

Тема. Парный регрессионный анализ

Рекомендуемая литература:

- 1.** Орлова И.В., Половников В.А. **Экономико-математические методы и модели: компьютерное моделирование: Учеб.пособие** – М.: Вузовский учебник, 2007, 2011.
- 2.** **Эконометрика: Учебник** / Под ред. И.И.Елисейевой. - 2-е изд.; перераб. и доп. - М.: Финансы и статистика, 2005-2008.
- 3.** **Кремер Н.Ш., Путко Б.А. Эконометрика: Учебник для вузов** / Под ред. проф. Н.Ш. Кремера. – М.: ЮНИТИ – ДАНА, 2003-2008.
- 4.** **Эконометрика. Методические указания** по изучению курса и выполнению контрольной работы. Для самостоятельной работы студентов 3 курса, обучающихся по направлению 521600 «Экономика» (бакалавр). – М.: ВЗФЭИ.
- 5.** **Эконометрика. Компьютерный практикум** для студентов третьего курса, обучающихся по специальностям 080105.65 «Финансы и кредит», 080109.65 «Бухгалтерский учет, анализ и аудит». – М.: ВЗФЭИ 2011

Вопросы:

1. Общие сведения о регрессионном анализе
2. Реализация основных этапов построения и анализа парной линейной регрессии
 - 2.1. Оценка параметров. Определение вида модели
 - 2.2. Проверка качества модели
 - 2.3. Оценка статистической значимости уравнения и параметров
 - 2.4. Экономический прогноз
3. Парная нелинейная регрессия
4. Причины ложных результатов регрессионного анализа

1. Общие сведения о регрессионном анализе

Регрессионный анализ предназначен для исследования количественных взаимосвязей переменных и представления их в виде **регрессионной модели**.

Виды регрессий:

- 1) по числу переменных:
 - парная,
 - множественная,
 - частная;
- 2) по виду связи переменных:
 - линейная,
 - нелинейная;
- 3) по направлению связей:
 - положительная,
 - отрицательная.

Задачи регрессионного анализа:

1. Установление формы связи, построение модели.
2. Оценка качества моделей.
3. Распределение факторов по степени влияния на показатель.
4. Построение прогноза.

Общий вид регрессионной модели:

$$Y = f(X_1, X_2, \dots, X_m) \quad (1)$$

парная линейная модель регрессии

$$Y_i = \alpha + \beta \cdot X_i + e_i \quad (2)$$

$$Y_i = Y_{ip} + e_i$$

$$e_i = Y_i - Y_{ip}$$

$$Y_i = -5,79 + 36,84 \cdot X_i + e_i$$

Основные этапы построения и анализа модели (2)

1. Оценка параметров. Определение вида модели.
2. Проверка качества модели.
3. Оценка статистической значимости уравнения и параметров.
4. Экономический прогноз.

2. Реализация основных этапов построения и анализа парной линейной регрессии

2.1. Оценка параметров. Определение вида модели

2.2. Проверка качества модели

2.3. Оценка статистической значимости уравнения и параметров

2.4. Экономический прогноз

2.1. Оценка параметров. Определение вида модели

Мозговой штурм:

- *Для чего применяется метод наименьших квадратов?*
- *Какая идея лежит в основе подбора параметров теоретической кривой?*
- *Что такое система нормальных уравнений?*
- *Как она выглядит при оценке параметров линейной модели?*

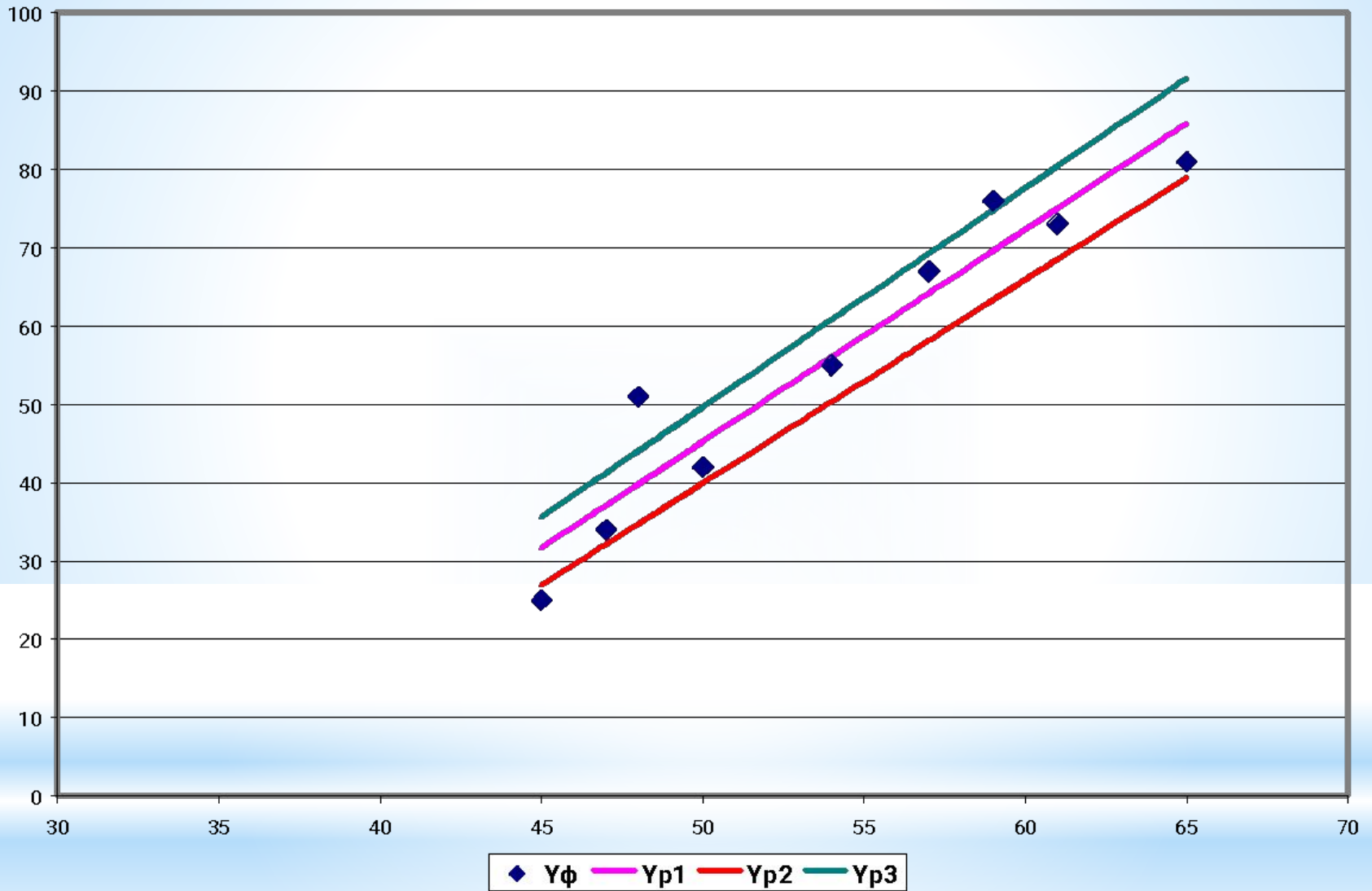


Рис. 1. Расположение линии регрессии относительно фактических значений исследуемого показателя

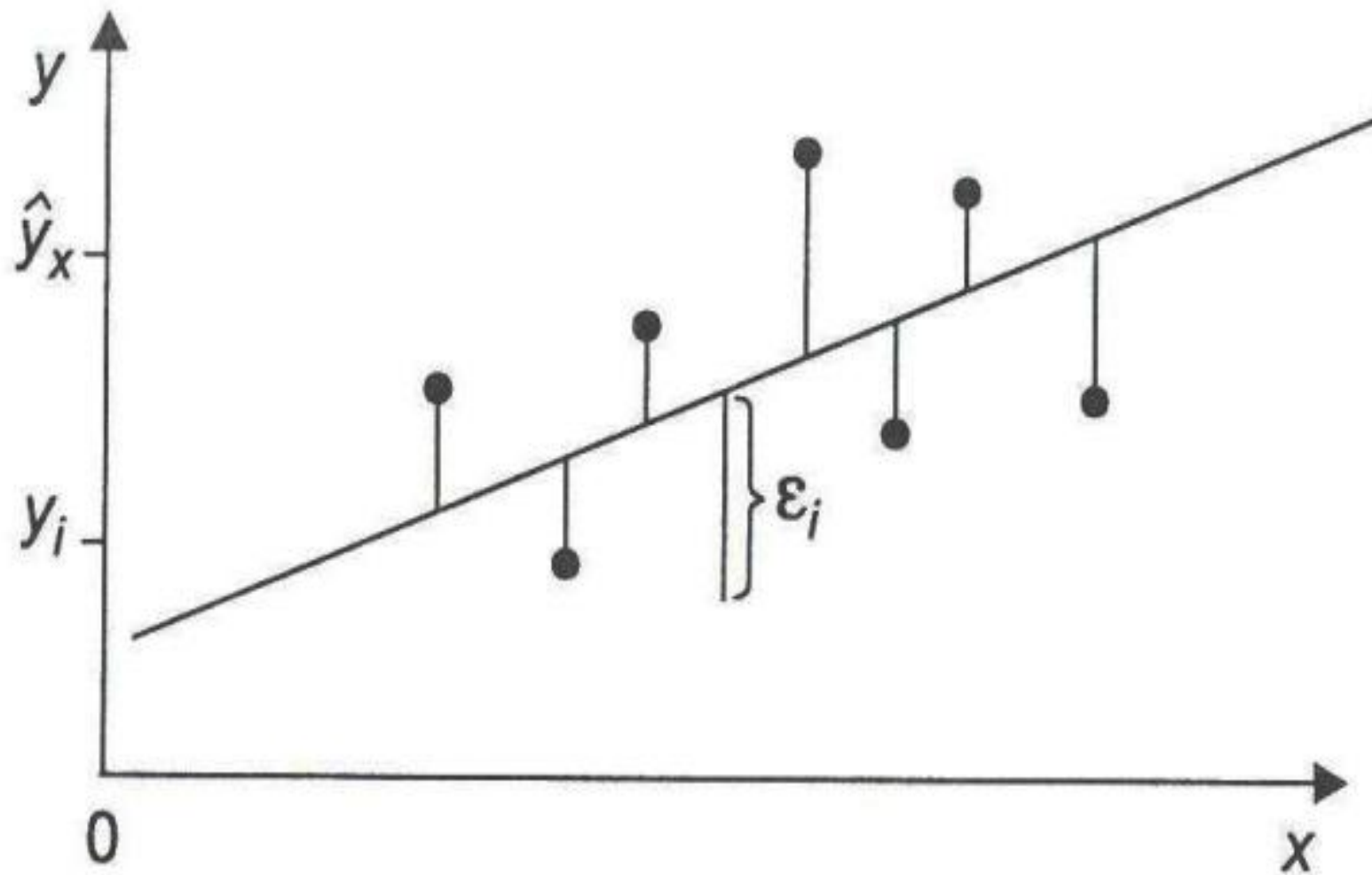


Рис. 2. Линия регрессии с минимальными отклонениями от фактических данных

Метод наименьших квадратов (МНК)

$$Q(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n (Y_{i\phi} - Y_{ip})^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \alpha - \beta \cdot X_i)^2 \rightarrow \min$$

$$\frac{\partial Q(\alpha, \beta)}{\partial \alpha} = 2 \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - \alpha - \beta \cdot X_i) \cdot (-1) = 0$$

$$\frac{\partial Q(\alpha, \beta)}{\partial \beta} = 2 \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - \alpha - \beta \cdot X_i) \cdot (-X_i) = 0$$

$$\begin{cases} \beta \sum_{i=1}^n X_i + \alpha n = \sum_{i=1}^n Y_i \\ \beta \sum_{i=1}^n X_i^2 + \alpha \sum_{i=1}^n X_i = \sum_{i=1}^n X_i Y_i \end{cases}$$

$$\beta = \frac{\sum_{i=1}^n X_i \cdot \sum_{i=1}^n Y_i - n \cdot \sum_{i=1}^n X_i \cdot Y_i}{\left(\sum_{i=1}^n X_i \right)^2 - n \cdot \sum_{i=1}^n X_i^2}$$
$$\alpha = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i - \beta \cdot \sum_{i=1}^n X_i}{n} = \bar{Y} - \beta \cdot \bar{X}$$

