

**სარმალიზაციო ფასის ოპტიმიზაციის ამოცანა
კორელაციურ-რეგრესიული ანალიზის და MATLAB-ის ბაზაზე**

ნინო მჭედლიშვილი, სულხან ხუციშვილი, გიორგი ამილახვარი
საქართველოს ტექნიკური უნივერსიტეტი

რეზიუმე

განიხილება მომხმარებლის გამოკითხვის შედეგად მიღებული მონაცემების კორელაციურ-რეგრესიული ანალიზი და იგება მოთხოვნის ერთფაქტორიანი რეგრესიული მოდელი. ჩატარებულია მთლიანად განტოლების და მისი კოეფიციენტების მნიშვნელოვნობის ანალიზი. იგება ნდობის ინტერვალები რეგრესიული განტოლების კოეფიციენტებისთვის და მთლიანად განტოლებისთვის. რის შემდეგ იხსნება ოპტიმალური ფასის ფორმირების ამოცანა, დანახარჯების შესაძლო მნიშვნელობებზე დამოკიდებულებით. მოდელირების მთლიანი პროცესი რეალიზებულია კომპიუტერულ პროგრამა მატკლაბ-ის საშუალებით.

საკვანძო სიტყვები: კორელაცია. კორელაციური ველი. რეგრესიული მოდელი. მოთხოვნა.

1. შესავალი

მარკეტინგული კვლევის დროს მიზანშეწონილია ჩატარდეს მომხმარებელთა გამოკითხვა, მაგალითად მნიშვნელოვანია დადგინდეს რა რაოდენობის თანხას გადაიხდის ამა თუ იმ პროდუქციაში მომხმარებელი. მიღებული ინფორმაცია დიდ წილად განსაზღვრავს ფირმაში ოპტიმალური სარელიზაციო ფასების დადგენის პროცესს. ამის შემდეგ აუცილებელი ხდება გამოკითხვის შედეგების დამუშავება, რომლის შესრულების ერთ ერთ საშუალებას წარმოადგენს მოთხოვნის ფუნქციის აგება და შეფასება. მისი განხორციელება შესაძლებელია რამდენიმე წესით: მოთხოვნის ფუნქციის აგების გრაფიკული მეთოდით, ცხრილების შედგენით ან უმცირეს კვადრატთა მეთოდის გამოყენებით.

ნაშრომის ძირითად მიზანს წარმოადგენს მოთხოვნის რეგრესიული მოდელის აგება და მისი საშუალებით ოპტიმალური სარელიზაციო ფასების ფორმირება.

ვთქვათ 50 მომხმარებლის გამოკითხვის შედეგად მივიღეთ 50 პასუხი კითხვაზე, გარკვეულ საქონელზე რა მაქსიმალური ფასის გადახდისთვის არის მომხმარებელი მზად? დავუშვათ ფასი მერყეობს 50-დან და 200 ლარამდე.

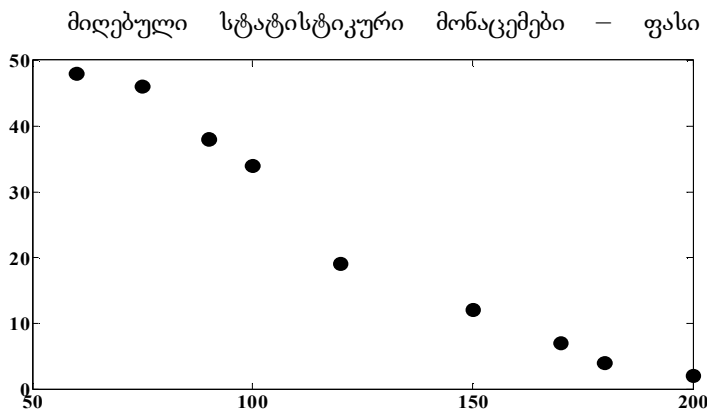
50; 120; 200; 75; 100; 90; 100; 120; 90; 100; 180; 100; 150; 100; 170; 100; 60;
100; 75; 60; 90; 150; 120, 75, 100; 75; 100; 170; 100; 100; 90; 75; 120; 200;
100; 75; 150; 120; 100; 75; 150; 120; 170; 75; 100; 180; 120; 120; 100; 150; 50;

გამოკითხვის შედეგები დავალაგოთ შემდეგი წესით: პირველ სვეტში ჩავწერთ ფასების სხვადასხვა მნიშვნელობები ზრდის მიხედვით (i); მეორე სვეტში დასახელებული ფასები (Pi); მესამე სვეტში მითითებულია დასახელების სისშირე Ni .

