

《 计 量 经 济 学 》

上 机 指 导 手 册

统计学院数量经济教研室

2004 年 3 月

《计量经济学》作为经济学专业的核心课程之一，在我校已开设多年。多年的教学实践活动中，我们深感计量经济学软件在帮助同学们更好地学习、理解《计量经济学》基本思想、加强具体操作等方面有着重要的作用，我们也在过去的教学活动中采用了多种版本的计量经济学软件，包括 *TSP*、*Eviews*、*SPSS*、*SAS* 等。从 1998 年以来，在我们的《计量经济学》教学活动中，*Eviews* 逐渐成为了计量经济学本科教学的基本使用软件。实践证明，*Eviews* 在辅助教学、科研等方面具有自身的特色和优良的性能。为此，统计学院数量经济教研室组织人员编写了这本上机指导手册，目的在于加强对西南财经大学重点课程《计量经济学》的建设，完善《计量经济学》的课程体系，为同学们提供更好的教学服务产品。

本手册的基本框架是由两部分组成：一部分为 *Eviews* 的基本操作，主要介绍 *Eviews* 的基本功能和基本操作；另一部分则是配合我们所编写的《计量经济学》教材，按照教材的体系和教学大纲的要求，对若干《计量经济学》知识的重点、难点和基本点、对一些具体的案例、练习等进行了具体的上机示范说明，以达到帮助同学们更好的学习、理解《计量经济学》之目的。

本手册主要由周惠彬副教授、谢小燕副教授、郭建军讲师、黎实教授编写。由于我们才疏学浅，领悟 *Eviews* 的精髓不深，手册中肯定存在不足与错误，所有这些不足与谬误完全由我们负责。因此，恳请各位同学、各位老师批评指正，对这本手册（初稿）进行品头论足，帮助我们进一步修订、完善上机指导手册。

西南财经大学统计学院

《数量经济教研室》

2002 年 10 月

经过几年来的教学实践，我们在摸索《计量经济学》课程实践性教学的过程中，逐步地积累了一些经验，也感到对《计量经济学》上机手册有必要进行修订与补充完善。基于多方面的考虑，在借鉴兄弟院校相应的教材基础上，结合我们自己的教学经验与体会，数量经济教研室组织相关教师对《计量经济学》上机手册进行了修订，并补充完善了一些章节的内容，期望对《计量经济学》的实践性教学环节的改革，对同学们学好《计量经济学》课程、领会其基本思想、基本方法，能够有所帮助。

修订后的《计量经济学》上机手册主要增加了第七、八、九章的内容，并对其余的章节进行了调整修改。整个修订工作主要由郭建军讲师完成，黎实教授最后进行了总纂。尽管我们从主观上力求完善，但在这本修订后的上机手册中也不可避免会存在这样或那样一些不足与错误。因此，再次恳请各位同学、各位老师对这本手册批评指正，以帮助我们更好地充实完善上机指导手册。

西南财经大学统计学院

《数量经济教研室》

2004 年 3 月

目录

第一部分 Eviews 基本操作	1
第一章 预备知识	1
第二章 Eviews 的基本操作	6
第二部分 上机实习操作	17
第三章 简单线性回归模型与多元线性回归模型	17
第四章 多重共线性	23
第五章 异方差性	32
第六章 自相关性	35
第七章 分布滞后模型与自回归模型	38
第八章 虚拟变量	42
第九章 联立方程模型	44

第一部分 Eviews 基本操作

第一章 预备知识

一、什么是 Eviews

Eviews (Econometric Views)软件是 QMS (Quantitative Micro Software) 公司开发的、基于 Windows 平台下的应用软件,其前身是 DOS 操作系统下的 TSP 软件。Eviews 软件是由经济学家开发,主要应用在经济学领域,可用于回归分析与预测(regression and forecasting)、时间序列(Time series)以及横截面数据(cross-sectional data)分析。与其他统计软件(如 EXCEL、SAS、SPSS)相比, Eviews 功能优势是回归分析与预测,其功能框架见表 1.1。

从多方面的因素考虑,本手册不对最新版本的 Eviews 软件进行介绍,而只是以目前人们使用较为广泛的 Eviews3.1 版本为蓝本介绍该软件的使用。Eviews3.1 版本是 QMS 公司 1998 年 7 月推出的。

二、Eviews 安装

Eviews 文件大小约 11MB,可在网上下载。下载完毕后,点击 SETUP 安装,安装过程与其他软件安装类似。安装完毕后,将快捷键发送到的桌面,电脑桌面显示有 Eviews3.1 图标,整个安装过程就结束了。双击 Eviews 按钮即可启动该软件。(图 1.2.1)

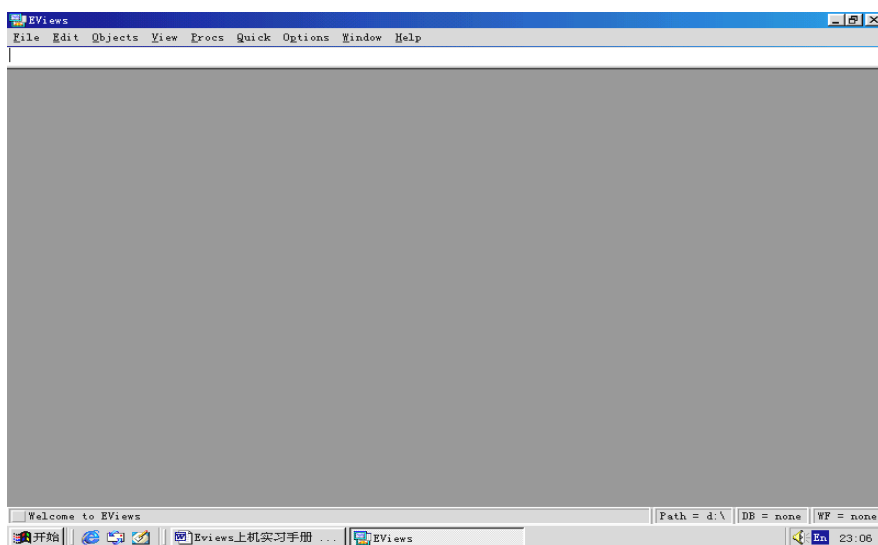


图 1.2.1

三、Eviews 工作特点

初学者需牢记以下两点。

(一)、Eviews 软件的具体操作是在 Workfile 中进行。如果想用 Eviews 进行某项具体的操作,必须先新建一个 Workfile 或打开一个已经存在硬盘(或软盘)上的 Workfile,然后才能够定义变量、输入数据、建造模型等操作;

(二)、Eviews 处理的对象及运行结果都称之为 objects,如序列(series)、方程(equations)、

表 1.1 Eviews 功能框架

Descriptive statistics 描述统计	Histogram and Statistics View of a Single Series Multiple Series 一个变量或多个变量的统计与图形 主要有：图形包括线型图、条形图、多种散点图等；指标有均值、方差、偏度（Skewness）、峰度(Kurtosis)、Jarque-Bera Statistic（雅克-贝拉统计量）
	Correlogram View（相关分析） 主要有：Autocorrelations（自相关）、Partial Autocorrelations（偏自相关）、Cross Correlation（交叉相关）、Q-Statistics（Q 统计量）等
Regression 回归	Standard Regression Output 标准回归输出 Regression Coefficients（回归系数） t-Statistics（T 统计量） R^2（判定系数）
	Actual and Fitted Values and Residuals 实际值、拟合值、残差 Actual Values（实际值）、Fitted Values（拟合值）、Residuals（残差）
	Collinearity（共线性）、Heteroskedasticity（异方差性）、Weighted Least Squares（加权最小二乘法）、Two-Stage Least Squares（二段最小二乘法）、Polynomial Distributed Lags（多项式分布滞后）、Nonlinear Least Squares（非线性最小二乘法）、Logit and Probit Models（对数概率单位模型）、Granger Causality（葛兰杰因果检验）、Forecast Variances（预测方差）、Exponential Smoothing（指数平滑）等
Serial Correlation 序列相关	Durbin-Watson Statistic（德宾-沃森统计量）
	ARIMA Models（自回归求积移动平均模型）
	Unit Root Tests（单位根检验）
	Estimation of Difference Models（差分模型的估计）
	Two-Stage Least Squares With Serial Correlation（有自相关的二段最小二乘）
Systems 系统方法	System Estimation（系统估计法）
	Vector Autoregression（VAR 向量自回归）
	Vector Error Correction Models and Cointegration Tests（向量误差校正模型与协积检验）等
Specification and Diagnostic Tests 模型设定与诊断检验	Test on Coefficient（对系数的检验） Wald Test of Coefficient Restriction（Wald 检验） Omitted Variable（省略变量的检验） Redundant Variable（富裕变量的检验）等
	Tests on Residuals（对残差的检验） Histogram and Normality Test（相关图与正态性检验）、Series Correlation LM Test（拉格朗日乘数检验）、White Heteroskedasticity Test（怀特检验）等
	Specification and Stability Tests（模型设定与稳定性检验）如 Chow's Breakpoint Test（邹氏检验） Ramsey's RESET Test（拉姆齐 RESET 检验）
	Recursive Least Squares（递归最小二乘）

模型（models）、系数（coefficients）等 objects。可以以不同形式浏览（views）objects，比如表格（spreadsheet）、图（graph）、描述统计（descriptive statistics）等，但这些浏览（views）不是独立的 objects，他们随原变量序列（views）的改变而改变。如果想将某个浏览（views）转换成一个独立的 objects，可使用 freeze 按钮将该 views“冻结”，从而形成一个独立的 objects，然后可对其进行编辑或存储。

四、一个示例

在这里，我们通过一个简单的回归分析例子来显示一个 Eviews 过程，不对 Eviews 的详细功能展开讨论，目的是使读者先对 Eviews 有个概括了解。该例子是四川省人均可支配收入与人均年消费支出的数量关系分析。

STEP1: 双击桌面上 Eviews 快捷图标，打开 Eviews（参见在图 1.2.1）。

STEP2: 点击 Eviews 主画面顶部按钮 **file/new/Workfile** (如图 1.4.1), 弹出 workfile range 对话框 (图 1.4.2)。在 workfile frequency 中选择 Annual，在 start date 和 end date 中分别输入 1978 和 1998，点击 OK，出现图 1.4.3 画面，Workfile 定义完毕。

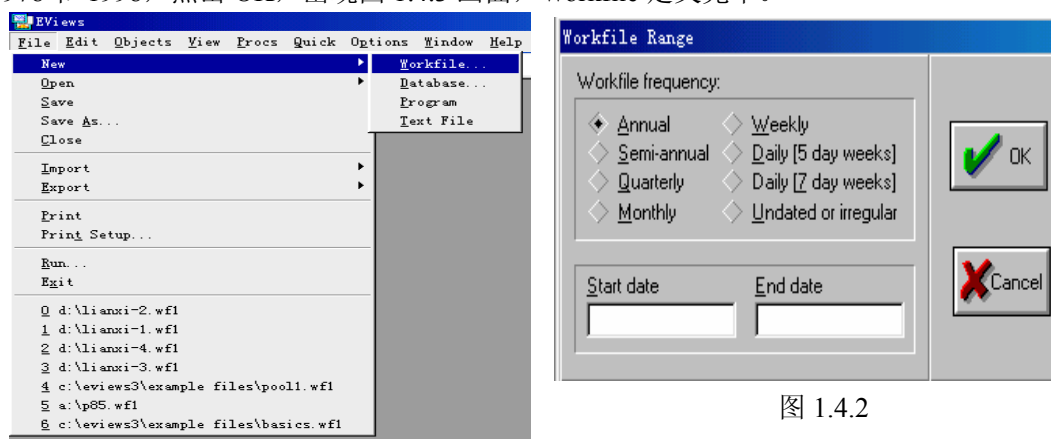


图 1.4.1

图 1.4.2

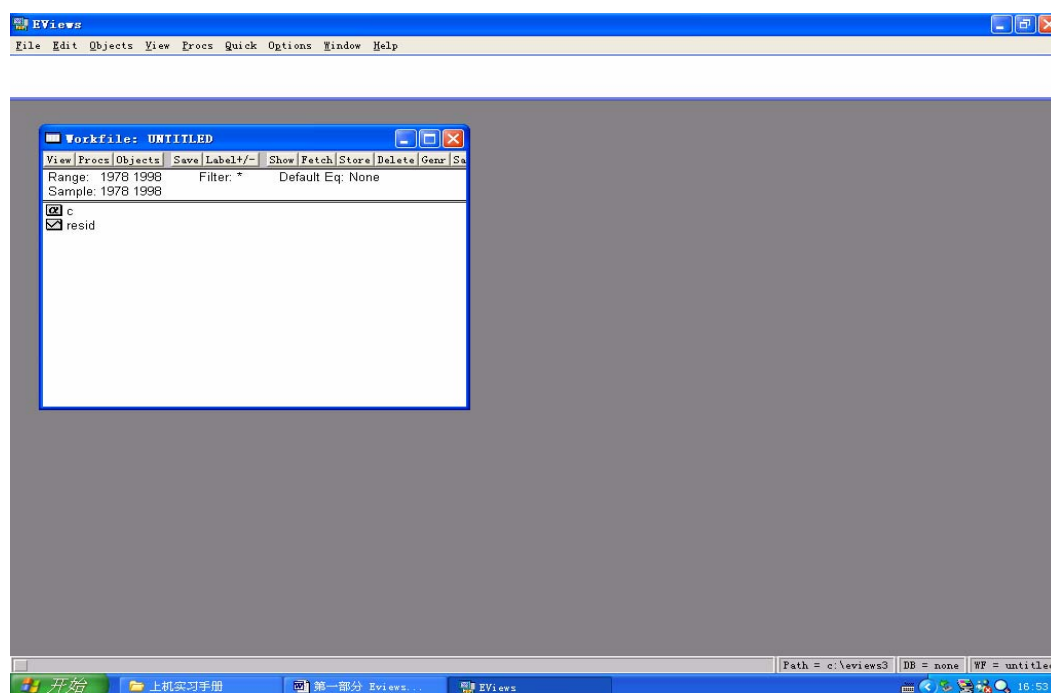


图 1.4.3

STEP3: 点击 Eviews 主画面顶部按钮 **objects/new objects** ,弹出 new objects 对话框(图 1.4.4), 在 Type of Object 中选择 group, 并给 new objects 一个名字 g1, 然后点击 OK, 弹出一个表格 Group 对话框 (图 1.4.5), 在该对话框中即可输入变量及变量值。