Уравнение в отклонениях

$$\bar{Y} = \alpha + \beta \cdot \bar{X} \quad (\bar{X}, \bar{Y})$$

$$(X_i - \bar{X}) \quad (Y_i - \bar{Y})$$

$$\beta = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y}) \cdot (X_i - \bar{X})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var}(X)}$$

$$\alpha = \bar{Y} - \beta \cdot \bar{X}.$$

Условие идентифицируемости

$$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \neq 0.$$

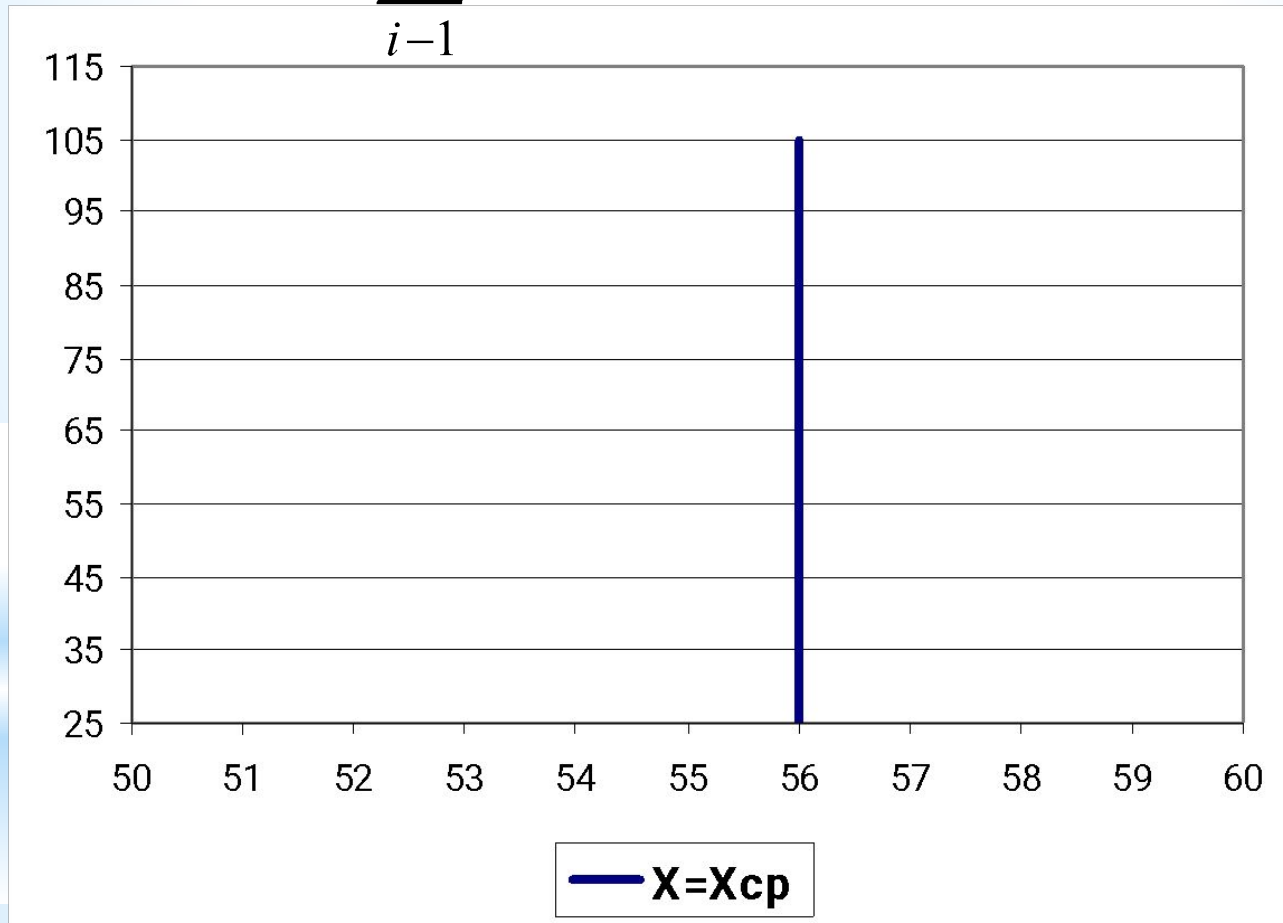


Рис. 3. Условие идентифицируемости не выполняется

Пример

Пусть зависимая переменная Y - квартальная прибыль девяти компаний одной отрасли (в млн. руб.), а фактор X - объем продаж товара этих компаний за квартал (в тыс. шт.).

№ п. п.	Y	X
1	25	45
2	34	47
3	42	50
4	51	48
5	55	54
6	67	57
7	73	61
8	76	59
9	81	65

1. Найти параметры уравнения линейной регрессии, дать экономическую интерпретацию коэффициента регрессии

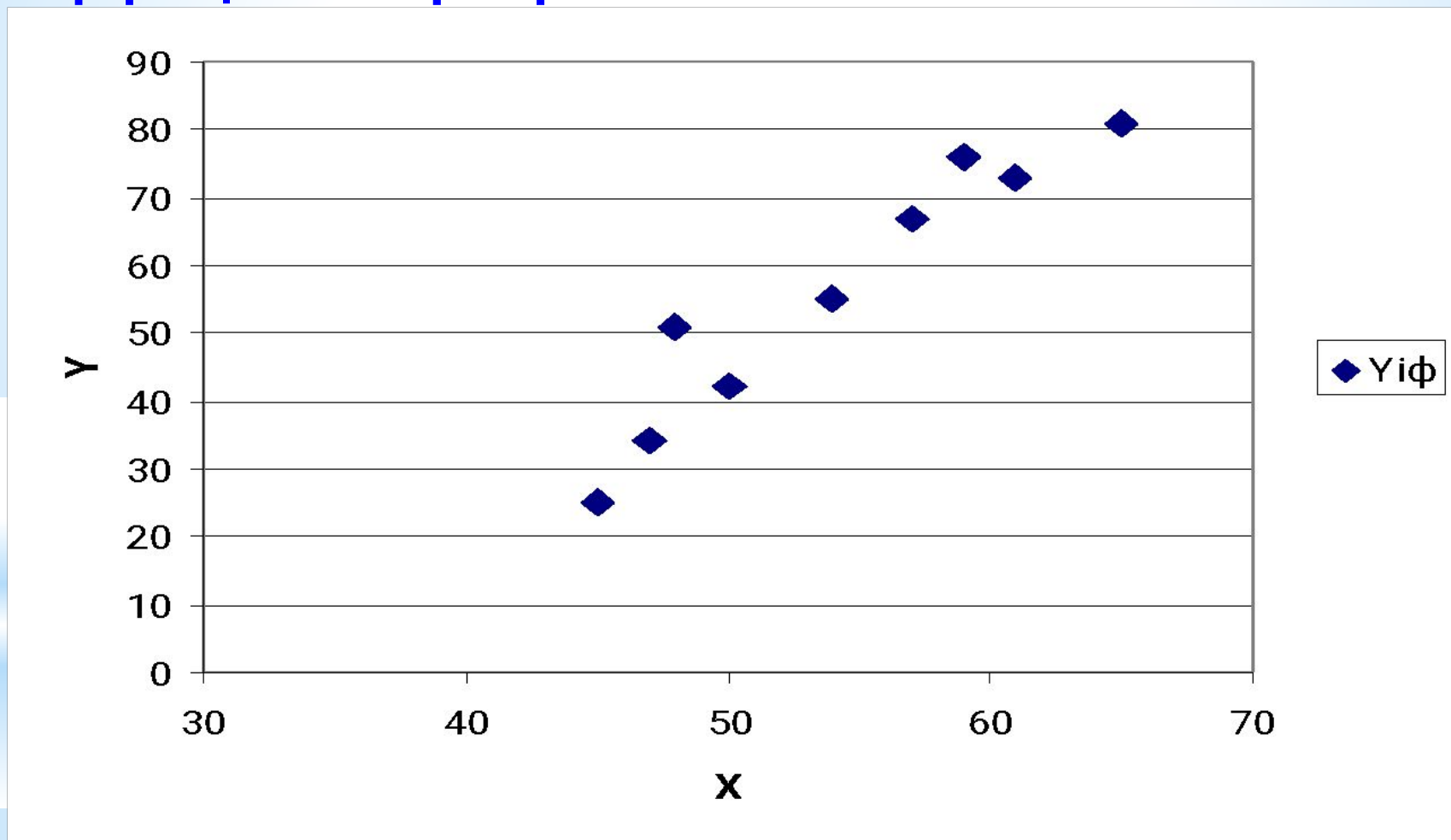


Рис. 4. Диаграмма рассеяния исходных данных

Расчетная таблица

№ п.п.	Y _i	X	X-X _{ср}	(X-X _{ср}) ²	Y-Y _{ср}	(X-X _{ср})* (Y-Y _{ср})	Y _{ip}	e _i
1	25	45	-9	81	-31	279	31.65	-6.65
2	34	47	-7	49	-22	154	37.07	-3.07
3	42	50	-4	16	-14	56	45.2	-3.2
4	51	48	-6	36	-5	30	39.78	11.22
5	55	54	0	0	-1	0	56.04	-1.04
6	67	57	3	9	11	33	64.17	2.83
7	73	61	7	49	17	119	75.01	-2.01
8	76	59	5	25	20	100	69.59	6.41
9	81	65	11	121	25	275	85.85	-4.85
Сумма	504	486		386		1046		-0.36
Среднее	56	54						

$$\beta = \frac{1046}{386} = 2,71$$

$$\alpha = 56 - 2,71 * 54 = -90,3$$

Уравнение регрессии

$$Y_i = -90.3 + 2.71 * X_i + e_i$$

$$Y_{ip} = -90.3 + 2.71 * X_i$$

$$e_i = Y_{i\phi} - Y_{ip}$$

Экономический смысл коэффициента регрессии:

при изменении объема продаж компании (X) на 1 тысячу штук прибыль (Y) будет меняться в ту же сторону на 2,71 млн. руб.

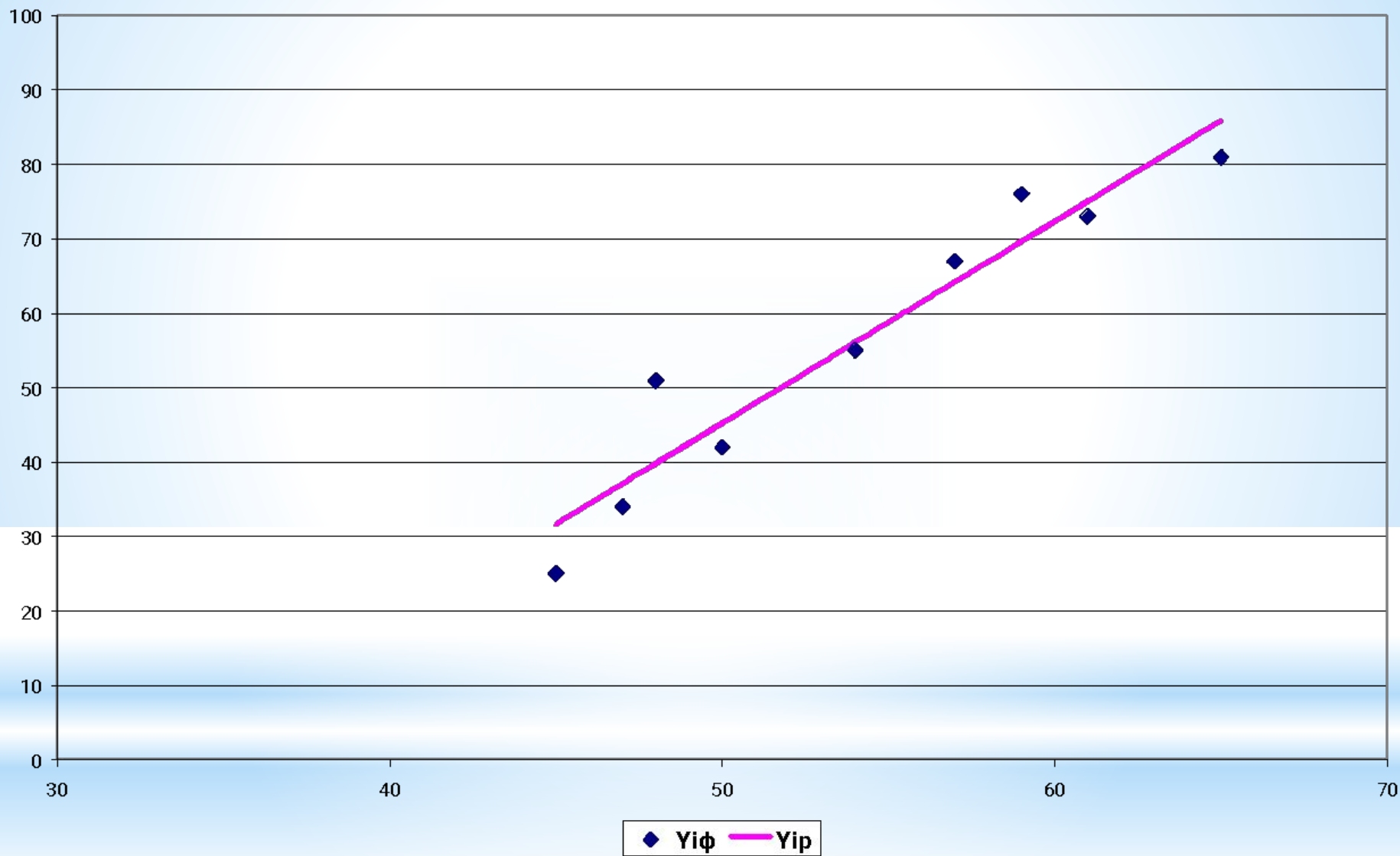


Рис. 5. Результаты приближения фактических значений прибыли линией регрессии

Результаты работы с инструментом Регрессия

	<i>Коэффициенты</i>
Y	-90.3
X	2.71

<i>Наблюдение</i>	<i>Предсказанное Y</i>	<i>Остатки</i>
1	31.61	-6.61
2	37.03	-3.03
3	45.16	-3.16
4	39.74	11.26
5	56.00	-1.00
6	64.13	2.87
7	74.97	-1.97
8	69.55	6.45
9	85.81	-4.81