გამოკითხვის შედეგების კარიაციული მწკრივი			ცხრ.1
	$P = \{P_i\}$	N_i	$D(p)=\{D(P_i)\}$
1	50	2	50
2	60	2	48
3	75	8	46
4	90	4	38
5	100	15	34
6	120	7	19
7	150	5	12
8	170	3	7
9	180	2	4
10	200	2	2

სადაც ფასი $P = (p_1, \dots, p_n)$ – დამოუკიდებელი ცვლადია (რეგრესორი), ხოლო ფასისმიერი მოთხოვნა $D(P) = (D(P_1) \dots D(P_n))$, არის დამოკიდებული ცვლადი. როგორც ცხრილიდან ჩანს 50–მა მომხმარებელმა დააფიქსირა P_i ფასის 10 მნიშვნელობა (მათთვის მაქსიმალურად დასაშვები). დასახელების სიხშირე N_i , $i = \overline{1, 10}$ მერყეობს 2–დან 15–მდე. მიღებული ვარიაციული მწკრივის საფუძველზე შესაძლებელია მოთხოვნის ასარჩევი სიდიდეების $D(P_i)$ –ს აგება. მისი მნიშვნელობები მოთავსებულია 1-ელი ცხრილის მე-4 სვეტში, რომელიც ივსება ქვევიდან ზევით, შემდეგი წესით:

$$D(p_i) = N_i + D(p_{i+1}); \quad i = 10, 9, \dots, 1 \quad (1)$$



მიღებული სტატისტიკური მონაცემები – ფასი P და მოთხოვნა D(P) წარმოადგენს შემთხვევით სიდიდებს და იმყოფება კორელაციურ კავშირში. შესაბამისი კორელაციური კელი მოცემულია 1-ელ ნახაზზე.

ნახ.1. შემთხვევითი სიდიდეების კორელაციური კელი

ცვლადებს შორის სტატისტიკური ხასიათის კავშირის დასადგენად საჭიროა კორელაციური ანალიზის ჩატარება, კორელაციის და დეტერმინაციის კოეფიციენტების გამოთვლის და ანალიზის საფუძველზე. კორელაციის კოეფიციენტი ორი $(P, D(p))$ ცვლადისთვის შემდეგი სახით შეიძლება ჩავწეროთ [2,3]

$$r_{(D(P), P)} = \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P}) \cdot (D(P_i) - \overline{D(P)})}{S_P S_{D(P)}} \quad (2)$$

სადაც $(P_1, D(P_1)), \dots, (P_n, D(P_n))$ შესაბამისად, P და D(p) ცვლადების ფაქტიური მნიშვნელობებია, ხოლო

$$\bar{P} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n P_i; \quad \overline{D(P)} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n D(P_i) \quad (3)$$

ამ ცვლადების გამოსათვლელი საშუალო სიდიდეები, S_P და $S_{D(P)}$ წარმოადგენს P და D(P) სიდიდეების დისპერსიების შეფასებებს. ეს შეფასებები ახასიათებს მათი მნიშვნელობების გაფანტვის ხარისხს, თავისი საშუალო მნიშვნელობების \bar{P} და $\overline{D(P)}$ –ს მიმართ:

$$S_P^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P})^2; \quad S_{D(P)}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (D(P_i) - \overline{D(P)})^2 \quad (4)$$

(2)–(4) სიდიდეების შესაფასებლად საჭირო გამოთვლები მოცემულია მე-2 ცხრილში.

ცხრილის მონაცემებით: $\bar{P} = 119.5$; $\overline{D(P)} = 26$; $S_P = 52.93$, $S_{D(P)} = 18.65$. ხოლო კორელაციის კოეფიციენტი (2) ფორმულის მიხედვით ტოლია $r_{(D(P), P)} = -0.987$.

