

## Rezumatul tezei

**Cuvinte cheie:** schimbare climatica, tendinta, varianta, freqventa, serii de timp, zgomot alb, zgomot rosu, wavelet, ARIMA, analiza pe componente principale, teoria evenimentelor extreme, salturi climatice, omogenizare, Testul RH al lui Wang si Feng, algoritmi de segmentare, stationaritate si ne-stationaritate, temperaturi si precipitatii, analiza spectarala, nivele de semnificatie, modelarea seriilor de timp, teleconexiuni

### 1. Cuprins

1. Introducere : Pozitionarea problemei. Care schimbare climatica ?	5
1.1 Variatiile climatice ale trecutului	5
2. Caracterele generale ale climatului Romaniei	8
2.1 Factorii radiativi	10
2.2 Factorii dinamici	14
2.3 Factorii geografici	19
3. Regimul principalelor elemente climatice	21
3.1 Regimul temperaturii aerului	21
3.2 Regimul umiditatii aerului	25
3.3 Regimul precipitatilor	26
3.3.1 Regimul sezonier al precipitatilor	28
3.4. Regimul mediilor lunare ale precipitatilor atmosferice	28
3.5 Regimul precipitatilor solide (zapada)	31
4. Consideratii asupra stationaritatii seriilor de timp	32
4.1 Procesele stationare.	33
4.2 Lanturile Markov.	35
5. Ipoteza 5 : Datele sunt omogene si nu a tendinta	37
5.1 Care este cel mai bun punct de pornire in alegerea metodelor ?	38
5.2 Evaluarea critica a metodelor	40
5.2.1 Algoritmi de segmentare	40
5.2.2 Metode de corectie	42
5.2.3 Utilizarea meta-datelor	46
5.2.4 Testul RH al lui Wang si Feng	47
5.3 Procedura utilizata	50
5.4. Validarea ipotezei nr1. Identificarea tendintelor in datele omogene	53
6. Ipoteza nr 2 : Extemele devin din ce in ce mai etreme	56
6.1 Explicatii asupra selectiei metodelor utilizate	57
6.1.2 Teoria valorilor extreme (TVE)	58
6.1.3 Aspecte teoretice ale analizei fundamentate pe TEV	60

6.1.4 Explicarea analizei distributiilor extreme	62
6.4.1 Perioadele de intoarcere si timpul de asteptare	65
6.4.2 Includerea cilcurilor anuale si diurne	66
6.4.3 Includerea dependentelor spatio - temporale	66
6.5. Metoda POT	67
6.6 Abordarea "proces puct"	67
6.7 « Statistical downscaling » in analiza extremelor	68
6.8. Validarea ipotezei nr 2 : exemple referitoare la statiiile romanesti	69
7. Ipoteza nr 3 : Datele indica o varianta crescatoare	81
7.1 Consideratii teoretice aupra rupturilor de varianta	82
7.2 Testul lui Rodionov, alegere metodologica pentru detectia rupturilor de varianta in esantioane	84
7.3 Validarea ipotezei nr 3. exemple referitoare la statiiile romanesti	85
8. Ipoteza nr 4 : Analiza spectrala	93
8.1 Analiza clasica. Exemple de analiza spectrala efectuate asupra statiilor romanesti	97
8.2 Localizarea in dimeniunea timp a rupturilor de frecventa si a periodicitatilor: analiza wavelet.	104
8.2.1 Functii wavelet	105
8.2.2 Transformate wavelet	107
8.2.3 Spectrul de putere wavelet	110
8.2.4 Argumente impotriva criticiilor aduse metodei wavelet.	112
8.2.5 Alegerea scarii	113
8.2.6 Conul de influenta.	114
8.2.7 Nivele de semnificatie.	116
8.3.8 Spectrul de zgomot rosu pentru functiile wavelet	116
8.2.9 Metoda Monte Carlo.	117
8.2.10 Intervalul de încredere.	118
8.2.11 Identificarea puterii comune si a fazelor relative pentru statiiile românesti în domeniul timp-frecventa. Metoda Cross Wavelet Transform	119
8.2.12 Masurarea coerentelor de faza semnificative. Aplicatii asupra statiilor romanesti. Metoda Wavelet Coherence	121
8.3 Discutii generale asupra rezultatelor derivate din ipoteza nr 4	124
9. Ipoteza nr 5 : Analiza ARIMA poate evidenta schimbari regionale ale climatului	129
9.1 Analiza critica a altor metode similare. Filtrele sau analiza temporală a tendintei	132
9.2 Metodologia ARIMA	137
9.3 Analiza ARIMA a seriilor de timp Romanesti	140
9.4 O alegere superioara : ARIMA pt serii de timp intrerupte	160

9.5 Sunt seriilor noastre susceptibile unei modelari de tip Garch ?	163
9.6 Validarea ipotezei : identificarea de grupe climatice. Analiza pe componente principale si analiza cluster	164
9.6.1 Rezultate si discutii	166
9.6.2 Relatiile intre modelele obtinute si caracteristicile seriilor analizate	172
10. Concluzii finale	173
ANNEXE I Définirea indicilor	181
ANNEXE 2 Définirea zgomotului	186
Zgomot Alb	186
Zgomot Roz	187
Zgomot Rosu	188
Zgomot Albastru	189
ANNEXE 3 Cum se interpreteaza figurile wavelet	190
ANNEXE 4 Lista figurilor	191
Bibliografie	193

## **2. Structura tezei**

Pentru a putea raspunde intrebarii din titlu s-a decis adoptarea urmatorului rationament :

1. inainte de toate, se va incerca de a intelege cum este definita "schimbarea climatica" in literatura de specialitate
2. se va identifica o modalitate prin care sa testeze ipoteza schimbarii climatice in acelasi timp cu testarea calitatii datelor
3. se vor alege metode fiabile pentru a avea incredere in raspunsuri

In esenta se va incerca sa se raspunda la doua intrebari :

Cum pot avea incredere in rezultatele obtinute daca pornesc de la ipoteza ca datele nu sunt de incredere ?

Cum ma pot asigura ca in cazul in care obtin rezultate care par sa comfirme ipoteza schimbarii climatice avem intradevar de-a face cu o schimbare climatica "reală"?

S-a decis in consecinta ca solutiile propuse pentru a furniza raspunsuri viabile la aceste intrebari sa se contureze dupa parcurgerea urmatoarelor etape:

1. Evaluarea calitatii initiale a datelor
2. Omogenizarea datelor (dupa caz).
3. Utilizarea unor metode diferite si independente pentru a putea compara rezultatele prin prisma similaritatii.
4. Identificarea tendintelor existente (in medie dar si in varianta) si evaluarea corelarii lor cu semnalele schimbarii climatice.
5. Evaluarea corelatiilor dintre seriile de timp utilizate cu teleconexiunile din perspectiva pardigmei schimbarii climatice.
6. Evaluarea posibilelor modele obtinute din perspectiva spatio-regionala relativ la modelele consacrate.
7. Compararea rezultatelor obtinute cu rezultatele obtinute de alti cercetatori

Din motive legate de parcimonie si coeziune metodologica cei spate pasi de mai sus au fost grupati in cinci capitole fiecare reprezentand o ipoteza de lucru :

Ipoteza 1 : Datele sunt omogene si nu au tendinte

Ipoteza 2 : Extremele devin din ce in ce mai extreme

Ipoteza 3 : Datele prezinta o tendinta crescatoare a variantei

Ipoteza 4 : Analiza spectrala va identifica periodicitati legate de evolutia marilor perturbatii asociate schimbarilor climatice

Ipoteza 5 : Analiza ARIMA asupra datelor noaste poate pune in evidenta schimbari regionale in climat

Ultimul capitol prezinta concluziile finale in timp ce primele patru ofera informatii generale necesare pentru interpretarea rezultatelor.