Анализ вариации зависимой переменной в уравнении регрессии

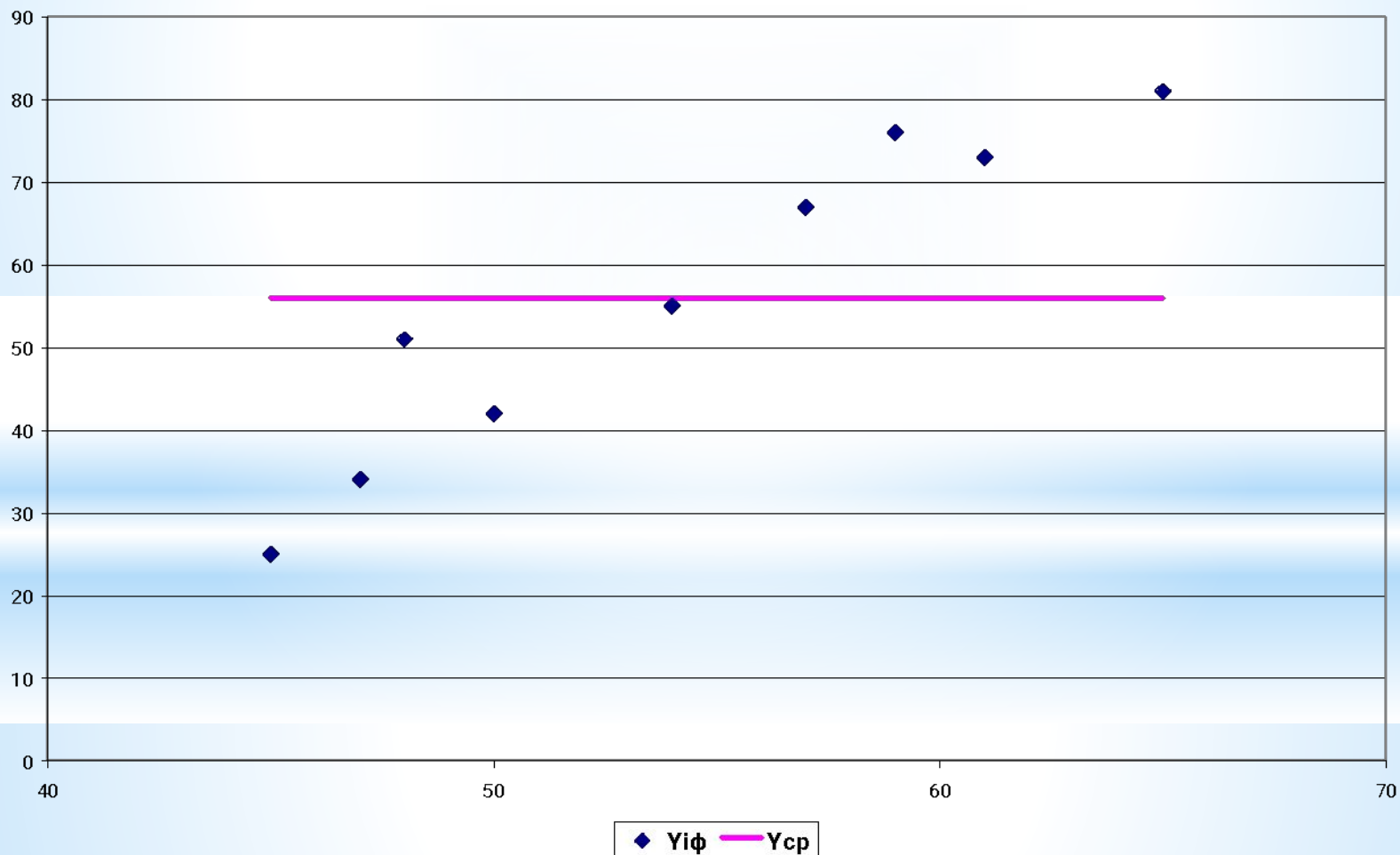
$$Y_i - \bar{Y} = (Y_i - Y_{ip}) + (Y_{ip} - \bar{Y})$$

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - Y_{ip})^2 + \sum_{i=1}^n (Y_{ip} - \bar{Y})^2 + 2 \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - Y_{ip}) \cdot (Y_{ip} - \bar{Y})$$

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - Y_{ip})^2 + \sum_{i=1}^n (Y_{ip} - \bar{Y})^2$$

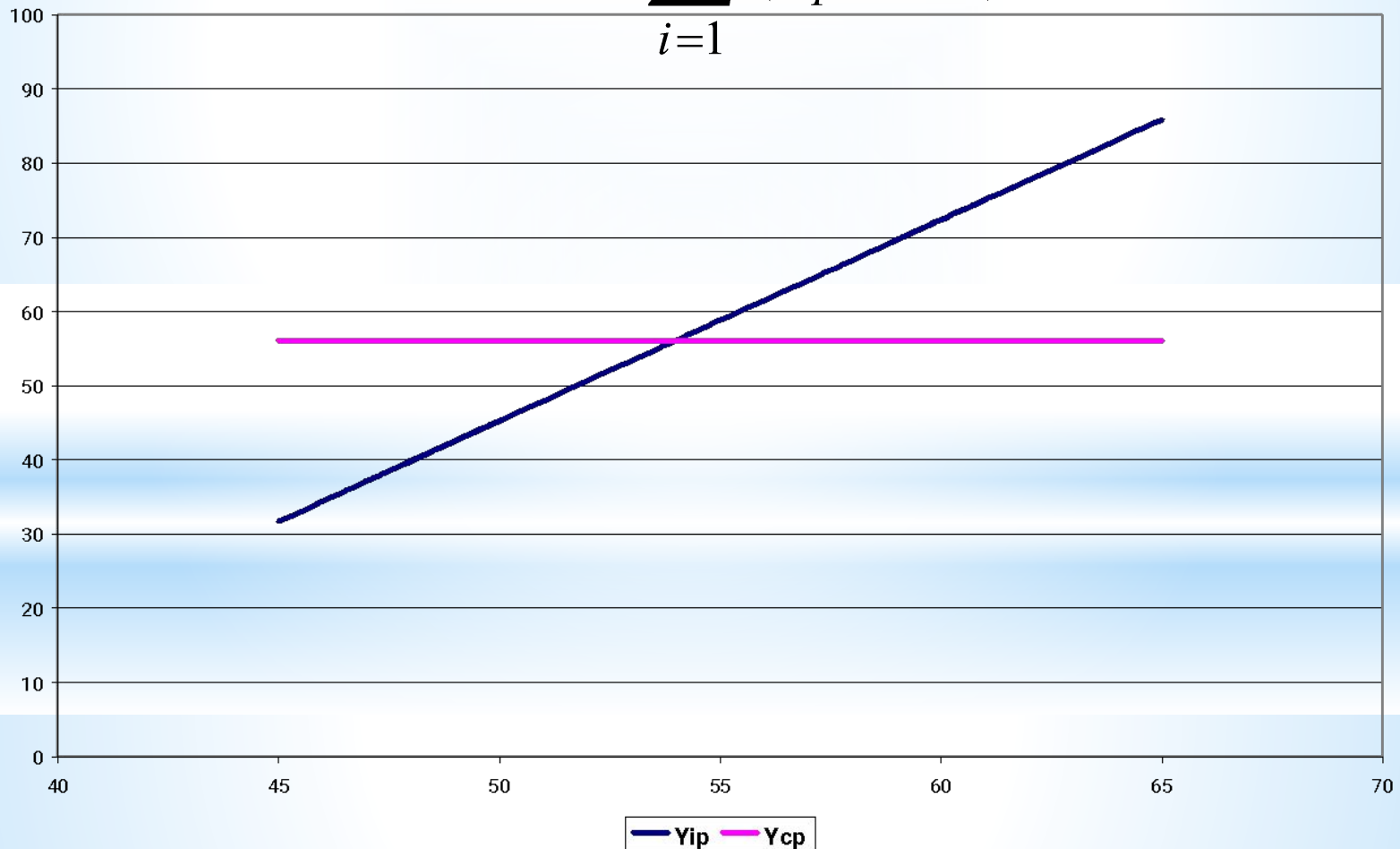
Общая сумма квадратов отклонений

$$TSS = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$$



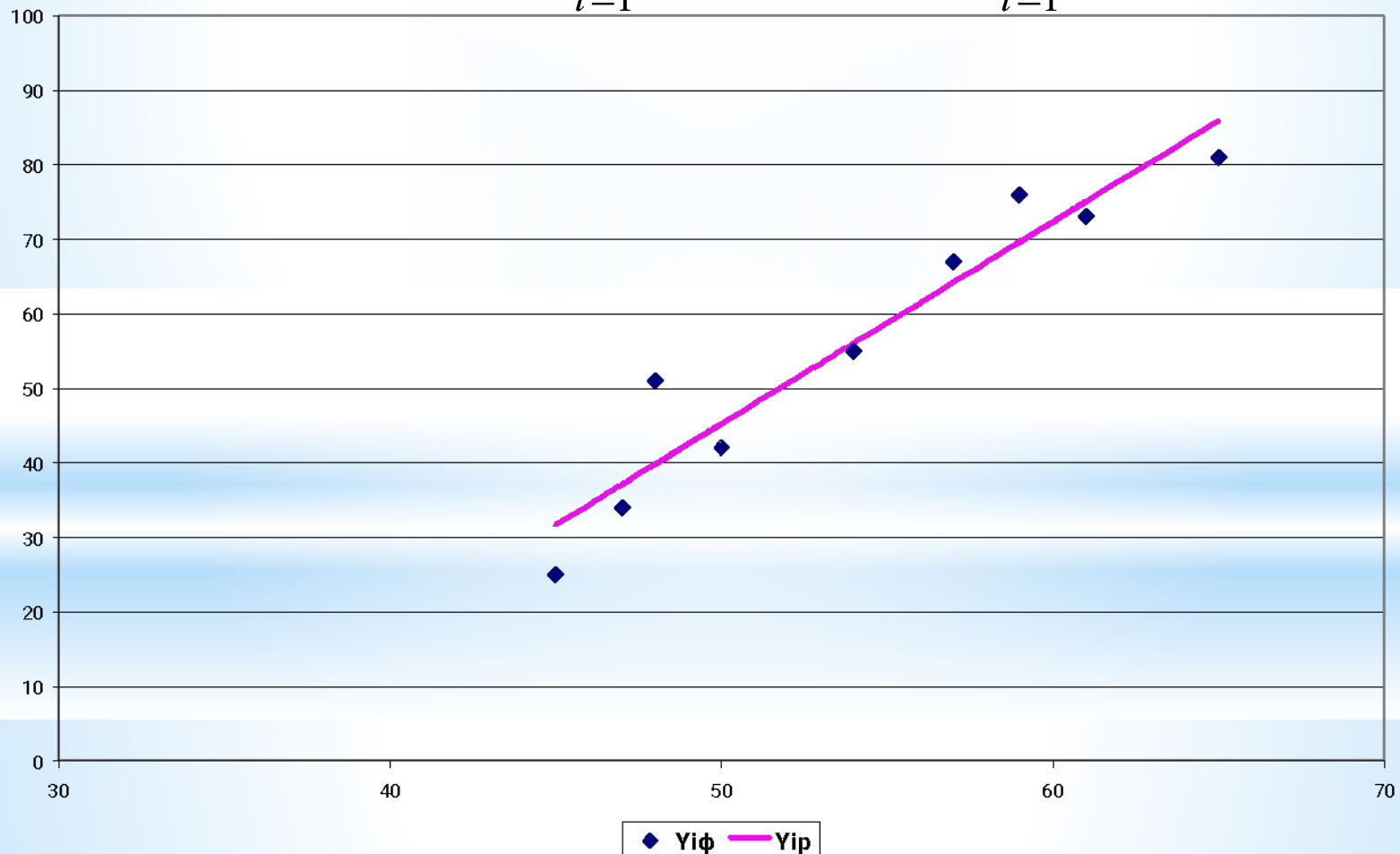
Сумма квадратов отклонений, объясненная регрессией

