20
8	4	24
9	2	26
10	2	28
<b>Total</b>	<b>28</b>	-

$$U_{Me} = \frac{n}{2} = \frac{28}{2} = 14 \Rightarrow Me = 6.$$

- **Pentru o serie de distribuție pe intervale**, determinarea medianei se face parcurgând etapele următoare:

- 1) se determină frecvențele cumulate crescător sau descrescător ( $Fc_i$ );
- 2) determinăm unitatea mediană după relația:

$$U_{Me} = \frac{n}{2};$$

- 3) se stabilește intervalul median  $I_{Me} = (x_{Me}^{inf}, x_{Me}^{sup})$ , respectiv intervalul pentru care este respectată relația:

$$U_{Me} \leq Fc_i;$$

- 4) se calculează mediana cu ajutorul relației:

$$Me = x_{Me}^{inf} + \left( \frac{n}{2} - S_n \right) \cdot \frac{k}{f_{Me}},$$

- unde:
- $x_{Me}^{inf}$  – reprezintă limita inferioară a intervalului median;
  - $S_n$  – reprezintă suma frecvențelor care preced intervalul median;
  - $k$  – mărimea intervalului în care se plasează median;
  - $f_{Me}$  – frecvența intervalului median.

Această relație are la bază ipoteza că, în interiorul intervalului de variație unitățile statistice sunt uniform distribuite.

### Exemplul 2.11.

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine nivelul mediu cu ajutorul medianei. La tabelul inițial mai adăugăm o coloană cu frecvențele cumulate (tabelul 2.9.).

Tabelul 2.9.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	Frecvențe cumulate ( $F_{c_i}$ )
→ 450	50	50
450 – 550	150	200
550 – 650	350	550
650 – 750	300	850
750 – 850	100	950
850 →	50	1000
Total	1000	-

Rezolvare

$$U_{Me} = \frac{n}{2} = \frac{1000}{2} = 500$$

Primul interval pentru care  $U_{Me} \leq F_{c_i}$  este  $I_{Me} = [550, 650]$ .

$$Me = 550 + \left( \frac{1000}{2} - 200 \right) \cdot \frac{100}{350} = 550 + 85,71 = 635,71 \text{ lei}$$

Rezultă că jumătate din angajați obține salarii de până la 635,71 lei, în timp ce jumătatea cealaltă obține salarii de peste 635,71 lei.

### B. Calculul grafic

Pentru determinarea mediane pe cale grafică se folosește ogiva (curba frecvențelor cumulate). De pe ordonată, din dreptul lui  $\frac{n}{2}$ , se duce o paralelă la abscisă și din intersecția acesteia cu ogiva, se coboară o perpendiculară pe abscisă; punctul de întâlnire a perpendicularei cu abscisa corespunde valorii mediane.

#### Exemplul 2.12.

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine grafic mediana. Acest lucru este realizat în figura 2.1. Se observă că mediana se plasează pe intervalul [70, 90].

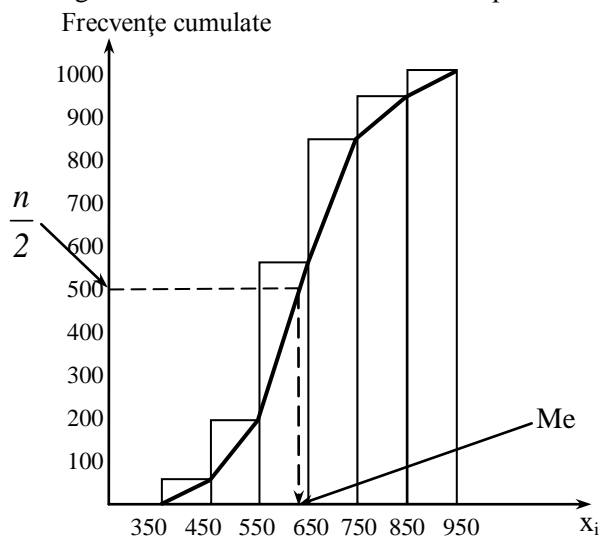


Figura 2.1. Calculul grafic al mediane.



În privința principalelor utilizări ale medianei menționăm că poate fi folosită în locul mediei în aprecierea nivelului mediu al unor serii statistice, este folosită ca bază de calcul în determinarea unor indicatori ai asimetriei, sau poate fi folosită ca etalon în aprecierea gradului de semnificație a mediei.

### 2.1.2.2. Cuartilele

Există trei cuartile ( $x_{Q_1}, x_{Q_2}, x_{Q_3}$ ) care împart seria de distribuție în patru părți cu efective egale. Cele trei cuartile sunt:  $x_{Q_1}$  - cuartila inferioară,  $x_{Q_2}$  - mediana și  $x_{Q_3}$  - cuartila superioară.

Metodologia determinării cuartilelor este asemănătoare celei a medianei. Metoda de calcul algebric a cuartilelor presupune parcurgerea următoarelor etape:

- 1) se stabilește intervalul cuartilic  $I_{Q_h}$  corespunzător cuartilei  $x_{Q_h}$ . Acest interval conține unitatea cuartilică  $U_{Q_h}$ , unitate care se obține astfel:

$$U_{Q_h} = \frac{h \cdot n}{4}, \quad h=1,2,3;$$

- 2) se calculează cuartilele pe baza relației:

$$x_{Q_h} = x_{Q_h}^{inf} + \left( \frac{h \cdot n}{4} - S_{Q_h-1} \right) \cdot \frac{k}{f_{Q_h}},$$

unde:  $x_{Q_h}^{inf}$  - reprezintă limita inferioară a intervalului în care se plasează cuartila  $x_{Q_h}$ ;

$S_{Q_h-1}$  - reprezintă suma frecvențelor care preced intervalul în care se plasează cuartila  $x_{Q_h}$ :  $S_{Q_h-1} = f_1 + \dots + f_{Q_h-1}$ ;

$k$  - mărimea intervalului în care se plasează cuartila  $x_{Q_h}$ ;

$f_{Q_h}$  - frecvența intervalului în care se plasează cuartila  $x_{Q_h}$ .

#### **Exemplul 2.13.**

Considerând datele de la exemplul 2.2, să se determine cuartilele.

*Rezolvare*

Unitățile cuartilice sunt:

$$U_{Q_1} = \frac{1 \cdot 1000}{4} = 250;$$

$$U_{Q_2} = \frac{2 \cdot 1000}{4} = 500;$$

$$U_{Q_3} = \frac{3 \cdot 1000}{4} = 750.$$

Corespunzător acestor unități cuartilice vom avea intervalele:

$$I_{Q_1} = [550, 650];$$

$$I_{Q_2} = [550, 650];$$

$$I_{Q_3} = [650, 750].$$

Cele trei cuartile vor fi:

$$x_{Q_1} = 550 + \left( \frac{1 \cdot 1000}{4} - 200 \right) \cdot \frac{100}{350} = 550 + 14,28 = 564,28 \text{ lei};$$

$$x_{Q_2} = 550 + \left( \frac{2 \cdot 1000}{4} - 200 \right) \cdot \frac{100}{350} = 550 + 85,71 = 635,71 \text{ lei};$$

$$x_{Q_3} = 650 + \left( \frac{3 \cdot 1000}{4} - 550 \right) \cdot \frac{100}{300} = 650 + 66,67 = 716,67 \text{ lei}.$$

În concluzie, 25% dintre angajați au salarii sub 564,28 lei în luna decembrie 2006, 25% au avut salarii între 564,28 și 635,71 lei, 25% între 635,71 și 716,67 lei și ceilalți 25% au obținut salarii peste 716,67 lei.

### 2.1.2.3. Decilele

**Decilele** sunt în număr de nouă ( $x_{D_1}, x_{D_2}, \dots, x_{D_9}$ ) și reprezintă acele valori care împart o serie de distribuție în zece părți cu efective egale. Observăm că decila  $x_{D_5}$  este chiar mediana, datorită faptului că  $x_{D_5} = x_{\frac{5}{10}} = x_{\frac{1}{2}} = Me$ .

Metodologia de calcul a decilelor este similară cu cea pe care am întâlnit-o în cazul medianei și cuartilelor, astfel:

- 1) se stabilește intervalul decilic  $I_{D_h}$  corespunzător decilei  $x_{D_h}$ . Acest interval conține unitatea decilică  $U_{D_h}$ , unitate care se obține astfel:

$$U_{D_h} = \frac{h \cdot n}{10};$$

- 2) se calculează decilele pe baza relației:

$$x_{D_h} = x_{D_h}^{inf} + \left( \frac{h \cdot n}{10} - S_{D_h-1} \right) \cdot \frac{k}{f_{D_h}}, \quad h = \overline{1,9},$$

unde:  $x_{D_h}^{inf}$  - reprezintă limita inferioară a intervalului în care se plasează decila  $x_{D_h}$ ;

$S_{D_h-1}$  - reprezintă suma frecvențelor care preced intervalul în care se plasează decila  $x_{D_h}$ :  $S_{D_h-1} = f_1 + \dots + f_{D_h-1}$ ;

$k$  - mărimea intervalului corespunzător decilei  $x_{D_h}$ ;

$f_{D_h}$  - frecvența intervalului în care se plasează decila  $x_{D_h}$ .

#### **Exemplul 2.14.**

Considerând datele de la exemplul 2.2, să se determine decilele.

*Rezolvare*

Unitățile decilice sunt:

$$U_{D_1} = \frac{1 \cdot 1000}{10} = 100;$$

$$U_{D_2} = \frac{2 \cdot 1000}{10} = 200;$$

$$U_{D_3} = \frac{3 \cdot 1000}{10} = 300;$$

...

$$U_{D_9} = \frac{9 \cdot 1000}{10} = 900.$$

Corespunzător acestor unități decilice vom avea intervalele:

$$I_{D_1} = I_{D_2} = [450, 550];$$

$$I_{D_3} = I_{D_4} = I_{D_5} = [550, 650];$$

$$I_{D_6} = I_{D_7} = I_{D_8} = [650, 750];$$

$$I_{D_9} = [750, 850].$$

Decilele vor fi:

$$x_{D_1} = 450 + \left( \frac{1 \cdot 1000}{10} - 50 \right) \cdot \frac{100}{150} = 450 + 33,33 = 483,33 \text{ lei};$$

$$x_{D_2} = 450 + \left( \frac{2 \cdot 1000}{10} - 50 \right) \cdot \frac{100}{150} = 450 + 100 = 550 \text{ lei};$$

$$x_{D_3} = 578,57; \quad x_{D_4} = 607,14;$$

$$x_{D_5} = 635,71; \quad x_{D_6} = 666,67;$$

$$x_{D_7} = 700; \quad x_{D_8} = 733,33;$$

$$x_{D_9} = 800 \text{ lei}.$$

#### 2.1.2.4. Percentilele

**Percentilele** reprezintă acele valori care împart repartiția în o sută de părți cu efective egale și sunt în număr de 99 ( $x_{P_1}, x_{P_2}, \dots, x_{P_{99}}$ ). Ele se folosesc numai pentru serii formate dintr-un număr foarte mare de unități statistice.

Referitor la percentilele putem să facem următoarele observații:

- percentilele  $x_{P_{25}}, x_{P_{50}}, x_{P_{100}}$  coincid cu quartilele  $x_{Q_1}, x_{Q_2}, x_{Q_3}$ , deoarece

$$x_{P_{25}} = x_{\frac{25}{100}} = x_{\frac{1}{4}} = x_{Q_1}, \quad x_{P_{50}} = x_{\frac{50}{100}} = x_{\frac{2}{4}} = x_{Q_2} \quad \text{și} \quad x_{P_{75}} = x_{\frac{75}{100}} = x_{\frac{3}{4}} = x_{Q_3};$$

- percentilele  $x_{P_{10}}, x_{P_{20}}, x_{P_{30}}, x_{P_{40}}, x_{P_{50}}, x_{P_{60}}, x_{P_{70}}, x_{P_{80}}, x_{P_{90}}$  coincid cu decilele

$$x_{D_1}, x_{D_2}, x_{D_3}, x_{D_4}, x_{D_5}, x_{D_6}, x_{D_7}, x_{D_8}, x_{D_9}, \quad \text{deoarece} \quad x_{P_{10}} = x_{\frac{10}{100}} = x_{\frac{1}{10}} = x_{D_1}, \quad \dots$$

$$x_{P_{90}} = x_{\frac{90}{100}} = x_{\frac{9}{10}} = x_{D_9};$$

- percentila  $x_{P_{50}}$  coincide cu decila  $x_{D_5}$ , cu quartila  $x_{Q_2}$ , respectiv cu mediana, deoarece

$$x_{P_{50}} = x_{\frac{50}{100}} = x_{\frac{5}{10}} = x_{\frac{2}{4}} = x_{\frac{1}{2}}.$$

Metodologia de calcul a percentilelor este asemănătoare cu a celorlalte cuantile:

1) se stabilesc intervalele repartiției în care se găsesc variantele de rang  $\frac{n}{100}$ ,

$$\frac{2n}{100}, \dots, \frac{99n}{100} \text{ pentru percentilele } x_{P_1}, x_{D_2}, \dots, x_{D_9};$$

2) se calculează percentilele pe baza relației:

$$x_{P_h} = x_{P_h}^{inf} + \left( \frac{h \cdot n}{100} - S_{P_{h-1}} \right) \cdot \frac{k}{f_{P_h}}, \quad h = \overline{1,99},$$

unde:  $x_{P_h}^{inf}$  – limita inferioară a intervalului în care se plasează percentila  $x_{P_h}$ ;

$S_{P_{h-1}}$  – suma frecvențelor care preced intervalul în care se plasează percentila  $x_{P_h}$ ;

$$S_{P_{h-1}} = f_1 + \dots + f_{P_{h-1}};$$

$k$  – mărimea intervalului în care se plasează percentila  $x_{P_h}$ ;

$f_{P_h}$  – frecvența intervalului în care se plasează percentila  $x_{P_h}$ .

În cazul distribuțiilor simetrice, între medie și cuantile se verifică următoarele egalități:

$$\bar{x} = Me;$$

$$\bar{x} - x_{Q_1} = x_{Q_3} - \bar{x};$$

$$\bar{x} - x_{D_1} = x_{D_9} - \bar{x}, \bar{x} - x_{D_2} = x_{D_8} - \bar{x}, \dots, \bar{x} - x_{D_4} = x_{D_6} - \bar{x};$$

$$\bar{x} - x_{P_1} = x_{P_{99}} - \bar{x}, \bar{x} - x_{P_2} = x_{P_{98}} - \bar{x}, \dots, \bar{x} - x_{P_{44}} = x_{P_{46}} - \bar{x}.$$

### 2.1.3. Mediala

**Mediala (Md)** este un indicator de poziție egal cu acel nivel al caracteristicii ( $x_i$ ) care împarte suma termenilor seriei ( $\sum x_i f_i$ ) în două părți egale.

