

Рис. 1. Диаграмма, представленная в методологии IDEF0

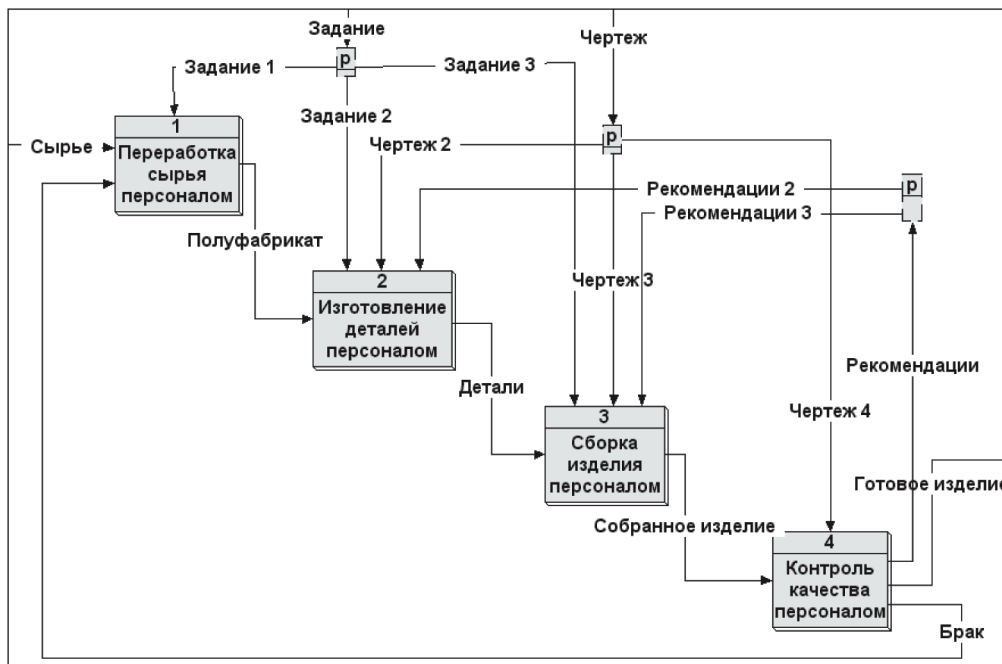


Рис. 2. УФО-модель в стиле IDEF0

3. Маторин С. И., Попов А. С., Маторин В. С. Знание-ориентированный VI-инструментарий нового поколения для моделирования бизнеса // Научные ведомости БелГУ.

Сер. Информатика и прикладная математика.– № 1(21).– Вып. 2.– 2006.– С. 80 – 91.

УДК 330.43

РЕГРЕСИЙНІ МОДЕЛІ БЕЗ ВІЛЬНОГО ЧЛЕНА

МАЛЯРЕЦЬ Л. М.

доктор економічних наук

Харків

КОЙБІЧУК В. В.

Суми

Найпоширенішим інструментом в дослідженнях об'єктів в економіці є кореляційно-регресійний аналіз. Це обумовлено специфікою стану та розвитку соціально-економічних систем – аналіз їх має ґрунтуватись на причинно-наслідкових механізмах.

Розроблення багатofакторних регресійних моделей вимагає встановлення результативної ознаки та факторів, які впливають на неї. Змістовність моделі залежить від дослідника, який моделює взаємозв'язок. Він же стикається з різними проблемами в розробленні регресійної моделі. Насправді цих проблем не так вже й мало. Проблеми оцінювання параметрів множинних регресійних моделей детально аналізувалися в авторській роботі [1], де було викладено окремі рекомендації щодо їх вирішення. До цього часу ще не запропоновано ефективних засобів для запобігання мультиколінеарності у тих випадках, коли вона впливає на оцінки параметрів моделі. Відомо, що метод покрокової регресії не оправдався [2, 3]. Було запропоновано QR-розклад матриці X , за допомогою чого проблема мультиколінеарності в регресій-

ному аналізі розв'язується досить просто [4]. Також в багатофакторному регресійному аналізі при вирішенні реальних економічних задач виникають несподівані проблеми інтерпретації коефіцієнтів регресії [5]. Обчислюючи регресійні моделі для економічного аналізу, належить знати, що може бути отримане рівняння з β -коефіцієнтами, які більші одиниці за модулем. При отриманні такої моделі рекомендується уважно вивчити напрямок причинно-наслідкових зв'язків явищ, що вивчаються, і уточнити специфікацію моделі [6].