### 3. Ipoteza 1 : Datele sunt omogene si nu au tendinte

Din nefericire, majoritatea seriilor climatice foarte lungi au fost afectate de numeroase evenimente non-climatice care fac ca seturile de date sa fie nereprezentative in ceea ce priveste evolutia climatului de-a lungul timpului.

Acesti factori include schimbari ale: instrumentelor, practicilor de observatie, locatiei statilor (vezi Cluj 1967, Sulina 1940 etc.), schimbarea formulelor de calcul (trecerea la formula Koppen in cazul statilor romanesti la inceputul secolului trecut), conditiilor din jurul statilor meteo (vezi Bistrita dupa 1990)(Jones *et al.*, 1985; Karl si Williams, 1987; Gullett *et al.*, 1990; Bradzil, 1986, Aguilar 2008, Stephanek et al. 2007, Moisellin et al. 2002, Mestre 2000, Szetmerek 2004, Cheval et al 2008, Easterling si Peterson 1998,Heino, 1994).

Pentru alegerea metodei optime (testul RH al lui Wang si Feng) s-au analizat algoritmii intr-o maniera critica (vezi Tabelul 1).

<i>Metode regresive</i>		<i>- fiabile pentru o singura ruptura</i>		
		<i>Scurta descriere</i>	<i>Avantaje</i>	<i>Inconveniente</i>
(1970)	<b>Farley &amp; Hinich</b>	Evenualele schimbari de panta cu ajutorul regresiei lineare simple	Pt o σ cunoscuta aceasta procedura ramane cea mai simpla din familia procedurilor in care statistica testului depinde doar de o singura combinatie lineară a reziduurilor PY	aceasta abordare nu ofera estimari naturale asupra amplasarii si amplitudinii rupturii
(1978) (1981)	<b>Maronna &amp; Yohai (Le test de Poter)</b>	O tehnica statistica clasica bazata pe raportul asemanarilor. Se studiaza cazul in care o ruptura coincide cu un salt	Aceasta abordare ofera estimari naturale asupra pozitiei rupturii	presupune ca doar o ruptura este posibila
(1983)	<b>Le test de Worsley</b>	Cazul general al regresiei lineare multiple	Generalizarea metodei lui Maronna si Yohai	Generalizarea presupune un numar de schimbari <i>k fixat a priori</i> . Dar, in seriile climatice acest numar este in general multiplu si necunoscut a priori
<i>Algoritmi de segmentare</i>		<i>- prezenta unei rupturi unice. - recurs obligatoriu la o serie de referinta</i>		
1975	<b>Le test Mann – Kendall (Sneyers,</b>	Test asupra reziduurilor	Robustete, satisface dpdv teoretic	Puterea testului depinde de nivelul de semnificatie prestabilit, de

	<b>1975).</b>		criteriile WMO	marirea schimbarii si de dimensiunea esantionului. Puterea lui este puternic afectata de variatia, deviatia si distributia valorilor in serie
<b>1995</b>	<b>Easterling &amp; Peterson (1995)</b>	Combina testul SNHT cu algoritmii de segmentare	Satisfacator dpdv teoretic	affectat de probleme de mascare (pt ca de fiecare data trebuie testata ipoteza H0 contra ipotezei unei rupturi, chiar daca pot fi prezente mai multe rupturi ).
<b>1996</b>	<b>Lazante (1996)</b>	Acelasi tip de procedura dar care utilizeaza testul non-parametric al lor Wilcoxon-Mann-Whitney, pt un avantaj de robustete	Satisfacator dpdv teoretic	<i>Idem.</i>
<b>1997</b>	<b>Testul lui Hubert (1989, 1997)</b>	Test de stationaritate	Aceasta metoda prezinta avantajul de a depista schimbari multiple in medie intr-o serie dpdv teoretic	<i>Idem.</i>

#### *Metode de corectie*

<b>1986</b>	<b>SNHT Alexandersson (1986, 1995) Alexandersson &amp; Moberg (1997)</b>	Omogenizarea este realizata pornind de la o serie de referinta pt a facilita calculul parametrilor de corectie	Pornind de la serii omogene (sau considerate ca atare), amplitudinile rupturilor din seria testat se deduc imediat din seriile de comparatie	seria de referinta este considerata omogena
<b>1996</b>	<b>MASH Szentimrey T. (1994, 1995, 1996, 2004)</b>	Seriile regionale nu sunt considerate omogene	Fiecare serie este comparata cu mai multe serii regionale, fiecare din acestea constituita din mediile ponderate ale seriilor constitutive; mereu se iau in calcul meta-datele	
<b>1996</b>	<b>Tehnica Caussinus-Mestre (1996)</b>	Serii de referinta omogene	1. Regula lui Caussinus & Lyazrhi furnizeaza un criteriu obiectiv pt depistarea unui numar necunoscut - si multiplu-de rupturi si puncte aberante dintr-un esantion gaussian, 2. Combate eficient problemele de mascare inerente tehniciilor pas-cu-pas, dar consuma timp de calcul 3. fiecare serie este omogena (prin definitie) si poate asadar servi ca si referinta, un anumit numar de	O ruptura depistata intr-un segment de date zilnice nu este neaparat vizibila in medie

			momente de ruptura vor ramane constante oricare ar fi seria de comparatie	
2006	<b>Wang &amp; Feng</b>		Elimina insecuritatea structurala si ia in calcul o autocorelatie de ecart 1	

Tabelul 1. Comparatie intre testele utilizate pentru depistarea rupturilor

In urma analizei, seriile de precipitatii au fost gasite omogene si fara o tendinta semnificativa in timp ce in seriile de temperatura s-au identificat mai multe rupturi (de tipul 1 Wang et al 2007) care pot fi atribuibile unor cauze naturale:

1960 -1961 pentru toate seriile analizate, 1943 -1944, 1993-1994 pentru seriile din sudul, sud-vestul tarii si 1943 -1944 pentru statiile din Moldova. In cazul seriilor transilvane acestea au fost gasite fie a fi omogene ( Sibiu si fara o tendinta anume) fie au fost pre eterogene pentru a putea fi identificata o tendinta concludenta ( Cluj, Bistrita). Cu exceptia seriilor Bucuresti, Drobeta si Targu Jiu semnul tendintei dupa ultima ruptura este pozitiv.

Este de remarcat ca in majoritatea seriilor anul 2000 apare ca o posibila ruptura de tip 0, adica o ruptura care este semnificativa numai daca este sustinuta de metadate (Wang et al 2007). Incidental anul 2000 a fost anul in care majoritatea statiilor au fost dotate cu statii de tip Vaisala si anul in care s-au unificat observatiile clasice cu cele automate.

