# НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ» ФАКУЛЬТЕТ ІНФОРМАТИКИ ТА ОБЧИСЛЮВАЛЬНОЇ ТЕХНІКИ Кафедра автоматизованих систем обробки інформації та управління

# **3BIT**

до лабораторної роботи №1 з дисципліни «Інтелектуальний аналіз даних»

Виконав:

студент гр. IC-32 Капорін Р. М.

Мета: спрогнозувати погоду в Житомирі за 2013 рік.

	ЯНВ	ФЕВ	MAP	ΑПР	МАЙ	ИЮН	ИЮЛ	ΑВΓ	СЕН	ОКТ	КОН	ДЕК
1	5	2	1	2	15	19	20	25	23	8	15	3
2	3	1	0	4	20	19	24	26	19	6	15	3
3	5 3 2	1	1	3	28	17	25	23	14	6	18	1
4	2	-1	-2	1	18	22	27	28	19	9	13	2
5	1	4	4	4	22	25	29	30	19	10	16	2
6	0	4	9	2	23	27	30	30	19	15	14	1
7	-5	3	5	2	26	26	26	31	21	16	9	0
8	-6	-1	1	6	27	27	24	32	20	16	16	-2
9	-8	-1	-3	8	28	27	28	33	23	13	14	2
10	-3	-2	-1	12	27	28	27	32	18	11	12	-4
11	-1	0	-2	12	29	24	30	21	22	16	7	1
12	-3	-2	0	13	28	20	22	27	21	13	6	1
13	-3 -7	1	3	10	24	24	21	31	16	15	5	1
14	-7	1	1	11	17	26	22	22	14	13	5	0
15	1	-1	-1	10	22	26	21	23	14	14	5	0
16	1	-2	-6	17	25	27	22	24	18	13	4	1
17	0	-3	-4	18	27	26	23	26	22	14	5	4
18	-4	-4	-1	20	27	26	27	28	16	14	7	1
19	-5	-2	1	24	25	24	28	31	12	8	7	-1
20	-3	-1	2	20	29	27	20	30	11	17	12	0
21	-2	-1	3	14	23	29	20	31	14	18	11	2
22	-4	0	0	17	21	30	21	20	16	15	11	5
23	-7	1	-8	22	21	33	19	21	17	16	9	7
24	-6	-1	-4	19	18	26	21	21	14	21	9	7
25	-8	2	-4	22	19	29	24	19	13	14	9	2
26	-10	2	-2	26	21	24	24	17	7	15	-1	4
27	-12	4	-1	30	15	20	27	18	10	22	-4	4
28	-8	3	0	25	19	25	31	21	11	18	1	4
29	-1		2	24	23	21	32	18	11	22	2	11
30	1		6	24	25	23	32	18	12	13	4	4
31	3		2		20		24	23		12		1

Рис. 1 - Початкові дані

	. 1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	. 12
_	january	fabruary	march	april	may	june	july		september	october		december
1	5	2	1	2	15	19	20	25	23	8		3
2	3	1	0	4	20	19	24	26	19	6		3
3	2	1	1	3	28	17	25	23	14	6		1
4	2	-1	-2	1	18	22	27	28	19	9		2
5	1	4	4	4	22	25	29	30	19	10		2
6	0	4	9	2	23	27	30	30	19	15		1
7	-5	3	5	2	26	26	26	31	21	16		0
8	-6	-1	1	6	27	27	24	32	20	16		-2
9	-8	-1	-3	8	28	27	28	33	23	13		2
10	-3	-2	-1	12	27	28	27	32	18	11	12	-4
11	-1	0	-2	12	29	24	30	21	22	16		1
12	-3	-2	0	13	28	20	22	27	21	13		1
13	-3	1	3	10	24	24	21	31	16	15		1
14	-7	1	1	11	17	26	22	22	14	13		0
15	1	-1	-1	10	22	26	21	23	14	14	5	0
16	1	-2	-6	17	25	27	22	24	18	13		1
17	0	-3	-4	18	27	26	23	26	22	14	5	4
18	-4	-4	-1	20	27	26	27	28	16	14	7	1
19	-5	-2	1	24	25	24	28	31	12	8		-1
20	-3	-1	2	20	29	27	20	30	11	17		0
21	-2	-1	3	14	23	29	20	31	14	18	11	2
22	-4	0	0	17	21	30	21	20	16	15	11	5
23	-7	1	-8	22	21	33	19	21	17	16	9	7
24	-6	-1	-4	19	18	26	21	21	14	21	9	7
25	-8	2	-4	22	19	29	24	19	13	14	9	2
26	-10	2	-2	26	21	24	24	17	7	15		4
27	-12	4	-1	30	15	20	27	18	10	22	-4	4
28	-8	3	0	25	19	25	31	21	11	18	1	4
29	-1		2	24	23	21	32	18	11	22	2	11
30	1		6	24	25	23	32	18	12	13	4	4
31	3		2		20		24	23		12		1