$$RSS = \sum_{i=1}^n (Y_{ip} - \bar{Y})^2$$



Остаточная сумма квадратов отклонений

$$ESS = \sum_{i=1}^n (Y_i - Y_{ip})^2 = \sum_{i=1}^n e_i^2$$



Средний квадрат отклонений или дисперсия на одну степень свободы

$$n - 1 = 1 + (n - 2)$$

$$S_{\text{общ}}^2 = \frac{1}{n - 1} \cdot \sum_i (Y_i - \bar{Y})^2$$

$$S_{\text{объясн(факторн)}}^2 = \frac{1}{1} \cdot \sum_i (Y_{ip} - \bar{Y})^2$$

$$S_e^2 = \frac{1}{n - 2} \cdot \sum_i (Y_i - Y_{ip})^2 = \frac{1}{n - 2} \cdot \sum_i e_i^2$$

Дисперсионный анализ

	<i>df</i>	<i>SS</i>	<i>MS</i>
Регрессия	1	2834.5	2834.50
Остаток	7	267.50	38.21
Итого	8	3102.0	

2.2. Проверка качества модели

Свойства оценок МНК

Несмещенность

Состоятельность

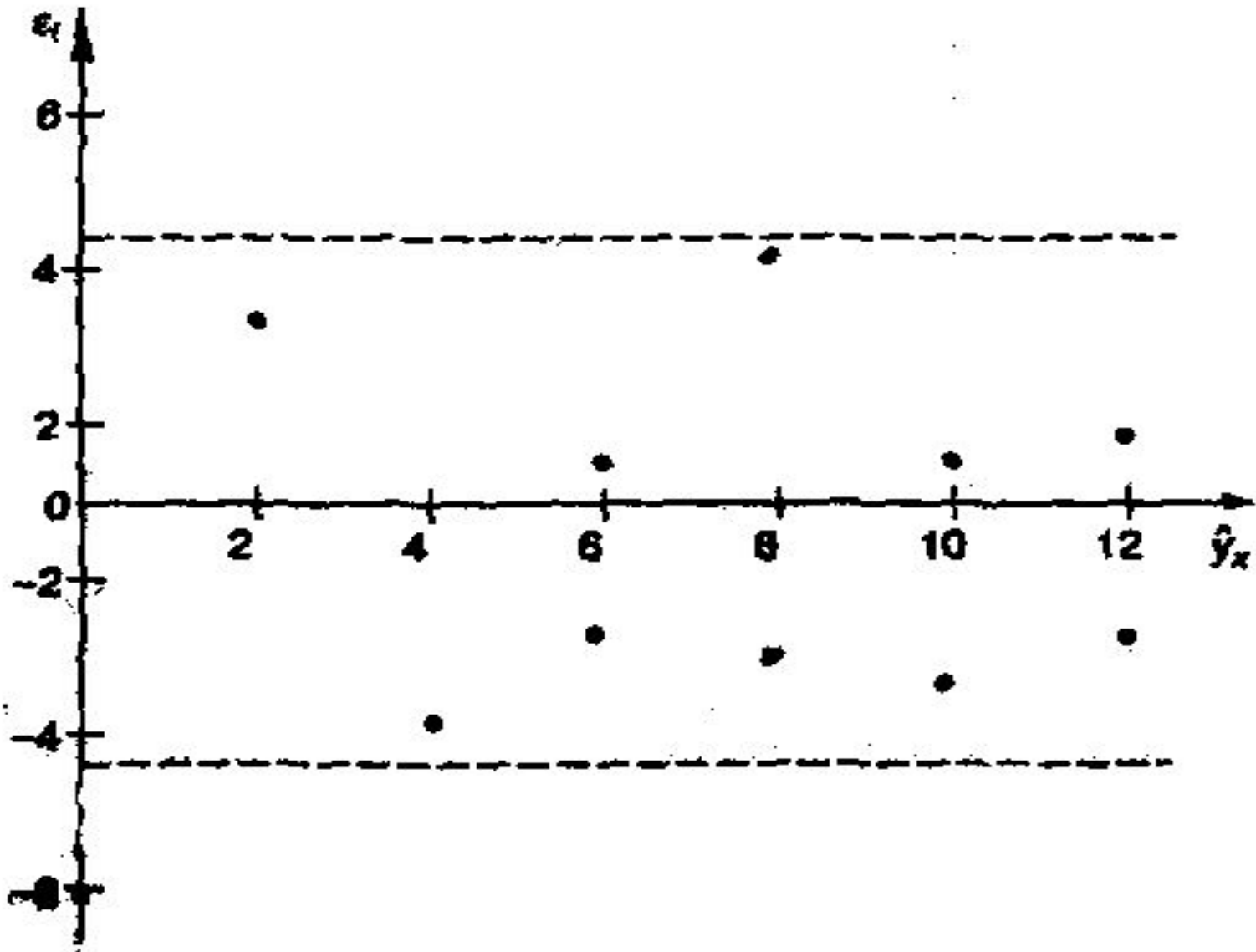
Эффективность

Теорема Гаусса-Маркова

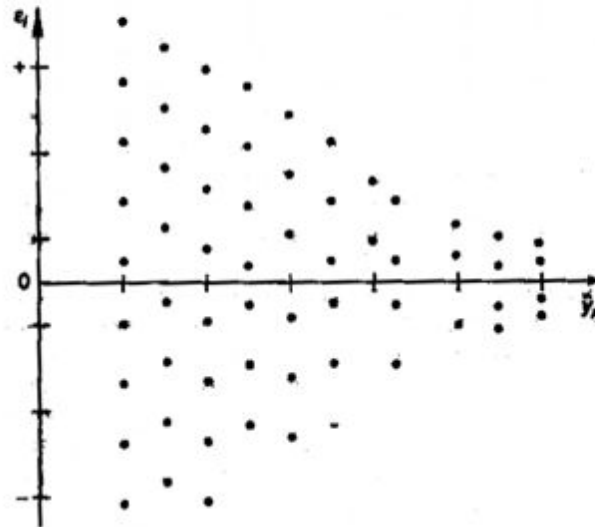
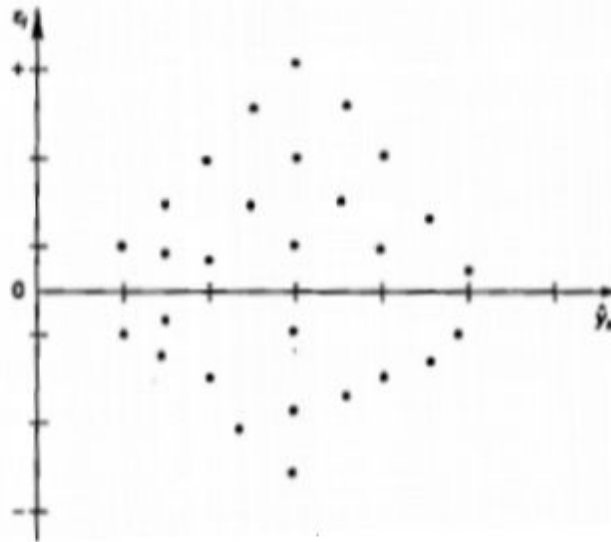
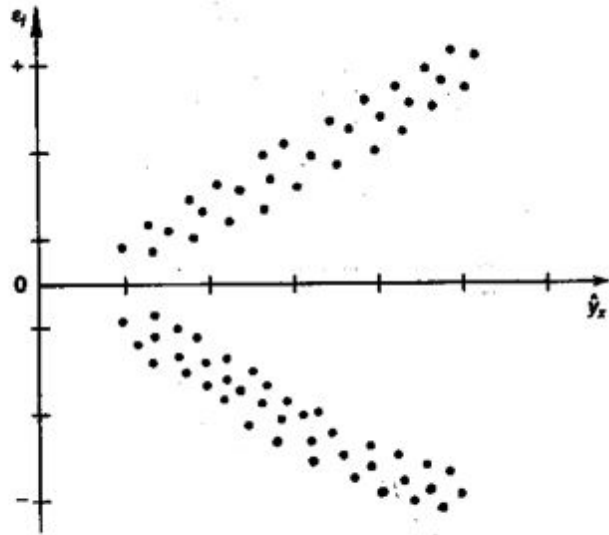
Пять предпосылок МНК:

- 1) случайный характер остатков;
- 2) независимость остатков или отсутствие их автокорреляции;
- 3) остатки подчиняются нормальному распределению;
- 4) нулевая средняя величина остатков (или их математическое ожидание), не зависящая от уровней фактора X ;
- 5) *гомоскедастичность* остатков

Гомоскедастичность



Гетероскедастичность



Метод Гольдфельда - Квандта

1. Упорядочение n наблюдений по мере возрастания переменной X .

2. Исключение из рассмотрения C центральных наблюдений; при этом $(n-C):2 > p$, где p – число оцениваемых параметров

$$C \approx \frac{1}{4}n$$

3. Разделение совокупности из $(n-C)$ наблюдений на две группы (соответственно с малыми и большими значениями фактора X) и определение по каждой из групп уравнений регрессии.

4. Определение остаточной суммы квадратов для первой (S_1) и второй (S_2) групп и нахождение их отношения: $R = S_1 : S_2$ (в числителе должна стоять большая величина).