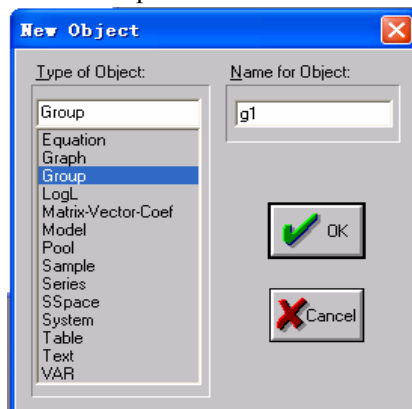


图 1.4.4

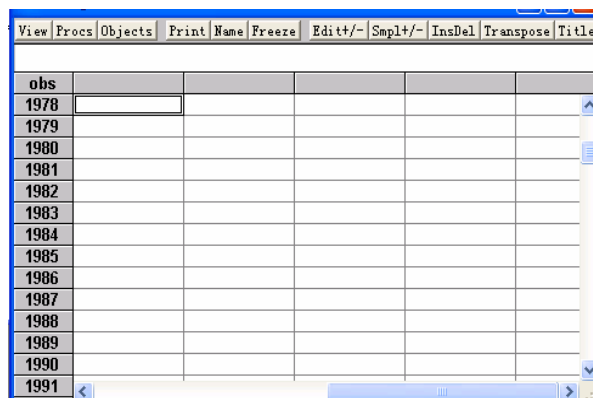


图 1.4.5

STEP4: 点击图 1.4.5 表格中第一列顶部的灰色条, 该列全部变蓝, 输入变量名 Y (人均年消费支出), 然后在该列中即可输入变量 Y 的各年观测值; 同理可定义第二列为变量 X (人均可支配收入), 并输入各年人均可支配收入的数值。这样 X、Y 两个变量被定义, 结果如图 1.4.6。

obs	Y	X
1978	314.0000	338.0000
1979	340.0000	369.0000
1980	364.0000	391.0000
1981	396.0000	412.0000
1982	407.0000	445.0000
1983	457.0000	493.0000
1984	517.0000	581.0000
1985	680.0000	695.0000
1986	787.0000	849.0000
1987	889.0000	948.0000
1988	1086.0000	1130.0000

图 1.4.6

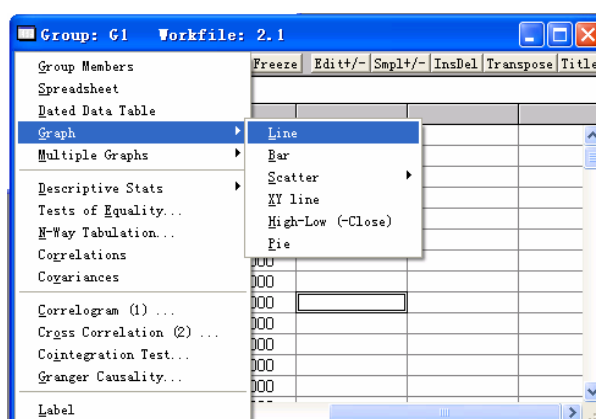


图 1.4.7

STEP5: 点击图 1.4.6 Group 对话框中的 **View/Graph** 按钮, 出现一个下拉菜单, 出现图 1.4.7 画面。选择 **line**, 即可看见序列 X、Y 的线性图 (图 1.4.8)。

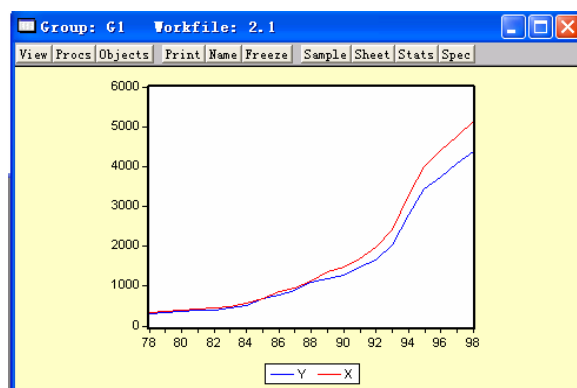


图 1.4.8

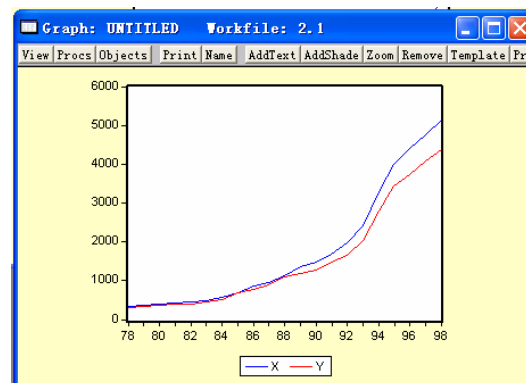


图 1.4.9

STEP6: 点击图 1.4.8 窗口中 **Freeze** 按钮, 得到图 1.4.8 的 copy (图 1.4.9), 点击图 1.4.9

顶部的 **name**，给它一个名字 Graph01，这样就将图 1.4.9 保存在 workfile 中。图 1.4.9 与图 1.4.8 不同在于，图 1.4.9 是一个 Graph 类型的 object，该线性图不随 Y、X 数据变化而变化，是独立的，可以对其进行编辑；而图 1.4.8 是 Group 类型的 object，仅仅是 Y、X 数据的一种图形浏览形式，他随着 Y、X 数据变化而变化。

STEP7: 点击 Eviews 主画面上的 **quick/estimate equation**，弹出 Equation specification 对话框（图 1.4.10），在 Equation specification 下的空框中输入 Y C X，点击 OK，得到 Y 对 X 回归模型估计结果（图 1.4.11），该模型说明人均可支配收入 X 对人均消费支出 Y 具有较强的解释能力。

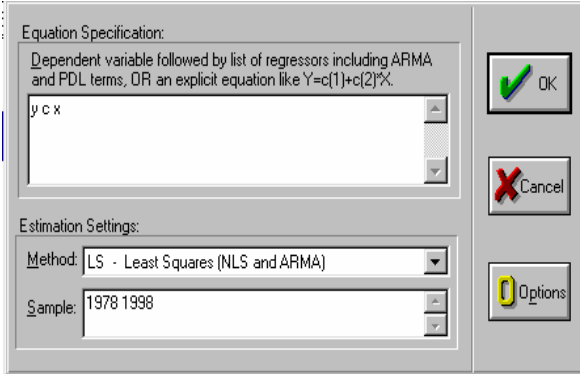


图 1.4.10

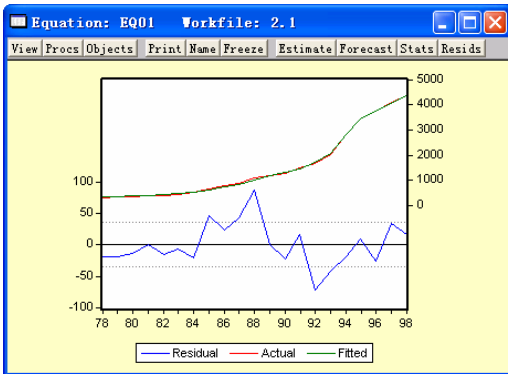


图 1.4.12

Equation: UNTITLED Workfile: P43

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: Y
Method: Least Squares
Date: 09/23/02 Time: 20:58
Sample: 1978 1998
Included observations: 21

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	47.94598	11.70218	4.097183	0.0006
X	0.842313	0.004965	169.6548	0.0000

R-squared	0.999340	Mean dependent var	1539.000
Adjusted R-squared	0.999306	S.D. dependent var	1343.653
S.E. of regression	35.40729	Akaike info criterion	10.06211
Sum squared resid	23819.85	Schwarz criterion	10.16158
Log likelihood	-103.6521	F-statistic	28782.75
Durbin-Watson stat	1.363358	Prob(F-statistic)	0.000000

图 1.4.11

STEP8: 我们从图形的角度来看一下模型的拟合情况。点击 equation 对话框中顶部按钮 **View/Actual Fitted Residual/Actual Fitted Residual Graph**，equation 对话框变成如图 1.4.12 形式，图形显示模型的拟合效果很好。

第二章 Eviews 的基本操作

一、The Workfile（工作簿）

Workfile 就象你的一个桌面，上面放有许多 Objects，在使用 Eviews 时首先应该打开该桌面，如果想永久保留 Workfile 及其中的内容，关机时必须将该 Workfile 存到硬盘或软盘上，否则会丢失。

（一）、创建一个新的 Workfile

打开 Eviews 后，点击 **file/new/workfile**，弹出一个 workfile range 对话框（图 2.1.1）。该对话框是定义 workfile 的频率，该频率规定了 workfile 中包含的所有 objects 频率。也就是说，如果 workfile 的频率是年度数据，则其中的 objects 也是年度数据，而且 objects 数据范围小于等于 workfile 的范围。

例如我们选择年度数据（Annual），在起始日（Start date）、终止日（End date）分别键入 1970、1998，然后点击 OK，一个新的 workfile 就建立了（图 2.1.2）。

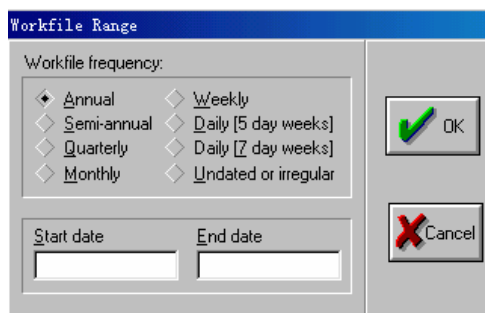


图 2.1.1

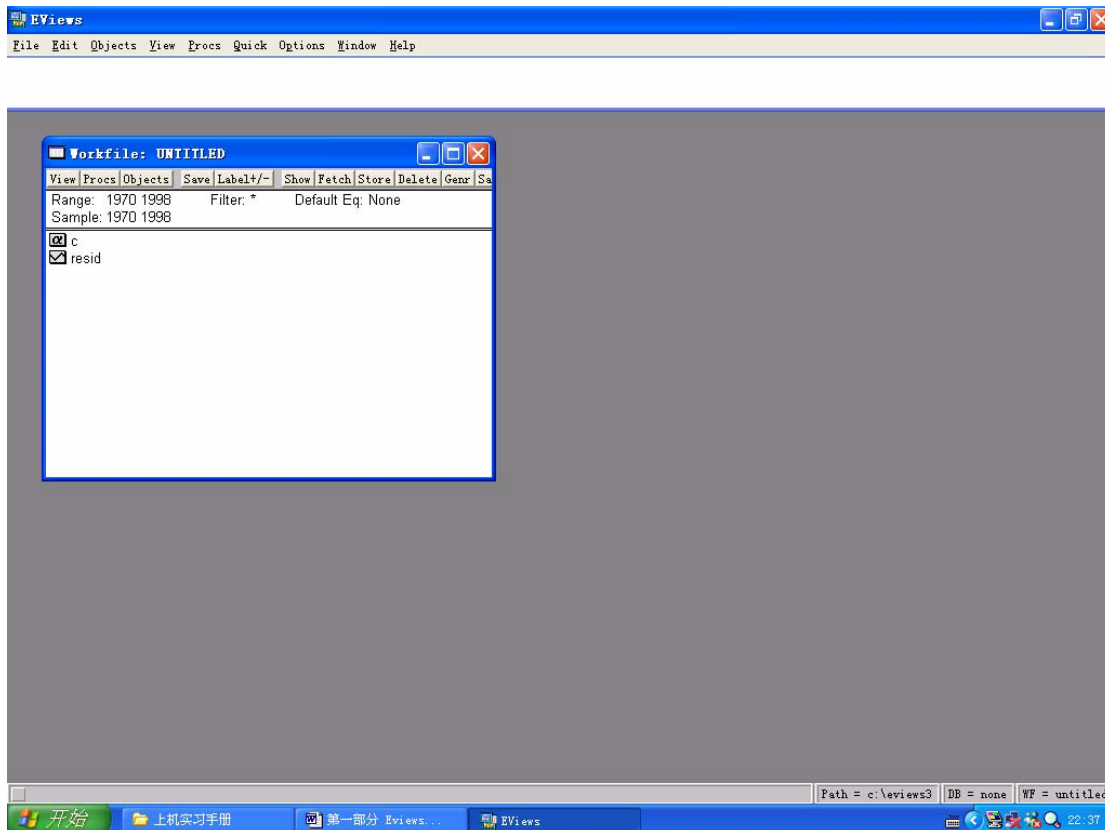


图 2.1.2

在 workfile 窗口顶部，有一些主要的工具按钮，使用这些按钮可以存储 workfile、改变样本范围、存取 object、生成新的变量等操作，稍后我们会详细介绍这些按钮的功能。