Mediala nu se confundă cu mediana, care reprezintă acel nivel al caracteristicii ce împarte efectivul total ( $\sum f_i$ ) al unei serii în două părți egale.

Pentru aceeași serie de date mediala este mai mare decât mediana, cu excepția cazului unei repartiții simetrice, situație în care  $Me = Md$ . Compararea celor doi indicatori ne ajută la aprecierea fenomenului de concentrare.

Mediala se determină diferit în raport cu tipul seriei statistice.

◆ **Pentru o serie simplă** vom parcurge pașii următori:

1) se ordonează crescător termenii seriei;

2) se determină șirul valorilor individuale cumulate ale caracteristicii ( $C_i(x_i)$ );

3) determinăm unitatea medială după relația:

$$U_{Md} = \frac{\sum x_i}{2};$$

4) stabilim mediala, care este egală cu prima valoare din cadrul seriei de valori pentru care:

$$U_{Md} \leq C_i(x_i).$$

- ◆ **Pentru seriile de distribuție** se deosebesc două posibilități de calcul:
  - **Pentru o serie de distribuție după variante**, pentru determinarea mediei se parcurg următoarele etape:

- 1) se determină șirul produselor ( $x_i f_i$ ) cumulate ( $C_i(x_i f_i)$ );
- 2) determinăm unitatea medială după relația:

$$U_{Md} = \frac{\sum x_i f_i}{2};$$

- 3) stabilim mediana, care este egală cu prima valoare din cadrul seriei de valori pentru care:

$$U_{Md} \leq C_i(x_i f_i).$$

- **Pentru o serie de distribuție pe intervale de variație**, determinarea mediei se face parcurgând etapele următoare:

- 1) se determină șirul produselor ( $x_i f_i$ ) cumulate ( $C_i(x_i f_i)$ );
- 2) determinăm unitatea medială după relația:

$$U_{Md} = \frac{\sum x_i f_i}{2};$$

- 3) stabilirea intervalului medial, respectiv a intervalului pentru care:

$$U_{Md} \leq C_i(x_i f_i);$$

$$I_{Md} = (x_{Md}^{inf}, x_{Md}^{sup});$$

- 4) se calculează mediana cu ajutorul relației:

$$Md = x_{Md}^{inf} + (U_{Md} - S_n) \cdot \frac{k}{P_{Md}},$$

unde:  $x_{Md}^{inf}$  - reprezintă limita inferioară a intervalului în care se plasează mediana;

$S_n$  - reprezintă suma produselor ( $x_i f_i$ ) care preced intervalul în care se plasează mediana;

$k$  - mărimea intervalului în care se plasează mediana;

$P_{Md}$  - produsul ( $x_i f_i$ ) corespunzător intervalului medial.

**Exemplul 2.15.**

Se consideră datele de la exemplul 2.2. Să se determine mediana. Datele necesare calculului se găsesc în tabelul 2.10.

Tabelul 2.10.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$x_i$	$x_i f_i$	$C_i(x_i f_i)$
→ 450	50	400	20000	20000
450 – 550	150	500	75000	95000
550 – 650	350	600	210000	305000
650 – 750	300	700	210000	515000
750 – 850	100	800	80000	595000
850 →	50	900	45000	640000
Total	1000	-	640000	-

Rezolvare

$$U_{Md} = \frac{\sum x_i f_i}{2} = \frac{640000}{2} = 320000 \leq C_i(x; f_i) = 515000 \Rightarrow I_{Md} = [650; 750]$$

$$Md = x_{Me}^{inf} + (U_{Md} - S_n) \cdot \frac{k}{P_{Md}} = 650 + (320000 - 305000) \cdot \frac{100}{210000} = 657,14 \text{ lei.}$$

Se observă că  $Md > Me (= 635,71)$ .

## 2.1.4. Modul

**Modul (dominantă)** reprezintă valoarea caracteristicii care are frecvența cea mai mare. Din această definiție rezultă că modul este un indicator specific seriilor de distribuție.

Pentru o serie de distribuție putem avea una din următoarele situații:

- *seria de date are o singură valoare modală* – cazul în care există o singură valoare care are frecvența cea mai mare, iar seria se va numi unimodală (figura 2.2.a);
- *seria de date are mai multe valori modale* – există două sau mai multe valori dominante, adică frecvența cea mai mare corespunde la două sau mai multe variante din cadrul seriei. Seria se va numi multimodală (figura 2.2.b);
- *seria de date nu conține valori modale* – cazul în care toate variantele au aceeași frecvență de apariție.

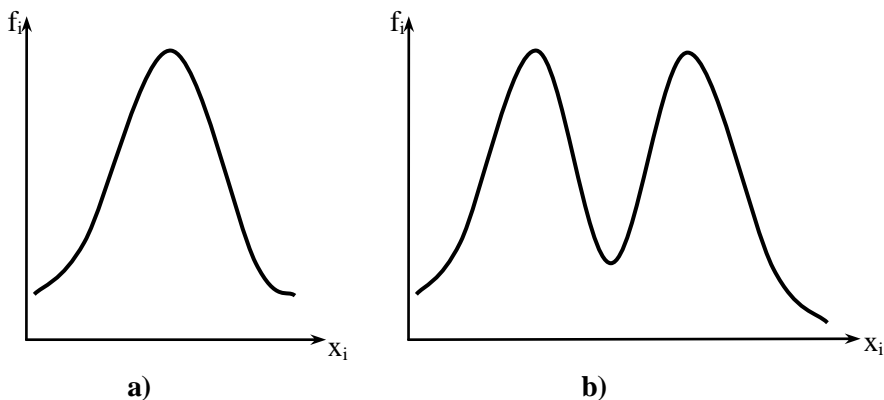


Figura 2.2. Tipuri de serii de repartiție: a) unimodală; b) multimodală.

Dacă în ceea ce privește determinarea modului pentru seriile de distribuție după variante lucrurile sunt clare (conform definiției, modul este dat de valoarea caracteristicii care are frecvența cea mai mare), pentru obținerea în cazul seriilor de distribuție după intervale trebuie să luăm în calcul și alte elemente. Astfel, pentru seriile de intervale există mai multe posibilități de determinare a modului:

- pentru seriile de distribuție cu intervale egale parcurgem etapele:
  - 1) determinarea intervalului modal, respectiv intervalul cu frecvența cea mai mare:

$$I_{Mo} = (x_{Mo}^{inf}, x_{Mo}^{sup});$$

- 2) determinarea modului.

Determinarea modului poate fi făcută în mai multe variante:

- *Varianta 1.* Valoarea modală se alege ca fiind centrul intervalului modal, astfel:

$$Mo = \frac{x_{Mo}^{inf} + x_{Mo}^{sup}}{2};$$

Deși modul se obține mai rapid astfel, rezultatul obținut este aproximativ, motiv pentru care această variantă este mai rar utilizată;

- *Varianta 2.* Dacă valorile intervalului modal sunt uniform repartizate, atunci modul se determină pe baza relației:

$$Mo = x_{Mo}^{inf} + k \frac{\Delta_1}{\Delta_1 + \Delta_2},$$

unde:  $k$  – reprezintă mărimea intervalului modal;

$\Delta_1$  – reprezintă diferența dintre frecvența maximă și frecvența intervalului precedent:  $\Delta_1 = f_{Mo} - f_{Mo-1}$ ;

$\Delta_2$  – reprezintă diferența dintre frecvența maximă și frecvența intervalului următor:  $\Delta_2 = f_{Mo} - f_{Mo+1}$ ;

Această variantă este cea mai des utilizată dintre variantele de calcul algebric (primele 3 prezentate);

- *Varianta 3.* În cazul distribuțiilor unimodale simetrice, cei trei indicatori ai tendinței centrale (media, mediana și modul) coincid. În absența simetriei, însă, aceste trei valori sunt distincte. Totuși, dacă asimetria nu este mare, cele trei puncte se găsesc într-un raport relativ constant. Distanța dintre mod și media aritmetică este relativ mare, în timp ce mediana se depărtează de medie cu a treia parte din distanța care desparte media de mod (în cazul în care asimetria este pronunțată, acest raport nu se mai păstrează). Rezultă că, în cazul unei distribuții ușor asimetrice, în care se cunosc valorile a două din cele trei mărimi, cealaltă se poate determina cu o oarecare aproximație. Desigur, determinarea modului pe această cale se face numai atunci când nici o altă metodă nu se poate aplica. Relația care există între medie, mediană și mod este următoarea:

$$\bar{x} - Me = \frac{1}{3}(\bar{x} - Mo),$$

iar relația pe baza căreia se determină modul este:

$$Mo = 3Me - 2\bar{x};$$

- *Varianta 4.* Constă în metoda grafică, respectiv utilizarea histogramei prin dreptunghiuri. Se unesc vârfulurile coloanei maxime cu punctele de incidență ale acesteia cu coloanele adiacente și din intersecția segmentelor respective, se coboară o perpendiculară pe abscisă; valoarea corespunzătoare punctului de intersecție al acestei perpendiculare cu abscisa reprezintă nivelul modului.
- dacă seriile de distribuție au intervale inegale, trebuie să parcurgem următoarele etape:
  - 1) se calculează mărimea fiecărui interval:  $I_i = (x_i^{inf}, x_i^{sup})$ . Se va alege un interval etalon pentru seria de date, având lungimea intervalului de valori  $h$ ;
  - 2) se calculează pentru fiecare interval factorul de ajustare:

$$k_i = \frac{h_i}{h};$$

- 3) se determină seria frecvențelor ajustate:

$$f_i^* = \frac{f_i}{k_i};$$

4) se determină modul prin diferite metode, precum în cazul seriei cu intervale egale.

**Exemplul 2.16.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine, pentru aceste date, modul.

*Rezolvare*

Intervalul modal va fi  $I_{Mo} = [550, 650]$ , iar modul:

$$Mo = 550 + 100 \cdot \frac{350 - 150}{(350 - 150) + (350 - 300)} = 550 + 100 \cdot \frac{200}{250} = 630 \text{ lei.}$$

Aplicând varianta grafică se obține figura 2.3.

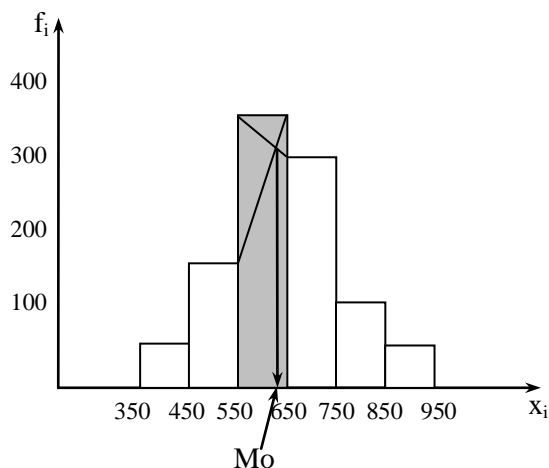


Figura 2.3. Calculul grafic al modului.

Modul are aceleași utilizări ca și mediana; este folosit mai mult decât mediana în calculul unor indicatori ai asimetriei. Modul poate înlocui media atunci când aceasta nu se poate calcula sau nu are sens a fi calculată, ca de exemplu: numărul mediu la încălțăminte, talia medie în industria confecțiilor etc. În aceste cazuri se stabilesc ca valori modale numărul la pantofi cel mai căutat și talia cea mai des solicitată. De asemenea modul este util când seria de date este asimetrică.

## 2.2. Indicatorii variației

Studiul variației fenomenelor economico-sociale ocupă un loc foarte important în cadrul analizei statistice. Indicatorii tendinței centrale nu dau nici o indicație asupra împrăștierii, respectiv a modului în care termenii seriei se abat între ei sau de la medie (poziția centrului de grupare). Centrul de grupare poate fi același pentru două sau mai multe serii de date, dar gradul de împrăștiere să fie diferit în jurul centrului de grupare. Spre exemplu, dacă am avea trei serii de repartiție simetrice  $X$ ,  $Y$  și  $Z$  (figura 2.4.), ele pot avea aceeași medie, însă repartițiile lor sunt diferite. Astfel, variabila  $X$  are o împrăștiere mai mică decât variabila  $Y$ , iar variabila  $Y$  are o împrăștiere mai mică decât variabila  $Z$ .



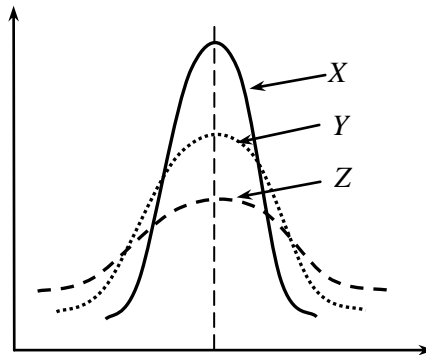


Figura 2.4. Variabile cu medie identică, dar împrăștiere diferită.

Media, prin modul său de determinare, ascunde structura colectivității pe grupe și nu permite cunoașterea abaterilor termenilor seriei (datorate cauzelor întâmplătoare) față de media lor. Nu este suficient să calculăm valorile tipice (indicatorii tendinței centrale) ale unei serii, ci este necesar să verificăm și gradul lor de reprezentativitate. Din cele prezentate rezultă necesitatea studierii variației fenomenelor social-economice.

Indicatorii variației utilizați în analizele statistice pot fi grupați după mai multe criterii:

- după numărul variantelor luate în calcul (sau după gradul lor de sinteză) avem indicatori simpli și indicatori sintetici;
- după modul de sistematizare a datelor primare, există indicatori ai variației calculați pentru serii de distribuție unidimensionale și indicatori ai variației calculați pentru serii multidimensionale;
- după modul de calcul și exprimare, există indicatori ai variației calculați ca mărimi absolute și ca mărimi relative.

Indiferent de natura lor, indicatorii variației oferă informații necesare nu numai pentru cunoașterea variabilității seriilor statistice analizate, ci și pentru aprecierea „calității” valorilor tipice utilizate în procesul decizional.

Pentru caracterizarea variației există o mare diversitate de indicatori, fiecare dintre aceștia prezentând o semnificație și o metodologie de calcul specifice. Ținând cont de gradul de sinteză a indicatorilor variației, distingem, după cum arătam anterior, două categorii (indicatori simpli și indicatori sintetici), pe care îi vom prezenta în cele ce urmează.