Розглянемо одну з проблем множинної регресійної моделі, пов'язану зі змістом вільного члена. Вільний член лінійної багатофакторної моделі $y = b_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2$ відіграє ту саму роль, що і в однофакторному випадку – він потрібен в моделі для того, щоб при середніх значеннях пояснюючих змінних (\bar{x}_1, \bar{x}_2) було одержане середнє значення результативної ознаки (\bar{y}) .

Прикладів випадків регресійних моделей, у яких вільний член дорівнює нулю, багато в економіці: гіпотеза неперервного (постійного) прибутку Мілтона Фрідмана, згідно з якою постійне споживання пропорційне постійному прибутку; у теорії аналізу витрат стверджується, що змінні витрати виробництва пропорційні випуску продукції; у монетаристській теорії рівень зміни цін, тобто рівень інфляції, пропорційний рівневі зміни пропозиції грошей [7].

З позиції математики моделі без вільного члена з'являються у випадках, коли відомо, що лінія регресії обов'язково має проходити через фіксований вузол, найчастіше через початок координат. Наприклад, зображена на *рис. 1* квадратична залежність завжди проходить через початок координат за будь-яких значеннях параметрів: $y = b_1 x + b_2 x^2$.

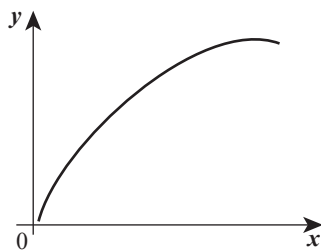


Рис. 1. Квадратична модель

Моделі без вільного члена також з'являються при використанні зваженого метода найменших квадратів, коли для подолання наслідків гетероскедастичності все рівняння регресії попередньо помножується на вагову функцію. Наприклад, нелінійну модель $y = \frac{1}{b_0 + b_1 x}$ можна привести до лінійного вигляду (відносно параметрів) функціональним перетворенням залежної змінної $1/y = b_0 + b_1 x$. Але відомо, що при функціональних перетвореннях залежної змінної майже завжди з'являється суттєва гетероскедастичність залишків моделі, яка здатна спотворити значення оцінок параметрів моделі. Вагова функція призначена дати більшу вагу надійним

спостереженням і меншу нестабільним даним з великою мінливістю. У даному прикладі вагова функція дорівнює $g = y^2$. Помножимо лінійне рівняння (у координатах $x, 1/y$) на цю вагову функцію і одержимо модель без вільного члена $y = b_0 y^2 + b_1 x y^2$, яка лінійна відносно параметрів і не має гетероскедастичності. МНК-оцінки параметрів такої моделі – доброякісні і не мають систематичних похибок (зміщення).

Проте відсутність у моделі вільного члена призводить до того, що сума залишків не буде дорівнювати нулю. Усі статистичні характеристики якості моделі – коефіцієнт детермінації, статистики Фішера і Ст'юдента, що обчислені за стандартними формулами, будуть тепер не правильними.

Модель з відсутнім або нульовим перетином можна застосовувати у деяких випадках, проте тут потрібно пам'ятати декілька специфічних рис. По-перше, Σe_i , яка завжди дорівнює нулю в моделі з наявною величиною перетину (загальноприйнята модель), не завжди повинна дорівнювати нулю для регресії, що проходить через початок координат. По-друге, R^2 – коефіцієнт детермінації, що є завжди додатним у загальноприйнятій моделі, у деяких випадках може перетворюватись на від'ємний для регресії, що проходить через початок координат. Цей аномальний результат ми отримуємо тому, що R^2 неоднозначно передбачає, що перетин включається в модель. Тому R^2 , який обчислено за правилами, може не відповідати регресійній моделі, що проходить через початок координат.

Саме через ці специфічні риси моделі регресії, що проходить через початок координат, користуватись слід обережно. Якщо немає достатньої попередньої упевненості в її використанні, краще використати загальноприйнятую модель із наявним перетином. Це має подвійну перевагу. По-перше, якщо ми включаємо в модель величину перетину, але вона статистично не значима для усіх практичних цілей, ми маємо регресію, що проходить через початок координат. По-друге, і це найважливіше, якщо фактично перетин існує, але ми наполягаємо на тому, щоб застосувати регресію, що проходить через початок координат, то ми припускаємося помилки специфікації, тим самим порушуючи припущення 5-ї класичної моделі лінійної регресії [7, с. 133 – 134].