在新建的 workfile 中已经存在两个 objects，即 c 和 residual。C 是系数向量、residual 是残差序列，当估计完一个模型后，该模型的系数、残差就分别保存在 c 和 residual 中。

workfile 窗口中主要按钮的功能

下面我们以第一章已经建好的包含 X（人均可支配收入）与 Y（人均可支配支出）为例来说明 workfile 窗口中主要按钮的功能（图 2.1.3）。

VIEW（视图）：

该按钮与 Eviews 主画面顶部的 view 功能是一样的，功能是显示所选的 object。例如选定图 2.1.3 中的 X，然后点击 **view/open selected/one window**，则弹出显示 X 值的窗口（图 2.1.4）。VIEW 的这一功能与双击 X 效果是一样的。

PROCS（处理）：

Procs 按钮包含 **sample**（样本）、**change workfile range**（改变工作簿范围）、**generate series**（生成序列）、**sort series**（对序列排序）、

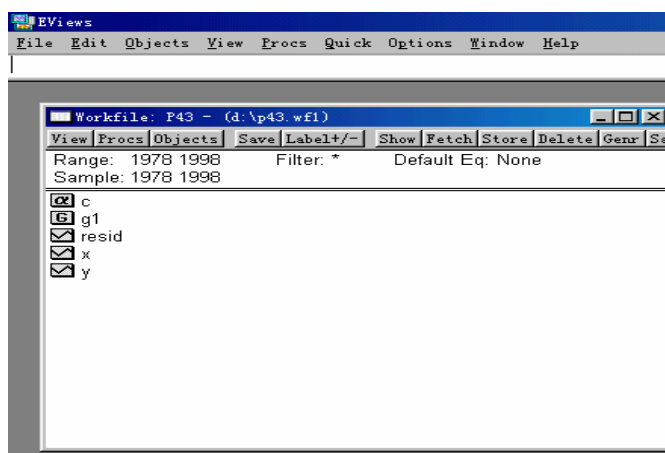


图 2.1.3

import（导入数据）、**export**

（导出数据）六个功能，其中 sample 和 generate 已出现在 workfile 窗口顶部。

sample（样本）的功能是改变样本的范围，但不能超过工作簿范围（workfile range）。如果样本范围需要超过工作簿范围，先修改工作簿范围，然后在改变样本范围。

例如点击 **proc/sample/OK**，弹出一个对话框（图 2.1.5），

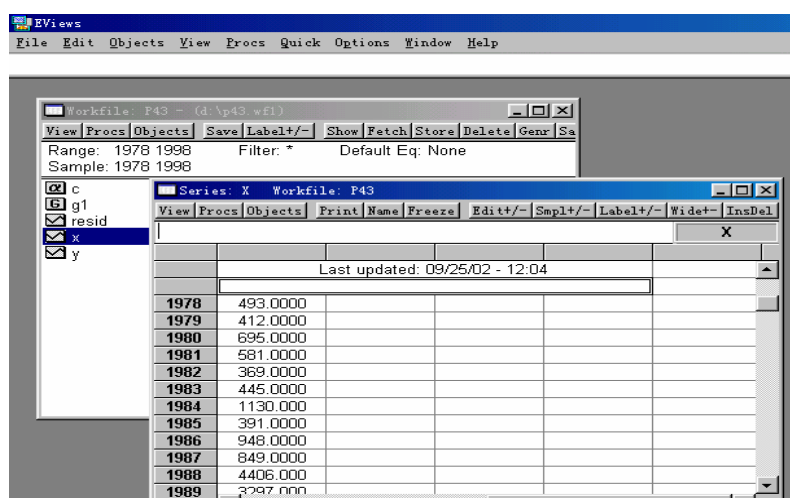


图 2.1.4

在上面空白处键入新的样本范围 1980 至 1990，注意中间要空格，点击 OK，这样样本范围改变了。

change workfile range（改变工作簿范围）功能是改变当前 workfile 的范围，其操作与样本范围的改变相似。一般是在模型建好后，外推预测时需要改变样本或工作簿范围。

generate series 功能是在现有变量的基础上，生成新的变量。如点击 **proc/generate/OK** 或直接点击窗口顶部的 **GENR**，弹出一个对话框（图 2.1.6），

键入要生成的变量公式 $z = x + y$ ，点击 OK，一个新的变量 Z 出现在 workfile 中。

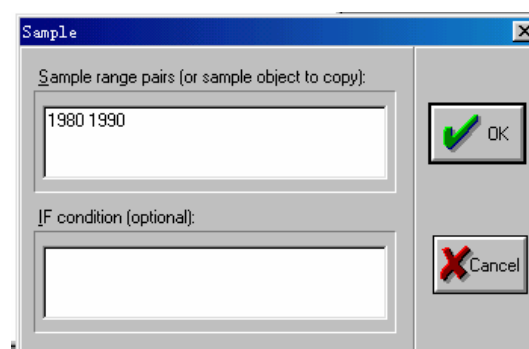


图 2.1.5

sort series 功能是对序列排序。

Import 功能是从其他软件中（如 EXCEL）导入数据。例如我们将 EXCEL 中的数据导入当前 workfile 中。

点击 **proc/import/Read-Text-lotus-Excel/OK**，弹出对话框（图 2.1.7）。选择文件类型为.xls，选择所要导入的 EXCEL 文件所在目录，选中要导入文件 Book1，点击 OK。又弹出新的对话框（图 2.1.8）。如果 EXCEL 中的数据是以列的形式存在，则在“order of data”下选择“by observation”；EXCEL 中的数据是以行的形式存在，则在“order of data”下选择“by series”，在“Upper-left data cell”下的空白处，键入 EXCEL 中的第一个数据所在的单元格 B2，在“Excel 5+ sheet name”下的空白处键入表格名 sheet1，在“Name of series”下的空白处给导入的数据一个名字 P，点击 OK，一个名为 P 的 object 出现在 workfile 中。

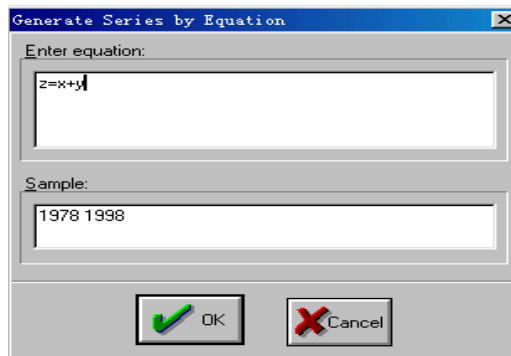


图 2.1.6

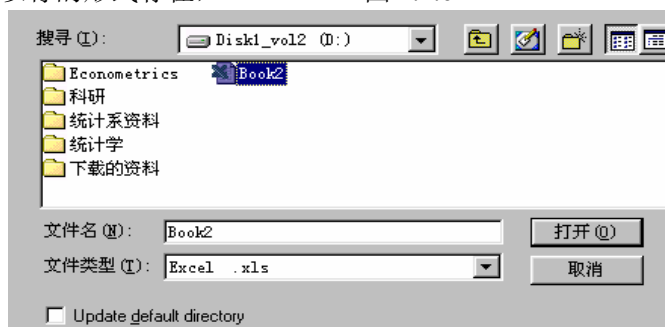


图 2.1.7

export 功能与 Import 相反，是将 Eviews 数据输出到其他软件中，具体操作与 Import 相似。

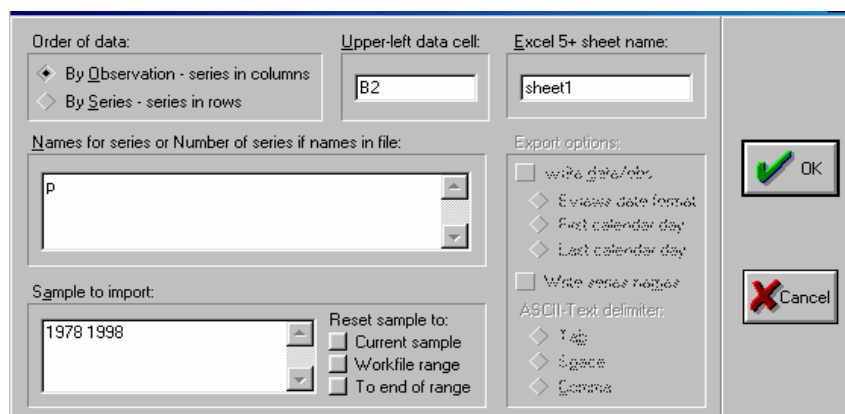


图 2.1.8

OBJECTS (对象):

该按钮功能主要是对 objects 进行操作，包括新建、存取、删除、重新命名、复制等。点击 **Objects**，出现下拉菜单，菜单中包含很多功能，其中一些功能以按钮形式出现在 workfile 窗口顶部，如 *fetch*（取出）、*store*（存储）、*delete*（删除）。

- ① 关于如何新建一个 object 的操作，后面再讲。
- ② **fetch**：取出一个已经存在硬盘或软盘上的 object。点击 **objects/fetch from DB/OK** 或直接点击 workfile 窗口顶部的 **fetch** 按钮，然后按其要求给出路径及 object 名字。
- ③ **store**：将 workfile 中的 object 单独存放于硬盘或软盘。
- ④ **delete**：删除 workfile 中的 object。操作：点击要删除的 object，再点击 **delete**。
- ⑤ **copy**：复制一个或多个 object。

Objects 按钮这些功能均可利用鼠标右键来完成。例如选中 X，然后点击右键（图 2.1.9）。右键中的 COPY 命令可以将该 workfile 中的 object 粘贴到其他 workfile 或 word 等文档中。

右键功能很方便，建议多使用。

SAVE（保存）：

功能是将当前 workfile 保存在硬盘或软盘。如果是新建的 workfile，会弹出一个对话框，需要指明存放的位置及文件名。如果是原有的 workfile，不会出现对话框，点击 **SAVE**，作用是随时保存该 workfile。

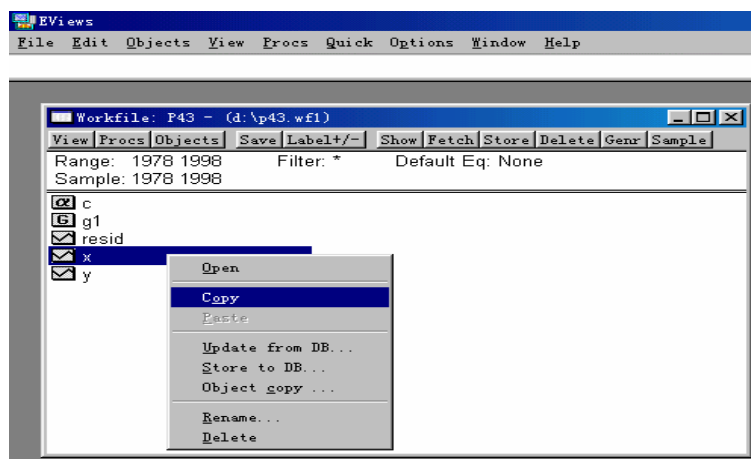


图 2.1.9

建议在使用 Eviews 时，应经常点击 **SAVE** 按钮，避免电脑出现故障，而丢失未能保存的内容。这里需要提醒的是，**SAVE** 按钮与 **store** 按钮的区别。**SAVE** 按钮保存的是整个 workfile，而 **store** 存储的是个别 object。

TABLE（标签）：

显示 workfile 中所有 objects 的完成时间。

SHOW：显示所选的 objects。

FETCH、**STORE**、**DELETE** 功能已经包含在 **OBJECTS** 内。

GENR、**SAMPLE** 功能包含在 **PROCS** 中。

（二）、打开已经存在的 workfile

双击 Eviews 图标，进入 Eviews 主画面。点击 File/New/Workfile/click，弹出对话框，给出要打开的 workfile 所在路径及文件名，点击 OK，则所需的 workfile 就被打开。

（三）、workfile 频率的设定

当新建一个 workfile 时，首先会弹出一个对话框（图 2.1.10）。该对话框是定义 workfile 的频率，workfile 的频率也就是其中的所有 objects 的频率。各种频率的输入方法如下：

1、Annual：直接输入年份如 1998，若是 20 世纪内，则可只输入年份的后两个字，如 98 表示 1998 年。

2、Semi-Annual：格式与 Annual 一样。

3、Quarterly：年份全称或后两个字接冒号，再接季度，如 1992：1，表示 1992 年第一季度。

4、Monthly：年份全称或后两个字接冒号，再接月度序号，如 1990：1。

5、Daily：格式为“月度序号：日期：年份”，如 9：2：2002 表示 2002 年 9 月 2 日。

6、Weekly：格式与 Daily 相似，也是“月度序号：日期：年份”，但这里的日期是某个星期的某一天，当给定起始日时，系统会自动推算终止日期。

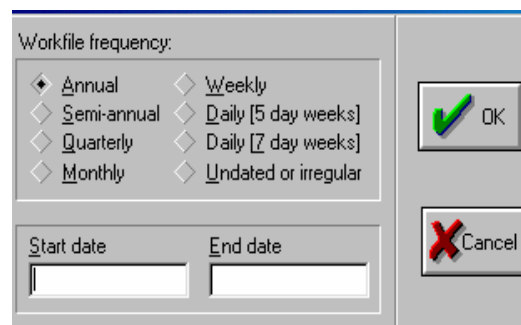


图 2.1.10

二、objects（对象）

Eviews 是以 object（对象）为核心建立起来的，并为 object 提供了视图（view）。多数 objects 有不只一个视图，比如，一个序列（series）有 spreadsheet view（表格）、line graph views（线性图）、describe statistics view（描述统计）、Unit root test view（单位根检验）等，不

同视图间可以相互转换。所有的 Objects 都是以 workfile 为基础而存在，当给一个 object 名字时，该名字就显示在 workfile 目录中，并作为 workfile 的一部分而保存下来。