### 2.2.1. Indicatorii simpli ai variației

Indicatorii simpli sunt folosiți pentru caracterizarea gradului de împrăștiere a unităților colectivității cercetate față de medie sau față de o anumită valoare din serie. Se pot exprima atât în unități absolute, aceleași ca și cele ale caracteristicii studiate, cât și în mărimi relative, calculate în raport cu media. Acești indicatori sunt amplitudinea variației și abaterile individuale ale fiecărui termen de la media lor.

• **Amplitudinea variației (A)**

Amplitudinea variației oferă posibilitatea delimitării câmpului de variație a unui fenomen și se prezintă sub două forme:

- **amplitudinea absolută ( $A_a$ )** – se obține ca diferență între valoarea maximă ( $X_{max}$ ) și valoarea minimă ( $X_{min}$ ) a seriei, adică:

$$A_a = X_{max} - X_{min}.$$

În cazul unor serii de distribuție pe intervale, amplitudinea se determină ca diferență între limita superioară a ultimului interval și limita inferioară a primului interval;

- **amplitudinea relativă ( $A_r$ )** – se calculează ca raport între amplitudinea absolută și media aritmetică, exprimându-se procentual, astfel:

$$A_r = \frac{A_a}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{X_{max} - X_{min}}{\bar{x}} \cdot 100.$$

Amplitudinea relativă permite aprecierea și compararea gradului de variație pentru două colectivități statistice în care caracteristica de grupare se exprimă în unități de măsură diferite.

Amplitudinea, fiind calculată numai pe baza valori extreme ( $X_{max}$  și  $X_{min}$ ) ale seriei, nu oferă posibilitatea cunoașterii structurii interioare a colectivității (figura 2.5.). În plus, în cazul în care valorile extreme sunt neobișnuite, rezultatul la care ajungem conduce la concluzii greșite. Practic, acest indicator este folosit în prelucrarea informațiilor – la alegerea numărului de grupe și a mărimii intervalului de grupare (vezi capitolul 1).

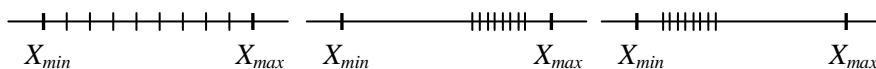


Figura 2.5. Exemple de serii cu aceeași amplitudine, dar cu o structură internă diferită.

• **Abaterile individuale ( $d_i$ )**

Abaterile individuale Permit cunoașterea structurii variației la nivelul fiecărei unități statistice. Se prezintă sub două forme:

- **abaterile individuale absolute ( $da_i$ )** – se calculează ca diferență între fiecare valoare înregistrată și media aritmetică a seriei:

$$da_i = x_i - \bar{x} \rightarrow \begin{cases} x_1 - \bar{x} \\ x_2 - \bar{x} \\ \dots \\ x_n - \bar{x} \end{cases}$$

- **abaterile individuale relative ( $dr_i$ )** – se calculează ca raport între abaterile individuale absolute și media aritmetică a caracteristicii studiate, exprimându-se procentual, astfel:

$$dr_i = \frac{da_i}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{x_i - \bar{x}}{\bar{x}} \cdot 100.$$

Abaterile individuale pot fi negative sau pozitive în funcție de mărimea fiecărui termen față de media lor. În analizele statistice se urmăresc în mod deosebit abaterea individuală minimă și abaterea individuală maximă, calculate în cifre absolute și relative astfel:

$$da_{max-} = x_{min} - \bar{x} \text{ sau } dr_{max-} = \frac{da_{max-}}{\bar{x}} \cdot 100.$$

$$da_{max+} = x_{max} - \bar{x} \text{ sau } dr_{max+} = \frac{da_{max+}}{\bar{x}} \cdot 100.$$

În cazul unei distribuții simetrice  $|da_{max+}| = |da_{max-}|$ , iar în interiorul seriei la abateri egale dar de semne contrare, le corespund frecvențe egale de apariție. Aceasta conduce la compensarea pe total (la nivelul întregului ansamblu) a abaterilor individuale.

Pentru determinarea abaterilor individuale în locul mediei se folosesc, mai rar, și ceilalți indicatori ai tendinței centrale (mediana, modul).

**Exemplul 2.17.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine, pentru aceste date, indicatorii simpli ai variației.

*Rezolvare*

a) Amplitudinea variației:

- Amplitudinea absolută:  
 $A_a = X_{max} - X_{min} = 950 - 350 = 600$  lei
- Amplitudinea relativă:

$$A_r = \frac{A_a}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{600}{640} \cdot 100 = 93,75\%$$

Câmpul de variație al salariului muncitorilor este de 600 lei, aceasta reprezentând 93,75% din salariul mediu al muncitorilor.

b) Abaterile individuale:

- Abaterile individuale absolute:

$$da_i = x_i - \bar{x} \rightarrow \begin{cases} x_1 - \bar{x} = 400 - 640 = -240 \\ x_2 - \bar{x} = 500 - 640 = -140 \\ x_3 - \bar{x} = 600 - 640 = -40 \\ x_4 - \bar{x} = 700 - 640 = 60 \\ x_5 - \bar{x} = 800 - 640 = 160 \\ x_6 - \bar{x} = 900 - 640 = 260 \end{cases}$$

- Abaterile individuale relative:

$$dr_i = \frac{da_i}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{x_i - \bar{x}}{\bar{x}} \cdot 100 \Rightarrow$$

$$dr_1 = \frac{da_1}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{-240}{640} \cdot 100 = -37,5\%;$$

$$dr_2 = \frac{da_2}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{-140}{640} \cdot 100 = -21,87\%;$$

$$dr_3 = -6,25\%;$$

$$dr_4 = 9,37\%;$$

$$dr_5 = 25\%;$$

$$dr_6 = 40,62\%.$$

Remarcăm situația muncitorilor cu salarii mici (sub 450 lei) și a celor cu salarii mari (peste 850 lei) care înregistrează cele mai mari abateri de la medie.

## 2.2.2. Indicatorii sintetici ai variației

Indicatorii simpli ai variației nu pot exprima și caracteriza întreaga variație a caracteristicii studiate, fiind necesară calcularea indicatorilor sintetici. Acești indicatori caracterizează gradul de variație, luând în considerare toți termenii seriei. Indicatorii sintetici sunt: abaterea medie liniară, dispersia, abaterea standard și coeficientul de variație.

- **Abaterea medie liniară ( $\bar{d}$ )**

Abaterea medie liniară se calculează ca o medie aritmetică simplă sau ponderată a abaterilor absolute ale termenilor seriei de la media lor, luate sub formă de modul, astfel:

- $\bar{d} = \frac{\sum |x_i - \bar{x}|}{n}$  - pentru o serie simplă;
- $\bar{d} = \frac{\sum |x_i - \bar{x}| f_i}{\sum f_i}$  - pentru o serie de frecvențe.

Abaterea medie liniară arată, în medie, cu cât se abat termenii seriei de la media lor. Prezintă dezavantajul că nu ține seama de semnul algebric (abaterea fiind calculată în modul), acordând aceeași importanță atât abaterilor pozitive cât și abaterilor negative. Abaterea medie liniară poate fi un indicator concludent numai dacă seria prezintă un grad mare de omogenitate. Aceste neajunsuri se înlătură prin calculul dispersiei.

Abaterea medie liniară se calculează și se analizează nu numai pentru seriile de distribuție, ci și pentru seriile cronologice sau teritoriale.

Se folosește la determinarea intervalului mediu de variație:

$$\bar{x} \pm \bar{d} \Rightarrow \begin{cases} \bar{x} + \bar{d} \\ \bar{x} - \bar{d} \end{cases}$$

Se poate face, însă, o distincție între abaterile pozitive și cele negative, astfel:

- $\bar{d}_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})}{n_1}$  - abateri pozitive și
- $\bar{d}_2 = \frac{\sum (x_j - \bar{x})}{n_2}$  - abateri negative,

unde:  $n_1$  – numărul termenilor mai mari decât media;

$n_2$  – numărul termenilor mai mici decât media;

$n = n_1 + n_2$ ;

$x_i$  - termeni mai mari decât media;  $i=1, 2, \dots, n_1$ ;

$x_j$  - termeni mai mici decât media;  $j=1, 2, \dots, n_2$ .

Abaterea medie liniară generală va fi:

$$\bar{d} = \frac{n_1 \bar{d}_1}{n} + \left( - \frac{n_2 \bar{d}_2}{n} \right) = \frac{\sum (x_i - \bar{x}) - \sum (x_j - \bar{x})}{n}.$$

Acest indicator are o valoare informațională importantă, deoarece nivelul său avertizează asupra tendinței evolutive a fenomenului supus analizei. Această metodă poate fi folosită pentru analiza variabilității unor indicatori, precum: producția fabricată, volumul vânzărilor, volumul stocurilor etc.

**Exemplul 2.18.**

Considerăm datele de la exemplul 2.2. Să se determine abaterea medie liniară. Calculele intermediare necesare determinării abaterii medii liniare sunt prezentate în tabelul 2.11.

Tabelul 2.11.

Salariul lunar realizat (lei)	Numărul de muncitori ( $f_i$ )	$ x_i - \bar{x} $	$ x_i - \bar{x}  f_i$
→ 450	50	240	12000
450 – 550	150	140	21000
550 – 650	350	40	14000
650 – 750	300	60	18000
750 – 850	100	160	16000
850 →	50	260	13000
Total	1000	900	94000

*Date convenționale*

*Rezolvare*

$$\bar{d} = \frac{\sum |x_i - \bar{x}| f_i}{\sum f_i} = \frac{94000}{1000} = 94$$

Determinarea intervalului mediu de variație:

$$\bar{x} \pm \bar{d} \Rightarrow \begin{cases} \bar{x} + \bar{d} = 640 + 94 = 734 \\ \bar{x} - \bar{d} = 640 - 94 = 546 \end{cases}$$

Putem aprecia că, în medie, salariile acestor muncitori se plasează pe intervalul (546, 734) lei. De asemenea, pornind de la acest interval, putem determina un interval mediu al fondului de salarii, astfel încât conducerea acestei societăți să știe la ce nivel al cheltuielilor cu salariile să se aștepte.

- **Dispersia ( $\sigma^2$ )**

Cunoscută și sub denumirea de *varianță*, **dispersia se calculează ca o medie aritmetică simplă sau ponderată a pătratelor abaterilor termenilor seriei de la tendința lor centrală**. Aceasta înseamnă că în calculul dispersiei poate fi luată în considerare media sau alt indicator al tendinței centrale (mediana, modul).

Relațiile de calcul ale dispersiei sunt următoarele:

-  $\sigma^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n}$  - pentru o serie simplă;

-  $\sigma^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i}$  - pentru o serie de frecvențe.

Dispersia este un indicator abstract, nu are formă concretă de exprimare și arată modul în care valorile caracteristicii gravitează în jurul mediei. Măsoară variația totală a caracteristicii studiate datorită cauzelor esențiale și întâmplătoare. Este un indicator util în verificări de ipoteze statistice, în calculul altor indicatori statistici etc.

Dispersia, ca și media, calculată pe baza seriilor de repartiție după intervale, este mai puțin exactă decât în cazul folosirii datelor individuale negrupate, deoarece se calculează

pe baza centrelor intervalelor, în baza ipotezei că frecvențele sunt repartizate uniform în cadrul fiecărui interval. În practică, însă, această ipoteză este verificată foarte rar, motiv pentru care valoarea dispersiei în această situație este afectată de erori.

**Proprietățile dispersiei**

- Dispersia este egală cu diferența dintre media pătratelor și pătratul mediei:

$$\sigma^2 = \overline{x^2} - \bar{x}^2.$$

Demonstrație:

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (x_i^2 - 2x_i \bar{x} + \bar{x}^2) f_i}{\sum f_i} = \\ &= \frac{\sum x_i^2 f_i}{\sum f_i} - 2\bar{x} \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} + \frac{\bar{x}^2 \sum f_i}{\sum f_i} = \overline{x^2} - 2\bar{x}^2 + \bar{x}^2 = \overline{x^2} - \bar{x}^2 \end{aligned}$$

- Dispersia unei caracteristici  $X$ , pentru care  $x_1 = x_2 = \dots = x_n$  este  $\sigma^2(x) = 0$ , deoarece  $\bar{x} = x_i$ ;
- Dispersia calculată din abaterile variantelor  $x_i$  de la o constantă  $a$ , este mai mare decât dispersia reală cu pătratul diferenței dintre medie și constanta  $a$ , astfel:

$$\sigma^2 = \frac{\sum (x_i - a)^2 f_i}{\sum f_i} - (\bar{x} - a)^2.$$

Demonstrație:

$$\begin{aligned} \frac{\sum (x_i - a)^2 f_i}{\sum f_i} - (\bar{x} - a)^2 &= \frac{\sum x_i^2 f_i}{\sum f_i} - 2a \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} + \frac{a^2 \sum f_i}{\sum f_i} - \bar{x}^2 + 2a\bar{x} - a^2 = \\ &= \overline{x^2} - 2a\bar{x} + a^2 - \bar{x}^2 + 2a\bar{x} - a^2 = \overline{x^2} - \bar{x}^2 = \sigma^2. \end{aligned}$$

- Dispersia calculată din abaterile variantelor  $x_i$  de la media lor, micșorate în prealabil prin împărțire la o constantă  $k$ , este mai mică decât dispersia reală de  $k^2$  ori, astfel:

$$\sigma^2 = \frac{\sum \left( \frac{x_i - \bar{x}}{k} \right)^2 f_i}{\sum f_i} \cdot k^2.$$

Demonstrație:

$$\frac{\sum \left( \frac{x_i - \bar{x}}{k} \right)^2 f_i}{\sum f_i} \cdot k^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{k^2 \cdot \sum f_i} \cdot k^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2.$$

Din combinarea ultimelor două proprietăți rezultă **relația de calcul simplificat a dispersiei**:

$$\sigma^2 = \frac{\sum \left( \frac{x_i - a}{k} \right)^2 f_i}{\sum f_i} \cdot k^2 - (\bar{x} - a)^2.$$

Această nouă relație de calcul a dispersiei pare mai complicată, dar, la fel ca în cazul mediei aritmetice (cu  $a$  – centrul intervalului cu frecvența cea mai mare și  $k$  – mărimea intervalului de grupare), are loc o reducere a timpului și calculelor necesare obținerii dispersiei.