კორელაციის კოეფიციენტის ხარისხობრივი შეფასებისთვის იყენებენ სხვადასხვა სკალებს. ერთ–ერთია ჩედოკის სკალა, რომლის მიხედვით, თუ $|r_{(D(P), P)}| \in (0.9; 1.0)$ შუალედს, მაშინ ცვლადებს შორის კავშირი საკმაოდ ძლიერია. $r_{(D(P), P)} < 0$, ამიტომ კავშირი უარყოფითია. დეტერმინაციის კოეფიციენტი $R^2 = r_{(D(P), P)}^2 = 0.974$. იგი გვიჩვენებს, რომ მოთხოვნის სიდიდის ცვლილება 97,4%–ით განპირობებულია ფასის ცვლილებით, ხოლო დარჩენილი 2,6% გამოწვეულია სხვა ფაქტორების გავლენით.

შუალედური გამოთვლების შედეგები

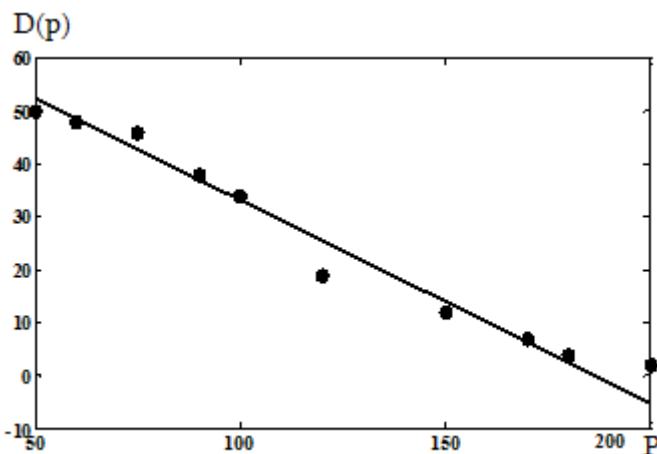
ცხრ.2

N	P _j	D(P _j)	P _j - \bar{P}	D(P _j)- $\bar{D}(\bar{P})$	(P _j - \bar{P}) ²	(P _j - \bar{P})(D(P _j)- $\bar{D}(\bar{P})$)	(D(P _j)- $\bar{D}(\bar{P})$) ²
1	50	50	-69.5	24.6	4830.3	-1.7097	576
2	60	46	-59.5	20.6	3540.2	-1.2257	484
3	75	44	-44.5	18.6	1980.3	-0.8277	400
4	90	37	-29.5	11.6	870.2	-0.3422	144
5	100	33	-19.5	7.6	380.2	-0.1482	64
6	120	19	0.5	-6.4	0.3	-0.0032	49
7	150	12	30.5	-13.4	930.3	-0.4087	196
8	170	7	50.5	-18.4	2550.3	-0.9292	361
9	180	4	60.5	-21.4	3660.3	-1.2947	484
10	200	2	80.5	-23.4	6480.2	-1.8837	576
sum		260			25222.5	-8991.5	3334
sash	119.5	26					

რადგანაც არ ვიცით როგორი იქნება მოთხოვნა ფასის სხვა მნიშვნელობებისთვის, ამიტომ მიზანშეწონილია აღვადგინოთ მოთხოვნის ფუნქცია (მოთხოვნის მოდელი), ფასის ყველა შესაძლო მნიშვნელობისთვის, შემდეგ კი გამოვიყენოთ მიღებული დამოკიდებულება ოპტიმალური ფასის დასადგენად. ასეთი დამოკიდებულების აღსადგენად საჭიროა რეგრესიული ანალიზის ჩატარება. რეგრესიის ამოცნა, როცა რეგრესორის როლში გამოდის ფასი $-P = (P_1, \dots, P_n)$, ხოლო დამოკიდებელი ცვლადი არის მოთხოვნა $D(P) = (D(P_1), \dots, D(P_n))$, ნიშნავს

$$D(P_i) = \alpha + \beta P_i + \varepsilon_i, \quad i = \overline{1, n} \tag{5}$$

მოდელის აგებას. ასეთ მოდელს ქვია ორი ცვლადის (მარტივი) წრფივი რეგრესია, სადაც α -მუდმივი სიდიდეა (განტოლების თავისუფალი წევრი); β -რეგრესიის კოეფიციენტი, რომელიც წრფის დახრას განსაზღვრავს. ε_i -შემთხვევითი შემადგენელია და ასახავს იმ ფაქტს, რომ $D(P_i)$ -ს ცვლილება არაზუსტად აღიწერება P_i -ს ცვლილების დროს.