Рис. 2 - Початкові дані у Statistica

Тут змінним відповідають місяці року, а спостереженням - дні місяців. По своїй природі змінні неперервні, хоч на сайті "Ну і погода" й були представлені лише цілі значення температур. Метою нашого дослідження буде визначення можливих залежностей між змінними, побудова моделі для прогнозування температур по наявним даним.

## ОПИСОВИЙ АНАЛІЗ

Побудуємо графік температур квітня за 2013 рік:



Рис. 3 - Графік температур квітня 2013

Бачимо, що температура протягом січня нерівно, але постійно зростає. Виконаємо те ж саме для січня:

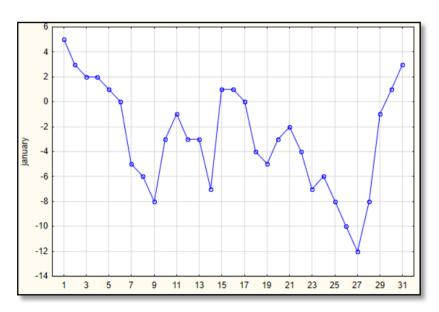


Рис. 4 - Графік температур січня 2013

Тепер побудуємо графіки всіх місяців кожної пори року. Результати представлені на рис. 5-8.

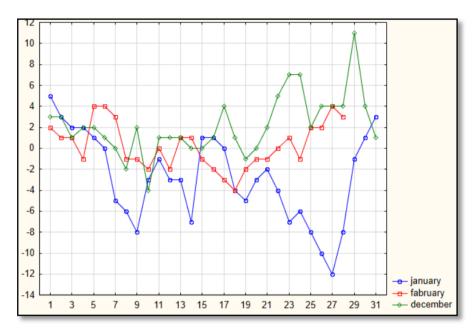


Рис. 5 - Графік температур зимових місяців

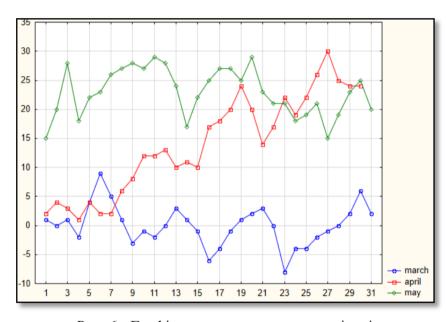


Рис. 6 - Графік температур весняних місяців

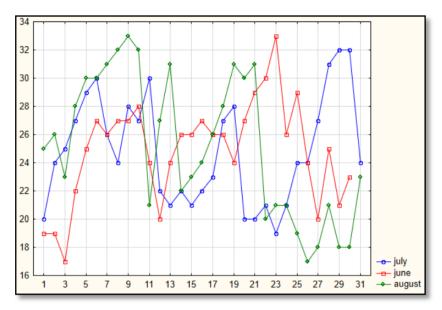


Рис. 7 - Графік температур літніх місяців

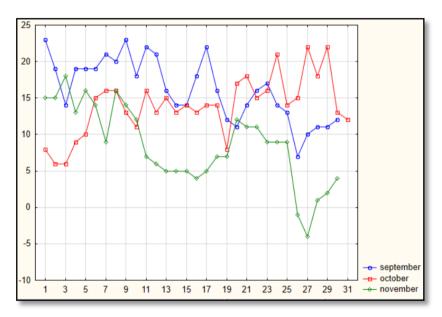


Рис. 8 - Графік температур осінніх місяців

Як бачимо, максимальне нарощення температури відбувається у квітні, а максимальний спад у листопаді. При цьому загалом літні й зимові температури більш нестабільні, ніж осінні та весняні.