- Dacă dintr-o serie  $X (x_1, x_2, \dots, x_n)$  construim seria  $X^*$  prin micșorarea de  $k$  ori a frecvențelor, atunci dispersia seriei  $X^*$  va fi egală cu cea a seriei  $X$ :

$$\sigma_{X^*}^2 = \sigma^2.$$

Demonstrație:

$$\sigma_{X^*}^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 \frac{f_i}{k}}{\sum \frac{f_i}{k}} = \frac{\frac{1}{k} \sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\frac{1}{k} \sum f_i} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2.$$

- În cazul în care colectivitatea generală  $X (x_1, x_2, \dots, x_r, x_{r+1}, \dots, x_n)$  este împărțită în două clase omogene de mărime  $f_a \left( f_a = \sum_{i=1}^r f_i \right)$  și  $f_b \left( f_b = \sum_{i=r+1}^n f_i \right)$ , dispersia generală este determinată în funcție de media dispersiilor grupelor  $\sigma_a^2$  și  $\sigma_b^2$  și de dispersia mediilor parțiale  $\bar{x}_a$  și  $\bar{x}_b$  de la media generală  $\bar{x}$ . Prin urmare, se determină mediile parțiale  $\bar{x}_a$  și  $\bar{x}_b$ , media generală  $\bar{x} = \frac{f_a \bar{x}_a + f_b \bar{x}_b}{f_a + f_b}$  și dispersiile parțiale  $\sigma_a^2$  și  $\sigma_b^2$ .

Dispersia generală va fi:

$$\sigma^2 = \frac{f_a \sigma_a^2 + f_b \sigma_b^2}{f_a + f_b} + \frac{f_a (\bar{x}_a - \bar{x})^2 + f_b (\bar{x}_b - \bar{x})^2}{f_a + f_b}.$$

Demonstrație:

Dispersiile parțiale sunt date de relațiile următoare:

$$\sigma_a^2 = \frac{\sum_{i=1}^r (x_i - \bar{x}_a)^2 f_i}{f_a} \quad \text{și} \quad \sigma_b^2 = \frac{\sum_{i=r+1}^n (x_i - \bar{x}_b)^2 f_i}{f_b}.$$

Aplicând proprietatea 3, relațiile de mai sus, pentru  $a = \bar{x}$ , devin:

$$\sigma_a^2 = \frac{\sum_{i=1}^r (x_i - \bar{x})^2 f_i}{f_a} - (\bar{x}_a - \bar{x})^2 \quad \text{și} \quad \sigma_b^2 = \frac{\sum_{i=r+1}^n (x_i - \bar{x})^2 f_i}{f_b} - (\bar{x}_b - \bar{x})^2.$$

Dispersia generală este:

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 f_i}{n} = \frac{\sum_{i=1}^r (x_i - \bar{x})^2 f_i}{n} + \frac{\sum_{i=r+1}^n (x_i - \bar{x})^2 f_i}{n} = \\ &= \frac{\sum_{i=1}^r (x_i - \bar{x})^2 f_i}{f_a} \cdot f_a + \frac{\sum_{i=r+1}^n (x_i - \bar{x})^2 f_i}{f_b} \cdot f_b = \\ &= \frac{\sigma_a^2 \cdot f_a + (\bar{x}_a - \bar{x})^2 \cdot f_a + \sigma_b^2 \cdot f_b + (\bar{x}_b - \bar{x})^2 \cdot f_b}{f_a + f_b} = \\ &= \frac{\sigma_a^2 \cdot f_a + \sigma_b^2 \cdot f_b}{f_a + f_b} + \frac{(\bar{x}_a - \bar{x})^2 \cdot f_a + (\bar{x}_b - \bar{x})^2 \cdot f_b}{f_a + f_b}. \end{aligned}$$

- Pentru colectivități de volum redus, dispersia se determină după relația:

$$\sigma^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n-1}.$$

**Dispersia variabilei alternative**

Se folosește relația de calcul obișnuit a dispersiei, introducându-se elementele specifice variabilei alternative. Vom folosi notațiile și convențiile utilizate la media aritmetică pentru variabila alternativă. De asemenea, luăm în considerare și rezultatul obținut pentru media aritmetică,  $\bar{x} = p$ . Dispersia va fi:

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \frac{(x_1 - \bar{x})^2 f_1 + (x_2 - \bar{x})^2 f_2}{f_1 + f_2} = \frac{(x_1 - \bar{x})^2 f_1}{f_1 + f_2} + \frac{(x_2 - \bar{x})^2 f_2}{f_1 + f_2} = \\ &= (1-p)^2 p + (0-p)^2 q = pq(p+q)^2 \\ \sigma^2 &= pq. \end{aligned}$$

**Exemplul 2.19.**

Considerând datele de la exemplul 2.2, să se determine dispersia utilizând atât relația de calcul obișnuit, cât și relația de calcul simplificat. Datele necesare calculului sunt:

Tabelul 2.12.

$x_i$	$f_i$	$x_i - \bar{x}$	$(x_i - \bar{x})^2 \cdot f_i$	$\frac{x_i - a}{k}$	$\left(\frac{x_i - a}{k}\right)^2$	$\left(\frac{x_i - a}{k}\right)^2 \cdot f_i$
400	50	-240	2880000	-2	4	200
500	150	-140	2940000	-1	1	150
600	350	-40	560000	0	0	0
700	300	60	1080000	1	1	300
800	100	160	2560000	2	4	400
900	50	260	3380000	3	9	450
-	1000	-	13400000	-	-	1500

Pentru calculul obișnuit, avem:

$$\sigma^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \frac{13400000}{1000} = 13400$$

Pe baza calculului simplificat, avem:

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{\sum \left(\frac{x_i - a}{k}\right)^2 f_i}{\sum f_i} \cdot k^2 - (\bar{x} - a)^2 = \frac{1500}{1000} \cdot 10000 - (640 - 600)^2 = \\ &= 15000 - 1600 = 13400. \end{aligned}$$

Se observă același nivel al dispersiei pentru ambele procedee (calcul obișnuit și calcul simplificat).

Dacă analizăm salariul muncitorilor din această unitate prin prisma nivelului de trai și considerăm că un salariu sub 550 lei este necorespunzător din acest punct de vedere, iar unul peste 550 lei corespunzător, putem regrupa datele din exemplul 2.2. ca în tabelul 2.4. În acest caz, dispersia se determină ținând cont de caracteristicile variabilei alternative a lui Bernoulli. Astfel, dispersia va fi:



$$\sigma^2 = pq = 0,2 \cdot 0,8 = 0,16.$$

• **Abaterea standard ( $\sigma$ )**

Denumită și *abatere medie pătratică*, **abaterea standard** se calculează ca o medie pătratică simplă sau ponderată a abaterilor valorilor seriei față de media lor, respectiv rădăcina pătrată din dispersie:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n}} \text{ - pentru serii simple;}$$

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i}} \text{ - pentru serii de frecvențe.}$$

Abaterea standard este indicatorul cel mai frecvent folosit pentru analiza variației unei serii statistice. O serie de date prezintă o omogenitate mare dacă  $\sigma$  este mic.

La fel ca și abaterea medie liniară, abaterea standard poate fi folosită pentru determinarea intervalului mediu de variație:

$$\bar{x} \pm \sigma \Rightarrow \begin{cases} \bar{x} + \sigma \\ \bar{x} - \sigma \end{cases}$$

În analiza variației fenomenelor economico-sociale, pentru aceeași serie de date abaterea standard este mai mare decât abaterea medie liniară ( $\sigma > \bar{d}$ ), rezultând un interval mediu de variație mai mare pentru abaterea standard, motiv pentru care este preferat acest indicator.

Dezavantajul abaterii standard constă în faptul că se exprimă în aceeași unitate de măsură ca și variantele caracteristicii. Ea nu permite compararea variației a două colectivități în care caracteristica se exprimă în unități de măsură diferite. De asemenea, oferă o imagine deformată asupra mărimii variației atunci când se compară două colectivități de același fel în care diferă ordinul de mărime al caracteristicii studiate.

**Abaterea standard a variabilei alternative**

Abaterea standard pentru variabila alternativă este:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{pq}.$$

Frecvențele relative  $p$  și  $q$  sunt mărimi complementare și, ca atare, atunci când  $p$  crește  $q$  scade cu aceeași valoare cu care  $p$  a crescut. Datorită acestui lucru, dispersia și abaterea standard capătă o serie de însușiri importante și deosebit de utile pentru folosirea acestor indicatori în analiza statistică, mai ales în practica sondajelor sociologice și în studiul și controlul calității produselor.

Pornind de la constatarea anterioară ( $p$  și  $q$  sunt mărimi complementare), precum și de la faptul că atât dispersia, cât și abaterea standard se calculează doar cu ajutorul acestor frecvențe, se pot foarte ușor reprezenta grafic ambii indicatori ai variației pentru variabila alternativă (figura 2.6).

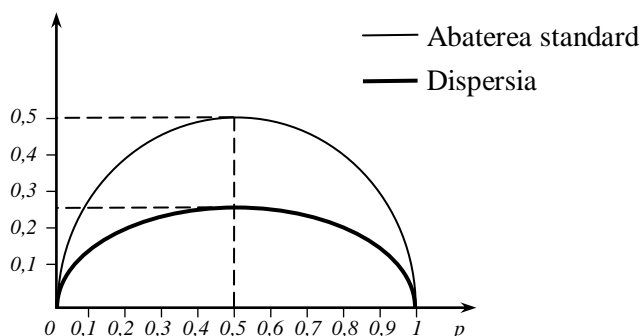


Figura 2.6. Dispersia și abaterea standard a caracteristicii alternative.

**Exemplul 2.20.**

Pentru datele de la exemplul 2.2. abaterea standard se determină foarte simplu:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{13400} = 115,76.$$

Intervalul mediu calculat pe baza abaterii standard este:

$$\bar{x} \pm \sigma \Rightarrow \begin{cases} \bar{x} + \sigma = 640 + 115,76 = 755,76 \\ \bar{x} - \sigma = 640 - 115,76 = 524,24 \end{cases}$$

Se observă că intervalul obținut prin utilizarea abaterii standard (524,24; 755,76) este mai larg decât intervalul rezultat în urma utilizării abaterii medii liniare (546, 734).

Pentru cazul variabilei alternative considerate la exemplul anterior, abaterea standard va fi:

$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{pq} = \sqrt{0,16} = 0,4.$$

- **Coefficientul de variație (Cv)**

Deoarece atât media, cât și abaterea standard sunt indicatori exprimați în unități de măsură concrete, ei nu pot fi folosiți pentru compararea a două serii de date exprimate în unități de măsură diferite. Spre exemplu, nu putem compara mediile și abaterile standard calculate pentru două serii referitoare la vânzarea unor produse pe o piață, cu valori exprimate fizic, dacă aceste produse se exprimă în unități de măsură diferite. Pentru înlăturarea acestui inconvenient se calculează parametrul adimensional denumit *coeficient de variație*.

**Coeficientul de variație**, propus de Pearson, se calculează ca raport între abaterea standard și nivelul mediu, adică:

$$Cv = \frac{\sigma}{\bar{x}} \cdot 100.$$

Coeficientul de variație arată câte unități din abaterea standard revin la 100 unități de medie. Coeficientul de variație ia valori între 0 - 100%. Dacă  $Cv = 0$ , înseamnă că avem de-a face cu o lipsă de variație, toate valorile caracteristicii fiind egale între ele și, respectiv, egale cu media. Dacă  $Cv \rightarrow 0$  înseamnă că variația caracteristicii este mică, colectivitatea cercetată este omogenă, media este reprezentativă, iar gruparea este bine executată. În general, se admite că seria prezintă un grad de omogenitate ridicat dacă  $Cv < 35\%$ , iar dacă  $Cv > 70-75\%$ , se afirmă că variația este foarte mare, media nu este semnificativă și ascunde o structură eterogenă a colectivității care necesită repetarea

operației de grupare cu respectarea strictă a principiilor teoretice care condiționează reușita operației de omogenizare a grupelor. De cele mai multe ori, în asemenea cazuri este necesară împărțirea seriei inițiale în serii componente pentru a spori gradul de omogenitate a datelor.

Acest indicator urmărește, în principal, următoarele:

- verificarea reprezentativității mediei variabilei analizate;
- compararea omogenității seriilor de date. Astfel, ierarhia coeficienților de variație ai seriilor de date definește ordinea acestora după gradul de omogenitate.

**Exemplul 2.21.**

Pentru datele de la exemplul 2.2. coeficientul de variație se determină imediat:

$$Cv = \frac{\sigma}{\bar{x}} \cdot 100 = \frac{115,76}{640} \cdot 100 = 18,09\%.$$

Cum  $Cv < 35\%$ , rezultă că seria analizată prezintă un grad de omogenitate ridicat, iar indicatorii tendinței centrale sunt reprezentativi pentru această serie.

Utilizarea coeficientului de variație se face, însă, cu multă precauție, întrucât valoarea lui este determinată nu numai de nivelul abaterii standard, ci și de nivelul mediei. Prezentăm, în acest sens, graficul a două distribuții  $X_1$  și  $X_2$  (figura 2.7.), în care a doua distribuție este obținută din prima prin translarea termenilor acesteia, astfel încât media celei de-a doua să fie  $\bar{x}_2 = 2\bar{x}_1$ . Datorită translării, abaterile standard rămân egale:

$$\sigma_1 = \sigma_2.$$

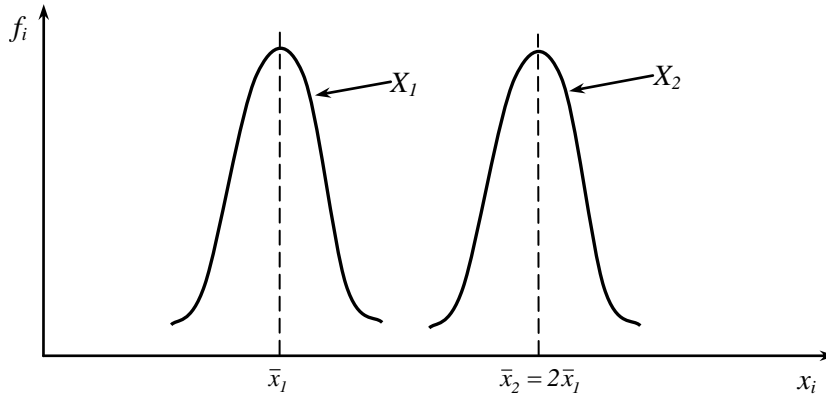


Figura 2.7. Variabile cu medii diferite, dar împrăștiere identică.

Coeficienții de variație, pentru cele două serii, sunt:

$$Cv_1 = \frac{\sigma_1}{\bar{x}_1} \cdot 100,$$

$$Cv_2 = \frac{\sigma_2}{\bar{x}_2} \cdot 100 = \frac{\sigma_1}{2\bar{x}_1} \cdot 100 = \frac{Cv_1}{2}.$$

Deci, la grade identice de dispersare ( $\sigma_1 = \sigma_2$ ) corespund valori diferite ale coeficienților de variație, primul coeficient fiind de două ori mai mare decât al doilea, deoarece media pentru a doua serie este de două ori mai mare decât prima medie.