ნახ.2. კორელაციური ველის აპროქსიმაცია

$D(P_i) = \alpha + \beta P_i$ -ს ჰქვია რეგრესიის „ცხადი“ განტოლება. მისი საშუალებით ხდება კორელაციური ველის აპროქსიმაცია (ნახ.2).

ჩვეულებრივად α და β პარამეტრებს აფასებენ უმცირეს კვადრატთა მეთოდით (უკმ). ის იძლევა ისეთ შეფასებებს, რომელთაც გააჩნიათ უმცირესი დისპერსია ყველა წრფივ შეფასებათა კლასში, თუმცა უნდა სრულდებოდეს წრფივი რეგრესიული მოდელის წინაპირობები. იგულისხმება გაუს-მარკოვის პირობები [4].

a და b მნიშვნელობები (a -თი და b -თი აღნიშნულია შესაბამისად α -ს და β -ს შეფასებები) გამოითვლება კვადრატების ჯამის მინიმიზაციის პირობიდან:

$$Q(a, b) = \sum_{i=1}^n (D(p_i) - \bar{D}(p_i))^2 = \sum_{i=1}^n (D(p_i) - a - bP_i)^2, \tag{6}$$

α და β –ს ყველა შესაძლო მნიშვნელობისთვის და დაკვირვების მოცემული $P = (P_1, \dots, P_n)$ და $DP = (D(P_1), \dots, D(P_n))$ მონაცემების დროს. პრობლემა დაიყვანება ორი ცვლადის ფუნქციის მინიმუმის წერტილების მოძებნის მათემატიკურ ამოცანაზე. მინიმუმის წერტილის მოსაძებნად ნულს უნდა გაუტოლდეს $Q(\alpha, \beta)$ ფუნქციის კერძო წარმოებულები α და β –ს მიმართ.

$$\begin{cases} \frac{\partial Q(\alpha, \beta)}{\partial \alpha} = 0 \\ \frac{\partial Q(\alpha, \beta)}{\partial \beta} = 0 \end{cases} \quad (7)$$

წარმოებულების გამოთვლის წესის და სხვა მარტივი მათემატიკური ოპერაციების გამოყენებით (7) დაიყვანება წრფივ განტოლებათა შემდეგ სისტემაზე:

$$\begin{cases} n \cdot \alpha + \left(\sum_{i=1}^n P_i \right) \beta = \sum_{i=1}^n D(P_i) \\ \left(\sum_{i=1}^n P_i \right) \cdot \alpha + \left(\sum_{i=1}^n P_i^2 \right) \beta = \sum_{i=1}^n P_i \cdot D(P_i) \end{cases}$$

რომლის ამოხსნაც გვაძლევს α და β ს მნიშვნელობებს

$$\begin{cases} \beta = \frac{\sum_{i=1}^n (D(P_i) - \bar{D}(P)) \cdot (P_i - \bar{P})}{\sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n P_i \cdot D(P_i) - n \bar{P} \bar{D}(P)}{\sum_{i=1}^n P_i^2 - n \bar{P}^2} \\ \alpha = \bar{D}(P) - \beta \bar{P} \end{cases} \quad (8)$$

ასეთი ამოხსნა შეიძლება არსებობდეს მხოლოდ შემდეგი პირობის შესრულების დროს:

$$\sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P})^2 \neq 0 \quad (9)$$

(9) პირობა არის (5) მოდელის იდენტიფიცირებულობის პირობა. a და b კოეფიციენტების გამოსათვლელად ჩავატაროთ დამატებითი შუალედური გამოთვლები (ცხრილი 3).