(一)、创建 objects

在 workfile 已经打开的前提下，点击 Eviews 主画面顶部的按钮 objects/new(或 workfile 窗口中的 objects/new)弹出一个 New Object 对话框（图 2.2.1）。该对话框显示了 14 个不同的 object，从中选择所需类型，并给其一个名字，点击 OK，该 object 的名字就显示在 workfile 中。例如，我们在 object 类型中选择 series/OK，得到图 2.2.2 对话框，然后就输入数值。在新建某些类型的 object 时，又弹出一个新的对话框，按其要求填写即可。

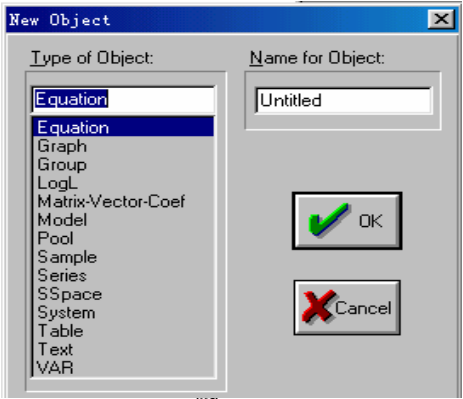


图 2.2.1

我们以 series 和 Graph 两种 objects 为例来说明一般 objects 窗口常用按钮的功能。其他形式的 objects 窗口顶部按钮操作类似。

(1)、series 窗口：
双击变量 X，打开其表格形式视图（图 2.2.3）。

该图最顶部一行字 “Series : X Workfile: p43” 含义是 X 序列存放在名为 P43 的 Workfile 中。紧接该行下面是 14 个按

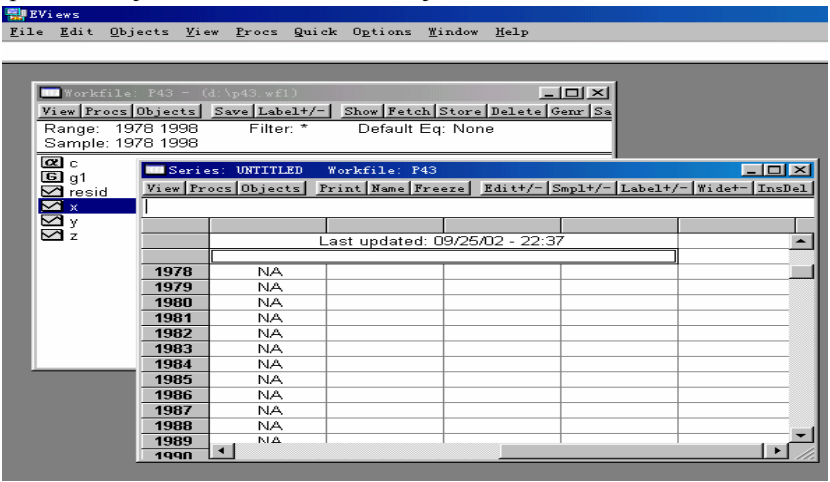


图 2.2.2

钮，有些按钮的功能与 Workfile 中的同名按钮作用相同，下面我们按自左至右方向一一介绍。

View：我们发现在 Eviews 主画面顶部、Workfile 窗口、Object 窗口中都有该按钮，他们的功能类似，都是提供视图作用，但包含具体内容又有差别。Eviews 主画面顶部的 View 按钮和 Series 窗口中的 View 按钮功能一样。

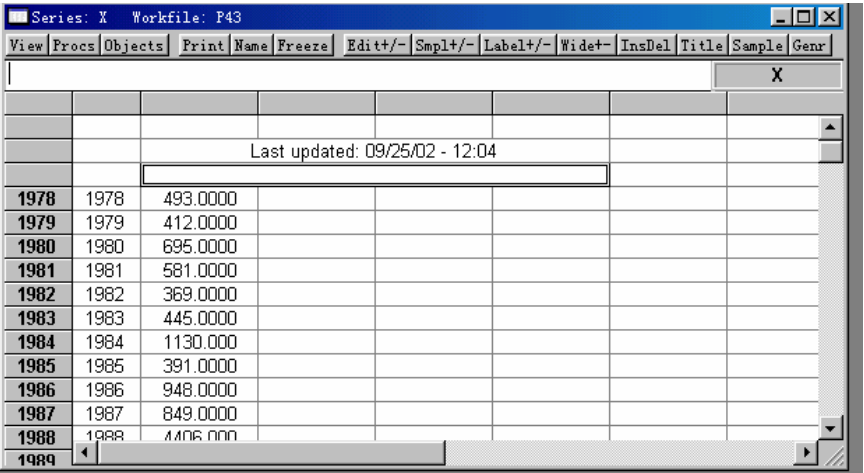


图 2.2.3

点击 View 出现一个下拉菜单（图 2.2.4），该菜单表明可以将序列 X 以不同的方式显示

出来,也就是对变量 X 进行各种统计。主要有表格形式

(spreadsheets)、线性图 (line graph)、描述统计 (Descriptive statistics)、相关图 (correlogram)、单位根检验 (Unit Root Test) 等。

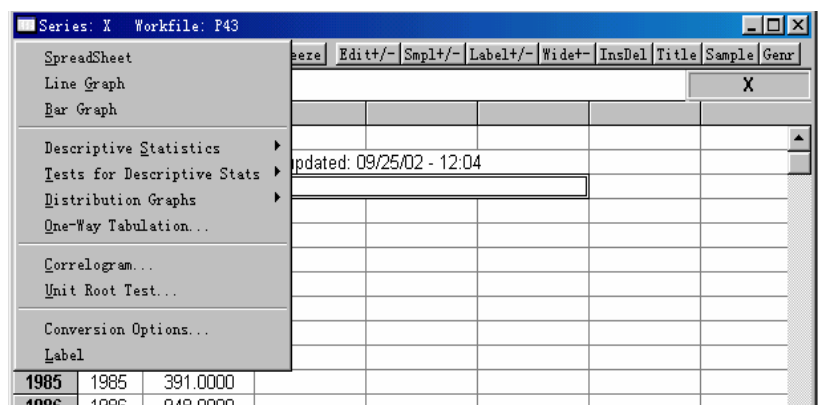


图 2.2.4

操作举例：点击 **Views/ Descriptive statistics/Histogram and stats/click**, 这样序列 X 的表格形式就转换成了描述统计的形式 (图 2.2.5)。然后再点击 **Views/spreadsheet/click**, 直方图又变回表格形式。

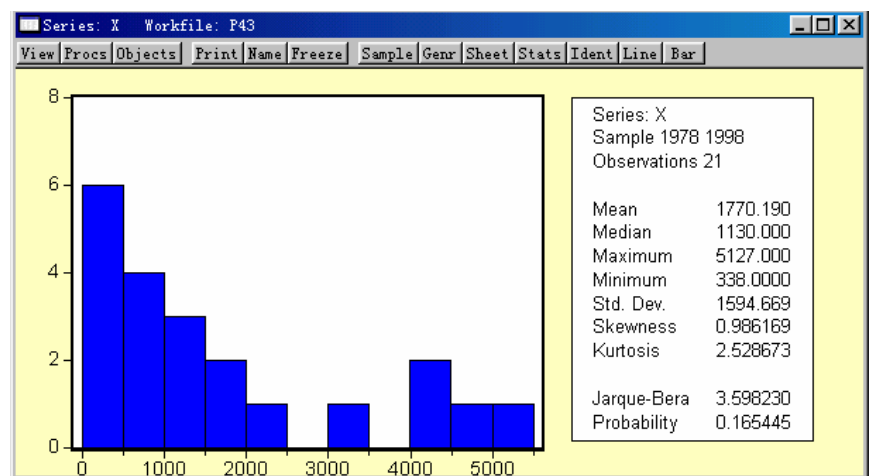


图 2.2.5

再点击 **Views/Line Graph/click**, 序列 X 又转换成线性图的形式。因此可以用不同方式浏览序列 X, 但读者注意不论是表格形式 (图 2.2.3)、还是直方图形式 (图 2.2.5)、线性图形式, 每个图的最顶部仍然是标明 “Series: X Workfile: p43”, 意思是三种形式仍然是 Series 类型的 Object, 而不是一个独立的 Object, 他们会随着 X 值变化而变化。如何将直方图、线性图等转换成独立的 Object, 以单独编辑、存取, 见下面 Freeze 按钮功能介绍。

对于 Views 按钮中其他功能的操作类似上述操作。

Procs: 该按钮中内含生成变量 (generation by equation)、季节调整 (seasonal adjustment)、指数平滑 (Exponential smoothing)、普雷斯科特过滤 (Hodrick-prescott) 四种对变量序列 X 调整的方法。生成变量 (generation by equation) 与 workfile 中的 generate 功能类似, 是在现有变量基础上生成新的变量。建议读者使用 workfile 中的 generate 功能来生成新变量。季节调整 (seasonal adjustment) 功能适用于季节数据与月度数据。

Object: 该按钮的功能与 workfile、Eviews 主画面中的 Object 按钮功能相似, 这里不在详细介绍。

Prin: 打印 X 序列内容。

Name: 给当前 Object 命名或修改名字。这里需要提醒的是, 如果想要将当前 Object 保存到 workfile 中, 就可使用 Name 按钮。一个 Object 命名之后, 其名字就出现在 workfile 中, 随 workfile 的存取而永久保留。

Freeze：该按钮将序列 X 当前的某种视图转换成为独立的 Object，我们可以对该 Object 进行编辑、存取等操作。操作举例：在图 2.2.5 基础上，点击其顶部按钮 Freeze，弹出一个与新图（图 2.2.6）。注意该图与原图的区别，新图最顶部标有“Graph: untitled Workfile: P43”，这说明他是一个 Graph 类型的 Object，是独立的 Object，他不随 X 值的改变而改变，我们可以对图进行编辑、修改。点击新图顶部按钮 NAME，给其一个名字 GRAPH01，点击 OK，名字出现在 workfile 中，这样该图就被存放在 workfile 中，随 workfile 的存取而存取。

Edit+/-：该按钮功能是控制表格的输入状态，点击 Edit+/-，表格处于可编辑状态，此时可输入数据、删除数据等操作，再次点击 Edit+/-，则表格处于非编辑状态。

Smpl+/-：该按钮与 Wide+/- 是配对使用。点击 Smpl+/-，数据以列的形式排列；再点击 Wide+/-，数据以行的形式排列。

Table+/-：功能是控制表格顶部是否显示标签及标签是否可编辑。

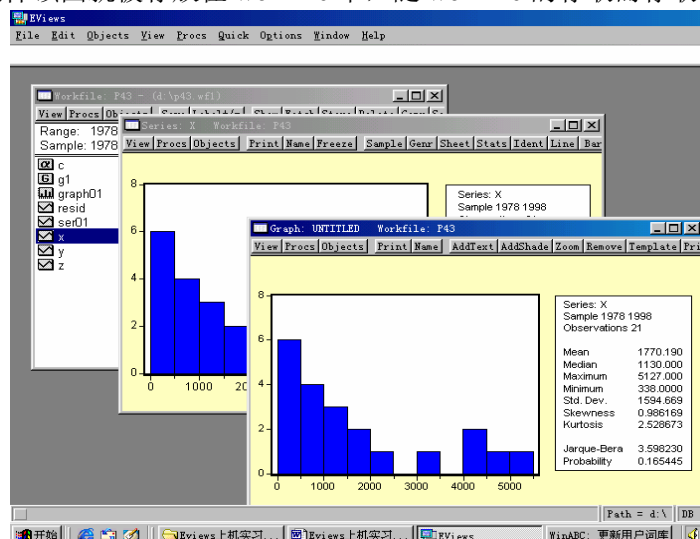


图 2.2.6

InsDel：在数据中插入或删除数据按钮，例如点击 InsDel，弹出对话框，选择插入或删除即可。

Sample：该按钮与 workfile 中 Sample 按钮功能一样，是改变样本范围。

Genr：该按钮与 workfile 中 Genr 按钮功能一样，用于生成新的序列。

(2)、Graph 窗口

前面我们谈到如何将序列转换成图形，这里详细介绍有关作图内容，并以线性图为例，其他图形操作类似。

①、**画图**：为了将某个序列画成图，双击 workfile 中该序列的名字，打开序列表格形式的窗口。使用 **Views/Line Graph**，将序列转换成线性图；或 **Views/Bar Graph** 转换成条形图。此外，Eviews 还可话散点图、饼图、直方图等。

Eviews 可以同时画两个或多个序列图。利用 CTRL 键选中序列并双击，打开表格视图形式的一个窗口，该窗口了显示多个序列。点击 **Views/Graph/Line** 将多个序列转换成线性图形式（图 2.2.7），不同序列以不同的彩色表示。

也可以将多个序列单独画图同时出现在一个窗口，点击 **Views/Multiple Graphs/Line/click**,

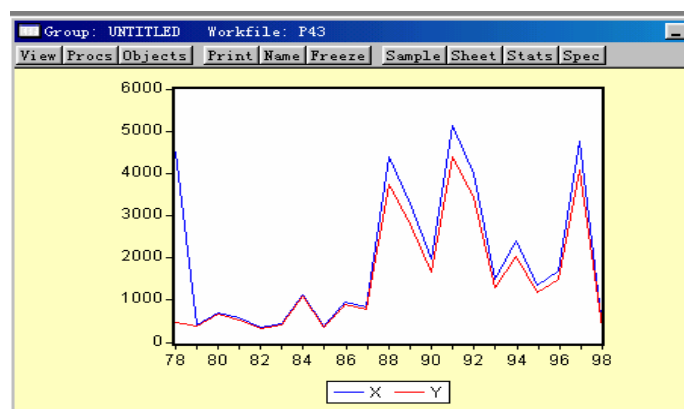


图 2.2.7

这样画出每一个序列各自的线性图（图 2.2.8）。

②、冻结图形（Frozen Graph）

注意，将序列转换成图形后，该图型仍然是 series 或 group 类型的 objects，图形随原序列的改变而改变。点击 Freeze 按钮，可形成一个独立的 Graph 类型的 object，点击其顶部的 Name 按钮，保存在 Workfile 中（详见前面有关叙述）。建议读者使用 Freeze 按钮，形成独立的 Graph 类型的 object 后再对图形进行编辑。