### 2.2.3. Abaterile intercuantile

O altă categorie de indicatori ai variației o reprezintă abaterile intercuantile. Aceste abateri pot fi definite pentru variabile cantitative sau ordinale.

Într-o serie perfect simetrică, cuantilele se distribuie în mod simetric în ambele sensuri față de valoarea tendinței centrale a seriei, calculată ca valoare mediană. Calculând abaterile dintre valorile mediilor de poziție și valoarea mediană se poate interpreta tendința de distribuție a frecvențelor de repartiție ale variantelor caracteristicii.

Indicatorii de variație intercuantilică se calculează în mărimi absolute și în mărimi relative. Indicatorii intercuantilici cel mai frecvent utilizați sunt: abaterea intercuantilică, coeficientul de variație intercuantilică, abaterea interdecilică, coeficientul de variație interdecilică.

- **Abaterea intercuantilică ( $Q_c$ )**

În seriile simetrice abaterea dintre cuartila inferioară și mediană este egală cu abaterea dintre cuartila superioară și mediană, iar în interiorul lor se găsesc 50% din numărul cazurilor înregistrate. Ținând seama de ordinea de creștere a valorilor celor trei quartile pentru o serie perfect simetrică, putem scrie:

$$Me - x_{Q_1} = x_{Q_3} - Me .$$

În acest caz, media aritmetică a celor două quartile extreme este egală cu valoarea cuartilei a doua, adică cu mediana seriei:

$$Q = \frac{x_{Q_1} + x_{Q_3}}{2} = x_{Q_2} = Me .$$

Dacă ultimele două relații nu sunt verificate, adică  $Me - x_{Q_1} \neq x_{Q_3} - Me$  și  $Q \neq Me$ , înseamnă că seria prezintă un anumit grad de variație intercuantilică, grad care poate și trebuie să fie măsurată statistic.

Abaterea intercuantilică se calculează ca o medie a celor două abateri ale cuartilelor extreme față de cuartila centrală:

$$Q_c = \frac{(Me - x_{Q_1}) + (x_{Q_3} - Me)}{2} = \frac{x_{Q_3} - x_{Q_1}}{2} .$$

Datorită faptului că se bazează numai pe relația dintre cele două quartile extreme, abaterea intercuantilică s-ar mai putea numi și *amplitudine semi-intercuantilică*.

Ca orice indicator absolut, și abaterea intercuantilică se exprimă în unitățile de măsură ale caracteristicii studiate și nu poate fi supusă direct comparației statistice a mai multor serii. De aceea, se calculează **coeficientul de variație intercuantilică**, ca raport între abaterea intercuantilică și valoarea mediană, astfel:

$$V_Q = \frac{Q_c}{Me} \cdot 100 = \frac{x_{Q_3} - x_{Q_1}}{2Me} \cdot 100 .$$

Dacă seria prezintă un grad mai mare de asimetrie este necesar să se calculeze și variația interdecilică.

- **Abaterea interdecilică ( $Q_d$ )**

Abaterea interdecilică se bazează pe aceleași considerente întâlnite anterior, adică într-o serie perfect simetrică distanțele dintre decilele extreme și mediană sunt egale:

$$Me - x_{D_1} = x_{D_9} - Me ,$$

și este egală cu media aritmetică a abaterilor decilelor extreme față de cuartila centrală a seriei, astfel:

$$Q_d = \frac{(Me - x_{D_1}) + (x_{D_9} - Me)}{2} = \frac{x_{D_9} - x_{D_1}}{2}.$$

Nici acest indicator nu permite comparația statistică a mai multor serii, motiv pentru care a fost introdus **coeficientul de variație interdecilică**. Acesta se calculează ca raport între abaterea interdecilică și valoarea mediană, astfel:

$$V_Q = \frac{Q_d}{Me} \cdot 100 = \frac{x_{D_9} - x_{D_1}}{2Me} \cdot 100.$$

De regulă, calculul variației interdecilice se face pentru serii statistice cu un număr foarte mare de grupe și cu tendință evidentă de asimetrie.

Avantajul major al acestor indicatori îl reprezintă faptul că nu sunt sensibili la existența valorilor aberante.

### **Exemplul 2.22.**

Pornind de la exemplul 2.2 și ținând cont și de rezultatele de la exemplele 2.13. ( $x_{Q_1} = 564,28$  lei;  $x_{Q_2} = 635,71$  lei;  $x_{Q_3} = 716,67$  lei) și 2.14. ( $x_{D_1} = 483,33$  lei;  $x_{D_9} = 800$  lei), să se determine abaterile intercuantile.

#### *Rezolvare*

Abaterea intercuartilică este:

$$Q_c = \frac{x_{Q_3} - x_{Q_1}}{2} = \frac{716,67 - 564,28}{2} = 76,19 \text{ lei.}$$

Coeficientul de variație intercuartilică este:

$$V_Q = \frac{Q_c}{Me} \cdot 100 = \frac{76,19}{635,71} \cdot 100 = 11,98\%.$$

Abaterea interdecilică este:

$$Q_d = \frac{x_{D_9} - x_{D_1}}{2} = \frac{800 - 483,33}{2} = 158,33 \text{ milioane lei.}$$

Coeficientul de variație interdecilică este:

$$V_D = \frac{Q_d}{Me} \cdot 100 = \frac{158,33}{635,71} \cdot 100 = 24,91\%.$$

Cum valorile coeficienților de variație intercuartilică ( $V_Q$  și  $V_D$ ) sunt mici (ambele mai mici de 35%) putem trage concluzia că seria prezintă un grad de omogenitate ridicat, iar media este reprezentativă.

## **2.2.4. Momentele**

Vom arăta în continuare că indicatorii media și dispersia nu reprezintă altceva decât cazuri particulare de valori ce semnifică momentele unei serii statistice.

Numim **moment de ordinul  $t$**  în raport cu o valoare cunoscută  $a$ , parametrul:

$$m_t(a) = \frac{\sum (x_i - a)^t f_i}{\sum f_i}.$$

În funcție de valorile pe care le ia  $a$  putem avea următoarele tipuri de momente:

- *momente inițiale* ( $m_t^0$ ) – în acest caz  $a=0$ , iar relația de calcul a momentelor este:

$$m_t^0 = \frac{\sum x_i^t f_i}{\sum f_i};$$

- *momente centrate* ( $\mu_t$ ) – în această situație  $a = \bar{x}$  și se determină pe baza relației:

$$\mu_t = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^t f_i}{\sum f_i};$$

- *momente obișnuite sau ordinare* ( $m_t$ ) – sunt cele în care  $a \neq 0$  și  $a \neq \bar{x}$ , iar relația de calcul este cea descrisă inițial.

Între momentele centrate și cele obișnuite pot fi stabilite o serie de relații. Pentru determinarea acestor relații vom face următoarele notații:

$$\left. \begin{array}{l} x_i - a = p \\ x_i - \bar{x} = r \\ \bar{x} - a = s \end{array} \right\} \Rightarrow (x_i - a) = (x_i - \bar{x}) + (\bar{x} - a); \quad p = r + s.$$

Momentul obișnuit de ordinul  $t$  va fi:

$$m_t = \frac{\sum p^t f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (r+s)^t f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum r^t f_i}{\sum f_i} + \frac{C_t^1 s \sum r^{t-1} f_i}{\sum f_i} + \frac{C_t^2 s^2 \sum r^{t-2} f_i}{\sum f_i} + \dots + s^t =$$

$$m_t = \mu_t + C_t^1 s \mu_{t-1} + C_t^2 s^2 \mu_{t-2} + \dots + s^t.$$

În mod asemănător, momentul centrat de ordinul  $t$  va fi:

$$\begin{aligned} \mu_t &= \frac{\sum r^t f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (p-s)^t f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum p^t f_i}{\sum f_i} - \frac{C_t^1 s \sum p^{t-1} f_i}{\sum f_i} + \\ &+ \frac{C_t^2 s^2 \sum p^{t-2} f_i}{\sum f_i} + \dots + (-1)^t s^t = \end{aligned}$$

$$\mu_t = m_t - C_t^1 s m_{t-1} + C_t^2 s^2 m_{t-2} + \dots + (-1)^t s^t.$$

Momentele inițiale pentru diferite valori ale lui  $t$  sunt:

$$- \quad t=0 \rightarrow m_0^0 = \frac{\sum x_i^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- \quad t=1 \rightarrow m_1^0 = \frac{\sum x_i^1 f_i}{\sum f_i} = \bar{x};$$

$$- \quad t=2 \rightarrow m_2^0 = \frac{\sum x_i^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2 + \bar{x}^2.$$

Momentele obișnuite pentru diferite valori ale lui  $t$  sunt:

$$- \quad t=0 \rightarrow m_0 = \frac{\sum (x_i - a)^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum p^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- \quad t=1 \rightarrow m_1 = \frac{\sum (x_i - a)^1 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum x_i f_i}{\sum f_i} - \frac{a \sum f_i}{\sum f_i} = \bar{x} - a;$$

$$- \quad t=2 \rightarrow m_2 = \frac{\sum (x_i - a)^2 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (r+s)^2 f_i}{\sum f_i} = \mu_2 + 2s\mu_1 + s^2 \Rightarrow m_2 = \sigma^2 + s^2;$$

$$- \quad t=3 \rightarrow m_3 = \frac{\sum (x_i - a)^3 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (r+s)^3 f_i}{\sum f_i} = \mu_3 + 3s\mu_2 + 3s^2\mu_1 + s^3 \Rightarrow$$

$$m_3 = \mu_3 + 3s\mu_2 + s^3.$$

Pentru diferite valori ale lui  $t$  momentele centrate sunt:

$$- \quad t=0 \rightarrow \mu_0 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum r^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- \quad t=1 \rightarrow \mu_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^1 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (p-s)^1 f_i}{\sum f_i} = 0, \text{ deoarece suma abaterilor de la}$$

medie este nulă (a se vedea, în acest sens, proprietățile mediei aritmetice);

$$- \quad t=2 \rightarrow \mu_2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2 \text{ (din definiția dispersiei);}$$

$$- \quad t=3 \rightarrow \mu_3 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^3 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum (p-s)^3 f_i}{\sum f_i} = m_3 - 3sm_2 + 3s^2m_1 - s^3 \Rightarrow$$

$$\mu_3 = m_3 - 3sm_2 + 2s^3.$$

Momentele prezentate sunt folosite foarte frecvent în statistică, atât ca bază de calcul în determinarea unor indicatori specifici seriilor de distribuție (excesul), cât și ca modalitate practică de simplificare a calculului unuia dintre indicatorii sintetici utilizați în analiza statistică (coeficientul de corelație liniară). La rândul lor, momentele pot fi determinate cu ajutorul procedurii de calcul simplificat. Acest procedeu nu diferă, în principiu, de cel prezentat la calculul mediei aritmetice ponderate și dispersiei, astfel:

$$- \quad m_t = \frac{\sum \left( \frac{x_i - a}{k} \right)^t f_i}{\sum f_i} \cdot k^t.$$

Cu ajutorul acestor rezultate vor fi calculate foarte ușor momentele centrate.

**Exemplul 2.23.**

Să se determine momentele inițiale, obișnuite și centrate pentru diferite valori ale lui  $t$ , corespunzătoare distribuției prezentate în exemplul 2.2.

*Rezolvare*

a) Momentele inițiale sunt:

$$- \quad m_0^0 = \frac{\sum x_i^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- \quad m_1^0 = \frac{\sum x_i^1 f_i}{\sum f_i} = \bar{x} = 640;$$

$$- \quad m_2^0 = \frac{\sum x_i^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2 + \bar{x} = 13400 + 640 = 14040.$$

b) Vom utiliza calculul simplificat pentru obținerea momentelor obișnuite. Pentru aceasta vom construi tabelul 2.13.

Tabelul 2.13.

$x_i$	$f_i$	$\frac{x_i - a}{k}$	$\left(\frac{x_i - a}{k}\right) \cdot f_i$	$\left(\frac{x_i - a}{k}\right)^2 \cdot f_i$	$\left(\frac{x_i - a}{k}\right)^3 \cdot f_i$
400	50	-2	-100	200	-400
500	150	-1	-150	150	-150
600	350	0	0	0	0
700	300	1	300	300	300
800	100	2	200	400	800
900	50	3	150	450	1350
-	1000	-	400	1500	1900

$$a = 600; k = 100$$

Momentele obișnuite sunt:

$$- m_0 = \frac{\sum (x_i - a)^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum p^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- m_1 = \frac{\sum \left(\frac{x_i - a}{k}\right) f_i}{\sum f_i} \cdot k = \frac{400}{1000} \cdot 100 = 40;$$

$$- m_2 = \frac{\sum \left(\frac{x_i - a}{k}\right)^2 f_i}{\sum f_i} \cdot k^2 = \frac{1500}{1000} \cdot 10000 = 15000;$$

$$- m_3 = \frac{\sum \left(\frac{x_i - a}{k}\right)^3 f_i}{\sum f_i} \cdot k^3 = \frac{1900}{1000} \cdot 1000000 = 1900000.$$

c) Momentele centrate sunt:

$$- \mu_0 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum r^0 f_i}{\sum f_i} = \frac{\sum f_i}{\sum f_i} = 1;$$

$$- \mu_1 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^1 f_i}{\sum f_i} = 0;$$

$$- \mu_2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum f_i} = \sigma^2 = 13400;$$

$$- \mu_3 = m_3 - 3sm_2 + 2s^3 = 1900000 - 3 \cdot 40 \cdot 15000 + 2 \cdot 40^3 = 228000.$$

## 2.2.5. Dispersia în analiza distribuțiilor bidimensionale

Analiza variabilității în cazul distribuțiilor bidimensionale de frecvențe este un proces mai complex ce necesită o atenție suplimentară, întrucât variabilitatea, de această dată, este provocată de două categorii de factori: esențiali și întâmplători. Ca atare, variația trebuie descompusă pe cele două surse de factori care o generează, fiind necesar ca studiul acestora pe întreaga colectivitate să fie completat cu studiul ei în cadrul fiecărei grupe și între grupe.



Presupunem că avem două caracteristici  $X_i$  și  $Y_j$  și unitățile au fost împărțite în  $n$  grupe după variația lui  $X_i$ , obținându-se următoarele distribuții condiționate de factorul de grupare (tabelul 2.14.):

Tabelul 2.14.