Побудуємо графік середньомісячних температур по всьому періоду спостережень (рис. 9).

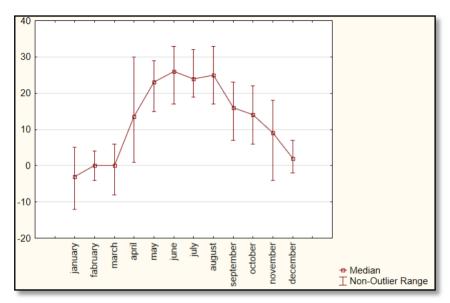


Рис. 9 - Графік середньомісячних температур за 2013 рік

Для виявлення взаємозалежностей у даних скористаємося асоціативними правилами. Для цього перетворимо початковий файл із даними (а точніше - створимо на його основі новий, в якому замість значень температур вкажемо одиниці для тих значень, які більше середнього для відповідного місяця, і нулі для тих, які менше). Щоб це зробити, треба спочатку визначити середні температури для кожного місяця (рис. 10).

Variable	Valid N	Mean	Median	Minimum	Maximum	Std.Dev.
january	31	-2,80645	-3,00000	-12,0000	5,00000	4,245934
fabruary	28	0,25000	0,00000	-4,0000	4,00000	2,187930
march	31	0,06452	0,00000	-8,0000	9,00000	3,492234
april	30	14,06667	13,50000	1,0000	30,00000	8,614076
may	31	22,96774	23,00000	15,0000	29,00000	4,127016
june	30	24,90000	26,00000	17,0000	33,00000	3,594536
july	31	24,87097	24,00000	19,0000	32,00000	3,853500
august	31	25,16129	25,00000	17,0000	33,00000	5,040481
september	30	16,20000	16,00000	7,0000	23,00000	4,286305
october	31	13,96774	14,00000	6,0000	22,00000	4,070085
november	30	8,53333	9,00000	-4,0000	18,00000	5,424932
december	31	2,16129	2,00000	-4,0000	11,00000	2,864690

Рис. 10 - Описові статистики (в т.ч. середні температури місяців - mean)

Отже, новий файл із даними виглядає так:

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
	january	fabruary	march	april	may	june	july	august	september	october	november	decembe
1	1	1	1	0	0	0	0	0		0	1	
2	1	1	0	0	0	0	0	1	1	0	1	
3	1	1	1	0	1	0	1	0	0	0	1	
4	1	0	0	0	0	0	1	1	1	0	1	
5	1	1	1	0	0	1	1	1		0	1	
6	1	1	1	0	1	1	1	1	1	1	1	
7	0	1	1	0	1	1	1	1	1	1	1	(
8	0	0	1	0	1	1	0	1	1	1	1	
9	0	0	0	0	1	1	1	1	1	0	1	
10	0	0	0	0	1	1	1	1	1	0	1	
11	1	0	0	0	1	0	1	0	1	1	0	
12	0	0	0	0	1	0	0	1	1	0	0	
13	0	1	1	0	1	0	0	1	0	1	0	
14	0	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	
15	1	0	0	0	0	1	0	0	0	1	0	
16	1	0	0	1	1	1	0	0	1	0	0	
17	1	0	0	1	1	1	0	1	1	1	0	
18	0	0	0	1	1	1	1	1	0	1	0	
19	0	0	1	1	1	0	1	1	0	0	0	
20	0	0	1	1	1	1	0	1	0	1	1	
21	1	0	1	0	1	1	0	1	0	1	1	
22	0	0	0	1	0	1	0	0	0	1	1	
23	0	1	0	1	0	1	0	0	1	1	1	
24	0	0	0	1	0	1	0	0	0	1	1	
25	0	1	0	1	0	1	0	0	0	1	1	
26	0	1	0	1	0	0	0	0	0	1	0	
27	0	1	0	1	0	0	1	0	0	1	0	
28	0	1	0	1	0	1	1	0	0	1	0	
29	1		1	1	1	0	1	0	0	1	0	
30	1		1	1	1	0	1	0	0	0	0	
31	1		1		n		n	n		n		

Рис. 11 - Новий файл із даними

Тепер знайдемо закономірності між даними за допомогою асоціативних правил (рис. 12).