Conform prezentarii doamnei Boroneanat (2008) diferentele dintre observatiile clasice si automate la nivelul mediilor lunare variaza intre:

- 0.24°C si 0.71°C pentru temperatura medie
- 0.28°C si 0.87°C pentru temperatura minima
- 0.01°C si 0.55°C pentru temperatura maxima
- 0.62 mbar si 2.01 pentru presiunea atmosferica
- 4.85% si 13.29% for pentru temperature relative.

Variatiile standard automate la nivelul mediilor lunare variaza intre:

- 0.51°C si 1.10°C – temperatura medie
- 0.43°C si 2.03°C – temperatura minima
- 0.07°C si 3.97°C – temperatura maxima
- 0.41mbar si 1.37 mbar – presiunea atmosferica
- 6.95% si 8.51% - umiditate relativa.

Diferentele dintre observatiile clasice si automate la nivelul mediilor lunare calculate pe baza mediilor zilnice (1,7 ,13,19 ora locala) variaza intre:

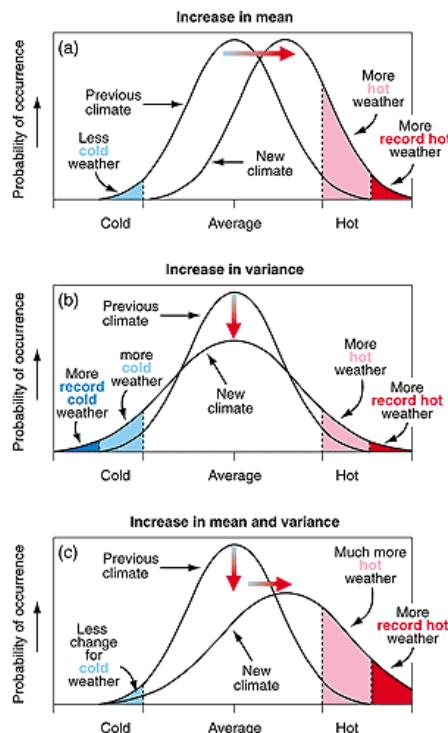
- 0.20°C si 0.70°C pentru temperature medie
- 1.00 mbar si 2.0 mbar pentru temperatura aerului
- 3.30% si 10.00% pentru umiditatea relativa

iar pentru mediile lunare calculate pe baza mediilor zilnice (24 de ore) vraiaza intre

- 0.30°C si 0.70°C pentru temperature medie
- 1.00 mbar si 2.0 pentru presiunea atmosferica
- 2.80% and 11.00% pentru umiditatea relativa

#### **4. Ipoteza 2 :** Extremele devin din ce in ce mai extreme

Intelegerea schimbarii in variabilitatea climatului este ingreunata de intelegerea schimbarilor in medie si in variabilitate (**Meehl et al, 2000**). Altfel de interactiuni variaza de la variabila in functie de distributia lor statistica. Spre exemplu distributia temperaturii seamana de multe ori cu o distributie normala atunci cand nestationaritatea distributiei implica schimbari in medie si in variabilitate. Intr-o astfel de distributie o crestere a temperaturii duce la un nou record de temperatura (Figura 9a), dar o schimbare in medie nu inseamna o schimbare in variabilitate. Spre exemplu in figura (Figura 9a), distanta dintre cea mai scazuta temperatura si cea mai ridicata temperatura nu se schimba. O crestere a variabilitatii fara o schimbare in medie implica o crestere a probabilitatii atat a cresteri ambelor extreme cat si a valorii absolute a a extremerilor (Fig 9b). O schimbare atat in variabilitate cat si in medie (Fig 9c) afecteaza evolutia unei extreme in raport cu valoarea celeilalte extreme.



**Fig. 5 Efectul asupra temperaturii atunci cand are loc o crestere a) a mediei b) a variabilitatii c) atat a variabilitatii cat si a mediei pentru o distributie normala a temperaturii. (conform [http://www.grida.no/climate/ipcc\\_tar/wg1/088.htm](http://www.grida.no/climate/ipcc_tar/wg1/088.htm))**

Pentru variabile care nu sunt foarte bine approximate precum precipitatii situatia este si mai complexa mai ales in climadele cu tendinte de ariditate. Spre exemplu in cazul precipitatilor schimbarile in medie pot fi acompaniate de catre alte schimbari precum schimbari in frecventa frecventei precipitatilor sau in modificare curbei distributiei precipitatilor incluzand aici si variabilitatea. Aceste schimbari pot afecta aspecte variate ale extremelor de precipitatie incluzand aici chiar in intensitatea (cantitatea in unitate de timp).

In cazul unei aproximari perfecte data se aliniaza perfect pe diagonalele graficelor de probabilitate si ale quantilei. Graficul de probabilitate indica cat de bine modelul se compara cu datele din realitate si graficul quantilei prezinta acuratetea modelului teoretic. Daca modelul deviaza puternic de la date atunci el este invalid. Nivelul de intoarcere este nivelul in acest caz al temperaturii care se astepta a fi depasit , in medie odata la fiecare  $m$  puncte de timp (in cazul nostru ani). Perioada de intoarcere este reprezentata de timpul de asteptare necesar pentru a fi deposit un anumit nivel de intoarcere.

In cazul precipitatiilor de multe ori este foarte importanta cunoasterea frecventei fenomenelor extreme nu numai a nivelului si a perioadei de retur. Pentru aceasta este necesar se recurge la modele bazate pe distributii de tip Poisson.

Cel mai potrivit model pentru precipitatii il reprezinta distributiile de tip Pareto.

Că și în cazul temperaturii maxime dar mult mai evidenț modelul cu covariabila NAO este superior.

In baza analizei a aproximativ 27 de indici de la 14 statii meteorologice din Romania cu reprezentativitate spatiala si temporala concluzia care se impune este una singura: extrmele devin tot mai extreme pe fondul unei incalziri accentuate.

Per ansamblu temperatura maxima calculata pe baza maximelor inregistrate in perioada 1960-2009 cunoaste o creste la mai toate statiile analizate cu exceptia Tg Jiu, Sulina si Cluj. Exceptiile dispar daca se iau in calcul valorile minime.

Temperatura minima a maximelor si a minimelor este si ea de asemenea in crestere exceptiile fiind Miercurea Ciuc si Botosani.

r95p	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	+	-	-
r99p	+	+	+	+	+	+	-	+	+	+	+	-	-
prcptot	+	+	+	+	+	+	-	-	+	+	-	-	-

Fig. 6 Tendinta principalilor indici construiti pe baza valorilor zilnice ale temperaturii maxime si a celei minime si a sumelor zilnice de precipitati.

Numarul zilelor de inghet si al zilelor scade generalizat (exceptii Botosani, Miercurea Ciuc si Targu Jiu).

Numarul de nopti tropicale si de zile cu temperaturi peste 25 de grade este de asemenea in crestere la majoritatea statilor .

In ceea ce priveste precipitatii se observa o crestere a numarului total de zile cu precipitatii precum si a numarului consecutiv de zile foarte umede dar in acelasi timp numarul in care precipitatii sunt mai mari sau egale cu 1 mm este in scadere generalizata.

Numarul de zile cu precipitatii foarte ridicate pare a fi in crestere in zonele nordice si nord-vestice fiind in scadere pentru restul tarii.