Grupare după $X$	Grupare după $Y$					Total $f_x$	Medii de grupă $\bar{y}_i$	Dispersii de grupă $\sigma_i^2$	
	$y_1$	$y_2$	...	$y_j$	...				$y_m$
$x_1$	$f_{11}$	$f_{12}$	...	$f_{1j}$	...	$f_{1m}$	$f_1$	$\bar{y}_1$	$\sigma_1^2$
$x_2$	$f_{21}$	$f_{22}$	...	$f_{2j}$	...	$f_{2m}$	$f_2$	$\bar{y}_2$	$\sigma_2^2$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	...	$\vdots$	...	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$x_i$	$f_{i1}$	$f_{i2}$	...	$f_{ij}$	...	$f_{im}$	$f_i$	$\bar{y}_i$	$\sigma_i^2$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	...	$\vdots$	...	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$x_n$	$f_{n1}$	$f_{n2}$	...	$f_{nj}$	...	$f_{nm}$	$f_n$	$\bar{y}_n$	$\sigma_n^2$
<b>Total <math>f_y</math></b>	$f_1$	$f_2$	...	$f_j$	...	$f_m$	$n$	$\bar{y}_0$	$\sigma_0^2$

Tabelul poate fi considerat cu dublă intrare, în care prima intrare se referă la frecvențele variabilei principale  $X_i$ , iar cea de-a doua intrare la frecvențele variabilei secundare  $Y_j$ . Din întretăierea celor două variabile rezultă frecvențele  $f_{ij}$ .

Pentru analiza variației caracteristicii  $Y_j$ , în funcție de variația caracteristicii de grupare  $X_i$ , precum și a interdependenței dintre ele, se pot calcula medii și dispersii condiționate pentru fiecare grupă. Frecvențele pe fiecare grupă se obțin prin însumarea frecvențelor din interiorul grupelor, pentru grupa  $i$  având:

$$\sum_{j=1}^m f_{ij} = f_{i1} + f_{i2} + \dots + f_{ij} + \dots + f_{im} = f_i.$$

Se poate calcula, în acest caz, o medie generală ( $\bar{y}_0$ ) care sintetizează variația valorilor individuale ale colectivității totale și valorile mediilor de grupă. Pentru caracteristica  $Y_j$  se pot calcula 3 feluri de indicatori, care să descrie:

- variația valorilor  $y_j$  în jurul mediei lor de grupă ( $y_j - \bar{y}_i$ ) datorată acțiunii cauzelor întâmplătoare (pe fiecare grupă);
- variația mediilor de grupă în jurul mediei colectivității totale ( $\bar{y}_i - \bar{y}_0$ ) datorată acțiunii cauzelor esențiale (factorul principal de grupare);
- variația valorilor  $y_j$  în jurul mediei colectivității totale ( $y_j - \bar{y}_0$ ) datorată atât influenței cauzelor esențiale, cât și influenței cauzelor întâmplătoare.

Având în vedere cei 3 indicatori de mai sus (inclusiv modul lor de definire), se poate scrie:

$$(y_j - \bar{y}_0) = (y_j - \bar{y}_i) + (\bar{y}_i - \bar{y}_0).$$

Pornind de la această relație se pot determina dispersiile caracteristice distribuțiilor bidimensionale, dispersii pe baza cărora se face analiza variației în cadrul acestor serii. Aceste dispersii sunt:

- dispersia de grupă;
- media dispersiilor de grupă;
- dispersia dintre grupe;

- dispersia generală.

- **Dispersia de grupă** ( $\sigma_i^2$ ) – cunoscută și sub denumirea de dispersie parțială, se determină ca o medie aritmetică ponderată a pătratelor abaterilor variantelor caracteristicii de la media grupei, pe baza relației următoare:

$$\sigma_i^2 = \frac{\sum_{j=1}^m (y_j - \bar{y}_i)^2 f_{ij}}{\sum_{j=1}^m f_{ij}} = \frac{\sum_{j=1}^m (y_j - \bar{y}_i)^2 f_{ij}}{f_i},$$

unde:  $\bar{y}_i$  – mediile de grupă determinate ca medii aritmetice ponderate, astfel:

$$\bar{y}_i = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{ij}}{\sum_{j=1}^m f_{ij}} = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{ij}}{f_i}.$$

Dispersia de grupă măsoară variația caracteristicii  $Y_j$  determinată de acțiunea cauzelor întâmplătoare la nivelul fiecărei grupe. Se vor calcula atâtea dispersii de grupă câte grupe are colectivitatea cercetată, cu valori mai mici sau mai mari în funcție de gradul de omogenitate sau eterogenitate a grupelor.

Spre exemplu, considerăm o distribuție bidimensională a unei echipe de muncitori în funcție de vechimea în muncă și salariul realizat de muncitori. Dacă vechimea în muncă ar fi unicul factor de influență asupra salariului, atunci pentru fiecare grupă de vechime am avea un singur nivel al salariului. Cum, în general, avem mai multe niveluri ale salariului pentru o grupă de vechime în muncă, deducem că la nivelul fiecărei grupe își exercită influența și alți factori. Într-adevăr, în realitate, salariul este condiționat și de alți factori, cum ar fi: productivitatea muncii, nivelul de calificare al muncitorilor, dotarea tehnică etc. Toți ceilalți factori, în afara vechimii în muncă, sunt considerați factori întâmplători, și, ca atare, dispersia de grupă va cuantifica influența acestor factori la nivelul fiecărei grupe.

- **Media dispersiilor de grupă** ( $\bar{\sigma}^2$ ) – sintetizează influența factorilor întâmplători la nivelul întregii colectivități și se calculează ca o medie aritmetică ponderată a dispersiilor de grupă, cu ajutorul relației:

$$\bar{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \sigma_i^2 f_i}{\sum_{i=1}^n f_i}.$$

- **Dispersia dintre grupe** ( $\delta^2$ ) – reflectă variația caracteristicii secundare datorată acțiunii cauzelor esențiale la nivelul întregii colectivități și se calculează ca o medie aritmetică ponderată a pătratelor abaterilor mediilor de grupă de la media generală, pe baza relației:

$$\delta^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\bar{y}_i - \bar{y}_0)^2 f_i}{\sum_{i=1}^n f_i},$$

unde:  $\bar{y}_0$  – media generală și se determină fie ca o medie aritmetică ponderată a distribuției marginale, fie ca o medie generală a mediilor de grupă, astfel:

$$\bar{y}_0 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_j}{\sum_{j=1}^m f_j} = \frac{\sum_{i=1}^n \bar{y}_i f_i}{\sum_{i=1}^n f_i}.$$

În exemplul considerat la dispersia de grupă, dacă presupunem că variația vechimii în muncă nu ar avea nici o influență asupra salariului, atunci mediile de grupă ar trebui să fie egale. Într-o astfel de situație, media generală ar fi egală cu mediile de grupă, iar dispersia dintre grupe ar fi nulă. Însă, vechimea în muncă este unul din factorii importanți de influență asupra salariului, iar această influență este cuantificată de către indicatorul dispersia dintre grupe. Nivelul acestui indicator este cu atât mai mare cu cât influența vechimii în muncă este mai consistentă.

Din cele trei tipuri de dispersii prezentate, reținem faptul că media dispersiilor de grupă și dispersia dintre grupe pot fi comparate (pentru că ele caracterizează întreaga colectivitate). Putem, astfel, determina care dintre factori (esențiali sau întâmplători) au avut o influență mai puternică asupra caracteristicii studiate.

O atenție deosebită se cuvine să acordăm influenței factorilor întâmplători pentru a cunoaște cauzele care au condus la dispersarea unităților statistice din cadrul grupelor. Putem determina în acest fel cauzele obiective, dar și subiective, care au determinat deplasarea frecvențelor  $f_{ij}$  din cadrul grupei  $i$ .

- **Dispersia generală** ( $\sigma_0^2$ ) – se calculează ca o medie aritmetică ponderată a pătratelor abaterilor termenilor față de media generală, pe baza relației următoare:

$$\sigma_0^2 = \frac{\sum_{j=1}^m (y_j - \bar{y}_0)^2 f_j}{\sum_{j=1}^m f_j}.$$

Dispersia generală măsoară variația totală a caracteristicii secundare ( $Y_j$ ), variație determinată atât de acțiunea factorilor întâmplători, cât și de cea a factorilor esențiali, la nivelul colectivității generale. Această dispersie va avea o valoare mai mare în colectivitățile eterogene influențate de un număr mare de factori (întâmplători sau esențiali) și o valoare mai mică în cazul colectivităților omogene.

Având în vedere conținutul dispersiilor calculate, rezultă **regula de adunare a dispersiilor**:

$$\sigma_0^2 = \bar{\sigma}^2 + \delta^2.$$

Regula de adunare a dispersiilor mai este utilă și pentru a calcula o dispersie atunci când se cunosc celelalte două dispersii.

**Exemplul 2.24.**

Distribuția muncitorilor unei societăți comerciale din orașul Craiova după salariu (lei) și vechime (ani) în luna decembrie 2006 este redată în tabelul 2.15.

Tabelul 2.15.

X \ Y		Salariul						Total $f_x$
		→ 450	450 – 550	550 – 650	650 – 750	750 – 850	850 →	
Vechime	→ 15	20	30	30	20	-	-	100
	15-25	30	80	100	90	30	-	330
	25-35	-	40	140	120	50	30	380
	35 →	-	-	80	70	20	20	190
Total $f_y$		50	150	350	300	100	50	1000

Date convenționale

Să se determine indicatorii variației pentru această serie.

*Rezolvare*

a) *Dispersia de grupă*

Pentru determinarea dispersiilor de grupă vom avea nevoie de mediile de grupă:

$$\bar{y}_1 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{1j}}{\sum_{j=1}^m f_{1j}} = \frac{400 \cdot 20 + 500 \cdot 30 + 600 \cdot 30 + 700 \cdot 20}{100} = \frac{55000}{100} = 550$$

$$\bar{y}_2 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{2j}}{f_2} = \frac{400 \cdot 30 + 500 \cdot 80 + 600 \cdot 100 + 700 \cdot 90 + 800 \cdot 30}{330} = \frac{199000}{330} = 603,03$$

$$\bar{y}_3 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{3j}}{f_3} = \frac{500 \cdot 40 + 600 \cdot 140 + 700 \cdot 120 + 800 \cdot 50 + 900 \cdot 30}{380} = \frac{255000}{380} = 671,05$$

$$\bar{y}_4 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_{4j}}{f_4} = \frac{600 \cdot 80 + 700 \cdot 70 + 800 \cdot 20 + 900 \cdot 20}{190} = \frac{131000}{190} = 689,47$$

Dispersiile de grupă vor fi:

$$\sigma_1^2 = \frac{\sum_{j=1}^m (y_j - \bar{y}_1)^2 f_{1j}}{f_1} = \frac{(400 - 550)^2 20 + (500 - 550)^2 30 + (600 - 550)^2 30 + (700 - 550)^2 20}{100} = \frac{1050000}{100} = 10500$$

$$\sigma_2^2 = 12415,06; \quad \sigma_3^2 = 11530,47; \quad \sigma_4^2 = 9362,88$$

Dispersie mai mică apare pentru grupa 4, respectiv grupa de vechime de peste 35 ani. Urmează grupele 1, 3 și 2 (în grupa 2 dispersia fiind maximă). Deci, pentru ultimele două grupe factorii întâmplători au influențat puternic nivelul salariului.

b) Media dispersiilor de grupă

$$\bar{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \sigma_i^2 f_i}{\sum_{i=1}^n f_i} = \frac{10500,00 \cdot 100 + 12415,06 \cdot 330 + 11530,47 \cdot 380 + 9362,88 \cdot 190}{1000} \Rightarrow$$

$$\bar{\sigma}^2 = 11307,5$$

c) Dispersia dintre grupe

Pentru determinarea acestui indicator avem nevoie de media generală:

$$\bar{y}_0 = \frac{\sum_{j=1}^m y_j f_j}{\sum_{j=1}^m f_j} = \frac{400 \cdot 50 + 500 \cdot 150 + 600 \cdot 350 + 700 \cdot 300 + 800 \cdot 100 + 900 \cdot 50}{100} = 640$$

$$\delta^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\bar{y}_i - \bar{y}_0)^2 f_i}{\sum_{i=1}^n f_i} = \frac{(550 - 640)^2 100 + (603,03 - 640)^2 330 + (671,05 - 640)^2 380 + (689,47 - 640)^2 190}{1000} = \frac{2092503,99}{1000} = 2092,5$$

Comparând nivelul dispersiei dintre grupe cu nivelul mediei dispersiilor de grupă constatăm faptul că factorii întâmplători, la nivelul întregii colectivități, au exercitat o influență mai puternică decât factorii considerați esențiali (vechimea în muncă).

d) Dispersia generală

$$\sigma_0^2 = \frac{\sum_{j=1}^m (y_j - \bar{y}_0)^2 f_j}{\sum_{j=1}^m f_j} = \frac{(400 - 640)^2 50 + (500 - 640)^2 150 + (600 - 640)^2 350 + (700 - 640)^2 300 + (800 - 640)^2 100 + (900 - 640)^2 50}{1000}$$

$$\sigma_0^2 = \frac{13400000}{1000} = 13400.$$

Regula adunării dispersiilor este verificată:

$$\sigma_0^2 = \bar{\sigma}^2 + \delta^2 \Rightarrow 13400 = 11307,50 + 2092,50.$$

## 2.3. Indicatorii formeii

Pentru caracterizarea seriilor de distribuție se utilizează, alături de indicatorii tendinței centrale și ai gradului de dispersare, și măsuri pentru asimetrie și boltire. Măsurarea asimetriei și a boltirii unei serii de distribuție poate fi făcută atât prin intermediul unor parametri specifici, cât și pe cale grafică. Dacă metoda grafică poate fi utilizată și în cazul variabilelor calitative, indicatorii de asimetrie și boltire sunt calculați numai pentru caracteristici numerice. Ambele metode au, însă, ca scop verificarea caracterului normal al distribuției.

### 2.3.1. Asimetria

În urma prelucrării primare a datelor, se obțin repartiții de frecvențe empirice, care se pot compara cu repartițiile teoretice, pentru care s-au calculat indicatorii tendinței centrale și variației, și este cunoscută forma lor de repartiție. Cea mai frecventă repartiție teoretică cu care se compară seriile empirice este distribuția normală sau funcția Gauss-Laplace, ale cărei frecvențe se distribuie simetric de o parte și de alta a frecvenței maxime plasate în centrul seriei, iar graficul acesteia are forma de clopot (clopotul Gauss-Laplace).

În practica statisticii economico-sociale se pot întâlni serii de repartiție de frecvențe simetrice, ușor asimetrice sau cu tendință pronunțată de asimetrie.