Розглянемо детально модель без вільного члена. Для оцінки параметрів моделей без вільного члена

$$y = b_1 x_1 + b_2 x_2 + e$$

пропонується додати в метод найменших квадратів обов'язкову умову $\Sigma e = 0$. Маємо задачу на умовний екстремум – треба знайти мінімум суми квадратів залишків моделі за умови рівності нулю їх суми:

$$\begin{cases} \sum e^2 \rightarrow \min, \\ \sum e = 0. \end{cases}$$

Складаємо функцію Лагранжа (де множник Лагранжа позначено -2λ)

$$F = \Sigma e^2 - 2\lambda \Sigma e$$

і дорівнюємо нулю її частинні похідні за всіма змінними λ, b_1, b_2 (y, x_1 і x_2 зараз не є змінними, це набори відомих окремих чисел).

$$\begin{cases} \frac{\partial F}{\partial \lambda} = 2 \sum e = 0 \\ \frac{\partial F}{\partial b_1} = 2 \sum e \frac{\partial e}{\partial b_1} - 2\lambda \sum \frac{\partial e}{\partial b_1} = 0 \\ \frac{\partial F}{\partial b_2} = 2 \sum e \frac{\partial e}{\partial b_2} - 2\lambda \sum \frac{\partial e}{\partial b_2} = 0 \end{cases}$$

Враховуємо, що

$$e = y - b_1 x_1 - b_2 x_2, \\ \frac{\partial e}{\partial b_1} = -x_1; \quad \frac{\partial e}{\partial b_2} = -x_2,$$

звідки одержуємо таку систему зв'язків на залишки моделі:

$$\begin{cases} \sum e = 0, \\ \sum ex_1 = \lambda \sum x_1, \\ \sum ex_2 = \lambda \sum x_2. \end{cases}$$

Помножимо рівняння $y = b_1 x_1 + b_2 x_2 + e$ на кожну змінну (1, x_1 , x_2 , y , e) і просумуємо ці вирази за всіма спостереженнями:

$$\begin{aligned} \sum y &= b_1 \sum x_1 + b_2 \sum x_2 + \sum e \\ \sum yx_1 &= b_1 \sum x_1 x_1 + b_2 \sum x_1 x_2 + \sum ex_1 \\ \sum yx_2 &= b_1 \sum x_1 x_2 + b_2 \sum x_2 x_2 + \sum ex_2 \\ \sum yy &= b_1 \sum yx_1 + b_2 \sum yx_2 + \sum ye \\ \sum ye &= b_1 \sum ex_1 + b_2 \sum ex_2 + \sum ee. \end{aligned}$$

Враховуємо зв'язки, що накладені на залишки і з перших трьох сумарних виразів отримуємо таку систему рівнянь для оцінки параметрів моделі без вільного члена:

$$\begin{cases} \sum y = b_1 \sum x_1 + b_2 \sum x_2, \\ \sum yx_1 = \lambda \sum x_1 + b_1 \sum x_1 x_1 + b_2 \sum x_1 x_2, \\ \sum yx_2 = \lambda \sum x_1 + b_1 \sum x_1 x_2 + b_2 \sum x_2 x_2. \end{cases}$$

Цікаво порівняти отриману систему рівнянь з системою «нормальних рівнянь» для оцінки параметрів моделі з вільним членом $y = b_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2$:

$$\begin{cases} \sum y = nb_0 + b_1 \sum x_1 + b_2 \sum x_2, \\ \sum yx_1 = b_0 \sum x_1 + b_1 \sum x_1 x_1 + b_2 \sum x_1 x_2, \\ \sum yx_2 = b_0 \sum x_1 + b_1 \sum x_1 x_2 + b_2 \sum x_2 x_2. \end{cases}$$

Єдина відмінність нової системи – у першому рівнянні відсутній член nb_0 .

З останніх двох сумарних виразів можна отримати:

$$\begin{aligned} \sum y^2 &= b_1 \sum yx_1 + b_2 \sum yx_2 + b_1 \sum ex_1 + b_2 \sum ex_2 + \sum e^2 = \\ &= b_1 \sum yx_1 + b_2 \sum yx_2 + \lambda (b_1 \sum x_1 + b_2 \sum x_2) + \sum e^2 = \\ &= \lambda \sum y + b_1 \sum yx_1 + b_2 \sum yx_2 + \sum e^2, \end{aligned}$$

що дуже нагадує аналогічний вираз для моделі з вільним членом (з заміною λ на b_0).