### 5. Ipoteza 3 : Datele prezinta o tendinta crescatoare a variantei

In teoria probabilitatilor si [statistica](#), varianta unei variabile aleatoare sau a unui esantion este o masura dispersiei statistice insemanand patratul distantei valorilor posibile fata de valoarea asteptata . In timp ce media este o modalitate de a descrie locatia unei distributii varianta este o masura de a capta salabilitatea sau gradul de imprastiere. Unitatea variantei este patratul unitatii variabilei originale. Radicalul variantei este deviatia standard care are aceasi unitate ca si variabila originala fiind mai usor interpretabila din acest punct de vedere.

Conceptul de salt climatic re la baza principiul descoperit de Lorenz (1976) conform caruia atmosfera este un sistem fizic non-linear care contine in general tranzitivitate si intranzitivitate, cea din urma avand cateva elemente care depind de starea initiala. Sistemul se schimba de la tranzitivitate la intranzitivitate prin schimbarea parametrilor. Pe masura ce sistemul se schimba putin el devine aproape intranzitiv iar elementele lui statistice pentru un interval de timp finit variaza de la un interval la altul. Prin aceasta teorie non-deterministica acupra schimbarilor climatice Lorenz a accentuat rolul proprietatii de aproape intranzitivitate a sistemului si a sugerat ca unele schimbari bruste in medie apar in seriile de timp climatice in cazul intranzitivitatii

aproape perfecte chiar daca nu au loc nici un fel de inputuri externe. Asadar tranzitia de la un regim la altul in conditii de aproape intranzitivitate nu ar trebui sa aiba loc intrasezonier ci intranaual.

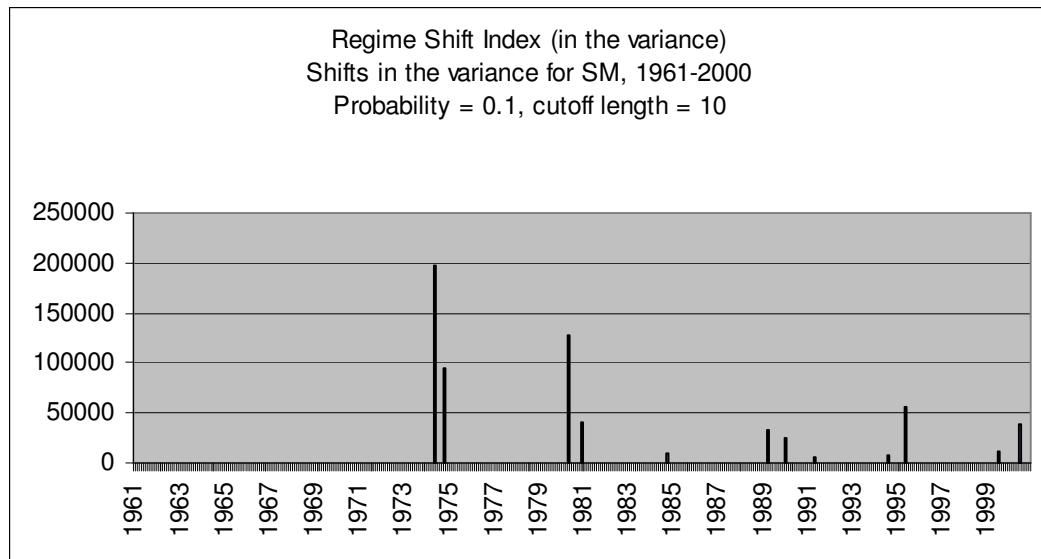
Yamamoto et al.(1986) introduce conceptul de salt climatic care implica o schimbare abrupta a mediilor multi-anuale in contrast cu opinia larg impartasita conform careia schimbarea climatica este continua (Mitchell et al, 1966). Iwashima and Yamamoto (1986) sugereaza posibilitatea ca unele schimbari abrupte in mediile multianuale ale circulatiei atmosferice globale nu sunt altceva decat rezultatul unei schimbari graduale de la an la an in regimul anotimpurilor.

Yamamoto et al.(1986) introduce conceptul de salt climatic care implica o schimbare abrupta a mediilor multi-anuale in contrast cu opinia larg impartasita conform careia schimbarea climatica este continua (Mitchell et al, 1966). Iwashima and Yamamoto (1986) sugereaza posibilitatea ca unele schimbari abrupte in mediile multianuale ale circulatiei atmosferice globale nu sunt altceva decat rezultatul unei schimbari graduale de la an la an in regimul anotimpurilor.

Tot Yamamoto et al.(1986) defineste saltul climatic ca o schimbare de medie intre numele limite de incredere, daca media pe mai multe decade difera inaintea unui anumit an de media dupa acel an (cu o anumita semnificatie statistica).

In interpretarea variatiilor climatice de lunga durata conceptul de „regim” si cel de „schimbare de regim” a devenit foarte popular in ultimele decade. Conceptul a crescut in importanta dupa impunerea in opinia academica a conceptului de schimbare climatica. Pornind de aici o serie de metode parametrice si non-parametrice pentru detectarea punctelor de schimbare au fost create (mai ales pentru detectarea punctelor de ruptura in medie si mai putin in varianta).

Majoritatea testelor parametrice sau ne-parametrice care se concentreaza asupra depistarii rupturilor de medie sau varianta au un neajuns major: performanta lor se deterioreaza drastic daca punctele de ruptura sunt prea apropiate de extremitatile seriei. O posibila solutie la aceasta problema a fost investigata recent de Sergei N. Rodionov (2004) care a propus o tehnica de procesare seceventiala a datelor. In analiza seceventiala numarul observatiilor nu este fix. In schimb observatiile se petrec secevential. Pentru fiecare noua observatie un test este realizat pentru a determina validitatea ipotezei nule  $H_0$  (existenta unei schimbari de regim). Testul utilizat in acest studiu permite trei rezultate posibile in raport cu  $H_0$ , acceptarea ipotezei, respingerea ipotezei sau continuarea investigatiilor.(Rodionov and Overland, 2005).



**Figure 16. Exemplu de rupturi de varianta (Satu Mare)**

Analiza asupra datelor lunare de precipitatii si temperaturi nu a depistat rupturi semnificative in seriile de temperatura dar s-a dovedit „interesanta” in analiza seriilor de precipitatii

O grupare a acestor rupturi pare evidenta cu precadere in jurul anilor: 1961-1963, 1969-1971, 1981-1985, 1991-1993, 1996-2000. Interpretarea acestor rupturi ca si „schimbari de regim-regim shifts” dupa cum propune autorul este destul de dificila totusi o coincidenita evidenta se poate remarka in ceea ce priveste intervalul de aparitie al acestor rupturi si fazele NAO (prezentate succint in figura de mai jos, dupa Loa et al (2006)).