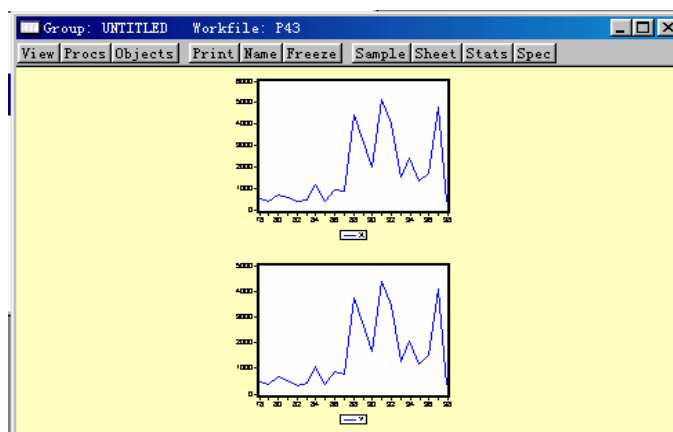


图 2.2.8

③、图形修饰：Eviews 允许

多种方式修饰图形。双击图形中任何部位就弹出图形参数对话框（图 2.2.9），利用这些参数可将图形修改成符合需要的图形。该对话框中的有关参数的含义如下：

Graph Type: 图形类型主要有线性图、堆积图、条形图、散点图、饼图。

Graph Attributes: 图形性质。点击某个性质前的按钮，显示

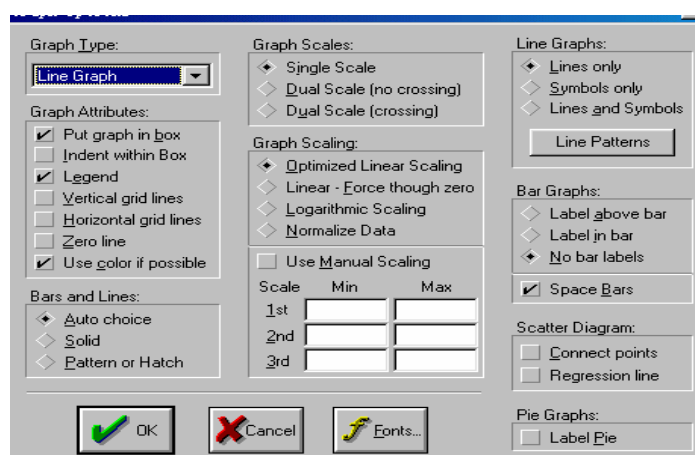


图 2.2.9

“√”符号，表明该性质被选中，图形将按该性质被修改。主要性质有：

Put Graph in box: 矩形框将图形包围。

Intend with box 将图形放在矩形框内，与上个性质的区别是图形与边框不接触。

Legend (图例): 图形中是否显示图例。

Vertical grid line: 在图形中画垂直格线。

Horizontal grid line 在图形中画水平格线。

Use color if possible 使用彩色线条。

Bars and Lines: 定义条形图或线性图是实线 (solid)、虚线 (pattern of hatch)、Auto choice (自动选择)。

Graph Scales: 该选项只对在同一个图形中画出两个或多个序列的图形时才有效。Single scale 表示只在图形左侧显示一个刻度，该刻度对所有序列都适用；Dual scale(no crossing) 表明是在图形两侧显示两个刻度，左边是第一个序列的刻度，右边是其他序列的刻度，二者没有交叉（图 2.2.10）；Dual scale(crossing) 表示左右两边显示两个刻度，二者有交叉（图 2.2.11）。

Graph Scaling: 对左边或右边刻度进行修饰，可使图形穿过纵轴的零点、数据标准化后显示出来。

Use Manual Scaling: 人工设定坐标刻度，按自身需要填入最小刻度与最大刻度。

Line Graph: 功能是使图形中只显示线条 (lines only)、线条与符号一起显示 (lines and symbol)、只显示符号 (Symbol only)。例如选只显示符号 (Symbol only)（图 2.2.12）

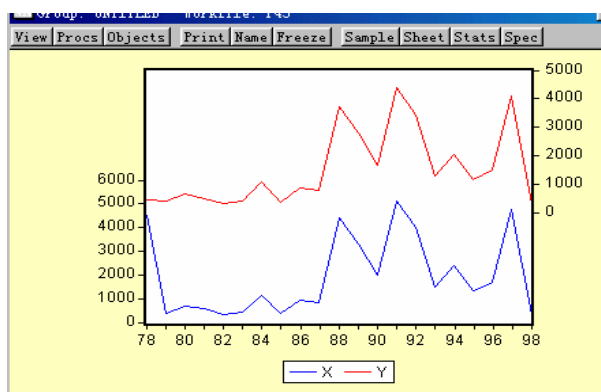


图 2.2.10

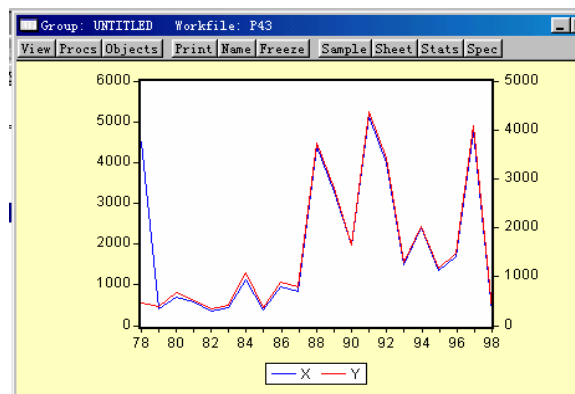


图 2.2.11

Bar Graphs: 对于条形图，是否显示条形图中每个长条的标签以及显示的位置。

Space Bars: 对于条形图，条与条之间是否留有空隙。

Scatter Diagram: 对于散点图，是否画出回归线或是否将各点连线。

Pie Graphs: 对于饼图，是否将日期放在每个饼图的下面。

其他修饰功能:

A、双击横坐标或纵坐标，出现对话框（图 2.2.13），该对话框可对坐标进行修饰。

B、双击图例，弹出编辑图例的对话框（图 2.2.14 右下）。

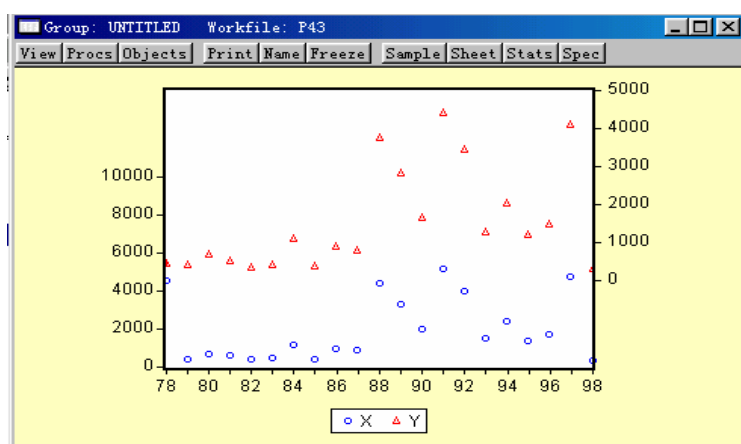


图 2.2.12

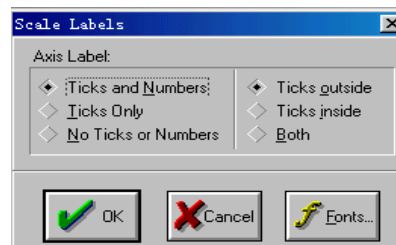
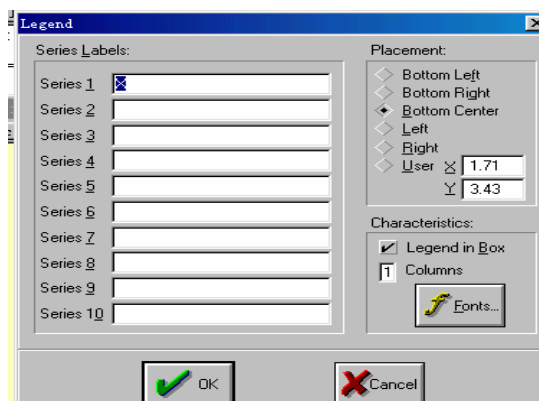


图 2.2.13

C、增加文本框（Add Text）：该项功能允许在图形中的任何部位加入文字说明。点击 Add Text 按钮，弹出对话框（2.2.15）。按要求填入内容，就可在图形的任何部位加入说明，也可对其拖拽至指定部位。



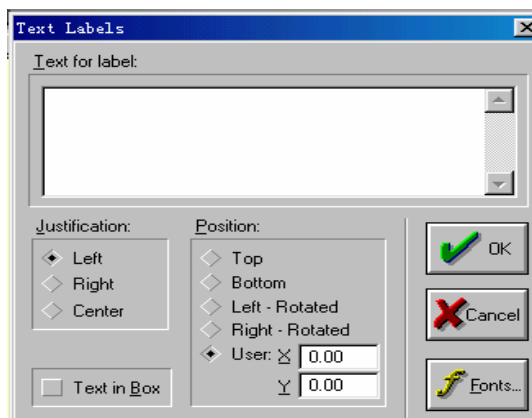


图 2.2.15

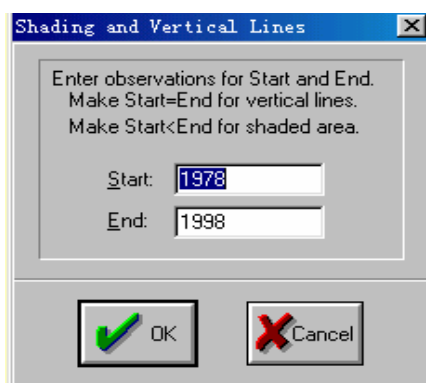


图 2.2.16

D、增加阴影：该项功能允许给图形某部位加入阴影。点击顶部的 Add shade 按钮，弹出对话框（图 2.2.16）。在空框中填入需要加入阴影区域，点击 OK，所选择区域就变为阴影。

E、保存：点击图形顶部的 Name 按钮，将图形保存在 Workfile 中，这样该图形就随 Workfile 的存取而存取。

F、删除：选中图形的某个区域，点击 Remove 按钮，可将该区域内容删除。

G、下图是经过修饰后的例子（图 2.2.17）。

④、图形模版：当经过多次修饰形成我们需要的图形后，也许其他图形都想使用这种图形模式，为避免重复操作，可以使用图形模版(Graph Template)进行操作。步骤：首先将已经修饰好的图形保存在 Workfile，例如将 2.2.17 命名 Graph01，并保存在 Workfile 中；第二步双击要作图的序列 Y，点击 **Views/Line Graph/Click**，作出 Y 的线性图，点击其顶部的 Freeze 按钮，得到 Y 的 Graph 类型

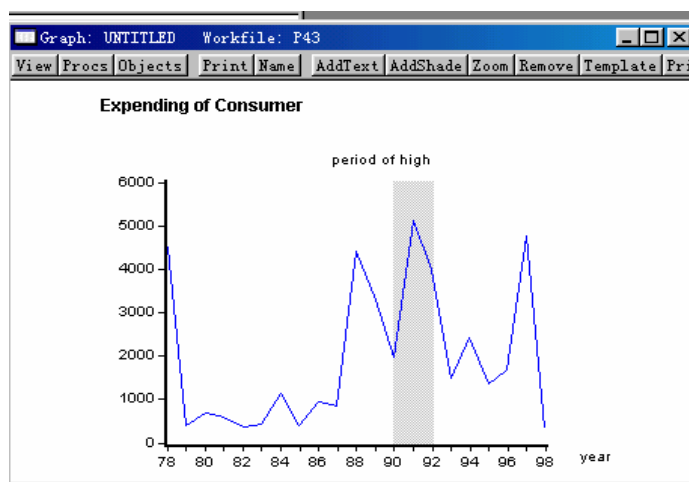


图 2.2.17

线性图（图 2.2.18）；第三步点击 Y 的线性图顶部的 Template 按钮，弹出对话框（图 2.2.19）。

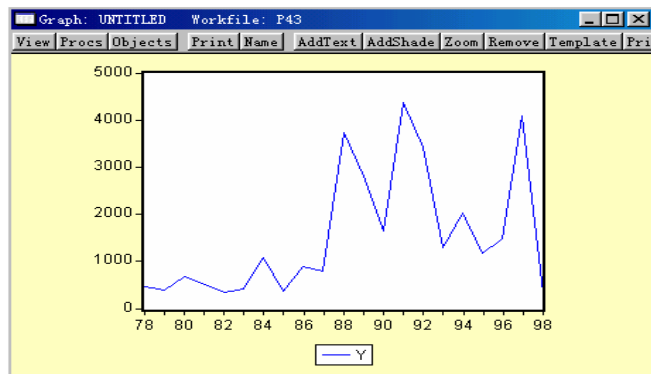


图 2.2.18

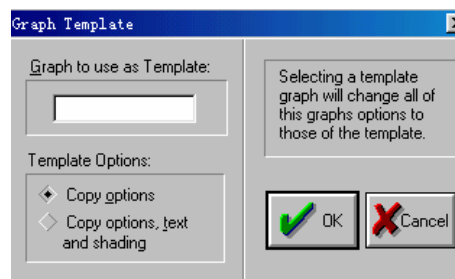


图 2.2.19

在空框内输入模版图形名字（Graph01），在下面模版参数中选择所需参数，然后点击 OK，这样 Y 的线性图（2.2.18）按着模版（Graph01）形式被修饰，见图 2.2.20。