Згадаємо приклад з історії науки. У 1927 р. економіст Пол Дуглас, розглядаючи діаграми логарифмів капітальних витрат (K), обсягів випуску продукції (Y) і витрат труда (L), виявив, що відстані від точок графіка $\ln Y$ до точок графіків $\ln K$, $\ln L$ складають однакову пропорцію для всіх спостережень з 1900 по 1922 рр. На підставі цього факту математик Чарльз Кобб показав,

що така особливість має місце для залежності $Y = K^\alpha L^{1-\alpha}$, яка зараз має назву модель Кобба – Дугласа.

Своє відкриття П. Дуглас зробив лише тому, що для 1989 року він прийняв значення всіх показників K , Y , L за 1 (100%), тобто задав фіксований вузол, де перетинаються графіки залежностей $\ln K$, $\ln Y$, $\ln L$ за часом ($x = t - 1989$). Фактично він помітив лінійність трендів логарифмів показників (рис. 2), і цього факту має бути досить, що зробити всі подальші висновки.

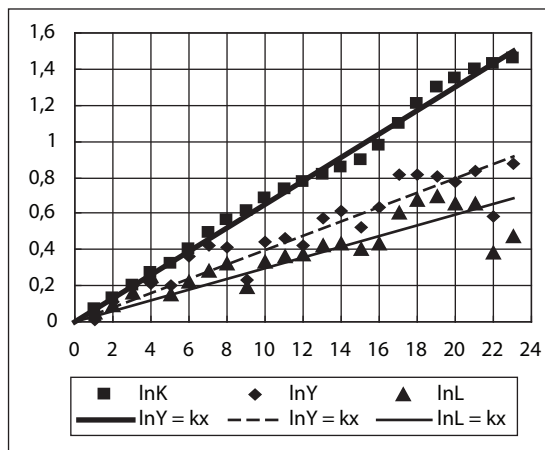


Рис. 2. Спостереження П. Дугласа

Розглянемо детально апроксимацію $\ln L = f(x)$. Дані П. Дугласа наведені в табл. 1.

Якщо апроксимувати залежність звичайною лінійною моделлю

$$\ln L = b_0 + b_1 x + e,$$

то будуть одержані такі МНК-оцінки параметрів $b_0 = 0,08299$; $b_1 = 0,02435$. Сума залишків моделі дорівнює нулю $\sum e = 0$, сума квадратів залишків $\sum e^2 = 0,1829$. Виконується співвідношення $s_y^2 = s_p^2 + s_e^2$, де позначено

$y = \ln L$, $yp = b_0 + b_1 x$, s_p^2 – дисперсія розрахункових значень. У числах маємо розклад загальної дисперсії на дві складові $0,03404 = 0,02608 + 0,00796$, звідки знаходимо коефіцієнт детермінації $R^2 = 0,7664$. Через фіксований вузол лінія регресії не проходить (рис. 3).