	<i>NiÑo3 (Normal)</i>	<i>NiÑo3(+)</i>	<i>NiÑo(-)</i>
<i>NAO (Normal)</i>	1951,1952,1953,1954, 1959,1967,1978,1980, 1982,1986,1988,1991, 1997,2002,2003,2004, 2005	1958,1987,1998	1968,1971,1972,1974, 1976,1985,2006
<i>NAO (+)</i>	1957,1961,1975,1981, 1984,1990,1993,1994, 1995,1999	1973,1983,1992	1989,2000
<i>NAO(-)</i>	1960,1962,1963,1969, 1979,1996,2001	1964,1966,1970,1977	1955,1956,1965

**Fig 7. Grupari de ani dupa starile NAO si ENSO dupa Loa et al (2006).**

Mai multi autori (Busuioc A, von Storch H, 1996, Rimbu N, Boronean C, Buta C, Dima M, 2002, Stefan S, Ghioca M, Rimbu N, Boronean C, 2004 ) au evideniat o anumita variabilitate

intre NAO si precipitatiiile cazute in Romania. In perioadele in care NAO este in faza pozitiva s-au observat valori joase de precipitatii pe teritoriul Romaniei. Aceasta conexiune este clar accentuata in ultimele doua decade cand o intensificare a indicelui NAO (Hurrell, 1995) a fost acompaniata de o diminuare continua a precipitatilor in aceasta regiune, cu precadere in sud (Stefan et al, 2004)

#### **6. Ipoteza 4 :** Analiza spectrala va identifica periodicitati legate de evolutia marilor perturbatii asociate schimbarilor climatice

In principiu cele mai commune metode pentru estimarea parametrilor in spatial domeniu timp ale unui process autoregresiv pornesc de la utilizarea ecuatiilor Yule-Walker. Problema este ca parametrii Yule-Walker ai unui procesi autoregresiv de ordinul

p, sau AR(p), sunt foarte “partinatori” ceea ce duce la un ordin necorespunzator al selectiei si la o proasta previziune(Shaman, 1983; Shaman and Stine, 1988; Crunk, 2005).

Analiza spectrala este utilizata pentru analiza ciclicitatilor si a benzilor de frecventa in seriile de climatice. Spectrele de putere pot fi analizate printr-o serie de metode de analiza spectrala. Dintre acestea cele mei frecvent utilizate sunt periodograma, Analiza Autocorelatiei spectrale, (ASA, Blackman & Tuckey, 1958; WMO, 1966), Metoda Entropiei Maxime (MEM, Burg, 1975; Olberg and Rakoczi,1984), Metoda multi-taper (MTM, Percival and Walden 1993, Thompson, 1982; Park et al., 1987).

Teza descrie pe scurt acest metode impreuna cu neajunsurile lor.

In cea ce priveste varfurile spectrale identificate se poate afirma ca seriile de precipitatii sunt mult mai sensibile, ceea ce face posibila identificarea semnalului climatic mult mai usor decat in cazul temperaturilor .

Pentru temperaturi s-au identificat cel mai des varfuri spectrale in jurul valorii de 0.457 pentru aproximativ toate seriile analizate sau foarte apropiate de aceasta valoare. Alta varfuri spectrale au fost foarte rar intalnite: (0.713 sau 0.384). Valorile identificate corespund unor periodicitati de aproximativ 2-2,18-2,22 -2.45 de ani.

Pentru precipitatii periodicitatile mai sus amintite au fost identificate in toate seriile analizate aditional identificandu-se „varfuri” spectrale cu valori de 0.33-0.35, 0.499 sau 0.17-0.225. Acestea din urma corespund unor peridiocitati de 3-3.6 , 4.44 sau 5,88/6 ani.

Periodicitati in jurul valorilor de 11 ani (de obicei corelate cu activitatea solară) sau de 20-30 de ani sau pluridecale (60 de ani) sau centenare de 100 de ani nu au fost prezente la un nivel care să depasească 95% semnificativă statistică.

In privința semnificării acestor „varfuri” și perioodicități există mai multe opinii majoritatea dintre ele asociind aceste perioodicități cu variabilitatea decadala a marilor teleconexiuni în special a NAO.

Multi autori au o idee diferită asupra ceea ce înseamnă „variabilitatea decadala”. Unii, (Latif & Barnett, 1996; Goodman și Marshall, 1997) descriu un „mod resonant oscilatoriu care poate genera un varf spectral într-o anumita bandă de frecvență”. Alții (Frankignoul *et al*, 1996), descriu un „genunchi” rapsunsul oceanului la forțari atmosferice de natură stochastica la scara decadala, separând spectrul roșu în intervale de timp scurte care variază de a un semnal gen zgomot alb la variații la scara lungă.

Cei mai mulți vorbesc de un „varf decadal în semnalul NAO” în jurul valorilor de 6-10 ani' (Hurrell and Van Loon's, 1997), 12 ani (Deser & Blackmon, 1993), 7 și 10 ani respective 2.3 ani , și putere redusa la scări de 10-20 ani și 3 ani (Goodman 1997).

In acest context perioodicitățile detectate în studiul de față pot fi asociate cu rezultatele obținute în alte regiuni ale Europei Bradzil et al. (1985) au descoperit ciclicități cu lungimi de 2-5 ani respective de 10-16 ani în sumele anuale de precipitații din Europa Centrală. Maher și Vafiadis (1991) au detectat perioodicități de 3,6 ani iar Lana și Burgueno (2000) au identificat perioodicități de 3-4 și 6 ani atât în precipitațiile de primavera și vara precum și perioodicități de 4,6 și 16 ani în precipitațiile hivernale.

In analiza asupra precipitațiilor peninsulei Iberice Garcia et al. (2002) au identificat oscilații anuale dominante de 7 respectiv 2.7 ani.

Similar rezultatelor noastre, Bradzil și Zolotokrylin (1995) Tosik et al (2005) au identificat ciclul QBO (aprox 2.2 ani, Reed et al 1961; Lamb 1979) precipitațiile lunare din Europa. Lana și Burgueno (2000) au detectat ciclicități de 2.4-2.6, 6.1 și 21.3 de ani în analiza lunată a precipitațiilor din Barcelona. Morala et al. (2003) au identificat oscilații de 4, 5 și respectiv 3.2 ani în fluctuațiile Atlantice din primavera-iarnă.

Tosik et al (2005) a identificat ciclul QTO (cvasi trianual) în serile belgradene.

In ceea ce privește perioodicitățile cel mai des întâlnite în serile de temperatură de 2.2 ani acestea pot fi asociate circulației cvasi bieanale QBO una dintre cele mai importante componente ale

fluctuațiilor climatice pe termen scurt. Curentii de aer maximi care o generează sunt locați la o altitudine de aproximativ 24 de km. Sistemul de vanturi asociat a fost cuplat de diversi autori cu regimul vanturilor stratosferice din ambele emisfere (nordică și sudică) și cu schimbările de direcție ale vanturilor dinspre E și V.

Lamb (1972) a notat că QBO este relatează cu oscilația sudică care în fapt reprezintă forța centurii subtropicale în emisfera nordică și sudică. De asemenea, asocieri au fost facute și cu indexul circulației nord atlantice NAO.

Identificarea cu SOI și NAO a acestor perioodicități pentru zona Serbiei și implicată zona Central-Est Europeană a fost realizată de Tosik et al (2005) care demonstrează că „zona Belgradului este unei supuse unei influențe puternice în timpul iernii și unei influențe ENSO [n.a. slabă] în timpul primaverii”.

Din punctul nostru de vedere desigur suntem de acord cu rezultatele de mai sus considerăm că metodele de analiză spectrală (chiar și în combinație sau în con-lucrare cu alte metode) nu sunt suficienți de puternice pentru a demonstra cu deplină certitudine astfel de relații între serile temporale ale unor variabile climatice (temperatura și precipitațiile) cu marile teleconexiuni. Pentru a putea evidenția astfel de relații considerăm că este nevoie de recursul la algoritmi mai sofisticati precum cei de tip wavelet care vor fi prezentati în capitolul urmator.