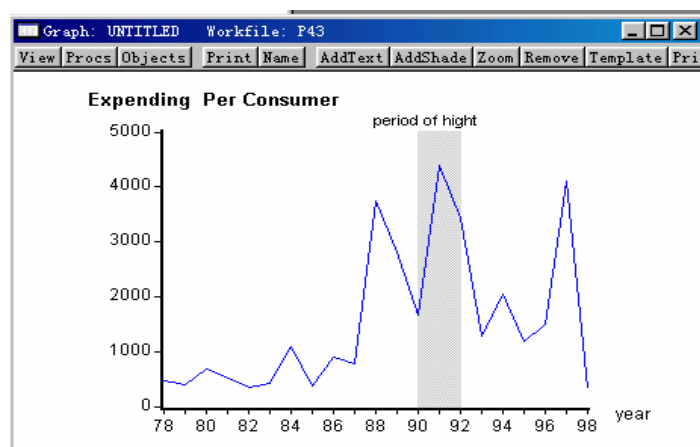


图 2.2.20

⑤、**组合图形:** Eviews 可以将多个图组合到一起。首先需将这些图都存入同一个 Workfile 中，然后利用 CTRL 键选中这些图形，双击选中的这些图形，就打开含有多个图形的窗口，他们可一起被保存、粘贴到 WORD 中或打印出来。例如，选中 Graph01、Graph02 并双击，就在同一个窗口中打开两个图形（图 2.2.21）。

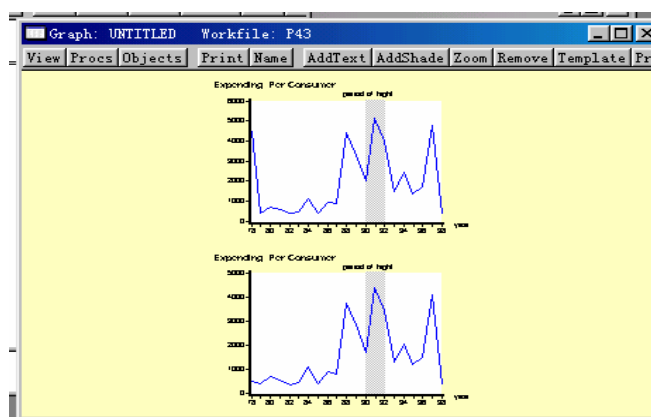


图 2.2.21

⑥、**将图形插入文献中:** Eviews 可以将图形插入到 Word 文档中。首先将图形打开，然后点击 Eviews 主画面顶部主按钮 Edit/Copy/click 弹出对话框。选择”Copy to clipboard”，点击 OK，然后在 Word 文档中指定位置粘贴即可。

（二）、打开已经存在的 object

打开一个 Workfile，点击 Workfile 顶部的 Fetch 按钮，弹出对话框，按要求给出要打开的 object 路径及名字，然后点击 OK，object 就出现在 Workfile 中。

第二部分 上机实习操作

本部分的内容是与计量经济学教材相配合的。此部分使用的数据在数量分析实验室的主机中存有，存放位置 D 盘中的文件夹 LISHI。

第三章 简单线性回归模型与多元线性回归模型

以教材中 P42 页例子为例。

目的：能够利用 Eviews 完成回归模型的估计、预测，并能够理解和正确解释输出结果。

待估计的方程：
$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_i + \mu_i \quad 3.1$$

步骤：

一、启动软件包：双击 **Eviews**，进入 Eviews 主界面。

二、创建 Workfile：点击 **File/New/Workfile/click**，输入起始日期 1978、终止日期 1998，点击 OK。

三、建立 object 输入（编辑）数据：点击 Workfile 顶部的 **object/new object** 弹出对话框，选择 Group，并给其一个名字（图 3.1.1），点击 OK，弹出表格即可定义变量输入数据。

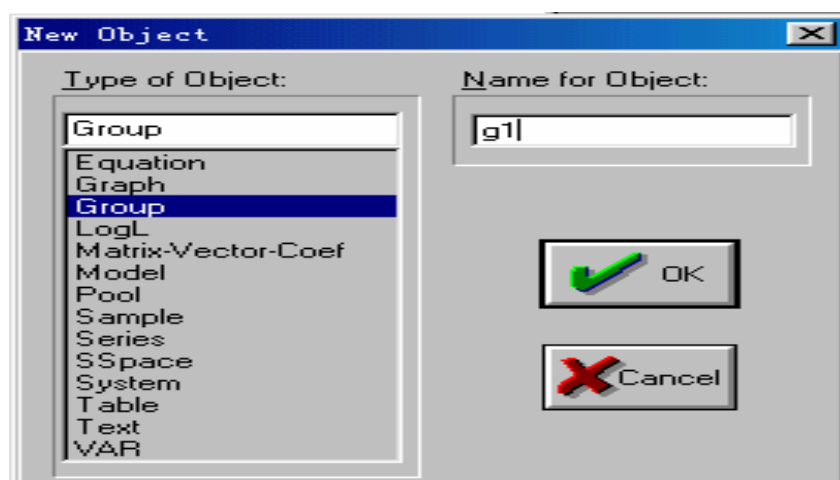


图 3.1.1

其他数据输入方式：

方法 1：在命令框键入：data \cup y \cup x （一元）或 “data \cup y \cup x₁ \cup x₂ …”（多元）/回车；
（符号 \cup 表示空格），出现数据编辑框，按顺序键入数据/存盘（或最小化）。

方法 2：用鼠标单击 “Quick”，在出现的下拉菜单中单击 “Empty Group”，出现数据录入窗口（如图 3.1.2 所示），点击灰色小框，出现如图 3.1.3 所示的画面后，在命令框键入 y 后回车（即给数据表第一序列取名 y），便可键入 y 的数据，用右手四个箭头键中的 “↓”

移动，录入新的数据，直到 y 的数据录入完毕为止；再次点击灰色小框，将数据表第二序列取名 x ，键入 x 的数据；…/存盘（或最小化）。

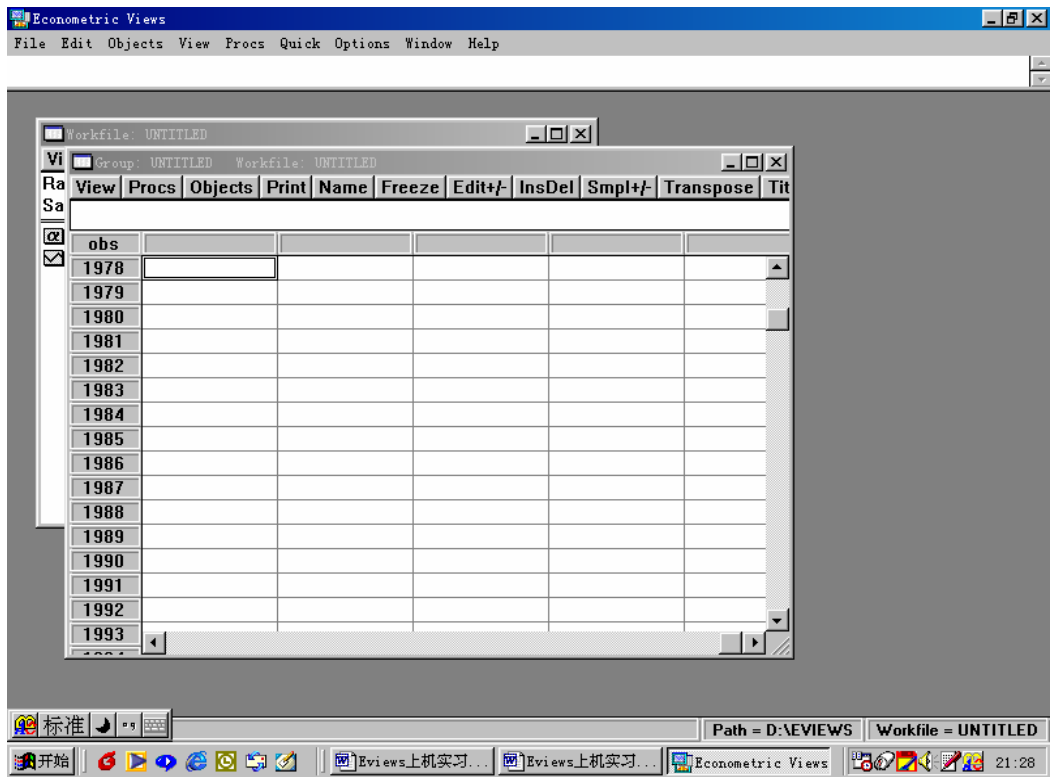


图 3.1.2

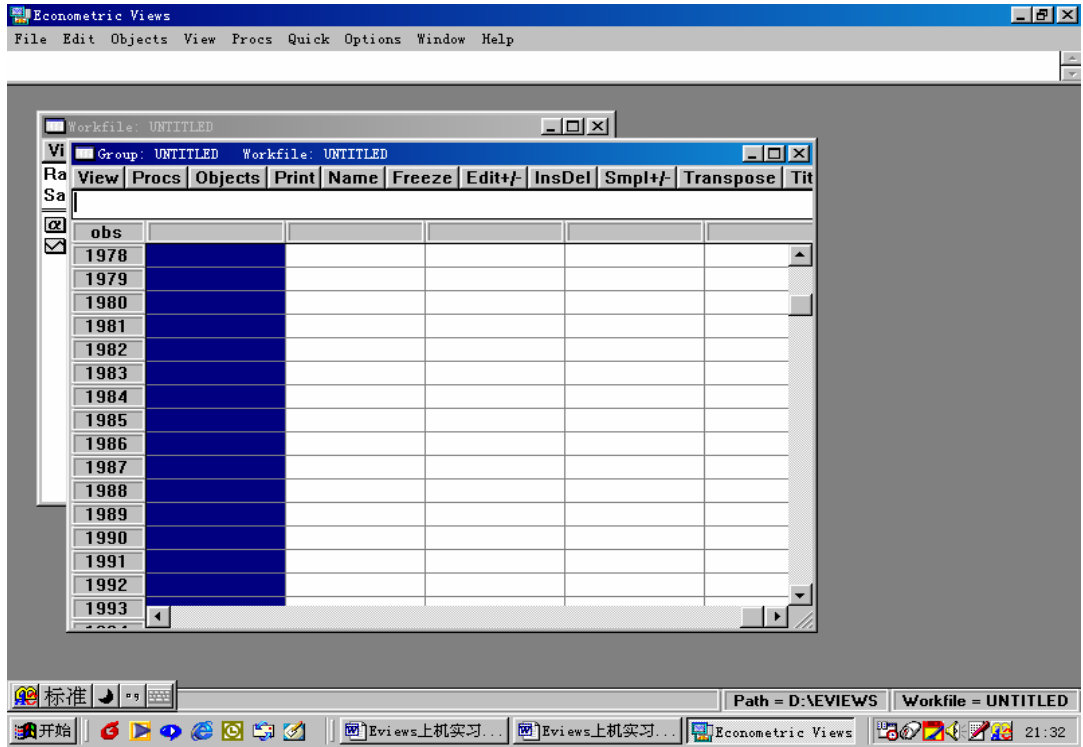


图 3.1.3

四、用 OLS 估计未知参数

方法 1: ①、点击 Eviews 主画面顶部按钮 **Quick/Estimate Equation**, 弹出对话框(图 3.1.4)。

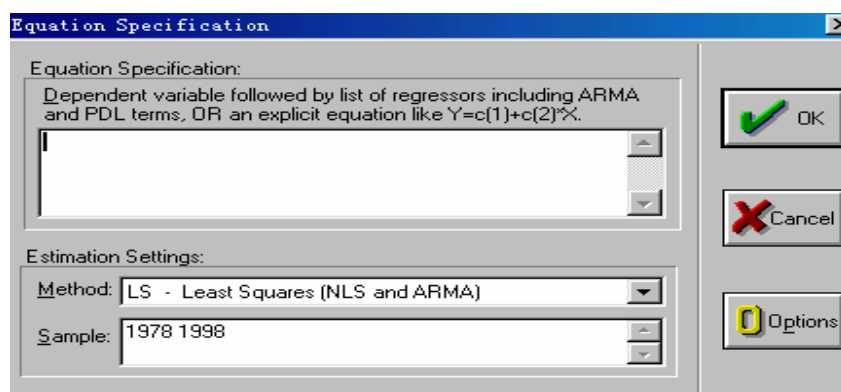
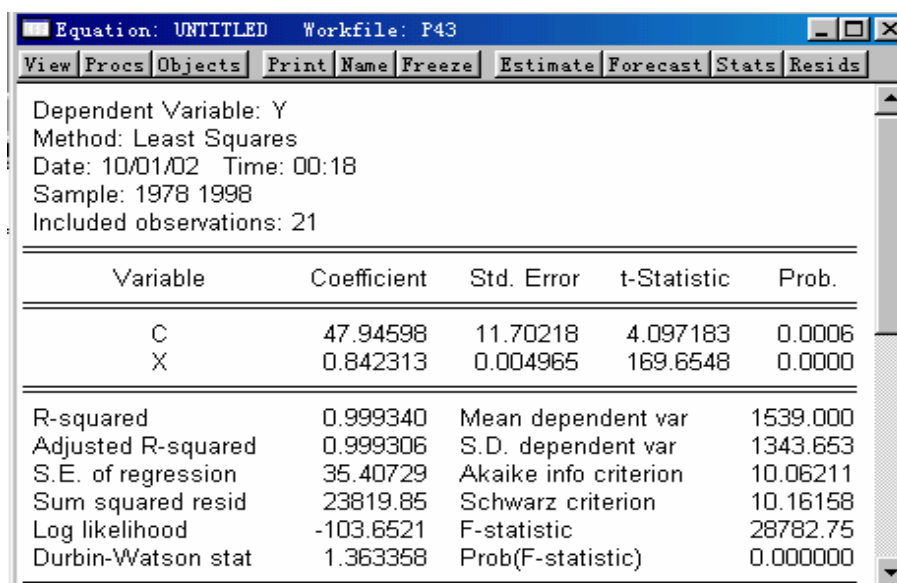