1 2 3 4	jane e,	==>	july == 1, august == 0,	22,58065 22,58065	58,3333 58,3333	54,006° 50,518°
} 		==>	august == 0,	22,58065	58,3333	50 518
					02 2222	
		==>	1, july == 1,, 1,	32,25806 19,35484	83,3333 50,0000	58,925 54,772
		==>	august == 0,, 1,	22,58065	58,3333	50,518
		==>	july == 0,	35,48387	61,1111	62,882
	june == 1,	==>	august == 1,	32,25806	55,5556	60,858
	june == 1,	==>	1,	41,93548	72,2222	62,546
0	june == 1,	==>	0,	58,06452	100,0000	81,649 56,694
1	june == 1, june == 1,	==>	july == 0,, 1, july == 0,, 0,	29,03226 35,48387	50,0000 61,1111	66,943
2	june == 1,	==>	august == 1,, 0,	32,25806	55,5556	62,994
3	june == 1,	==>	1,, 0,	41,93548	72,2222	68,516
4	june == 1,	==>	july == 0,, 1,, 0,	29,03226	50,0000	61,237
5	July 4	==>	june == 1,	35,48387	64,7059	62,882
6		==>	august == 0,	32,25806	58,8235	60,633
7 8	Jy -1	==>	1, 0,	45,16129	82,3529	69,310 70,014
9		==>	june == 1,, 1,	48,38710 29,03226	88,2353 52,9412	60,540
0		==>	june == 1,, 0,	35,48387	64,7059	62,882
1	july == 0,	==>	august == 0,, 1,	32,25806	58,8235	60,633
2		==>	august == 0,, 0,	29,03226	52,9412	60,540
3		==>	1,, 0,	38,70968	70,5882	65,079
5	1-7 -1	==>	june == 1,, 1,, 0,	29,03226	52,9412	60,540
6	july == 0, july == 1,	==>	august == 0,, 1,, 0, june == 0,	29,03226 22,58065	52,9412 50,0000	60,540 54,006
7		==>	august == 1,	25,80645	57,1429	55,205
8		==>	1,	32,25806	71,4286	54,554
9	july == 1,	==>	0,	38,70968	85,7143	61,721
0	Jan. j ,	==>	august == 1,, 0,	25,80645	57,1429	57,142
1		==>	july == 0,	32,25806	62,5000	60,633
2		==>	1,	51,61290	100,0000	81,649
4	august == 0, august == 0,	==>	june == 1,, 1,	41,93548 25,80645	81,2500 50,0000	62,546 55,470
5	•	==>	july == 0,, 1,	32,25806	62,5000	66,815
6		==>	july == 0,, 0,	29,03226	56,2500	58,094
7		==>	1,, 0,	41,93548	81,2500	72,672
8	august == 0,	==>	june == 1,, 1,, 0,	25,80645	50,0000	55,470
9	•	==>	july == 0,, 1,, 0,	29,03226	56,2500	64,951
0	august == 1,	==>	june == 1,	32,25806	66,6667	60,858
2	august 1,	==>	july == 1, 0,	25,80645 45,16129	53,3333 93,3333	55,205 69,566
3		==>	june == 1,, 0,	32,25806	66,6667	60,858
4	august == 1.	==>	july == 1 0.	25,80645	53,3333	59,628
6		==>	july == 1,	16,12903	71,4286	50,507
7	Jame	==>	1,	22,58065	100,0000	54,006
8	june == 0,, august == 0,	==>	july == 1,, 1,	16,12903	71,4286	59,761
9	june == 0,, 1, june == 0,, 1,	==>	july == 1, august == 0,	19,35484 22,58065	60,0000 70,0000	50,709 55,339
1		==>	july == 1,, august == 0,	16,12903	50,0000	64,549
2		==>	august == 0,	22,58065	63,6364	52,764
3	june == 1,, july == 0,	==>	1,	29,03226	81,8182	55,391
4	1	==>	0,	35,48387	100,0000	63,828
5		==>	august == 0,, 1,	22,58065	63,6364	52,764