### **Localizarea periodicităților și a rupturilor de frecvență în spațiul temporal și frecvențial : analiza wavelet**

Serile cronologice geofizice sunt adesea generate de sisteme complexe despre care stim foarte puțin. Comportamentul predictibil al unor astfel de sisteme precum tendința și periodicitatea prezintă asadar un mare interes. Majoritatea metodelor matematice tradiționale examinează periodicitatea în domeniul frecvențial. Unele din aceste metode precum analiza Fourier presupun implicit că procesele analizate sunt staționare în timp. Cu toate acestea analiza wavelet extinde seria de timp atât în domeniul frecvențial cât și în cel temporal, permitând astfel localizarea periodicităților intermitente. Prin descompunerea unei serii de timp în ambele domenii se pot determina ambele moduri de variabilitate precum și modul în care le variază în timp.

Analiza wavelet a fost folosită în numeroase studii de geofizică, inclusiv a convectiei tropicale (Weng și Lau, 1994), fenomenul ENSO (Gu și Philander, 1995) fronturile

atmosferice reci (Gamage and Blumen, 1993), temperaturile din centrul Angliei (Baliunas et al, 1998), dispersia valurilor oceanice (Meyers et al, 1993), formarea si spargerea valurilor (Liu, 1994), studiul structurilor coerente in curgeri turbulente (farge, 1992) etc. O descriere completa a metodei in analiza datelor geofizice a fost realizata de Foufoula- Georgiou si Kumar (1995), bazele teoretice fiind fundamentate de Daubechies (1992) pentru ca abia in 12 ani mai tarziu sa se puna bazele unor nivele de semnificatie care sa confere credibilitate metodei (Grinsted et al, 2004). Un ghid practic de utilizare al metodei a fost realizat de catre Torrence si Compo (1998).

Exista doua clase de Transformate wavelet : Continua (CWT) respectiv Discreta (DWT).

Relatia dintre seriile romanesti de precipitatii si teleconexiuni (NAO, ENSO) a fost pusa in evidenta de mai multi autori (Busuioc and von Storch, 1996; Busuioc et al., 1999; A. Busuioc et al, 2004, Bojariu et al 2001, Mares et al 2000, 2002a, 2002b, Tomozeiu et al 2002).

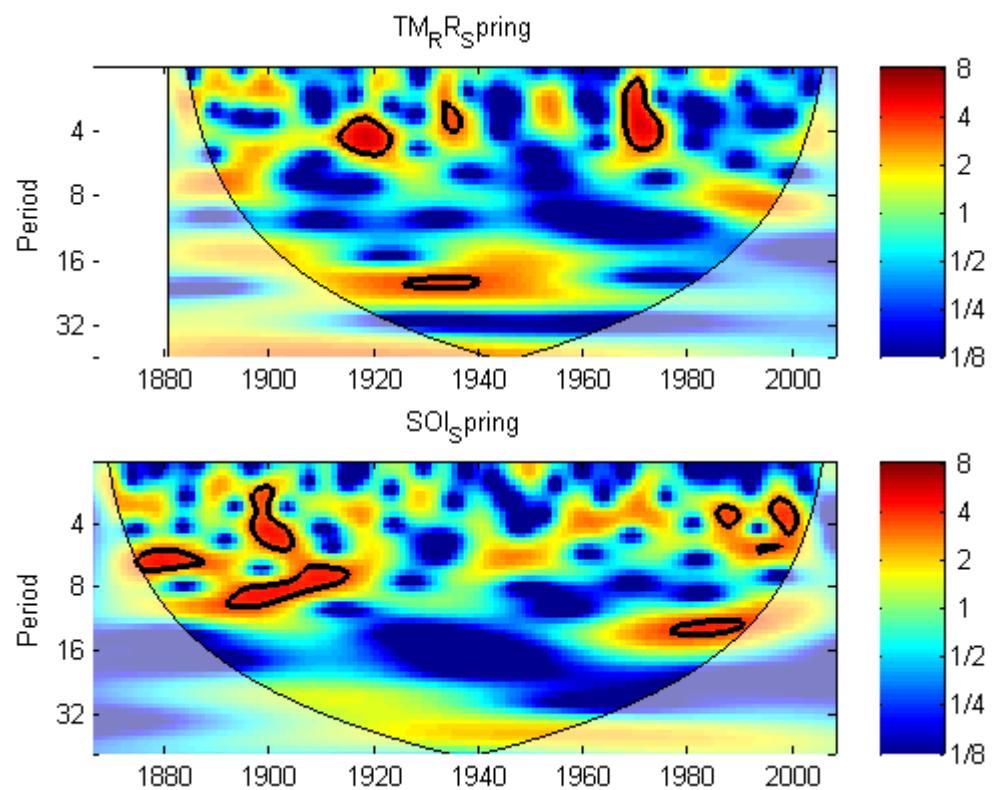
Analiza wavelet a seriilor romanesti (vezi anexa) pare sa confirme aceasta ipoteza. NAO pare sa aiba o influenta sporita asupra precipitatilor din Romania mai ales in lunile de iarna. Puterea comuna a spectrului are cresteri foarte mari in jurul anilor , 1920, 1960 si incepand cu sfarsitul anilor 1990 si pana in prezent. Punerea comuna este concentrata mai ales in jurul benzilor de 2-6 ani iar pentru ultima perioada care se continua pana in prezent in bezile 8-16.

Influenta NAO este foarte vizibila mai ales in lunile de iarna ceea ce confirma studiile precedente. O conexiune (totusi redusa si nu asa de puternica precum a fost evidentiată in studiile citate mai sus dar cat se poate de semnificativa la nivelul de 95% de semnificatie) intre anomaliiile de presiune (indexul NAO) si precipitatiiile de vara poate fi asociata cu anomaliiile de precipitatii (pozitive si negative) din Romania, iar dupa cum arata perechile wavelet de statii romanesti si NAO cea mai mare amplitudine a anomalilor este identificata instatiile nord-vestice, sudice si sud- vestice in timp ce inspre estul si nord estul tarii aceasta influenta se disipeaza devenind nesemnificativa.

Mecanismul (Busuioc si von Storch, 2004, David si Haidu, 2007) din spatele acestei situatii poate fi identificat in transportul maselor de aer umed din bazinul mediteranean asupra Romaniei (ceea ce conduce de obicei conduce precipitatii peste medie si anomalii termice).

Mecanismul de mai sus este mai putin vizibil in seriile de temperatura.

In ceea ce priveste o posibila influenta a ENSO asupra precipitatilor din lunile de primavara aceasta este foarte redusa si indoielnica (vezi figura de mai jos).