图 3.1.4

②、在出现的估计对话框中, 键入 $y \ c \ x$, 然后点击 OK, 弹出估计结果对话框(图 3.1.5)。



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	47.94598	11.70218	4.097183	0.0006
X	0.842313	0.004965	169.6548	0.0000

R-squared	0.999340	Mean dependent var	1539.000
Adjusted R-squared	0.999306	S.D. dependent var	1343.653
S.E. of regression	35.40729	Akaike info criterion	10.06211
Sum squared resid	23819.85	Schwarz criterion	10.16158
Log likelihood	-103.6521	F-statistic	28782.75
Durbin-Watson stat	1.363358	Prob(F-statistic)	0.000000

图 3.1.5

方法 2、在命令框键入 $LS \ y \ c \ x$ 或 $LS \ y \ c \ x_1 \ x_2 \cdots$ /回车。

五、Equation 窗口顶部按钮的功能。

Equation 窗口顶部有很多按钮, 他们的功能与前面第一部分第二章讲过的 Series 类型 object 窗口、Graph 类型 object 窗口顶部按钮的功能与操作类似, 这里只介绍 Equation 窗口中独有的按钮功能。

1. Views

该按钮作用很重要, 他可对回归估计进行检验、观察实际值、拟合值、残差等。点击 Views 出现一个下拉菜单(图 3.1.6), 菜单中包含很多次级操作, 自上而下功能如下:

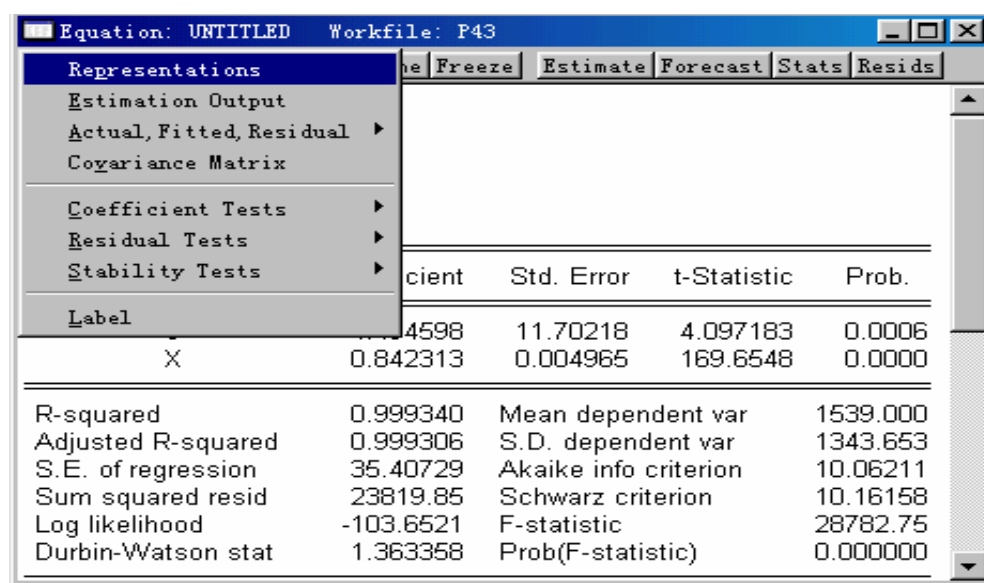


图 3.1.6

- ① **Representation**: 给出回归估计的方程表达式。
- ② **Estimation Output**: 给出回归估计输出结果。
- ③ **Actual fitted Residual**: 给出回归估计的实际值、拟合值、残差，该项下又有很多次级操作。
- ④ **Covariance Matrix**: 计算变量协方差矩阵。
- ⑤ **Coefficient Test**: 对回归系数进行检验。包括检验回归系数约束的沃尔德（Wald）检验，检验遗漏变量或冗余变量的似然比检验。
- ⑥ **Residual Tests**: 对残差检验，包括 White 检验、ARCH 检验、相关图 Q 统计量检验等。
- ⑦ **Stability Test**: 稳定性检验，包括很多次级检验。

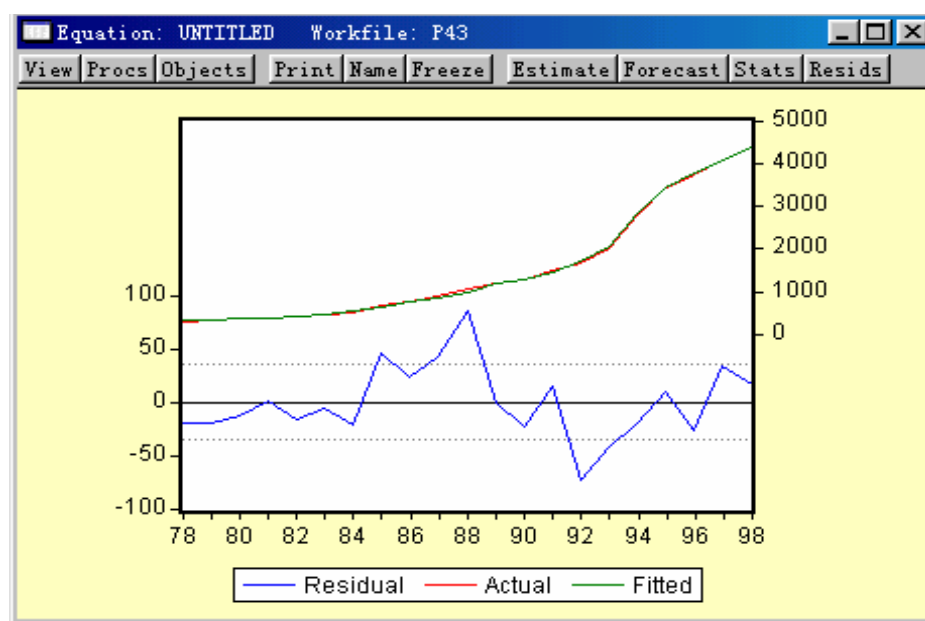


图 3.1.7

注意：如果想将某个视图单独保存起来，点击 *Equation* 窗口顶部 Freeze 按钮，形成一个独

立的 object，然后对其编辑操作。例如:点击 *Views / Actual, Fitted, Residual / Actual fitted Residual / Graph / click*，*Equation* 窗口改变成图 3.1.7 的形式，注意该图顶部显示仍然是 *Equation* 类型的 object。点击该图顶部的 Freeze 按钮，就形成一个独立的 Graph 类型 object。

2. Procs:

该按钮中包含很多次级功能，有些已经显示在 *Equation* 口顶部。

3. Forecast: 预测

内插预测：在 *Equation* 框中，点击“Forecast”，进入图 3.1.8 所示的画面，在 *Forecast name* 栏键入 YF，点击 OK，则得样本期内被解释变量的拟合值 YF (图 3.1.9)。

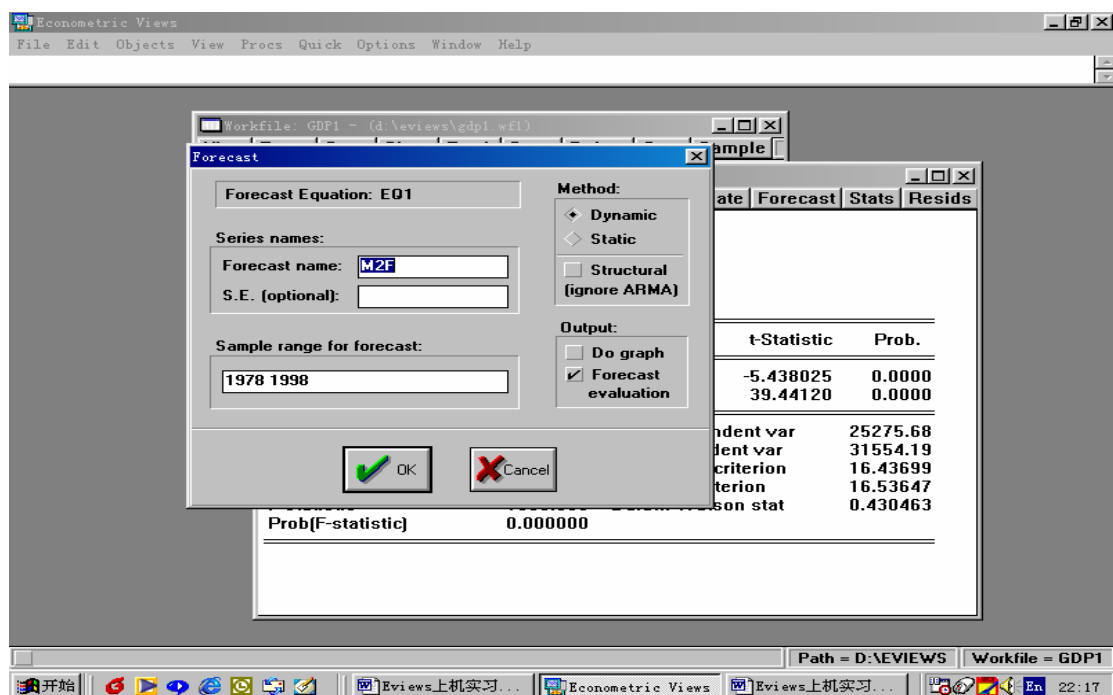


图 3.1.8

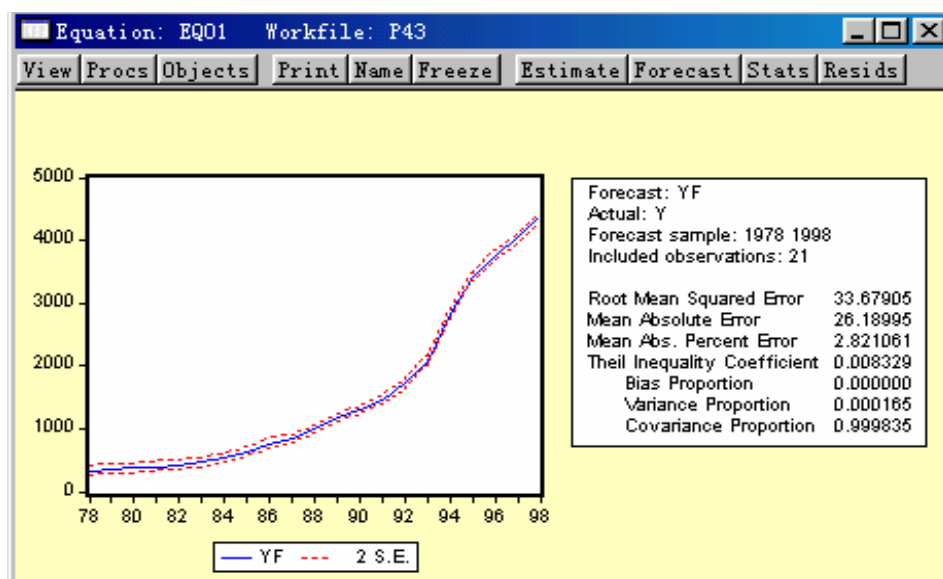


图 3.1.9

外推预测：例如原资料为 1978-1998，外推到 1978-2000 年。

①、将 Workfile 范围扩大。点击 Workfile 顶部按钮 Procs/Change workfile Range/Click 在弹出的对话框中输入 1978、2000，点击 OK。

②、将 Sample 范围扩大。点击 Workfile 顶部按钮 Sample，在弹出的对话框中输入 1978、2000，点击 OK。

③、输入 X 的 1999、2000 年数据。双击 X 序列，输入数据。

④、在 Equation 窗口中，点击“Forecast”，得对话框（图 3.1.10）。在对话框中填入 Forecast name(预测值序列名)、S.E.(预测值标准差)等项，点击 OK，出现图 3.1.11(注意该图与 3.1.9 区别)。利用 CTRL 键选中 Y、YF、Resid，双击可打开实际值、预测值、残差序列。