6 7	1	==>	august == 0,, 0, 1,, 0,	22,58065 29,03226	63,6364 81,8182	58,536 60,677
8		==>	august == 0,, 1,, 0,	22,58065	63,6364	58,536
9	june == 1,, july == 1,	==>	august == 1,	19,35484	85,7143	58,554
0	june == 1,, july == 1,	==>	0,	22,58065	100,0000	50,917
1		==>	august == 1,, 0,	19,35484	85,7143	60,609
2	Jame 1,1 angus 1,	==>	july == 0,	22,58065	87,5000	60,024
3 4		==>	1,	25,80645 25,80645	100,0000	57,735
5	june == 1,, august == 0, june == 1,, august == 0,	==>	july == 0,, 1,	22,58065	100,0000 87,5000	54,433 66,143
6		==>	july == 0,, 0,	22,58065	87,5000	63,900
7		==>	1,, 0,	25,80645	100,0000	63,245
8	june == 1,, august == 0,	==>	july == 0,, 1,, 0,	22,58065	87,5000	71,443
9	june == 1,, august == 1,	==>	july == 1,	19,35484	60,0000	50,709
0	june == 1,, august == 1,	==>	0,	32,25806	100,0000	60,858
2	june == 1,, august == 1, june == 1,, 1,	==>	july == 1,, 0, july == 0,	19,35484 29,03226	60,0000 69,2308	54,772 60,540
3		==>	august == 0,	25,80645	61,5385	55,470
4		==>	0,	41,93548	100,0000	69,388
5	june == 1,, 1,	==>	july == 0,, august == 0,	22,58065	53,8462	61,394
6	june == 1,, 1,	==>	july == 0,, 0,	29,03226	69,2308	64,450
7		==>	august == 0,, 0,	25,80645	61,5385	61,538
9		==>	july == 0,, august == 0,, 0, july == 0,	22,58065 35,48387	53,8462 61,1111	64,715 62,882
0		==>	august == 1,	32,25806	55,5556	62,862
1		==>	1,	41,93548	72,2222	62,546
2	june == 1,, 0,	==>	july == 0,, 1,	29,03226	50,0000	56,694
3		==>	june == 1,	22,58065	70,0000	52,174
4	17 -1131	==>	1,	32,25806	100,0000	64,549
5 6		==>	0, june == 1,, 1,	29,03226 22,58065	90,0000 70,0000	54,772 61,394
7		==>	june == 1,, 1, june == 1,, 0,	22,58065	70,0000	52,174
8	july == 0,, august == 0,	==>	1,, 0,	29,03226	90,0000	63,639
9	july == 0,, august == 0,	==>	june == 1,, 1,, 0,	22,58065	70,0000	61,394
00		==>	june == 1,	29,03226	64,2857	56,694
01		==>	august == 0,	32,25806	71,4286	66,815
02		==>	0,	38,70968	85,7143	61,721
04		==>	june == 1,, august == 0, june == 1,, 0,	22,58065 29,03226	50,0000 64,2857	66,143 56,694
05		==>	august == 0,, 0,	29,03226	64,2857	66,712
06		==>	june == 1,, august == 0,, 0,	22,58065	50,0000	66,143
	july == 0,, 0,	==>	june == 1,	35,48387	73,3333	66,943
	july == 0,, 0,	==>	august == 0,	29,03226	60,0000	58,094
08				38,70968	80,0000	63,245
08 09	july == 0,, 0,	==>	1,			
07 08 09 10	july == 0,, 0, july == 0,, 0,	==>	june == 1,, 1,	29,03226	60,0000	64,450
08 09 10 11	july == 0,, 0, july == 0,, 0, july == 0,, 0,	==> ==>	june == 1,, 1, august == 0,, 1,	29,03226 29,03226	60,0000 60,0000	64,450 58,094
08 09 10	july == 0,, 0, july == 0,, 0, july == 0,, 0, july == 1,, august == 0,	==>	june == 1,, 1,	29,03226	60,0000	64,450