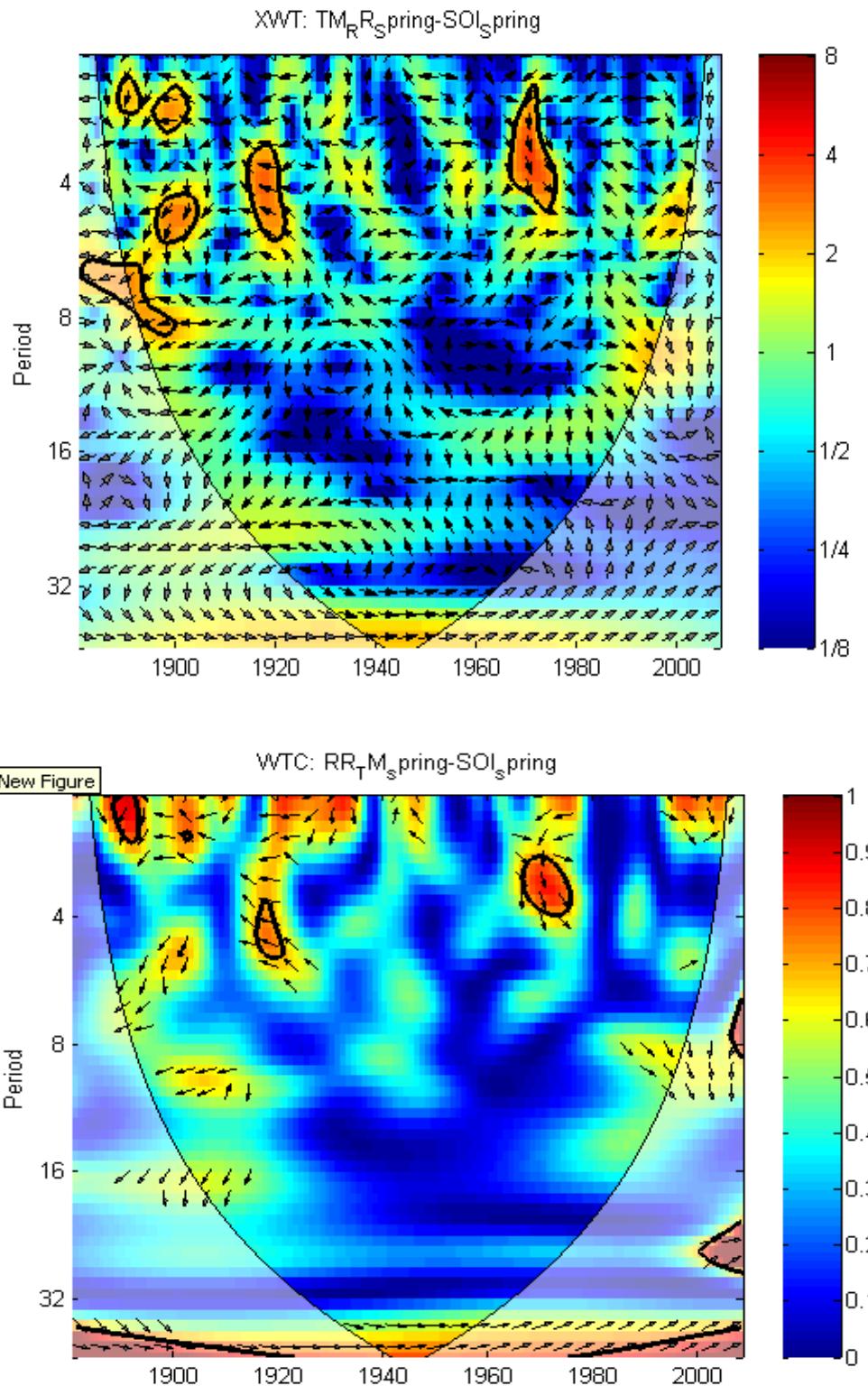


Figura 22. a) Spectrele de putere de la Timisioara si SOI (primavara) b) XTC intre SOI si Timisoara

In schimb dorim sa punem in evidenta o relatie posibila dintre statiile din Moldova si Transilvania si indexul anomaliei Atlanticului de Est – Rusia de Vest (EAWR -- Barnston et Livezey, 1987). Fazele cele mai negative si mai pronuntate ale EAWR au tendinta de a se produce in perioada iernii si la inceputul primaverii. Faze negative particular de proeminente au fost notate in iernile si primaverile anilor 1969/70, 1976/77 si 1978/79. Faze pozitive puternice au fost evidențiate in timpul iernii 1992/93.

Station	Test	ONA	EA	EAWR
Cluj	Pearson Correlation	-.173	-.035	-.247
	Kendall's tau_b	-.130	-.025	<b>-.222(*)</b>
	Spearman's rho	-.189	-.043	<b>-.329(*)</b>
Sibiu	Pearson Correlation	-.236	.145	-
	Kendall's tau_b	<b>-.190(*)</b>	.083	-
	Spearman's rho	-.260	.142	<b>.332(**)</b>
Bistrita	Pearson Correlation	-.020	.087	<b>-.292(*)</b>
	Kendall's tau_b	-.066	.068	<b>-.210(*)</b>
	Spearman's rho	-.080	.088	<b>-.310(*)</b>

### Corelatii intre temperatura statiilor transilvane si EAWR

**Table 6** \*\* corelatie semnificativa la nivelul 0.01 (2-tailed).

\* corelatie semnificativa la nivelul 0.05 (2-tailed).

Seasonal Correlations (Winter)		Annual Correlations	
	EATL/WRUS		EATL/WRUS
EATL/WRUS	1	EATL/WRUS	
TM	<b>-0.652**</b>	TM	<b>-0.175**</b>
SB	<b>-0.477**</b>	SB	<b>-0.147**</b>
IS	<b>-0.439**</b>	IS	<b>-0.79**</b>

### Corelatii intre precipitatii statiilor transilvane si moldovenesti si EAWR

**Table 7** \*\* corelatie semnificativa la nivelul 0.01 (2-tailed).

\* corelatie semnificativa la nivelul 0.05 (2-tailed).

## 7. Ipoteza 5 : Analiza ARIMA asupra datelor noaste poate pune in evidenta schimbari regionale in climat

Analiza cluster a pus in evidenta 2 climate potențiale care în aparență au două sezoane (la figura 36). Într-o prima fază, analiza PCA a fost aplicată asupra coeficientilor de autocorelație de ecart  $k = 1$  și ecart  $k = 12$  pentru cele 22 stații utilizate (17 în cazul precipitațiilor). Pentru îmbunătățirea rezultatelor analizei PCA, funcțiile ortogonale identificate au suferit o rotație VARIMAX (Kaiser, 1964). Această metoda este una ușoară (Soltani *et al.*, 2007). Tabelul 11 prezintă sinteza acestei analize.

Statia	ARIMA_temp	Statia	ARIMA_precip
IASI	(1,1,1) (0,1,1)		
OCNA SUGATAG	(1,1,1) (0,1,1)		
BOTOSANI	(1,1,1) (0,1,1)		
DEVA	(3,2,4) (1,1,1)	IASI	(1,0,1) (4,1,0)
CLUJ-NAPOCA	(1,1,1) (0,1,1)	OCNA SUGATAG	(1,0,0) (6,1,0)
BACAU	(3,2,3) (1,1,1)	RADAUTI	(1,0,1) (4,1,0)
MIERCUREA CIUC	(1,2,3) (1,1,1)	BISTRITA NASAUD	(1,0,0) (6,1,0)
ARAD	(1,1,1) (0,1,1)	CLUJ-NAPOCA	(1,0,0) (6,1,0)
SIBIU	(1,1,1) (0,1,1)	BACAU	(0,0,1) (0,1,1)
RIMNICU VALCEA	(1,1,1) (0,1,1)	MIERCUREA CIUC	(0,0,0) (0,1,1)
BUZAU	(1,1,1) (0,1,1)	TIMISOARA	(1,0,0) (6,1,0)
SULINA	(1,1,4) (1,1,1)	SIBIU	(1,0,1) (3,1,1)
BUCURESTI		GALATI	(0,0,0) (6,1,0)
FILARET	(1,1,1) (0,1,1)	BAIA MARE	(1,0,0) (6,1,0)
CRAIOVA	(1,1,1) (0,1,1)	SULINA	(1,0,0) (6,1,0)
CALARASI	(1,1,1) (0,1,1)	BUCURESTI	(1,0,0) (6,1,0)
CARANSEBES	(1,2,2) (1,1,2)		

**Tabelul 12. Apartenența fiecărei stații la o grupă ARIMA (galben - rosu sunt temperaturile, în albastru precipitațiile). Dacă termenul sezonier este important [SULINA (1,1,4)] el apare în rosu iar în cazul precipitațiilor parametrul nesezonier fiind mai important (6,1,0) el apare în albastru mai deschis**

Figura 41 sugerează că din punct de vedere termic există o puternică separație între cele două sezoane: hibernal și estival, care la randul lor sunt divizate în două subsezoane.