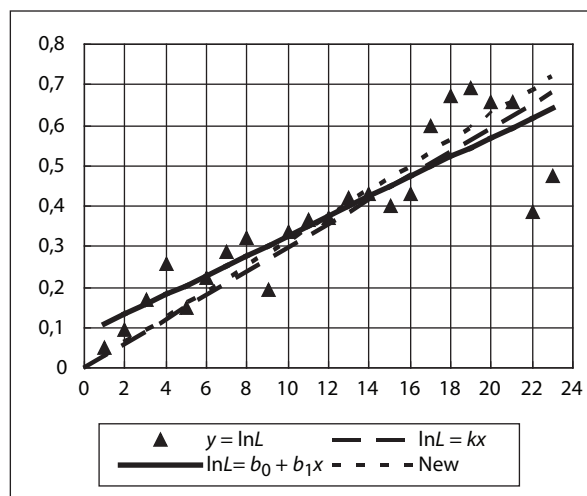


Рис. 3. Апроксимація часового тренду для $\ln L$

Вихідні дані про відносні значення K, Y, L

№	t	K	Y	L	lnK	lnY	lnL
1	1900	1,07	1,01	1,05	0,0677	0,0100	0,0488
2	1901	1,14	1,12	1,10	0,1310	0,1133	0,0953
3	1902	1,22	1,22	1,18	0,1989	0,1989	0,1655
4	1903	1,31	1,24	1,29	0,2700	0,2151	0,2546
5	1904	1,38	1,22	1,16	0,3221	0,1989	0,1484
6	1905	1,49	1,43	1,25	0,3988	0,3577	0,2231
7	1906	1,63	1,52	1,33	0,4886	0,4187	0,2852
8	1907	1,76	1,51	1,38	0,5653	0,4121	0,3221
9	1908	1,85	1,26	1,21	0,6152	0,2311	0,1906
10	1909	1,98	1,55	1,40	0,6831	0,4383	0,3365
11	1910	2,08	1,59	1,44	0,7324	0,4637	0,3646
12	1911	2,16	1,53	1,45	0,7701	0,4253	0,3716
13	1912	2,26	1,77	1,52	0,8154	0,5710	0,4187
14	1913	2,36	1,84	1,54	0,8587	0,6098	0,4318
15	1914	2,44	1,69	1,49	0,8920	0,5247	0,3988
16	1915	2,66	1,89	1,54	0,9783	0,6366	0,4318
17	1916	2,98	2,25	1,82	1,0919	0,8109	0,5988
18	1917	3,35	2,27	1,96	1,2090	0,8198	0,6729
19	1918	3,66	2,23	2,00	1,2975	0,8020	0,6931
20	1919	3,87	2,18	1,93	1,3533	0,7793	0,6575
21	1920	4,07	2,31	1,93	1,4036	0,8372	0,6575
22	1921	4,17	1,79	1,47	1,4279	0,5822	0,3853
23	1922	4,31	2,40	1,61	1,4609	0,8755	0,4762

Якщо ми приймемо модель без вільного члена $\ln L = kx + e$, то одержимо $k = 0,02965$. Графік залежності проходить через фіксований вузол (див. рис. 3).

Сума залишків цієї моделі не дорівнює нулю $\Sigma e = 0,4467$, сума квадратів залишків $\Sigma e^2 = 0,2200$ (це більше в порівнянні з попередньою моделлю). Не виконується співвідношення $s_y^2 = s_p^2 + s_e^2$, тому не можна обчислити

коефіцієнт детермінації (який має показувати частку мінливості, що пояснюється моделлю). Також не можна обчислити інші статистичні характеристики.

Оцінімо параметри моделі без вільного члена новим методом. Складаємо систему рівнянь для визначення k і λ :

$$\begin{cases} \sum y = k \sum x, \\ \sum yx = \lambda \sum x + k \sum x^2, \\ \sum y^2 = \lambda \sum y + k \sum yx + \sum e^2. \end{cases}$$

З першого рівняння цієї системи (яке еквівалентно умові $\Sigma e = 0$) відразу знаходимо нову оцінку параметра k :

$$k = \frac{\sum y}{\sum x} = \frac{8,6289}{276} = 0,03126.$$

Для однофакторної моделі нова методика пропонує визначати єдиний параметр моделі k з обов'язкової умови $\Sigma e = 0$, не з $\Sigma e^2 \rightarrow \min$. З другого рівняння до-

датково знаходимо $\lambda = -0,02536$. Третє співвідношення може застосовуватися для контролю всіх обчислень.

Сума залишків для цієї моделі дорівнює нулю $\Sigma e = 0$, сума квадратів залишків $\Sigma e^2 = 0,2313$ (це більше в порівнянні з попередніми моделями). Співвідношення не виконується. Графіки всіх трьох моделей наведено на рис. 3.

Отже, удосконалений метод має переваги порівняно зі стандартним: виконання умови рівності нулю суми залишків моделі. Моделі без вільного члена можуть мати в аналізі соціально-економічних систем, тому слід розробляти їх та інтерпретувати з урахуванням особливостей. ■

ЛІТЕРАТУРА

1. Егоршин А. А., Малярец Л. М. Проблемы эконометрического оценивания. Коммунальное хозяйство городов. Научно-технический сборник. Выпуск 61. Серия: Экономические науки. – Киев: Техніка, 2005. – 304 с. (С. 267 – 273)
2. Егоршин А. А. Корреляционно-регрессионный анализ: [учеб. пособ. для студ. экон. спец. вузов] / А. А. Егоршин, Л. М. Малярец. – Х.: Основа, 1998. – 208 с.
3. Егоршин А. А. Практикум по эконометрии в Excel: [пособ. для студ. высш. учебн. завед.] / А. А. Егоршин, Л. М. Малярец. – Х.: ИД «ИНЖЭК», 2005. – 100 с.

4. **Малярець Л. М., Рижих І. Ю.** Застосування QR-розкладу прямокутних матриць Хаусхолдеровими відображеннями в регресійному аналізі // Економіка розвитку.– Харків : ХНЕУ.– 2009.– № 1(49).– С. 16 – 20.