Рис. 12 - Результат застосування асоціативних правил

Бачимо, наприклад що якщо температура в липні у певні дні місяця більше середнього, то з великою ймовірністю температура у серпні для відповідних днів також буде більше середнього. Отримані результати - взаємозалежності між змінними - можна згодом використовувати при проведенні кластерного аналізу, побудові регресійних та прогнозових моделей.

## КЛАСТЕРНИЙ АНАЛІЗ

Виконаємо кластерний аналіз даних за допомогою методу k-середніх. Нам доведеться заздалегідь задати кількість кластерів (2), які ми хочемо виділити (див. рис. 13).

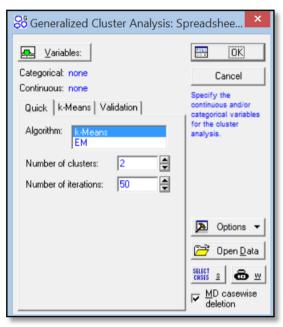


Рис. 13 - Налаштування кластерного аналізу

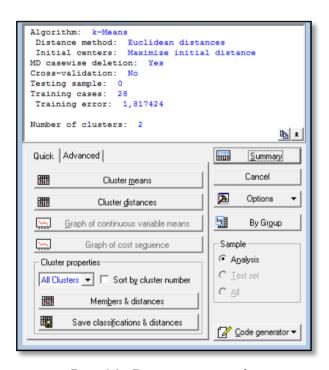


Рис. 14 - Результати аналізу

	Number of clusters: 2 Total number of training ca	ases: 28
Algorithm	k-Means	
Distance method	Euclidean distances	
Initial centers	Maximize initial distance	
MD casewise deletion	Yes	
Cross-validation	No	
Testing sample	0	
Training cases	28	
Training error	1,817424	
Number of clusters	2	

Рис. 15 - Підсумки по аналізу

	january fabruary march april may june july					august	september	october	november	december	ber Number of Percentage(%)				
Cluster													cases		
1	0	1	0	1	0	1	0	0	0	1	0	1	14	50,00000	
2	1	0	0	0	1	1	1	1	1	0	1	0	14	50,00000	
															•
4															<b> -</b>

Рис. 16 - Середні значення змінних для двох знайдених кластерів

Бачимо, що, наприклад, для першого кластеру більш характерні температури серпня менше середнього (15,16), а для другого - більше середнього.

Тепер виконаємо аналогічний аналіз для початкових даних (де не нулі та одинички, а значення температур). Результати цього аналізу представлені на рис. 17-19.

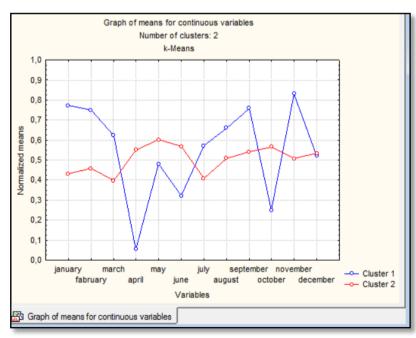


Рис. 17 - Графік нормалізованих середніх значень для двох кластерів

	Number of Total numb			case	es: 28		
	Between SS	_		df	F	p value	
january	469,69	1	307,5238	26	39,711	0,000001	
fabruary	30,08	1	100,6667	26	7,770	0,009796	
march	78,76	- 1	243,5238	26	8,409	0,007495	
april	6067,98	- 1	854,6667	26	184,595	0,000000	
may	14804,43	- 1	482,5714	26	797,634	0,000000	
june	17707,23	- 1	272,6667	26	1688,464	0,000000	
july	16655,94	- 1	316,6667	26	1367,540	0,000000	
august	18570,96	- 1	614,2857	26	786,027	0,000000	
september	7702,94	- 1	421,5238	26	475,125	0,000000	
october	5441,26	- 1	292,9524	26	482,921	0,000000	
november	2491,07	- 1	518,0000	26	125,034	0,000000	
december	91,18	1	160,0000	26	14,817	0,000692	