5. F-критерий Фишера с $(n-C-2p):2$ степенями свободы.

Пример (продолжение)

Для первой совокупности:

Дисперсионный анализ

	<i>df</i>	<i>SS</i>	<i>MS</i>
Регрессия	1	200.0769	200.0769
Остаток	2	169.9231	84.96154
Итого	3	370	

Для второй совокупности:

Дисперсионный анализ

	<i>df</i>	<i>SS</i>	<i>MS</i>
Регрессия	1	78.75	78.75
Остаток	2	24	12
Итого	3	102.75	

$$R = 169,9/24 = 7.08$$

Число степеней свободы: $(9-1-2*2):2=2$

$$F_{таб}(0,05;2;2)=19$$

$$F_{таб} > R$$

Характеристики качества

индекс корреляции

$$R = |r_{X,Y}|$$

$$R = \sqrt{\frac{RSS}{TSS}} = \sqrt{1 - \frac{ESS}{TSS}} = \sqrt{1 - \frac{\sum_i e_i^2}{\sum_i (Y_i - \bar{Y})^2}}$$

**коэффициент
детерминации**

$$R^2 = \frac{RSS}{TSS} = 1 - \frac{ESS}{TSS} = 1 - \frac{\sum_i e_i^2}{\sum_i (Y_i - \bar{Y})^2}$$

**средняя относительная
ошибка аппроксимации**

$$e_{\text{отн.}} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{|e_i|}{y_i} \cdot 100\%$$

**стандартная ошибка модели
(среднеквадратическое
отклонение)**

$$S_e = \sqrt{S_e^2}$$

Пример (продолжение)

№ пп	Y	Y-Y _{ср}	e	e ²	e _{отн}	(Y-Y _{ср}) ²	X ²
1	25	-31	-6.65	44.22	26.6	961	2025
2	34	-22	-3.07	9.42	9.03	484	2209
3	42	-14	-3.2	10.24	7.62	196	2500
4	51	-5	11.22	125.89	22	25	2304
5	55	-1	-1.04	1.08	1.89	1	2916
6	67	11	2.83	8.01	4.22	121	3249
7	73	17	-2.01	4.04	2.75	289	3721
8	76	20	6.41	41.09	8.43	400	3481
9	81	25	-4.85	23.52	5.99	625	4225
Сумма	504		-0.36	267.52	88.54	3102	26630
Среднее	56				9.84		

$$R^2 = 1 - \frac{267.5}{3102} = 0.914 \rightarrow 1$$

$$1 - R^2 = 1 - 0.914 = 0.086$$

$$\bar{e}_{отн} = 9,8\%$$

<i>Регрессионная статистика</i>	
Множественный R	0.956
R-квадрат	0.914
Нормированный R-квадрат	0.901
Стандартная ошибка	6.182
Наблюдения	9.000

$$S_Y = 19.7$$

$$S_e < S_Y$$

2.3. Проверка статистической значимости уравнения регрессии и его параметров

а) проверка статистической значимости уравнения:

F-критерий Фишера:

$$F = \frac{S_{\text{факторн}}^2}{S_e^2}$$

$$F = \frac{R^2 / k}{(1 - R^2) / (n - k - 1)}$$

$$F_{\text{табл}} < F$$

$$F_{\text{табл}}(\alpha, k_1, k_2)$$

Пример (продолжение)

$$F = \frac{0.914/1}{(1 - 0.914)/(9 - 1 - 1)} = 74.4 \quad \Bigg| \quad F_{табл}(0.05, 1, 9 - 1 - 1) = 5.59$$

$$F_{табл} \ll F$$

Дисперсионный анализ

	<i>df</i>	<i>SS</i>	<i>MS</i>	<i>F</i>
Регрессия	1	2834.50	2834.50	74.2
Остаток	7	267.50	38.21	
Итого	8	3102.00		

а) проверка статистической значимости параметров уравнения:

t-критерий Стьюдента

$$S_\beta = \sqrt{\frac{S_e^2}{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}} \quad \boxed{S_e^2 = \frac{\sum_i e_i^2}{n - k - 1}} \quad S_\alpha = \sqrt{\frac{S_e^2 \cdot \sum_i X_i^2}{n \cdot \sum_i (X_i - \bar{X})^2}}$$

$$t_\alpha = \frac{\alpha}{S_\alpha}$$

$$t_\beta = \frac{\beta}{S_\beta}$$

$$t_{табл} < |t_\alpha| \quad \boxed{t_{табл}(\alpha, n - k - 1)} \quad t_{табл} < |t_\beta|$$

интервальные оценки параметров

$$\beta \in (\beta \pm t_{табл} \cdot S_\beta)$$

$$\alpha \in (\alpha \pm t_{табл} \cdot S_\alpha)$$

Пример (продолжение)

$$S_e^2 = \frac{267.5}{9-1-1} = 38.2$$

$$S_\beta = \sqrt{\frac{38.2}{386}} = 0.315$$

$$S_\alpha = \sqrt{\frac{38.2 \cdot 26630}{9 \cdot 386}} = 17.1$$

$$t_\beta = \frac{2.71}{0.315} = 8.74$$

$$t_\alpha = \frac{-90.3}{17.1} = -5.28$$

$$t_{\text{табл}}(0,05; 9-1-1) = 2.36$$

$$t_{\text{табл}} < t_\beta$$

$$t_{\text{табл}} < |t_\alpha|$$

$$\alpha \in (-90.3 \pm 2.36 \cdot 17.1) = (-130.8; -49.86)$$

$$\beta \in (2.71 \pm 2.36 \cdot 0.315) = (1.97; 3.45)$$

	<i>Коэффици- циенты</i>	<i>Стан- дартная ошибка</i>	<i>t- статис- тика</i>	<i>P- Значе- ние</i>	<i>Ниж- ние 95%</i>	<i>Верх- ние 95%</i>
Y	-90.33	17.12	-5.28	0.00	-130.80	-49.86
X	2.71	0.31	8.61	0.00	1.97	3.45

2.4. Экономический прогноз

Три основных этапа:

- 1) точечный прогноз фактора X ;
- 2) точечный прогноз показателя Y ;
- 3) интервальный прогноз показателя Y

$$1) X_t = f(t)$$

$$X_{n+k} = f(n+k)$$

$$X_{n+k} = X_n + k \cdot САП$$

$$САП = \frac{X_n - X_1}{n-1}$$

$$X_{np} = 0,8 \cdot \bar{X}$$

$$2) Y_{np} = \alpha + \beta \cdot X_{np} \quad Y_{n+k} = \alpha + \beta \cdot X_{n+k}$$

$$3) U = S_e \cdot t_{табл} \cdot \sqrt{1 + \frac{1}{n} + (X_{np} - \bar{X})^2 \div \sum_i (X_i - \bar{X})^2}$$
$$Y_{np} - U \quad Y_{np} + U$$

Пример (продолжение)

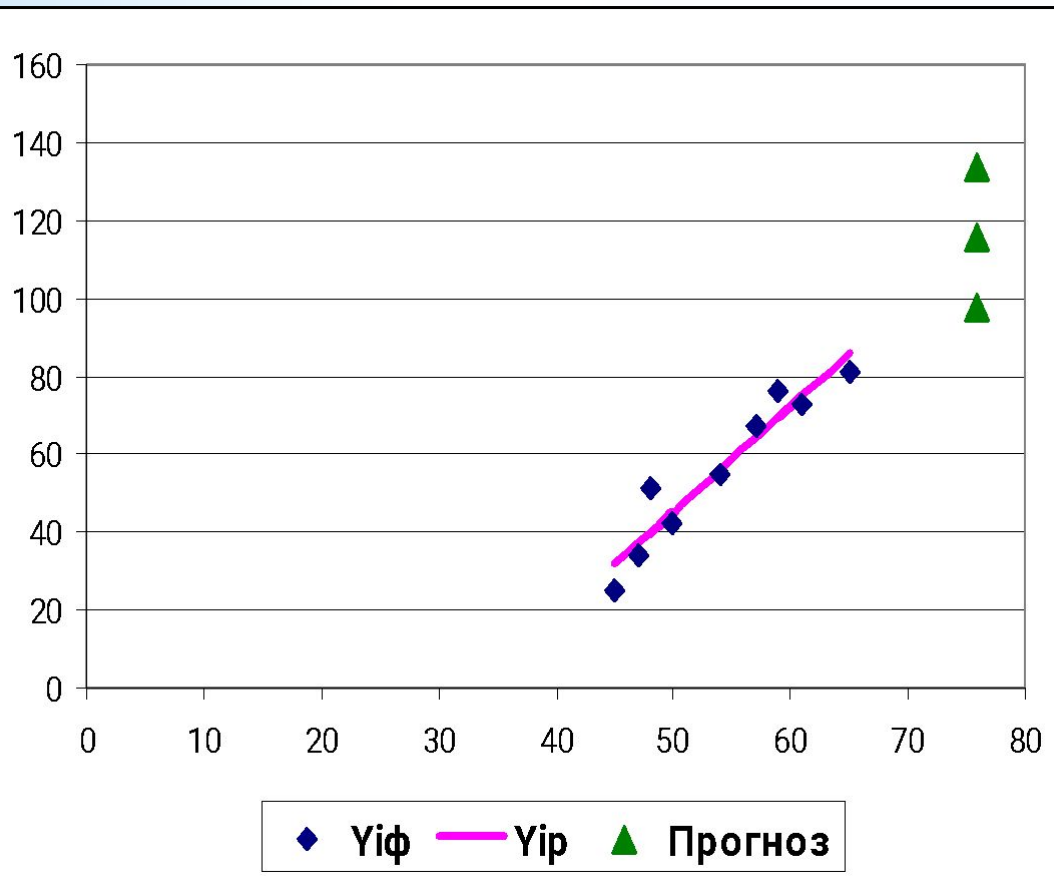
$$X_{np} = 1.17 \cdot 65 = 76$$

$$t_{табл}(0,1;7) = 1.89$$

$$S_e = 6.18$$

$$Y_{np} = -90,3 + 2,71 \cdot 76 = 115.66$$

$$U = 6.18 \cdot 1.89 \cdot \sqrt{1 + \frac{1}{9} + (76 - 54)^2 \div 386} = 17.97$$



Нижняя граница интервала:

$$115,66 - 17,97 = 97,69$$

Верхняя граница интервала:

$$115,66 + 17,97 = 133,63$$

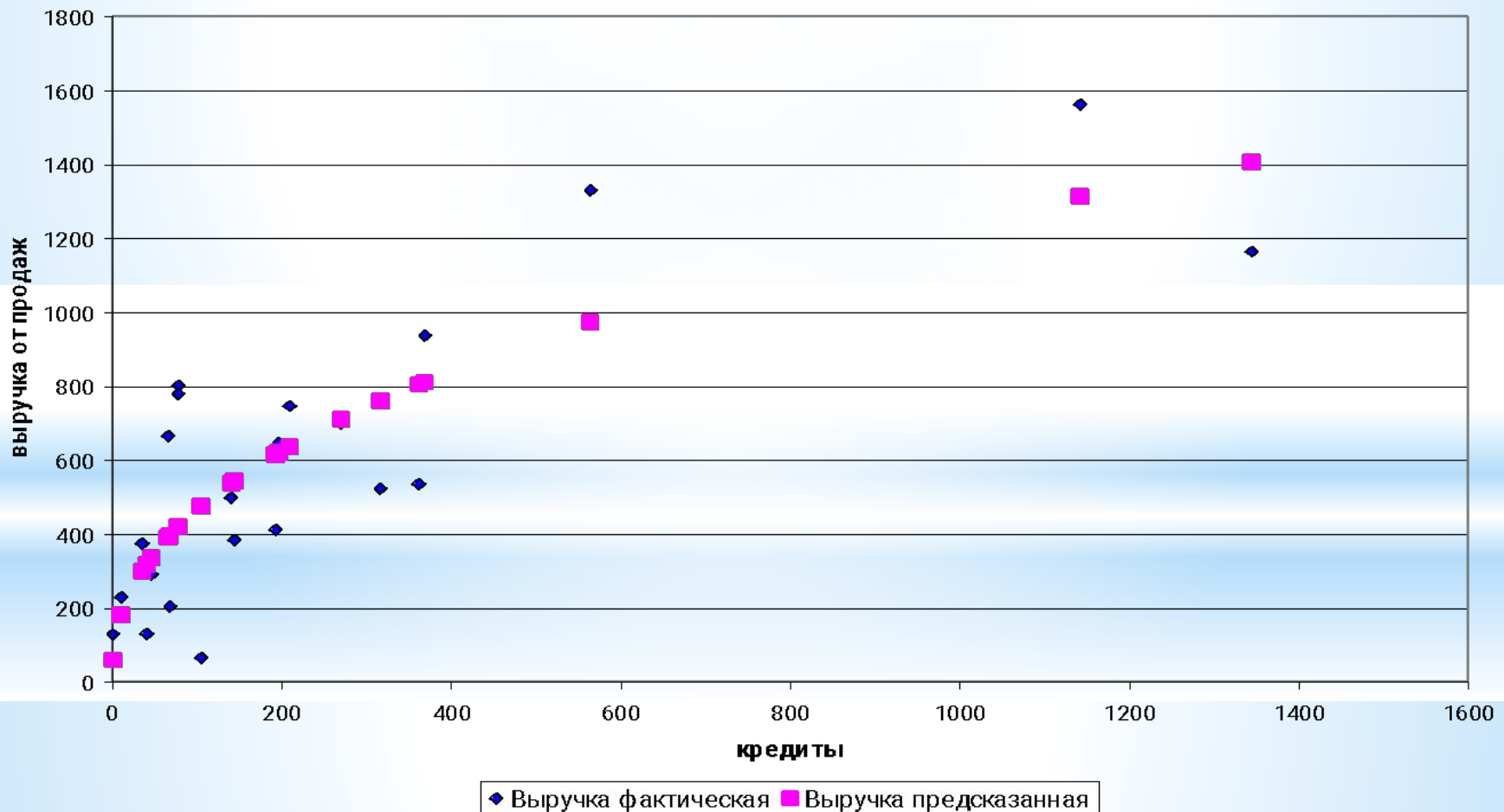
3. Парная нелинейная регрессия

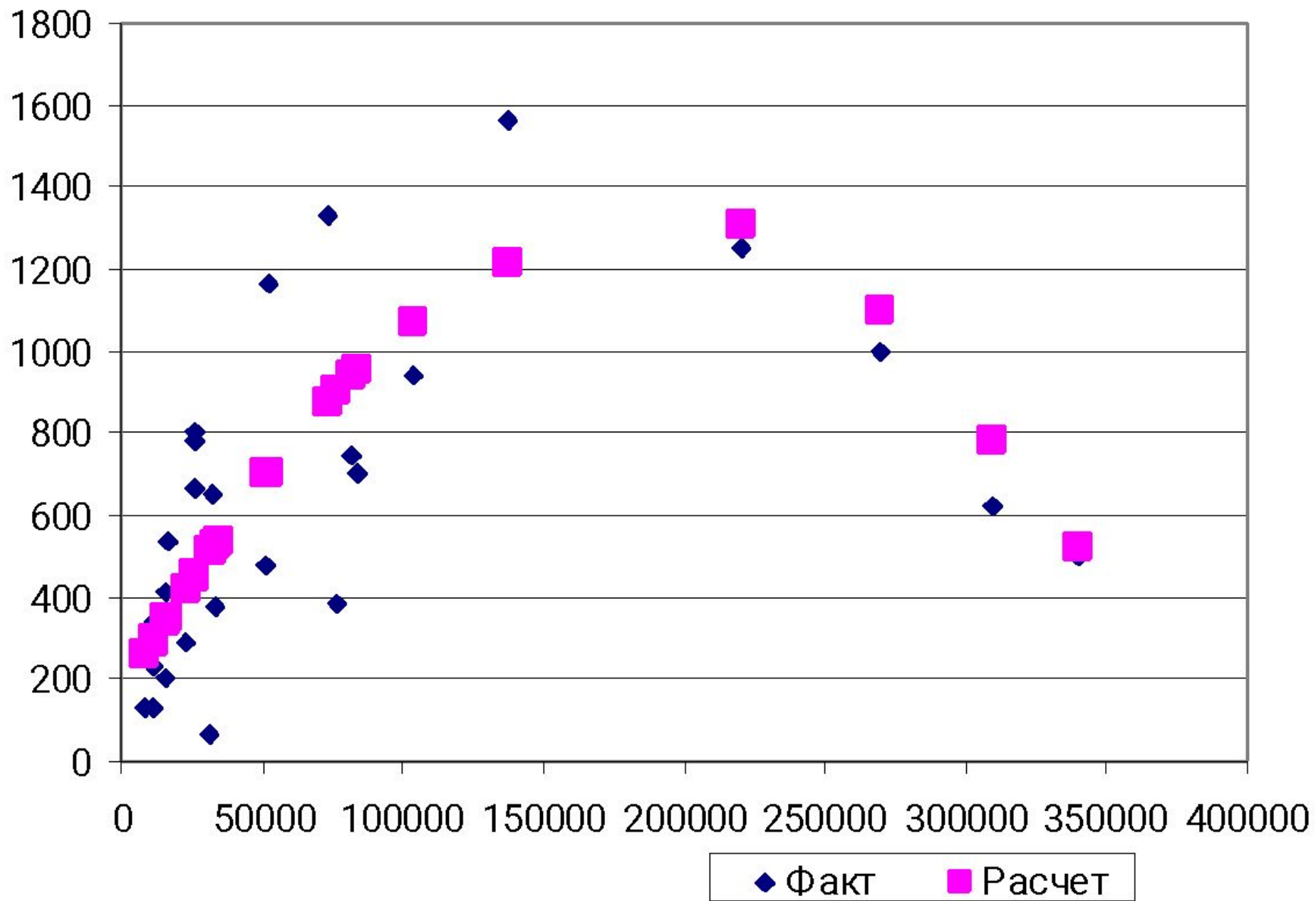
Общий вид регрессионной модели

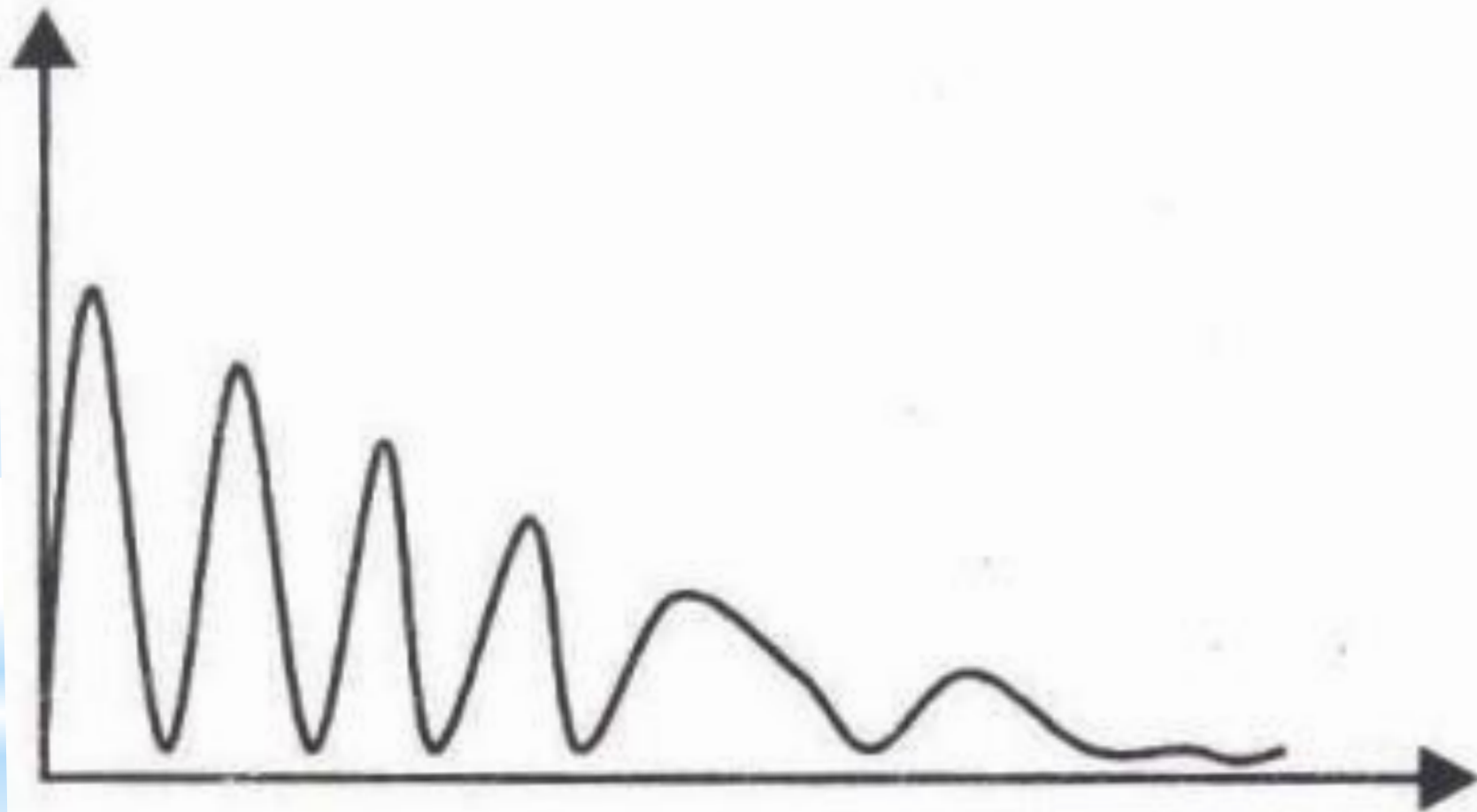
$$Y = f(X_1, X_2, \dots, X_m)$$

Парная нелинейная регрессия

$$Y = f(X)$$







К первому классу относятся:

1) полиномы разных степеней

$$Y = a + b \cdot X + c \cdot X^2 + \dots + e$$

2) равносторонняя гиперболола

$$Y = a + \frac{b}{X} + e$$

Ко второму классу относятся:

1) степенная функция

$$Y = a \cdot X^b \cdot \varepsilon$$

2) показательная

$$Y = a \cdot b^X \cdot \varepsilon$$

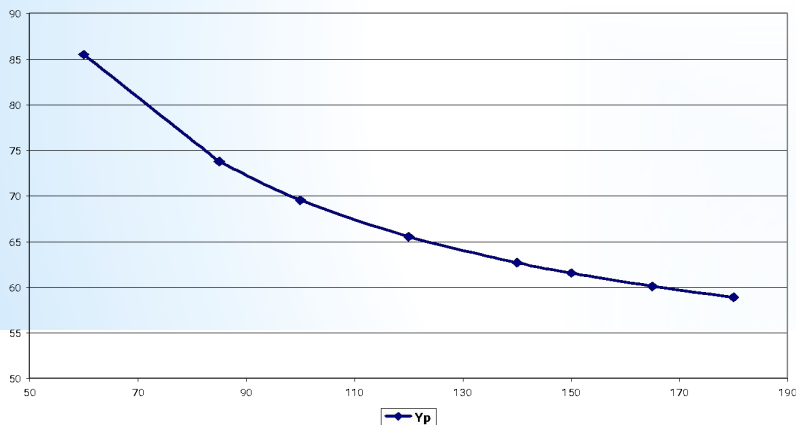
3) экспоненциальная

$$Y = e^{a+bX} \cdot \varepsilon$$

Кривые Энгеля и Филипса

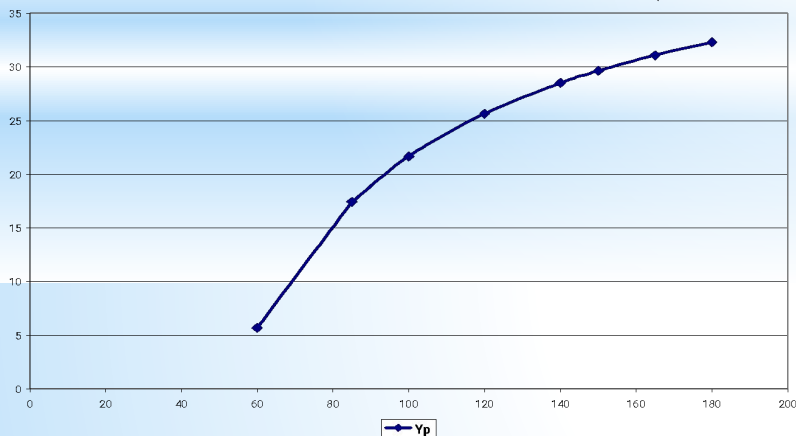
$$Y = a + \frac{b}{X} + e$$

Кривая Филипса ($b > 0$)



показывает взаимное изменение уровней безработицы (x) и инфляции в экономике (процента прироста заработной платы) (y)

Кривая Энгеля ($b < 0$)



показывает величину расходов на товары в зависимости от роста дохода

Пример

n	y	x
1	2	50
2	4	60
3	11	85
4	17	85
5	18	100
6	28	120
7	34	140

Требуется:

1. Построить степенную, показательную и гиперболическую модели нелинейной регрессии. Результаты моделирования отобразить на графике.
2. Сравнить качественные характеристики моделей, рассчитав коэффициенты детерминации и средние относительные ошибки аппроксимации.