5. **Малярець Л. М., Никольський І. А.** Об одной математической проблеме многомерного регрессионного анализа // Бизнес Информ.– Харьков : ИД «ИЖЕК».– 2009.– № 8.– С. 81 – 87.

6. **Малярець Л. М., Азаренков Г. Ф.** Особенности параметров линейных регрессионных моделей в реальных экономических задачах / У монографії: «Лібермановські читання: економічна спадщина та сучасні проблеми / Під заг. ред. д. е. н., проф. Пономаренка В. С., Кизима М. О., к. е. н., доц. Зими О. Г.– Харків : ФОП Лібуркіна Л. М.; ВД «ИЖЕК», 2009.– 296 с.

7. **Лук'яненко І. Г.** Економетрика : підручник. / І. Г. Лук'яненко, Л. І. Краснікова.– К. : Тов. «Знання», КОО, 1998.– 494 с.

УДК 519.218.31

ГИБКИЕ ЛОГИСТИЧЕСКИЕ СИСТЕМЫ С ПЕРЕНАЛАДКОЙ В НАЧАЛЕ ПЕРИОДА ЗАНЯТОСТИ И ПОТЕРЕЙ ТРЕБОВАНИЙ

РУМЯНЦЕВ Н. В.

доктор экономических наук

Донецк

Жизнеспособность предприятия во многом зависит от его ассортиментной политики и способности широко варьировать выпуск продукции без ущерба для развития предприятия. До 1970-х годов гибкость сбыта обеспечивалась за счет создания на складах большого запаса готовой продукции. Изменение ассортимента выпускаемой продукции в условиях функционирования больших предприятий являлось делом довольно сложным, так как требовалось много времени и средств на замену, установку и наладку новой техники и оборудования [1, 2].

С появлением логистического подхода акцент с создания запасов готовой продукции переносится на создание запасов производственной мощности, т. е. предлагается переход к созданию и организации производства по типу гибких производственно-логистических систем (ГПАС) [1, 2], которые способны быстро реагировать на изменения конъюнктуры рынка. Кроме этого, стремление сохранить преимущества массового производства и учесть тенденции к его индивидуализации также убеждает предпринимателей в прогрессивности организации производства по типу гибких производственных систем. Снижение стоимости продукции достигается не традиционным увеличением продукции, а в результате логистической организации производственного процесса, увязки и синхронизации всех материальных потоков. В структуре издержек производства значительная доля приходится на выполнение логистических операций. Снижение этих затрат влечет непосредственное снижение себестоимости продукции уже на этапе производства. Например, в промышленности на долю логистики приходится в среднем около 30% общей суммы производственных издержек, причем они распределены следующим образом: 41% логистических расходов приходится на транспорт; 21% – на хранение товаров; 23% – на материальные запасы; 15% – административные расходы [3].

Гибкие производственно-логистические системы обладают свойством автоматизированной переналадки при производстве продукции произвольной номенклатуры или оказании услуг в установленных пределах. Ориентируясь на создание гибких производственных систем, прежде всего, необходимо определиться с категорией гибкости. Под гибкостью понимают способность производственно-логистической системы оперативно адаптироваться к изменению условий функционирования с минимальными затратами и без потерь, а в исключительных случаях с минимальным снижением производительности. Гибкость является одним из эффективных средств обеспечения устойчивости производственного процесса.

Под системной гибкостью, в самом общем смысле, понимают предельную способность системы к изменению своих состояний, при котором не ухудшается ее эффективность [4, 5]. Под гибкостью предприятия понимают его способность переходить из одного работоспособного функционального состояния в другое, с минимальными затратами или потерями или вообще без таковых [4]. Гибкая производственно-логистическая система представляет собой совокупность в разных сочетаниях оборудования с числовым программным управлением, роботизированных технологических комплексов, гибких производственных модулей, отдельных единиц технологического оборудования, систем обеспечения функционирования гибких переналаживаемых систем в автоматическом режиме в течение заданного интервала времени.

Основные организационно-производственные критерии, предъявляемые к производственно-логистическим системам, заключаются в поддержании стабильного уровня выходных параметров (объема и ритма выпуска, качества и стоимости продукции), то есть в обеспечении организационно-экономической устойчивости промышленного производства при наличии множества различных внешних и внутренних возмущений.

Поскольку гибкость изначально заложена в структуру предприятия и проявляется как потенциал к преодолению различных возмущений, то естественно предположить, что наиболее объективная методика расчета гибкости должна быть направлена на анализ и учет возмущающих факторов.