Рис. 18 - Результати дисперсійного аналізу

		clusters: 2														
1	Total numb	Total number of training cases: 28														
	january	fabruary	march	april	may	june	july	august	september	october	november	december	Number of	Percentage(%)		
Cluster					-	•		_					cases			
1	1,14286	2,000000	2,57143	2,57143	21,71429	22,14286	25,85714	27,57143	19,14286	10,00000	14,28571	1,714286	7	25,00000		
2	-4,66667	-0,333333	-1,23810	16,95238	23,42857	26,09524	23,90476	25,14286	15,66667	15,04762	7,14286	1,857143	21	75,00000		

Рис. 19 - Середні значення температур місяців для двох кластерів

Таким чином, всі місяці мають значний вплив на розділення постережень на кластери; перший кластер містить 7 спостережень (днів), другий - 21; середнє значення температури жовтня для першого кластера становить 14,29, а для другого кластера - 7,14.

### ПРОГНОЗУВАННЯ ТЕМПЕРАТУРИ НА 20 ЛЮТОГО 2014 РОКУ

Спочатку спрогнозуємо температуру на всі дні лютого 2013 року. Для цього скористаємося методом Support Vector Machines (методом опорних векторів) (див. рис. 20).

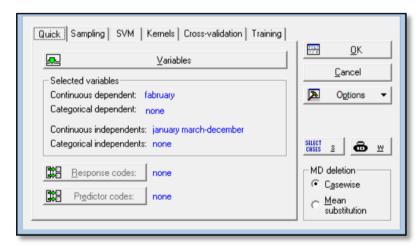


Рис. 20 - Метод Support Vector Machines

Перші 22 спостереження візьмемо для навчання вибірки, інші - для перевірки прогнозів (рис. 21).

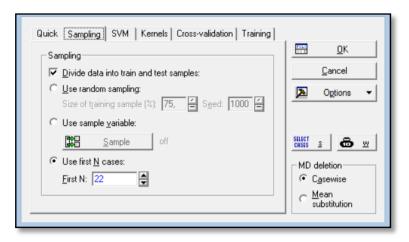


Рис. 21 - Розділення даних на тестові та тренувальні

Результати прогнозування представлені на рис. 22-24.

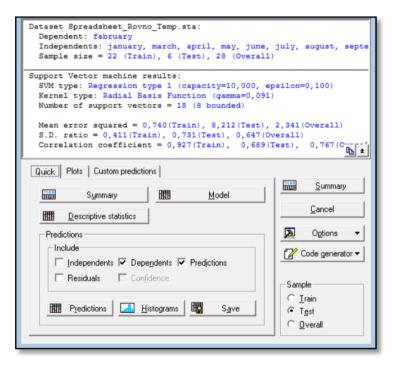


Рис. 22 - Результати прогнозування

	SVM: Regres Number of su			:0,100), Ke	rnel: Radi	al Basis Fi	unction (ga	mma=0,091)
Case	fabruary	fabruary						
Name	Dependent	Predicted						
23	1,00000	-2,34163						
24	-1,00000	-1,24857						
25	2,00000	-1,32739						
26	2,00000	-0,23470						
27	4,00000	0,37717						
28	3,00000	0,02500						

Рис. 23 - Результати порівняно з відомими значеннями для тестових спостережень

	CVM: Dogra	onion tuno 1	(C=10,000, e	neilen-	0 100) 1/	ornol:	Dadial	Danie E	unotion /	aamma-	0.001)
	Number of su				0, 100), K	emei.	Radiai	Dasis F	unction (	gamma-	-0,091)
Case	fabruary	fabruary	3 10 (0 000	idea)							
	Dependent										
1	2,00000										
2	1,00000										
3	1,00000	0,64487									
4	-1,00000	0,47969									
5	4,00000	1,92724									
6	4,00000	3,78558									
7	3,00000	1,76764									
8	-1,00000	-0,60180									
9	-1,00000	-1,39952									
10	-2,00000	-1,60071									
11	0,00000	-0,40027									
12	-2,00000	-1,58064									
13	1,00000	-0,10760									
14	1,00000	0,60048									
15	-1,00000	-0,59792									
16	-2,00000	-2,77985									
17	-3,00000	-2,60105									
18	-4,00000	-2,00050									
19	-2,00000										
20	-1,00000										
21	-1,00000										
22	0,00000	-0,39821									

Рис. 24 - Результати порівняно з відомими значеннями для тренувальних спостережень