Степенная модель

$$y = a \cdot x^b$$

$$\lg y = \lg a + b \cdot \lg x$$

$$Y = A + bX$$

n	y	x	lg y=Y	lg x=X	yp	ei	ei^2	eiотн	y-уср	(y-уср)^2
1	2	50	0.301	1.699	2.464	-0.464	0.215	23.200	-14.286	204.082
2	4	60	0.602	1.778	4.097	-0.097	0.009	2.427	-12.286	150.939
3	11	85	1.041	1.929	10.82	0.177	0.031	1.606	-5.286	27.939
4	17	85	1.230	1.929	10.82	6.177	38.15	36.333	0.714	0.510
5	18	100	1.255	2.000	17.03	0.970	0.941	5.389	1.714	2.939
6	28	120	1.447	2.079	28.31	-0.317	0.101	1.133	11.714	137.224
7	34	140	1.531	2.146	43.52	-9.527	90.77	28.022	17.714	313.796
Сумма	114	640					130.2	98.110		837.429
Среднее	16.28	91.429						14.016		

$$Y = -4.346 + 2.789 \cdot X$$

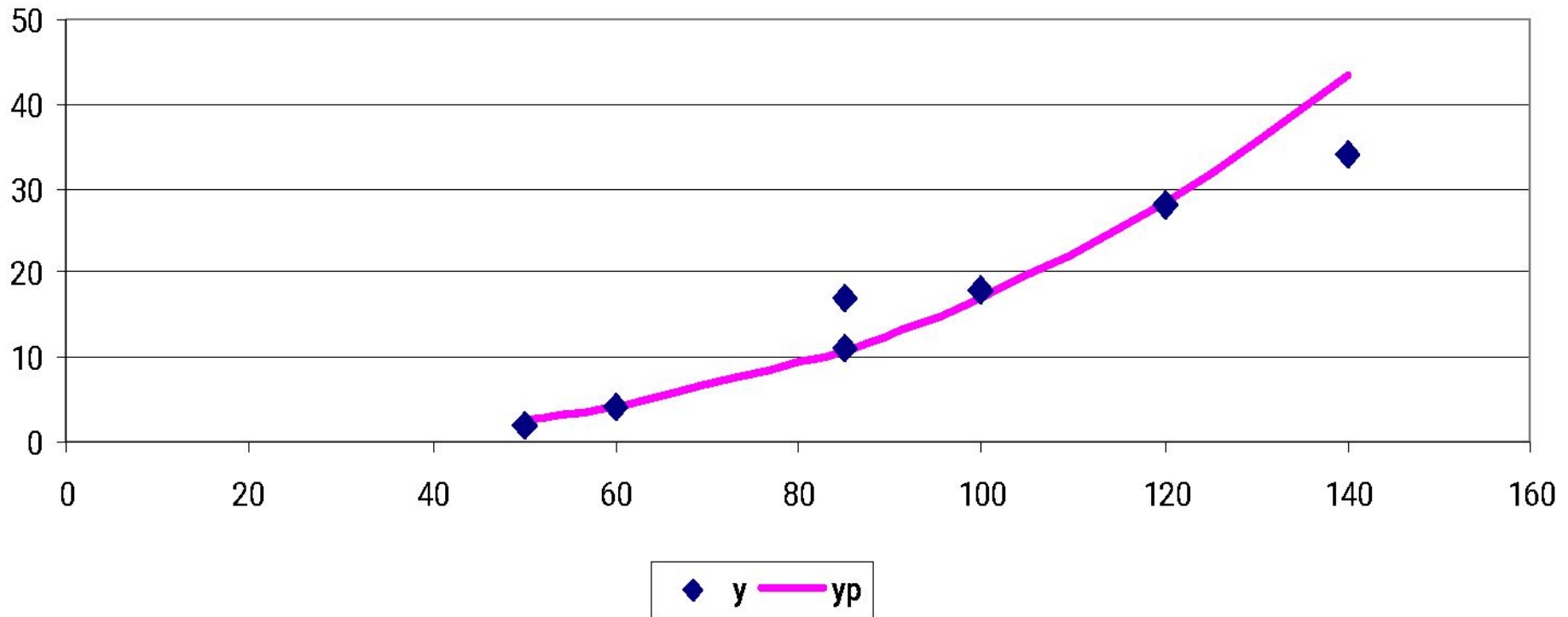
$$\lg y = -4.346 + 2.789 \cdot \lg x$$

$$y = 10^{-4.346} \cdot x^{2.789}$$

$$y = 0.000045 \cdot x^{2.789}$$

$$R^2 = 1 - \frac{130.22}{837.4} = 0.844$$

$$e_{\text{отн}} = 14\%$$



Показательная модель

$$y = a \cdot x^b$$

$$\lg y = \lg a + x \cdot \lg b$$

$$Y = A + B \cdot x$$

n	y	x	lg y=Y	yp	ei	ei^2	eiотn
1	2	50	0.301	3.119	-1.119	1.252	55.954
2	4	60	0.602	4.245	-0.245	0.060	6.125
3	11	85	1.041	9.173	1.827	3.339	16.611
4	17	85	1.230	9.173	7.827	61.265	46.042
5	18	100	1.255	14.564	3.436	11.807	19.089
6	28	120	1.447	26.976	1.024	1.048	3.657
7	34	140	1.531	49.967	-15.967	254.929	46.960
Сумма	114	640				333.700	194.439
Среднее	16.286	91.429					27.777

$$Y = -0.161 + 0.0133 \cdot x$$

$$\lg y = -0.161 + 0.0133 \cdot x$$

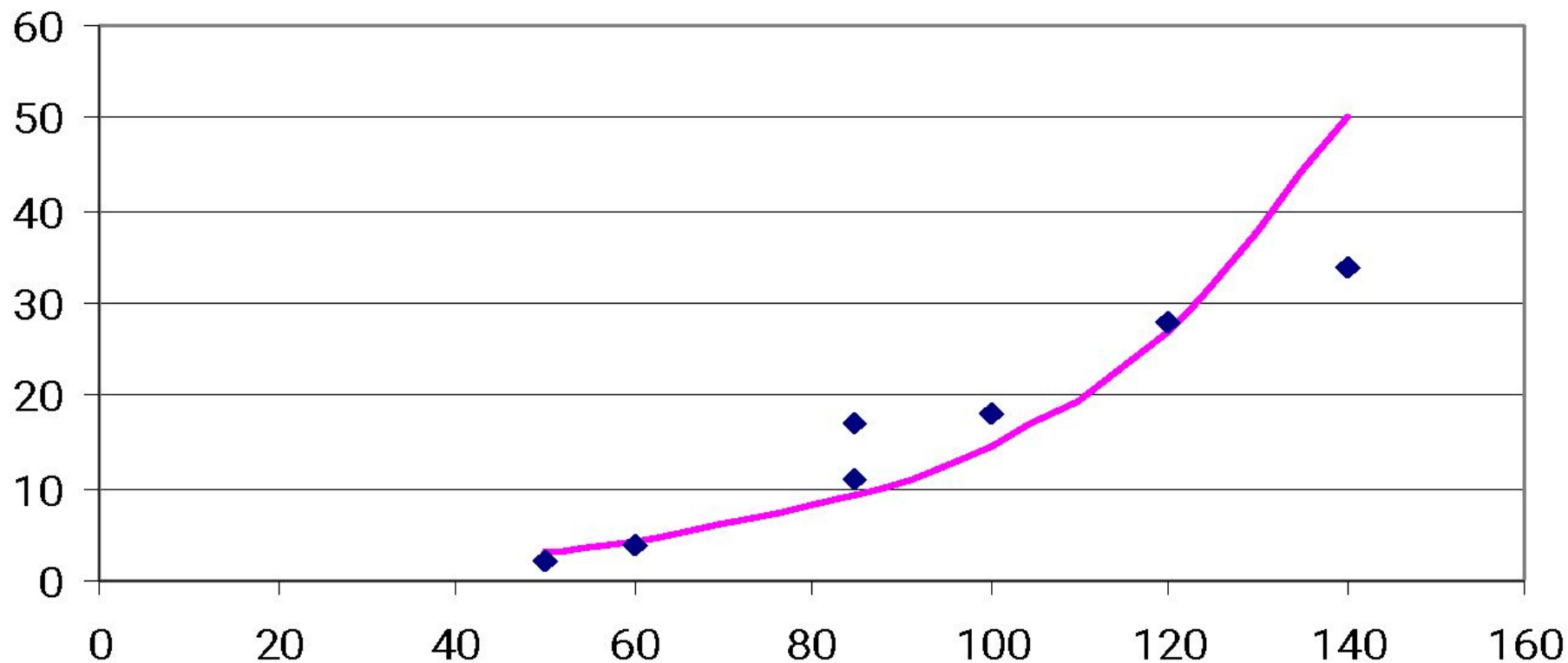
$$y = 10^{-0.161 + 0.0133x}$$

$$y = 10^{-0.161} \cdot (10^{0.0133})^x$$

$$y = 0.668 \cdot 1.0313^x$$

$$R^2 = 1 - \frac{333.7}{837.4} = 0.776$$

$$e_{\text{отн}} \approx 28\%$$



◆ y — y_p

Гиперболическая модель

$$y = a + \frac{b}{x}$$

$$X = \frac{1}{x}$$

$$y = a + b \cdot X$$

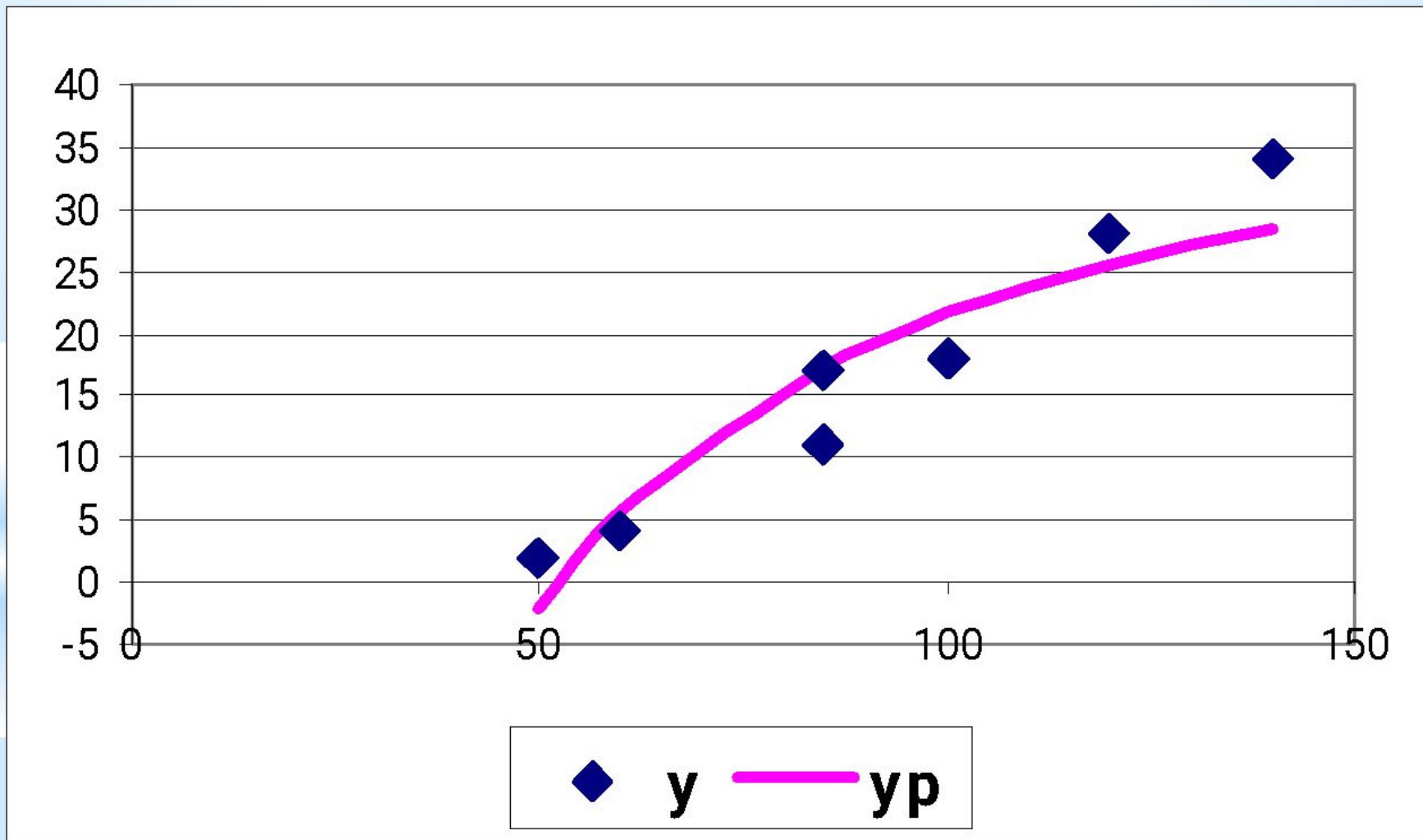
n	y	x	1/x=X	yp	ei	ei^2	eiотn
1	2	50	0.02	-2.298	4.2983	18.475	214.9137
2	4	60	0.0167	5.6834	-1.683	2.8338	42.08507
3	11	85	0.0118	17.421	-6.421	41.231	58.37421
4	17	85	0.0118	17.421	-0.421	0.1774	2.477429
5	18	100	0.01	21.647	-3.647	13.299	20.25976
6	28	120	0.0083	25.638	2.3624	5.581	8.437161
7	34	140	0.0071	28.488	5.5118	30.38	16.21119
Сумма	114	640				111.98	362.7585
Среднее	16.286	91.429					51.82265