În cazul precipitațiilor se formează două grupe distincte cu o orientare:

- NV-SE grupă 1: Bucuresti, Sulina, Timisoara, Oradea, Caransebes, Drobeta TS, Craiova et Arad
- N-centru-S grupă 2: Cluj-Napoca, Sibiu, Iasi, Bacau, Botosani, Ramnicu Valcea, Miercurea Ciuc



Figura 11 Grupele climatice ARIMA după Tabelul 12

## 8. Concluzii finale

In comparatie cu alte modele (precum modelul CECILIA (Central and Eastern Europe Climate Change Impact and Vulnerability Assessment <http://www.cecilia-eu.org/>) si modelul derivat de noi este eficace după cum o ilustreaza tabelul de mai jos

tav -ann	Amplitudinea medie diurna			
	CECILIA		Al nostru	
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
Bucuresti-Filaret	<b>0.019</b>	<b>0.0446</b>	<b>0.004</b>	<b>0.034</b>
Constanta	<b>0.024</b>	<b>0.0032</b>	<b>0.007</b>	<b>0.06</b>
Drobeta-Tr. Severin	<b>0.022</b>	<b>0.0045</b>	<b>0.003</b>	<b>0.377</b>
Sibiu	<b>0.017</b>	<b>0.0301</b>	<b>0.008</b>	<b>0.208</b>
Cluj	<b>0.016</b>	<b>0.0251</b>	<b>-0.33</b>	<b>0</b>

<b>txq90 -ann</b>	<b>Amplitudinea medie diurna</b>			
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
<b>Constanta</b>	<b>0.044</b>	<b>0</b>	<b>0.251</b>	<b>0</b>
<b>Drobeta-Tr. Severin</b>	<b>0.049</b>	<b>0.0002</b>	<b>0.056</b>	<b>0.026</b>
<b>Sibiu</b>	<b>0.03</b>	<b>0.0353</b>	<b>0.143</b>	<b>0.002</b>
<b>tnq90 -ann Percentila de 90% a temperaturii minimele diurne</b>				
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
<b>Constanta</b>	<b>0.034</b>	<b>0.0029</b>	<b>0.212</b>	<b>0</b>
<b>Drobeta-Tr. Severin</b>	<b>0.021</b>	<b>0.0096</b>	<b>0.022</b>	<b>0.306</b>
<b>Sibiu</b>	<b>0.023</b>	<b>0.009</b>	<b>0.13</b>	<b>0.001</b>
<b>Numarul maxim de zile cu ger (Tmin &lt; 0°C)</b>				
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
<b>Bucuresti-Filaret</b>	<b>-0.193</b>	<b>0.0904</b>	<b>-0.095</b>	<b>0.236</b>
<b>Constanta</b>	<b>-0.219</b>	<b>0.126</b>	<b>-0.354</b>	<b>0.008</b>
<b>Drobeta-Tr. Severin</b>	<b>-0.192</b>	<b>0.2428</b>	<b>-0.081</b>	<b>0.278</b>
<b>Sibiu</b>	<b>-0.0206</b>	<b>0.7573</b>	<b>0.017</b>	<b>0.995</b>
<b>Cluj</b>	<b>-0.1014</b>	<b>0.3862</b>	<b>-0.212</b>	<b>0.031</b>
<b>Iasi</b>	<b>-0.226</b>	<b>0.07</b>	<b>-0.298</b>	<b>0.052</b>
<b>pq90 -ann Percentila de 90% a cantitatilor diurne de precipitatii</b>		<b>pp95 !!!</b>		
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
<b>Bucuresti-Filaret</b>	<b>0.017</b>	<b>0.845</b>	<b>7.817</b>	<b>0.074</b>
<b>Constanta</b>	<b>0.036</b>	<b>0.282</b>	<b>9.134</b>	<b>0.217</b>
<b>Drobeta-Tr. Severin</b>	<b>0.033</b>	<b>0.124</b>	<b>1.984</b>	<b>0.7</b>
<b>Sibiu</b>	<b>0.026</b>	<b>0.3553</b>	<b>8.025</b>	<b>0.287</b>
<b>Cluj</b>	<b>0.033</b>	<b>0.3935</b>	<b>9.561</b>	<b>0.119</b>
<b>Iasi</b>	<b>0.034</b>	<b>0.4771</b>	<b>3.22</b>	<b>0.746</b>
<b>pxcwd -ann Numarul maxim de zile consecutive ploioase</b>				
	Tendinta	p <	Tendinta	p <
<b>Bucuresti-Filaret</b>	<b>-0.011</b>	<b>0.337</b>	<b>-0.018</b>	<b>0.044</b>
<b>Constanta</b>	<b>-0.006</b>	<b>0.6223</b>	<b>-0.008</b>	<b>0.717</b>
<b>Drobeta-Tr. Severin</b>	<b>-0.017</b>	<b>0.2236</b>	<b>-0.007</b>	<b>0.595</b>
<b>Sibiu</b>	<b>-0.006</b>	<b>0.6821</b>	<b>-0.037</b>	<b>0.202</b>

Cluj	<b>-0.016</b>	<b>0.5639</b>	<b>-0.018</b>	<b>0.354</b>
Iasi	<b>0.012</b>	<b>0.4822</b>	<b>-0.057</b>	<b>0.063</b>
<b>pxcdd –ann</b>	<b>Numarul maxim de zile consecutive fara ploaie</b>			
	<b>Tendinta</b>	<b>p &lt;</b>	<b>Tendinta</b>	<b>p &lt;</b>
Bucuresti-Filaret	<b>-0.015</b>	<b>0.9569</b>	<b>0.03</b>	<b>0.321</b>
Constanta	<b>-0.067</b>	<b>0.2779</b>	<b>0.13</b>	<b>0.143</b>
Drobeta-Tr. Severin	<b>0.048</b>	<b>0.3747</b>	<b>-0.047</b>	<b>0.249</b>
Sibiu	<b>0.046</b>	<b>0.8343</b>	<b>0.071</b>	<b>0.205</b>
Cluj	<b>-0.133</b>	<b>0.1672</b>	<b>-0.025</b>	<b>0.556</b>
Iasi	<b>-0.1235</b>	<b>0.1277</b>	<b>0.191</b>	<b>0.018</b>

Tableau 13. Comparaison entre CECILIA et nos résultats