Pentru cazul în care variația este simetrică față de valoarea centrală a caracteristicii, compensarea abaterilor se face nu numai pe ansamblul ei, ci și în interiorul seriei, ca urmare a faptului că frecvențele de apariție ale acestor abateri sunt egale de ambele părți ale valorii centrale. Dacă frecvențele de apariție ale variantelor nu urmează această regularitate înseamnă că seria prezintă o tendință de asimetrie fie spre valorile mai mari, fie spre valorile mai mici ale caracteristicii.

O serie perfect simetrică va corespunde acelei forme de variație statistică în care și influența factorilor întâmplători urmează o anumită regularitate, astfel încât are loc o repartiție uniformă în ambele sensuri.

Pentru determinarea tipului de asimetrie se poate recurge la metode elementare, precum: metoda grafică și momentul centrat de ordinul 3.

- **Metoda grafică** – la interpretarea gradului de asimetrie se pornește de la poziția și valoarea pe care le au cei trei indicatori ai tendinței centrale: media, mediana și modul. Astfel, în funcție de raportul dintre acești indicatori, putem avea una din următoarele situații:

- $\bar{x} = Me = Mo$  - serie simetrică (figura 2.8.a);
- $\bar{x} < Me < Mo$  - serie cu asimetrie spre stânga (negativă) – figura 2.8.b;
- $\bar{x} > Me > Mo$  - serie cu asimetrie spre dreapta (pozitivă) – figura 2.8.c.

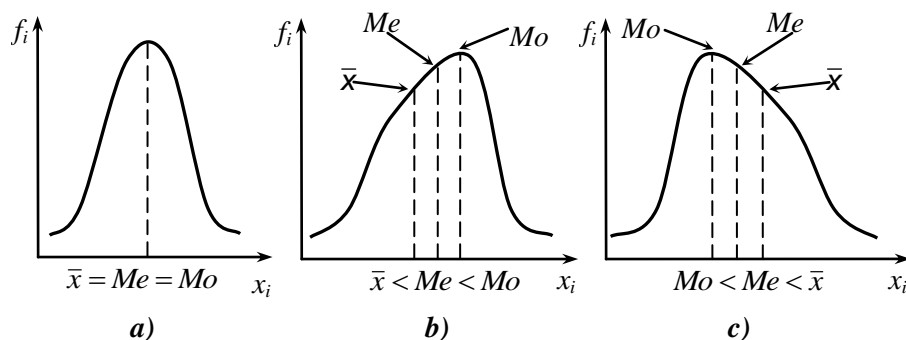


Figura 2.8. Tipuri de serii de repartiție: a) simetrică; b) cu asimetrie spre stânga (negativă); c) cu asimetrie spre dreapta (pozitivă).

- **Momentul centrat de ordinul 3:**

$$\mu_3 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^3 f_i}{\sum f_i}.$$

Interpretarea acestui indicator pornește de la observația că momentele centrate de ordin impar ale seriilor de distribuție perfect simetrice sunt egale cu zero (deci și  $\mu_3=0$ ). Pentru seriile în care predomină termenii cu abateri negative față de medie ( $x_i - \bar{x} < 0$ ), vom avea  $\mu_3 < 0$ , iar pentru seriile în care predomină termenii cu abateri pozitive față de medie ( $x_i - \bar{x} > 0$ ), vom avea  $\mu_3 > 0$ . Ca atare, în funcție de valoarea lui  $\mu_3$  vom avea:

- serie simetrică – pentru  $\mu_3 = 0$ ;
- serie cu asimetrie spre stânga (negativă) – pentru  $\mu_3 < 0$ ;
- serie cu asimetrie spre dreapta (pozitivă) – pentru  $\mu_3 > 0$ .

Pentru măsurarea statistică a asimetriei se folosesc coeficientul de asimetrie al lui Pearson și coeficientul lui Fisher.

- **Coeficientul de asimetrie al lui Pearson** – este cel mai frecvent folosit indicator pentru determinarea asimetriei și se obține pe baza relației următoare:

$$Cas = \frac{\bar{x} - Mo}{\sigma}.$$

Acest indicator are o valoare abstractă, dar nu și lipsită de semnificație. El oferă informații atât asupra sensului asimetriei, cât și asupra intensității acesteia. Valorile pe care le ia sunt cuprinse în intervalul  $(-1,1)$ . Pentru seriile de repartiție moderat asimetrice, coeficientul de asimetrie ia valori în intervalul  $[-0,3;0,3]$ . Semnul indicatorului arată sensul asimetriei, astfel:

- $Cas < 0$  - serie cu asimetrie spre stânga (negativă);
- $Cas = 0$  - serie simetrică;
- $Cas > 0$  - serie cu asimetrie spre dreapta (pozitivă).

În cazul seriilor ușor asimetrice bazate pe un număr mare de cazuri observate, când se verifică relația  $Mo \approx \bar{x} - 3(\bar{x} - Me)$ , se poate folosi un alt coeficient de asimetrie, calculat după relația:

$$Cas^* \approx \frac{3(\bar{x} - Me)}{\sigma}.$$

Acest coeficient ia valori în intervalul  $(-3,3)$  și va arăta un grad mai mare de simetrie cu cât se va apropia mai mult de 0.

Pentru caracterizarea asimetriei, Pearson a mai propus și un *al doilea coeficient de asimetrie* bazat pe momentele centrate de ordinul 2 și 3:

$$\beta_1 = \frac{(\mu_3)^2}{(\mu_2)^3} = \frac{1}{\mu_2} \cdot \left( \frac{\mu_3}{\mu_2} \right)^2.$$

Din această formulă se observă că  $\beta_1 \geq 0$ . Deci, acest indicator nu poate fi folosit în aprecierea sensului asimetriei. Interpretarea coeficientului este următoarea:

- $\beta_1 = 0$  - serie simetrică;
- $\beta_1 > 0$  - serie cu asimetrie (spre dreapta sau spre stânga).

Imposibilitatea furnizării de informații asupra sensului asimetriei a condus la redefinirea acestui coeficient de către Fisher în forma prezentată în continuare.

- **Coeficientul lui Fisher** – se determină astfel:

$$\gamma_1 = \sqrt{\beta_1} = \frac{\mu_3}{(\mu_2)^{3/2}}.$$

Deoarece numitorul va fi întotdeauna pozitiv (neinfluențând semnul indicatorului), interpretarea coeficientului lui Fisher este asemănătoare cu cea a momentului centrat de ordinul 3 ( $\mu_3$ ).

### Exemplul 2.25.

Pornind de la exemplul 2.2., să se analizeze asimetria seriei.

Rezolvare

$$Cas = \frac{\bar{x} - Mo}{\sigma} = \frac{640 - 630}{115,76} = 0,086.$$

Rezultă că avem o asimetrie moderată spre dreapta sau pozitivă.

## 2.3.2. Boltirea

**Boltirea (aplatizarea)** apare atunci când distribuția prezintă o variație slabă a variabilei  $X$  și o variație puternică a frecvenței absolute (și invers), în comparație cu o distribuție normală, de aceeași medie și dispersie.

Deci, boltirea unei serii de repartiție se definește prin raportarea la repartiția normală sub aspectul variației variabilei  $X$  și a frecvențelor absolute  $f_i$ . Boltirea se poate evalua fie pe cale grafică, fie pe calea calculului algebrice.

**Pe cale grafică**, boltirea se apreciază comparând curba frecvențelor unei distribuții empirice cu modelul corespunzător distribuției normale. Curba frecvențelor poate să apară în una din următoarele trei situații<sup>1</sup> (figura 2.9.):

- *curbă mezocurtică* – coincide modelului (curba normală);
- *curbă platicurtică* – prezintă o variație puternică a variabilei  $X$  în paralel cu o variație slabă a frecvențelor;
- *curbă leptocurtică* - prezintă o variație slabă a variabilei  $X$  în paralel cu o variație puternică a frecvențelor.

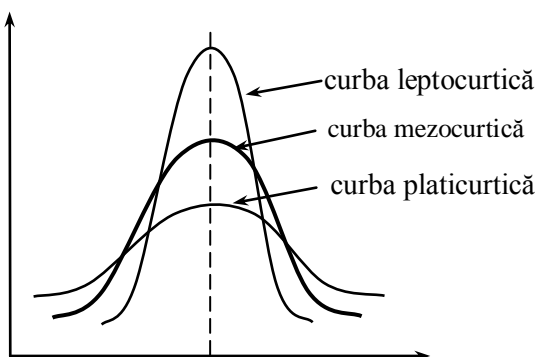


Figura 2.9. Boltirea.

<sup>1</sup> Denumirile folosite în continuare își regăsesc rădăcinile etimologice în limba greacă: *kurtos* = cocoșat; *platos* = larg, lat; *leptos* = îngust, subțire.



Pe calea calculelor algebrice boltirea se determină pe baza unor coeficienți.

- **coeficientul de boltire Pearson ( $\beta_2$ )** – se calculează pe baza momentelor centrate de ordinul 2 și 4, cu ajutorul relației:

$$\beta_2 = \frac{\mu_4}{\mu_2^2} = \frac{\mu_4}{\sigma^4}.$$

unde  $\mu_2$  și  $\mu_4$  reprezintă momentele centrate de ordinul 2 și 4.

Acest coeficient ia valoarea 3 ( $\beta_2 = 3$ ) pentru o distribuție normală – curba mezocurtică. Pentru  $\beta_2 > 3$  avem o curbă leptocurtică, iar pentru  $\beta_2 < 3$  avem o curbă platicurtică.

- **coeficientul de boltire Fisher ( $\gamma_2$ )** – mai este cunoscut și sub denumirea de *coeficient al excesului*, deoarece măsoară excesul față de boltirea unei distribuții normale Gauss-Laplace. Se determină pornind de la coeficientul de boltire al lui Pearson, ținând cont și de faptul că acest indicator pentru distribuția normală ia valoarea 3, astfel:

$$\gamma_2 = \beta_2 - 3.$$

Pentru  $\gamma_2 = 0$  avem o curbă mezocurtică, pentru  $\gamma_2 > 0$  (avem un exces de frecvențe în zona centrală) curba este leptocurtică, iar pentru  $\gamma_2 < 0$  avem o curbă platicurtică.

### Exemplul 2.26.

Considerând datele de la exemplul 2.2., să se analizeze boltirea (aplatizarea) seriei.

*Rezolvare*

a) Coeficientul de boltire Pearson:

Mai întâi vom determina momentul centrat de ordinul 4:

$$\mu_4 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^4 f_i}{\sum f_i} = \frac{52232000000}{1000} = 522320000.$$

Coeficientul va fi:

$$\beta_2 = \frac{\mu_4}{\mu_2^2} = \frac{522320000}{179560000} = 2,91 < 3 \Rightarrow \text{avem o curbă platicurtică.}$$

b) Coeficientul de boltire Fisher:

$$\gamma_2 = \beta_2 - 3 = -0,09 < 0 \Rightarrow \text{avem o curbă platicurtică.}$$

## 2.4. Concentrare / diversificare

Corelat cu analiza dispersării valorilor individuale înregistrate ale unei anumite variabile are loc și analiza fenomenului de concentrare. Acest fenomen a fost studiat pentru prima dată de statisticianul italian Corrado Gini în 1912 și viza distribuția veniturilor populației.

*Prin concentrare se înțelege aglomerarea unităților unei populații statistice sau a valorilor globale în jurul unei anumite valori a caracteristicii de grupare.*

Practic, această definiție ne prezintă concentrarea ca pe o noțiune conexasă celei de dispersare. În prezent, printre numeroasele aplicații ale concentrării se regăsesc:

- măsurarea concentrării întreprinderilor în scopul stabilirii taliei lor în funcție de numărul angajaților, de valoarea producției, de cifra de afaceri;

- măsurarea concentrării sarcinilor de serviciu în scopul organizării eficiente a activității în funcție de numărul orelor de lucru necesare rezolvării lor;
- evidențierea inegalităților dintre repartițiile de structură, după o variabilă dată, a indivizilor și a veniturilor unei societăți, în scopul caracterizării nivelului de trai al populației;
- caracterizarea structurii piețelor, situație în care studiul concentrării se completează cu măsurarea diversificării.

Analiza concentrării necesită studierea comparată a structurii unităților dintr-o populație statistică și a structurii valorii globale pe aceleași variante / intervale de variație a caracteristicii de grupare. În felul acesta s-ar putea evidenția atât inegalitățile dintre distribuțiile de structură comparate cât și concentrarea valorii globale pe un număr redus de unități din populația statistică observată: cu cât sunt mai mari diferențele dintre cele două distribuții de structură cu atât mai mari sunt diferențele dintre grupe, concentrarea tinzând să crească, și invers, cu cât disparitățile de distribuție sunt mai mici, cu atât concentrarea este mai slabă, tinzându-se spre o distribuție egalitară.

Studierea concentrării este aplicabilă numai variabilelor continue cu valori pozitive. Se poate extinde și în domeniul seriilor calitative atributive cu scopul stabilirii gradului de concentrare pe tipuri calitative. În general, concentrarea este aplicabilă oricărui fenomen care posedă caracteristici ce pot fi însumate.

Ca atare, analiza seriilor de distribuție cu ajutorul concentrării se face în condițiile îndeplinirii a două cerințe: să aibă sens însumarea variabilei de distribuție și să fie posibilă împărțirea valorii globale a variabilei între unitățile colectivității. Aceste două cerințe sunt îndeplinite de distribuții precum distribuția populației pe clase de venituri, distribuția întreprinderilor după cifra de afaceri – cazuri în care valorile globale cumulate ar evidenția diferențele existente în repartiția veniturilor colectivității analizate. Însă, în cazul distribuției pe vârste a indivizilor unei colectivități, spre exemplu, nu ar fi respectate, deoarece atât însumarea, cât și împărțirea vârstei indivizilor ar fi operații fără sens pentru colectivitate.

## 2.4.1. Indicatorii concentrării

Caracterizarea statistică a fenomenului concentrării se poate realiza atât prin procedee grafice, cât și prin calcule numerice.

### • Curba de concentrare

Procedeele grafice de caracterizare a concentrării a fost elaborat de Corrado Gini și de americanul Lorentz și se bazează pe construirea curbei de concentrare (curba Lorentz-Gini), determinându-se pe baza ei gradul de concentrare (indicele de concentrare Gini).

Curba de concentrare este construită într-un sistem de axe rectangulare, pe baza frecvențelor relative cumulate. Se parcurg următoarele etape:

- 1) se determină frecvențele relative cumulate corespunzătoare efectivelor  $f_i$  după relația:

$$F_k(f) = \sum_{i=1}^k p_i = \sum_{i=1}^k \left( \frac{f_i}{\sum f_i} \right)$$

și se fixează pe axa absciselor (unde  $p_i = \frac{f_i}{\sum f_i}$  reprezintă frecvențele relative);

2) pe ordonată se fixează procentele cumulate ale valorilor  $x_i f_i$  calculate după relația:

$$F_k(xf) = \sum_{i=1}^k \left( \frac{x_i f_i}{\sum x_i f_i} \right);$$

3) se construiește pătratul ABCD (pătratul lui Gini) și curba de concentrare prin unirea punctelor de coordonate  $(F_k(f); F_k(xf))$  ca în figura 2.10.