$$y = 45,59 - 2395 \cdot X$$

$$y = 45,59 - \frac{2395}{x}$$

$$R^2 = 1 - \frac{111,98}{837,37} = 0.866$$

$$e_{отн} \approx 51,8\%$$

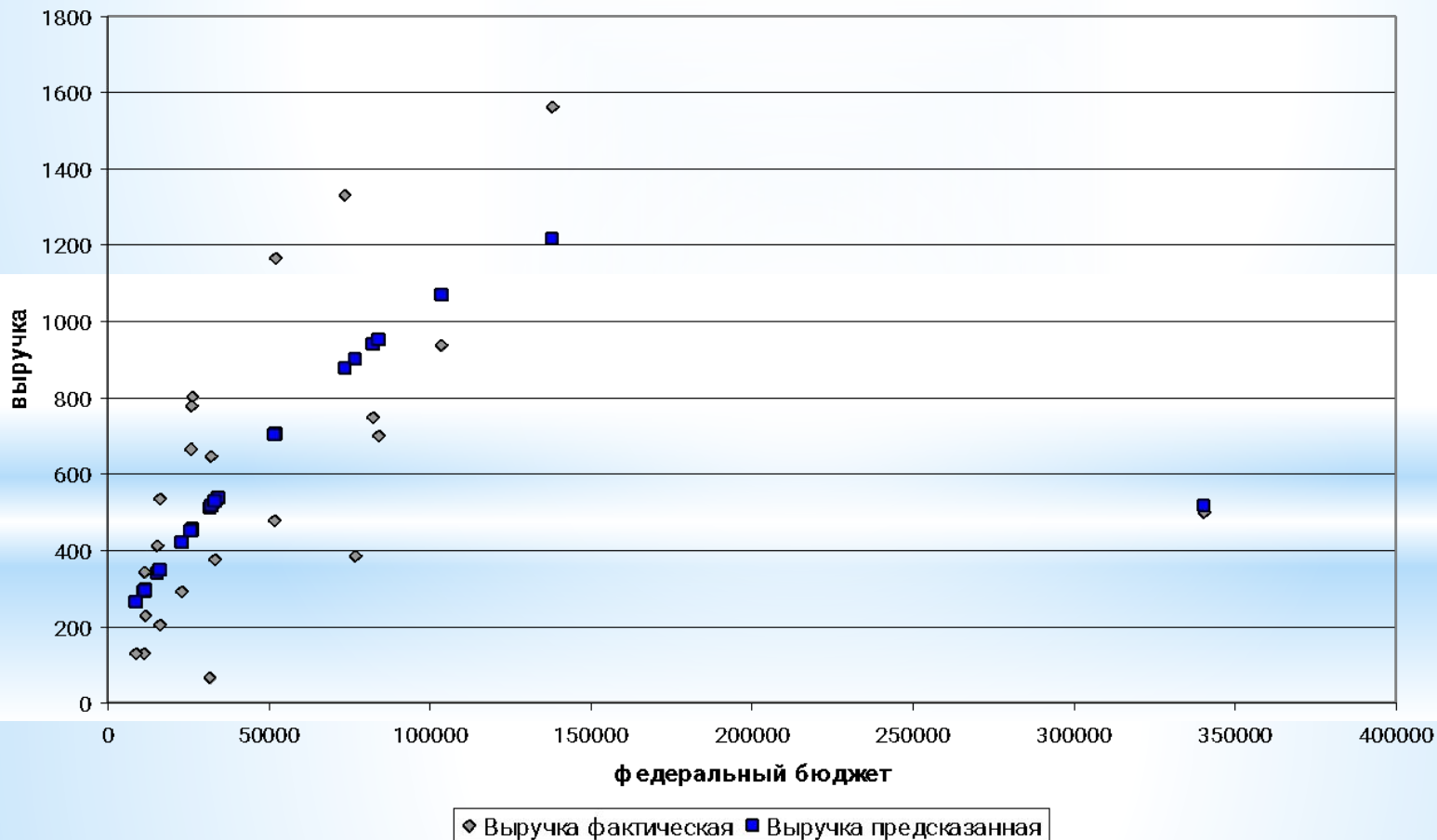


Сравнение моделей

Модель	R^2	$\bar{e}_{отн.}$
Степенная	0.844	14.02
Показательная	0.776	27.78
Гиперболическая	0.866	51.8

4. Причины ложных результатов регрессионного анализа

1. Грубое искажение вида модели или оценок ее параметров

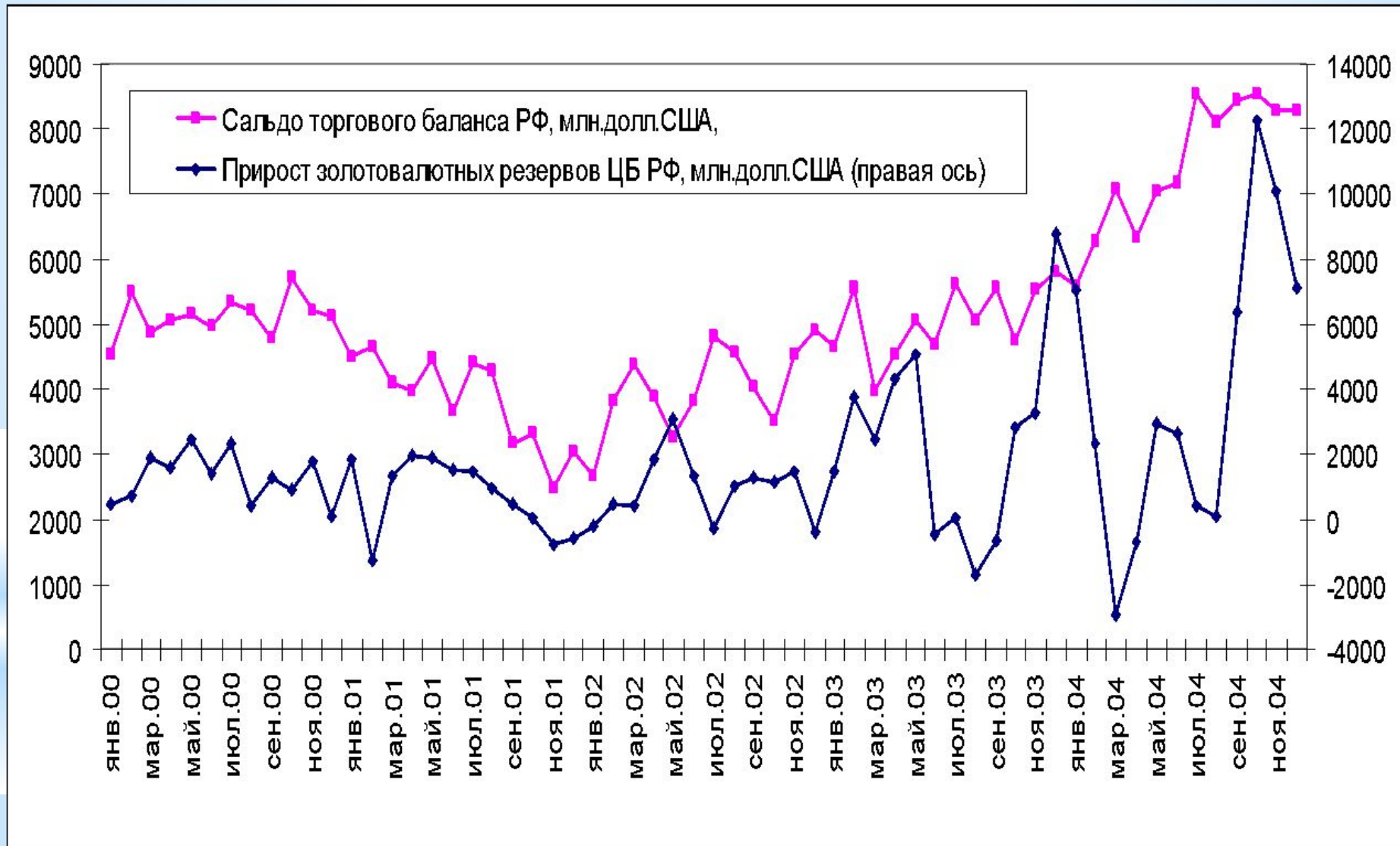


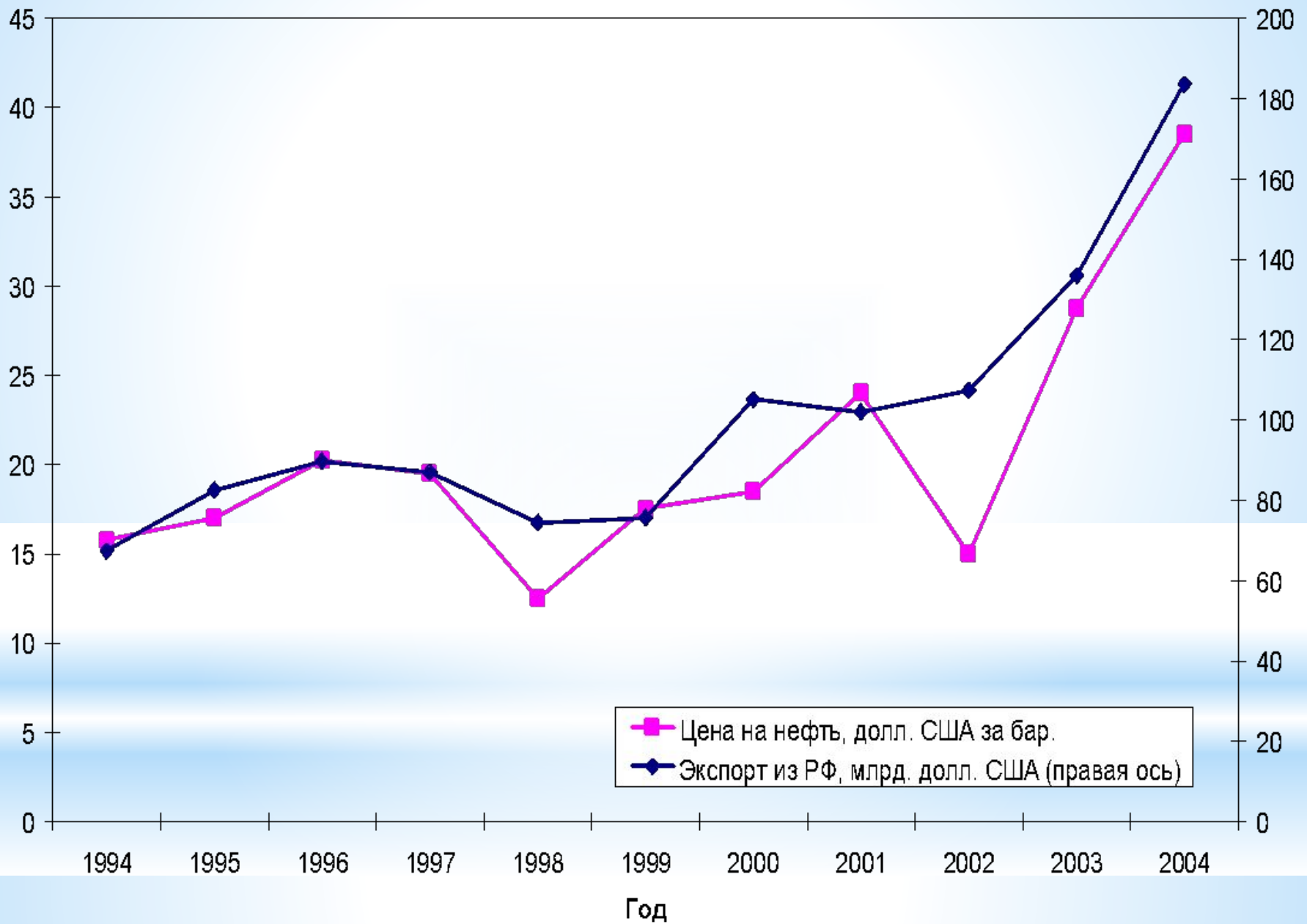
2. Несоответствие результатов корреляционного и регрессионного анализа

3. Отрицательные расчетные значения эндогенной переменной

4. Интервал прогноза с отрицательной нижней границей или слишком широкий

5. Эффект ложной регрессии





**СПАСИБО
ЗА ВНИМАНИЕ!**