წრფივი რეგრესიის კოეფიციენტების გამოთვლა

ცხრ. 3

	P_i	N_i	$D(P_i)$	$P_i N_i$	$D(P_i) N_i$	$P_i^2 N_i$	$D(P_i) P_i N_i$	$\bar{D}(P_i)$	$N_i e_i$	$N_i e_i^2$
1	50	2	50	100	100	5000	5000	52.3644	-4.7288	11.1808
2	60	2	48	120	96	7200	5760	48.5281	-1.0562	0.5578
3	75	8	46	600	368	45000	27600	42.7738	25.8096	83.2669
4	90	4	38	360	152	32400	13680	37.0194	3.9224	3.8463
5	100	15	34	1500	510	150000	51000	33.1831	12.2535	10.0099
6	120	7	19	840	133	100800	15960	25.5107	-45.5749	296.7245
7	150	5	12	750	60	112500	9000	14.0019	-10.0095	20.0380
8	170	3	7	510	21	86700	3570	6.3294	2.0118	1.3491
9	180	2	4	360	8	64800	1440	2.4932	3.0136	4.5409
10	200	2	2	400	4	80000	800	-5.1793	14.3586	103.0847
Σ		50		5540	1452	678600	131970		0.0001	534.5989
საშ				110.8	29.04					

მოდელის პარამეტრების გამოსათვლელად ვიყენებთ (8) ფორმულებს.

$$b = \frac{133810 - \frac{1}{50} 5540 \cdot 1452}{684402 - 50 \times 110,8^2} = 0,38362;$$

$$a = \bar{D}(P) - b \bar{P} = 29,04 - (0,38362) \times 110,8 = 71,54$$

მოთხოვნის თეორიულ ფუნქციას ექნება სახე:

$$\bar{D}(p_i) = (-0,38362) \cdot p_i + 72,54 ; \quad (10)$$

ეს ნიშნავს, რომ ფასის ერთი ერთეულით გაზრდა 0,3836-ით ამცირებს მოთხოვნის სიდიდეს.

რეგრესიის განტოლების აგების შემდეგ უნდა მოხდეს მიღებული განტოლების და ცალკეული პარამეტრების მნიშვნელოვნობის შემოწმება. რეგრესიულ ანალიზში სტატისტიკური მნიშვნელობების შემოწმებას ექვემდებარება რეგრესიის და კორელაციის კოეფიციენტები. ამისთვის გამოიყენება შესაბამისად t-სტატისტიკა, F-სტატისტიკა და შემდეგი პროცედურები [4,5]:

ა) ვსვამთ ძირითად (ნულოვან) ჰიპოთეზას იმის შესახებ, რომ რეგრესიის კოეფიციენტი b არის სტატისტიკურად უმნიშვნელო: $H_0: b = 0$, ან მეორე შემთხვევაში განტოლება მთლიან ნობაში სტატისტიკურად უმნიშვნელოა $H_0: r^2 = 0$;

ბ) განისაზღვრება შესაბამისი კრიტერიუმის ფაქტიური მნიშვნელობა;

გ) მიღებული ფაქტიური მნიშვნელობა დარდება ცხრილურს;

დ) თუ გამოყენებული კრიტერიუმის ფაქტიური მნიშვნელობა აღემატება ცხრილურს, მაშინ ხდება ნოლოვანი ჰიპოთეზის უარყოფა და $(1-\alpha)$ ალბათობით მიიღება ალტერნატიული ჰიპოთეზა $b \neq 0$ რეგრესიის კოეფიციენტისთვის, ან $r^2 \neq 0$ მთლიანი განტოლებისთვის (α - მოიცემა წინასწარ, ძირითადად 0,025, 0,01 ან 0,005 მნიშვნელობით). თუ t-კრიტერიუმის ფაქტიური მნიშვნელობა ნაკლებია ცხრილურზე, მაშინ არ არის საფუძველი ნულოვანი ჰიპოთეზის უარყოფისთვის. რეგრესიის კოეფიციენტის მნიშვნელოვნება მოწმდება სტიუდენტის t-კრიტერიუმის მიხედვით. ამისთვის გამოიყენება ცხრილის მონაცემები და პირველ რიგში განისაზღვრება გადახრის მაჩვენებლის კვადრატების ჯამი:

$$S^2 = \sum_{i=1}^n (D(P_i) - \bar{D}(P_i))^2 = \sum_{i=1}^n e_i^2 = 534,6$$

შემდეგ მისი საშუალო კვადრატული გადახრა:

$$S_e = \sqrt{\frac{1}{n-2} \sum e_i^2} = 3.27, \quad (11)$$

რომელსაც უწოდებენ სტანდარტულ ცდომილებას. შემდეგ ითვლება რეგრესიის კოეფიციენტი ენ ტების სტანდარტული ცდომილებები [4]:

$$S_a \approx \sqrt{\frac{S_e^2 \sum_{i=1}^n P_i^2}{n \sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P})^2}} \approx 0,21, \quad S_b \approx \sqrt{\frac{S_e^2 \sum_{i=1}^n P_i^2}{\sum_{i=1}^n (P_i - \bar{P})^2}} \approx 0,002 \quad (12)$$

სადაც \bar{P} არის დამოუკიდებელი P ცვლადის საშუალო მნიშვნელობა. S_e სტანდარტული ცდომილება გამოთვლილია (11) ფორმულით. t-კრიტერიუმის მნიშვნელობები კოეფიციენტებისთვის გამოითვლება შემდეგნაირად:

$$t_a = \frac{|a|}{S_a}, \quad t_b = \frac{|b|}{S_b} \text{ რადგანაც } t_{\alpha/2, n} = 1,96, \text{ ამიტომ } t_b > t_{\alpha/2, n}, \alpha = 5\%$$

მნიშვნელობისთვის და $n-2=48$ თავისუფლების ხარისხით, რაც ადასტურებს b კოეფიციენტის და x რეგრესორის მნიშვნელოვნობას. ამის შემდეგ მოთხოვნის ფუნქციის ნდობის ინტერვალები შეიძლება ვიპოვოთ შემდეგნაირად

$$\bar{D}(P_i)_{\text{ინტერვალი}} = (-0,38362)P_i + 71,54 \pm 1,96 \cdot S_e \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(P_i - \bar{P})^2}{\sum_{i=1}^n P_i^2 - n\bar{P}^2}}; \quad (13)$$

ამ გამოსახულებიდან ვღებულობთ:

$$\bar{D}(90)_{\text{ინტერვალი}} = 37,01 + 0,936 = 38,03, \quad \bar{D}(90)_{\text{ქვედა}} = 37,01 - 0,936 = 36,03$$

ასე, რომ, როცა $P = 90$ ფ.ე., პროდუქციას შეიძენს 36-38 ადამიანი, ხოლო თუ $P = 125$ ფ.ე., მაშინ 23-25 ადამიანი.

ახლა შესაძლებლობა გვაქვს გამოვთვალოთ ოპტიმალური ფასი P_0 -დანახარჯების განსხვავებული მნიშვნელობებისთვის. ამისთვის საჭიროა მოვახდინოთ მოგების მაქსიმიზაცია

$$(P - P_0)D(P) = (P - P_0)(a + bP) \quad (14)$$

სადაც $(P - P_0)$ არის პროდუქციის ერთეულის რეალიზაციიდან მიღებული მოგება. თუ გავაწარმოებთ (14)–ს P -თი და გავუტოლებთ ნულს (მაქსიმიზაციის პირობა), მივიღებთ

$$\frac{d}{dP} (P - P_0)(a + bP) = \frac{d}{dP} (aP + bP^2 - aP_0 - bPP_0) = 2bP_{\text{opt}} - bP_0 + a = 0$$

$$P_{\text{opt}} = \frac{bP_0}{2b} - \frac{a}{2b} = \frac{P_0}{2} - \frac{a}{2b},$$

რამდენადაც $b = -0.0383$

62, ხოლო $a = 71.54$, ამიტომ

$$P_{\text{opt}} = \frac{P_0}{2} + \frac{71.54}{2(-0.038362)} = \frac{P_0}{2} + 93,24. \quad (15)$$

როგორც ბოლო ფორმულიდან ჩანს, დანახარჯების გაზრდით ოპტიმალური სარეალიზაციო ფასი იზრდება, მაგრამ, ორჯერ უფრო ნელა.