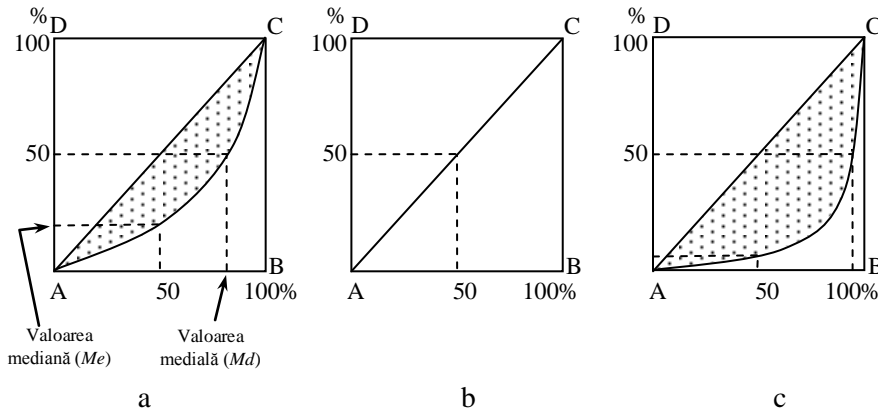


Figura 2.10. Curba de concentrare cu grade diferite: a) concentrare slabă; b) lipsa concentrării; c) concentrare puternică.

Ca mijloc de apreciere a gradului de concentrare, curba Gini se bazează pe faptul că prin reprezentarea grafică a concordanței ponderilor cumulate ale efectivelor unei colectivități  $(F_k(f))$  cu ponderile cumulate ale valorilor globale ale unei caracteristici de distribuție  $(F_k(xf))$  se arată cât din valoarea globală a caracteristicii se concentrează în primele două grupe, în primele trei grupe ș.a.m.d.

Gradul de concentrare se poate aprecia în funcție de mărimea suprafeței de concentrare. Astfel, cu cât abaterea curbei de concentrare este mai mare față de diagonala pătratului ABCD, cu atât este mai mare suprafața de concentrare și, ca atare, diferențele dintre grupe sunt mai mari și concentrarea este mai puternică.

Când valorile celor două variabile sunt egale  $(F_k(f))=(F_k(xf))$ , curba de concentrare se suprapune pe diagonala pătratului, respectiv este cazul unei echirepartiții (figura 2.10. b).

Când întreaga valoare globală este concentrată la o singură unitate a colectivității, curba coincide cu laturile pătratului. În acest caz, concentrarea este maximă, adică o singură unitate din colectivitate deține întreaga valoare globală a caracteristicii.

Curba de concentrare are numeroase aplicații în domeniul economico-social, și anume:

- mijloc de apreciere a gradului de concentrare a unei distribuții;
- metodă de aproximare a valorilor centrale ale unei distribuții ( $Me$  și  $Md$ ), a indicelui de concentrare Gini;
- metodă de depistare a tipurilor calitative dintr-o distribuție;
- mijloc de comparare calitativă a gradului de concentrare etc.

**Exemplul 2.27.**

Considerând datele de la exemplul 2.2., să se aprecieze gradul concentrării muncitorilor în funcție de salariul lunar cu ajutorul curbei de concentrare.

Rezolvare

Pentru determinarea curbei de concentrare sunt necesare calculele din tabelul 2.16.

Tabelul 2.16.

$x_i$	$f_i$	$p_i = \frac{f_i}{\sum f_i}$	$F_k(f) = \sum_{i=1}^k p_i$	$x_i f_i$	$\frac{x_i f_i}{\sum x_i f_i}$	$F_k(xf) = \sum_{i=1}^k \left( \frac{x_i f_i}{\sum x_i f_i} \right)$
400	50	0,050	0,050	20000	0,031	0,031
500	150	0,150	0,200	75000	0,117	0,148
600	350	0,350	0,550	210000	0,328	0,477
700	300	0,300	0,850	210000	0,328	0,805
800	100	0,100	0,950	80000	0,125	0,930
900	50	0,050	1	45000	0,070	1
Total	1000	1	-	640000	1	-

Se construiește pătratul lui Gini și curba de concentrare prin unirea punctelor de coordonate  $(F_k(f); F_k(xf))$  ca în figura 2.11.

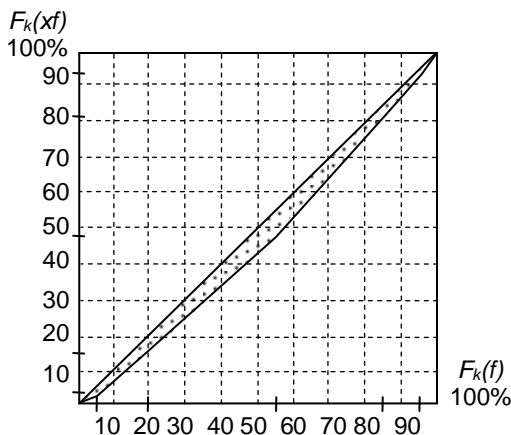


Figura 2.11. Curba de concentrare Gini.

Se observă o curbă de concentrare foarte apropiată de diagonală a pătratului, de unde rezultă că avem o concentrare slabă. De altfel, corespondența  $F_k(f) - F_k(xf)$  ne arată disparități foarte mici între cele două repartiții de structură: 3,1% din masa salarială este deținută de 5% din muncitori, 14,8% de 20%, 47,7% de 55% ș.a.m.d.

• **Indicele concentrării Gini**

Indicele de concentrare este un indicator sintetic al concentrării unei distribuții, care a fost formulat pentru prima dată de către C. Gini, cu ocazia studierii distribuției salariilor și veniturilor populației. Indicele de concentrare a luat diferite forme, în funcție de procedeul folosit, dar este cunoscut, în continuare, sub denumirea de indicele lui Gini. Relația de calcul a indicelui este următoarea:

$$I_G = \frac{\text{Suprafața de concentrare}}{\text{Aria triunghiului ABC}}$$

unde suprafața de concentrare este cuprinsă între diagonala pătratului (AC) și curba de concentrare.

Valoarea indicelui de concentrare ia întotdeauna valori cuprinse în intervalul  $[0, 1]$ , reflectând o variație de la o concentrare nulă la o concentrare maximă. Este transferabil în timp și spațiu, permițând efectuarea de comparații. Datorită eficacității sale, indicele de concentrare Gini este unul dintre cei mai utilizați.

Din graficul de concentrare se poate observa că acesta poate fi utilizat și pentru aproximarea valorilor centrale.

Determinarea indicelui Gini poate fi făcută utilizând diverse metode, printre care:

- *metoda grafică* – presupune construirea curbei de concentrare pe hârtie milimetrică. Evaluarea suprafeței de concentrare se face prin numărarea pătratelor întregi cuprinse în suprafața de concentrare și raportarea la jumătate din numărul total de pătrate ale pătratului ABCD;
- *metoda trapezelor* – are ca punct de plecare curba de concentrare. Evaluarea suprafeței de concentrare se face considerând că suprafața de concentrare este egală cu suprafața triunghiului ABC minus suma suprafețelor trapezelor (figura 2.12). Se poate observa că există atâtea trapeze câte intervale de variație sunt.

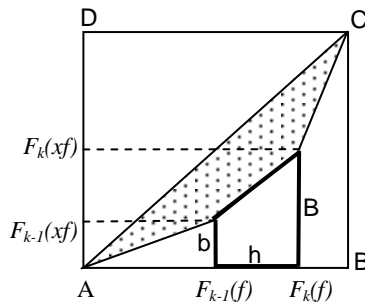


Figura 2.12. Metoda trapezelor.

Suprafața triunghiului ABC este egală cu jumătate din suprafața pătratului de concentrare (ABCD) care are valoarea 1.

Suprafața trapezelor se determină pornind de la formula ariei unui trapez

$\left( S = \frac{(b+B)h}{2} \right)$  adaptată notațiilor unei distribuții statistice, folosite în figura 2.12.

Suprafața de concentrare ( $S_c$ ) va fi calculată după relația următoare:

$$S_c = \frac{1}{2} - \sum \frac{(b+B)h}{2} = \frac{1}{2} \cdot \left[ 1 - \sum (F_{k-1}(xf) + F_k(xf)) p_k \right],$$

unde:  $F_k(xf)$  – ponderea valorilor globale cumulate până la nivelul  $i$  al variabilei  $X$ ;  
 $p_k$  – ponderea efectivelor în totalul colectivității.

În acest moment, indicele de concentrare Gini se determină foarte ușor împărțind valoarea suprafeței de concentrare la aria triunghiului ABC.

- *metoda triunghiurilor* – indicele de concentrare se determină pe baza relației următoare:

$$I_G = \sum_{k=1}^{n-1} (F_k(f) \cdot F_{k+1}(xf) - F_{k+1}(f) \cdot F_k(xf)).$$

• **Abateră medială-mediană**

Reprezintă un alt procedeu numeric de calcul a concentrării și se determină cu ajutorul relației următoare:

$$\Delta M = Md - Me.$$

Semnificația acestui indicator este următoarea: cu cât valoarea abaterii este mai mare, cu atât concentrarea este mai puternică și, invers, cu cât valoarea abaterii este mai mică, cu atât concentrarea este mai slabă. Dacă abaterea este zero (adică  $Md = Me$ ) nu există concentrare, distribuția reprezentând o echirepartiție.

Spre exemplu, vom considera distribuția unei echipe de muncitori după caracteristica salariu. Mediana va fi acea valoare  $x_i$  care împarte colectivitatea în două părți egale. Primii 50% dintre muncitori au salarii mai mici decât ceilalți 50% și, ca atare, valoarea globală a salariului primilor este mai mică decât valoarea globală a salariilor ultimilor. Din acest motiv, valoarea care împarte salariile globale în două părți egale (mediala) va fi mai mare decât mediana (pentru a echilibra acea diferență rezultată din împărțirea făcută de mediană). Dacă, însă, distribuția ar fi uniformă, am avea o medială egală cu mediana (situația echirepartiției).

• **Coeficientul de concentrare**

Determinarea coeficientului de concentrare constă în compararea, sub formă de raport, a abaterii medială-mediană ( $\Delta M$ ) cu amplitudinea absolută a variației caracteristicii de grupare ( $A_a = X_{max} - X_{min}$ ), după relația:

$$\Delta M_{\%} = \frac{\Delta M}{A_a} \cdot 100.$$

Coeficientul ia valori în intervalul [0,100]. Pentru valori mici (tinzând către zero) avem o concentrare slabă, iar pentru valori mari (tinzând către 100) avem o concentrare puternică, adică există mari diferențe între valorile globale pe clase de variație.

Spre deosebire de abaterea medială-mediană, coeficientul de concentrare permite, datorită exprimării relative, compararea gradului de concentrare pentru diferite distribuții statistice indiferent de unitatea de măsură folosită pentru exprimarea variabilelor de grupare.

Deși ușor de calculat, ambii indicatori (abaterea medială-mediană și coeficientul de concentrare) prezintă dezavantajul unor mărimi aproximative, datorită faptului că mărimile comparate ( $Md$  și  $Me$ ) nu exprimă toți termenii seriei, ci doar valorile ce ocupă o poziție centrală într-o distribuție.

Pentru aprecierea *concentrării în seriile calitative atributive* este necesară cunoașterea structurii populației statistice investigate, cu ajutorul ponderilor sau greutateilor specifice ( $p_i$ ) și calculul și interpretarea unor indicatori, dintre care cei mai importanți sunt:

- raportul de concentrare;
- energia informațională Onicescu;
- diferența Hirschman;
- coeficientul de concentrare Gini;
- coeficientul de concentrare Strück;
- lungimea vectorului de structură.

## 2.4.2. Indicatorii diversificării

Diversificarea este procesul invers concentrării, considerându-se, spre exemplu, că o întreprindere care fabrică mai mult de un produs este diversificată. Determinarea gradului de diversificare este făcut în mod asemănător cu cel al concentrării, utilizând pentru aceasta o serie de indicatori. Cei mai importanți indicatori utilizați pentru determinarea diversificării sunt:

- **raportul de diversificare** ( $d$ ) – se calculează ca valoare complementară la unitate a raportului de specializare ( $S_i$ ). Cei doi indicatori se determină pe baza relațiilor următoare:

$$S_i = \frac{f_i}{N}, \quad d = 1 - \sum S_i = 1 - \sum_{i=1}^n \frac{f_i}{N},$$

unde:  $f_i$  – efectivul principal al unei întreprinderi;  
 $N$  – totalul efectivului.

Valoarea raportului de diversificare este cuprinsă în intervalul  $\left[0; \frac{n-1}{n}\right]$ . Valoarea

minimă (0) corespunde cazului în care toți angajații unei întreprinderi lucrează într-o singură activitate, iar valoarea maximă apare în cazul unei împărțiri echivalente în cele  $k$  activități;

- **indicele de diversificare** – se determină pe baza relației următoare:

$$I_D = 1 - \sum_{i=1}^n \left(\frac{f_i}{N}\right)^2 = 1 - \sum_{i=1}^n S_i^2.$$

ANALIZA SERIILOR DE REPARTIȚIE .....	42
2.1. Indicatorii tendinței centrale.....	42
2.1.1. Mărimile medii .....	42
2.1.1.1. Media aritmetică.....	44
2.1.1.2. Media armonică .....	49
2.1.1.3. Media pătratică .....	51
2.1.1.4. Media geometrică .....	53
2.1.2. Cuantilele .....	54
2.1.2.1. Mediana .....	54
2.1.2.2. Cuartilele.....	58
2.1.2.3. Decilele .....	59
2.1.2.4. Percentilele .....	60
2.1.3. Mediana.....	61
2.1.4. Modul .....	63

2.2. Indicatorii variației .....	65
2.2.1. Indicatorii simpli ai variației .....	66
2.2.2. Indicatorii sintetici ai variației .....	69
2.2.3. Abaterile intercuantile.....	77
2.2.4. Momentele.....	78
2.2.5. Dispersia în analiza distribuțiilor bidimensionale .....	81
2.3. Indicatorii formei.....	86
2.3.1. Asimetria .....	87
2.3.2. Boltirea .....	89
2.4. Concentrare / diversificare .....	90
2.4.1. Indicatorii concentrării.....	91
2.4.2. Indicatorii diversificării .....	96