3. დასკვნა

სარეალიზაციო ფასს და დანახარჯებს შორის კავშირი კარგად არის ცნობილი და შესწავლილი. მასზეა დაფუძნებული ფასწარმოქმნის ზოგიერთი მეთოდიც. თუმცა ოპტიმალური სარეალიზაციო ფასის მოძებნის ყოველი მცდელობა და შესაბამისი კვლევები მუდამ რჩება ინტერესის სფეროში. აღსანიშნავია ის ფაქტი, რომ ნაშრომი მომხმარებლის გამოკითხვის მონაცემებზეა დაფუძნებული, რაც რეალური შედეგების მიღების საფუძველი შეიძლება იყოს (გარკვეულ შეზღუდვებში). მართალია შედეგები დროის მოკლე, ფიქსირებულ პერიოდზეა გათვლილი, მაგრამ სწორი და დროული ფასწარმოქმნის ტაქტიკა, ხშირად მოკლევადიანი პერიოდის პრობლემების გადაწყვეტასაც უზრუნველყოფს და მოქმედების გრძელვადიან ტენდენციებსაც განსაზღვრავს. კარგი იქნებოდა რეგრესიის წრფივი მოდელის პარალელურად გამოგვეკვლია არაწრფივი ან მრავალფაქტორიანი შემთხვევებიც, შემდგომი შედარებითი ანალიზის ჩატარების მიზნით, თუმცა ერთი ნაშრომის ფარგლებში ეს ვერ მოხერხდა. განსაკუთრებით მნიშვნელოვანია ის ფაქტი, რომ ნაშრომში გამოყენებული ყველა ცხრილი და მიღებული რიცხვითი მნიშვნელობა დათვლილია კომპიუტერზე, პროგრამული პაკეტი MATLAB-ის [5] გამოყენებით და გამოთვლების მთლიანი პროცესი მიმდინარეობს ავტომატურ რეჟიმში. ეს საშუალებას იძლევა შესაბამის ამორჩევაში დავამუშაოთ დიდი მოცულობის დაკვირვების სტატისტიკური მონაცემები, ანუ გავზარდოთ გამოკითხულ მომხმარებელთა რიცხვი, რაც საგრძნობლად გაზრდის შედეგების სიზუსტეს.

ლიტერატურა:

1. ფელი უ., ობერენდერი პ. მიკროეკონომიკის საფუძვლები. თბ., „ხელოვნება“. 1998
2. ედიბერიძე ა. ალბათობის თეორიის და მათემატიკური სტატისტიკის ელემენტები. თბ., თსუ-ს გამომცემლობა, 1975
3. Корецкая И.М. Экономика. Математические модели: тексты, лекции. Оренб. гос. Ин-т менеджмента. 2009
4. Бабешко Л.О. Основы эконометрического моделирования. Учебное пособие. Изд. 2-е. М., Комкнига. 2006
5. Дьяконов В.П. MATLAB 7.*/R2006/R2007. М., ДМК Пресс, 2008.

**ЗАДАЧА ОПТИМИЗАЦИИ РЕАЛИЗАЦИОННЫХ ЦЕН НА БАЗЕ
КОРРЕЛЯЦИОННО-РЕГРЕССИОННОГО АНАЛИЗА И MATLAB**

Мchedlishvili Н., Хуцишвили С., Амилахвари Г.
Грузинский Технический Университет

Резюме

Рассматривается корреляционно-регрессивный анализ данных, полученных в результате опроса пользователей, и строится однофакторная регрессионная модель спроса. Проведен анализ значимости всего уравнения и его коэффициентов. Строятся доверительные интервалы для коэффициентов и всего регрессионного уравнения. После этого решается задача формирования оптимальной цены, в зависимости от возможных значений затрат. Весь процесс моделирования реализован с помощью компьютерной системы Matlab.

**THE OPTIMIZATION TASK OF REALIZATION COST BASED ON
CORRELATION-REGRESSION ANALYSES AND MATLAB**

Mchedlishvili Nino, Khutsishvili Sulkhan, Amilakhvari George
Georgian Technical University

Summary

There are considered the analyses of correlation-regression data, which are received by the inquiries and there are created the one-factor regression model of requests. The analysis was conducted on the whole equation and its coefficient values. There are built confidence intervals for regression coefficients of the equation and for the whole equation. After this, there are solved the task of formation of optimal cost, which are depended on cost-possible values. The whole process of modeling is realized by means of computer program Matlab.