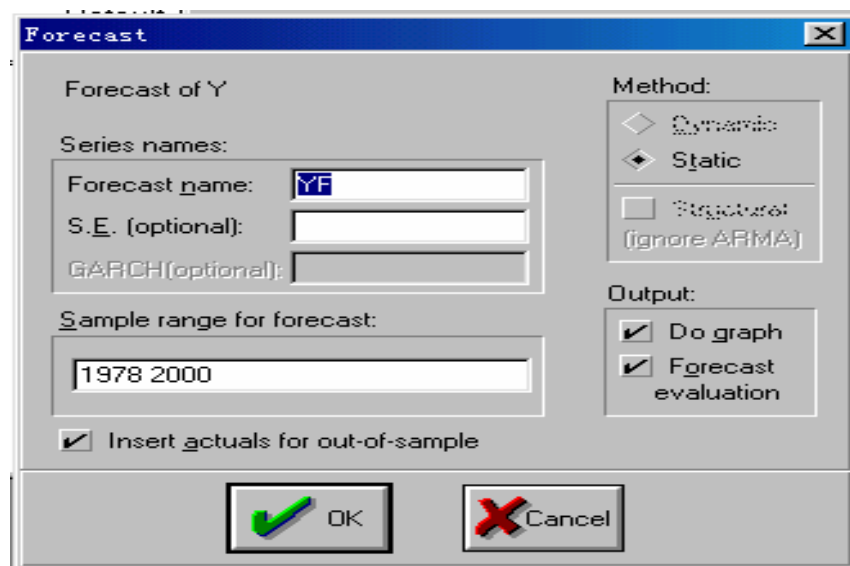


图 3.1.10

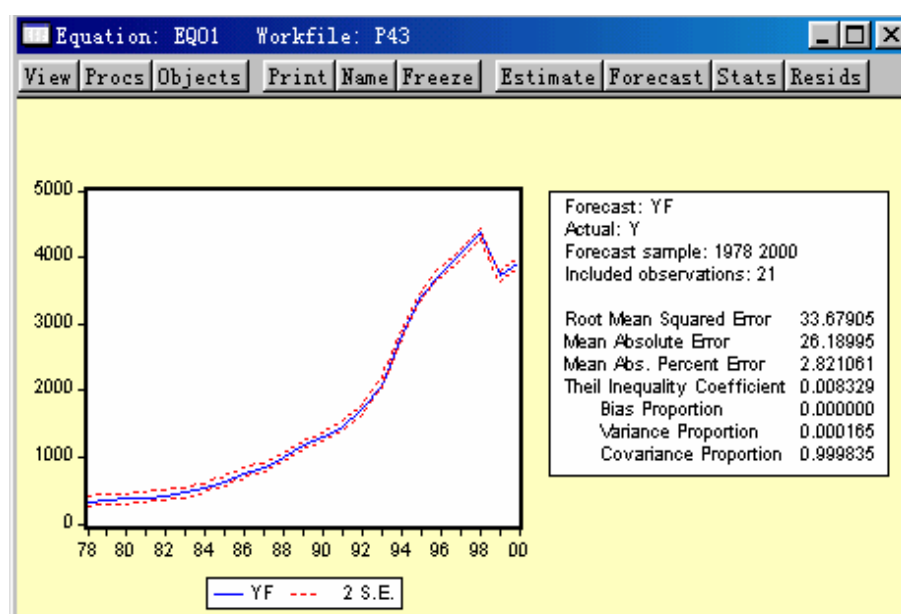


图 3.1.11

六、多元线性回归

多元线性回归估计过程与上述步骤一样。

七、相关系数矩阵

当遇到多变量回归时，有时需要计算相关系数矩阵。作法：选中变量，双击打开这些变量，点击 Views/Correlation/click，就得到相关系数矩阵。

第四章 多重共线性

目的：理解多重共线性的含义、识别、修正。

以教材中 P85 页例子为例，待估计的方程：

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \beta_4 X_{4i} + \beta_5 X_{5i} + \beta_6 X_{6i} + \beta_7 X_{7i} + \beta_8 X_{8i} + \mu_i \quad 4.1$$

一、利用最小二乘法估计多元回归方程

根据前面介绍的步骤估计出多元回归方程（图 4.2.1）。

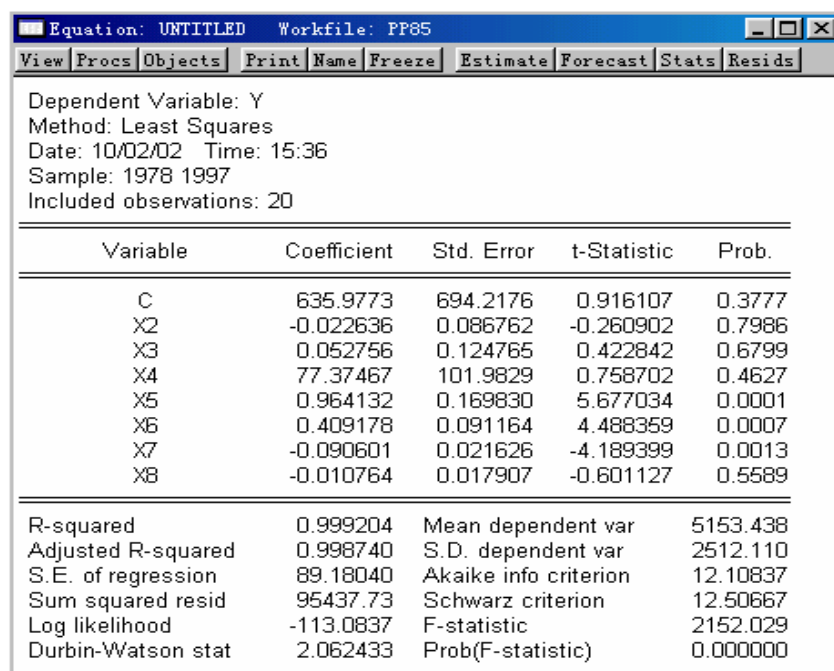
二、多重共线性检验：

1. 简单相关系数矩阵法

计算解释变量的简单相关系数矩阵。

方法 1：将解释变量 X_2 、 X_3 、 X_4 、 X_5 、 X_6 、 X_7 、 X_8 选中，双击打开，点击

Views/Correlation/click，即可得出相关系数矩阵（图 4.2.2）。再点击顶部的 Freeze 按钮，可得到一个 Table 类型独立的 object（图 4.2.3）。



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	635.9773	694.2176	0.916107	0.3777
X2	-0.022636	0.086762	-0.260902	0.7986
X3	0.052756	0.124765	0.422842	0.6799
X4	77.37467	101.9829	0.758702	0.4627
X5	0.964132	0.169830	5.677034	0.0001
X6	0.409178	0.091164	4.488359	0.0007
X7	-0.090601	0.021626	-4.189399	0.0013
X8	-0.010764	0.017907	-0.601127	0.5589

R-squared	0.999204	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.998740	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	89.18040	Akaike info criterion	12.10837
Sum squared resid	95437.73	Schwarz criterion	12.50667
Log likelihood	-113.0837	F-statistic	2152.029
Durbin-Watson stat	2.062433	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.1

Group: UNTITLED Workfile: PP85

View Procs Objects Print Name Freeze Sample Sheet Stats Spec

1 Correlation Matrix

	X2	X3	X4	X5	X6	X7	X8
X2	1.000000	0.919126	0.977141	0.931882	0.826401	0.845837	0.986815
X3	0.919126	1.000000	0.960767	0.995182	0.969646	0.972717	0.930380
X4	0.977141	0.960767	1.000000	0.974963	0.891414	0.910326	0.985127
X5	0.931882	0.995182	0.974963	1.000000	0.959613	0.969105	0.945444
X6	0.826401	0.969646	0.891414	0.959613	1.000000	0.996169	0.827643
X7	0.845837	0.972717	0.910326	0.969105	0.996169	1.000000	0.846079
X8	0.986815	0.930380	0.985127	0.945444	0.827643	0.846079	1.000000

图 4.2.2

Table: TABLE01 Workfile: PP85

View Procs Objects Print Name Edit+/- Font InsDel Width Numbers Justify Lines Grid+- Ti

Correlation Matrix

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
1		X2	X3	X4	X5	X6	X7	X8	
2									
3	X2	1.00000	0.91912	0.97714	0.93188	0.82640	0.84583	0.986815	
4	X3	0.91912	1.00000	0.96076	0.99518	0.96964	0.97271	0.930380	
5	X4	0.97714	0.96076	1.00000	0.97496	0.89141	0.91032	0.985127	
6	X5	0.93188	0.99518	0.97496	1.00000	0.95961	0.96910	0.945444	
7	X6	0.82640	0.96964	0.89141	0.95961	1.00000	0.99616	0.827643	
8	X7	0.84583	0.97271	0.91032	0.96910	0.99616	1.00000	0.846079	
9	X8	0.98681	0.93038	0.98512	0.94544	0.82764	0.84607	1.000000	
10									
11									

图 4.2.3

Series List

List of Series, Groups, and/or Series Expressions:

X2 X3 X4 X5 X6 X7 X8

OK Cancel

图 4.2.4

方法2: 点击 Eviews 主画面的顶部的 Quick/Group Statistics/Correlation 弹出对话框(图 4.2.4)。在对话框中输入解释变量 X_2 、 X_3 、 X_4 、 X_5 、 X_6 、 X_7 、 X_8 ，点击 OK，即可得出相关系数矩阵。

2. 综合判断法

由图 4.2.1 可以看出，整体上线性回归拟合效果较好，但 X_2 、 X_3 、 X_4 、 X_8 变量的参数的 T 值并不显著，而且 X_7 、 X_8 系数符号与经济意义不符。两种方法结合起来看，解释变量确实存在多重共线性。

三、修正

我们采用逐步回归法进行修正（这里我们仅只介绍向前逐步回归的具体做法，而不对其理论部分做详细说明，感兴趣的读者可参阅多元统计分析类的书籍）。

第一步：运用 OLS 方法逐一求 Y 对各个解释变量的回归。结合经济意义和统计检验选出拟合效果最好的一元线性回归方程。以下为 7 个方程。（注意：每次完成一个方程后，利用 Freeze 按钮，形成一个 Table 类型的 object，并保存在 Workfile 中，需要时打开即可，这样可方便对比。）

方程 1:

Table: EQUATION1						Workfile: PP85																			
View						Procs		Objects		Print		Name		Edit+/-		Font		InsDel		Width		Numbers			
																								方程1	
		A				B				C				D				E							
1																									
2		Variable				Coefficient				Std. Error				t-Statistic				Prob.							
3																									
4		C				-10124.52				1528.243				-6.624941				0.0000							
5		X2				1.181848				0.116949				10.10563				0.0000							
6																									
7		R-squared				0.850155				Mean dependent var				5153.438											
8		Adjusted R-				0.841830				S.D. dependent var				2512.110											
9		S.E. of regr				999.0815				Akaike info criterion				16.74619											
10		Sum squar				17966948				Schwarz criterion				16.84576											
11		Log likeliho				-165.4619				F-statistic				102.1238											
12		Durbin-Wat				0.217879				Prob(F-statistic)				0.000000											
13																									

图 4.2.5

方程 2:

Table: EVATION02 Workfile: PP85					
View Procs Objects Print Name Edit+/- Font InsDel Width Numbers Justify					
Variable					方程2
	A	B	C	D	E
1					
2	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
3					
4	C	-567.8258	109.5212	-5.184621	0.0001
5	X3	0.921386	0.016222	56.79732	0.0000
6					
7	R-squared	0.994451	Mean dependent var	5153.438	
8	Adjusted R-square	0.994143	S.D. dependent var	2512.110	
9	S.E. of regression	192.2557	Akaike info criterion	13.45017	
10	Sum squared resid	665320.7	Schwarz criterion	13.54974	
11	Log likelihood	-132.5017	F-statistic	3225.936	
12	Durbin-Watson sta	0.686660	Prob(F-statistic)	0.000000	
13					

图 4.2.6

方程 3:

Table: EUATION03 Workfile: PP85					
View Procs Objects Print Name Edit+/- Font InsDel Width Numbers Justify					
方程3					
	A	B	C	D	E
1	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
2					
3					
4	C	-3614.403	568.8388	-6.354003	0.0000
5	X4	913.4595	57.21607	15.96509	0.0000
6					
7	R-squared	0.934038	Mean dependent var	5153.438	
8	Adjusted R-squared	0.930373	S.D. dependent var	2512.110	
9	S.E. of regression	662.8670	Akaike info criterion	15.92567	
10	Sum squared resid	7909067.	Schwarz criterion	16.02524	
11	Log likelihood	-157.2567	F-statistic	254.8840	
12	Durbin-Watson sta	0.414282	Prob(F-statistic)	0.000000	
13					

图 4.2.7

方程 4:

Table: EUATION04 Workfile: PP85					
View Procs Objects Print Name Edit+/- Font InsDel Width Numbers Justify Line					
方程4					
	A	B	C	D	E
1	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
2					
3					
4	C	-34.56636	91.76335	-0.376690	0.7108
5	X5	0.884103	0.014148	62.49089	0.0000
6					
7	R-squared	0.995412	Mean dependent var	5153.438	
8	Adjusted R-squared	0.995157	S.D. dependent var	2512.110	
9	S.E. of regression	174.8236	Akaike info criterion	13.26007	
10	Sum squared resid	550139.4	Schwarz criterion	13.35964	
11	Log likelihood	-130.6007	F-statistic	3905.111	
12	Durbin-Watson stat	0.824977	Prob(F-statistic)	0.000000	
13					

图 4.2.8

方程 5:

Table: EUATION Workfile: PP85					
View Procs Objects Print Name Edit+/- Font InsDel Width Numbers Justify Li					
X6 方程5					
	A	B	C	D	E
1	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
2					
3					
4	C	2896.266	211.0037	13.72614	0.0000
5	X6	0.572495	0.036979	15.48163	0.0000
6					
7	R-squared	0.930146	Mean dependent var	5153.438	
8	Adjusted R-squared	0.926265	S.D. dependent var	2512.110	
9	S.E. of regression	682.1414	Akaike info criterion	15.98299	
10	Sum squared resid	8375704.	Schwarz criterion	16.08256	
11	Log likelihood	-157.8299	F-statistic	239.6808	
12	Durbin-Watson stat	0.181848	Prob(F-statistic)	0.000000	
13					

图 4.2.9

方程 6:

	A	B	C	D	E
1					
2	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
3					
4	C	2720.567	205.3155	13.25066	0.0000
5	X7	0.108673	0.006567	16.54861	0.0000
6					
7	R-squared	0.938326	Mean dependent var		5153.438
8	Adjusted R-square	0.934900	S.D. dependent var		2512.110
9	S.E. of regression	640.9597	Akaike info criterion		15.85845
10	Sum squared resid	7394928.	Schwarz criterion		15.95802
11	Log likelihood	-156.5845	F-statistic		273.8565
12	Durbin-Watson sta	0.259986	Prob(F-statistic)		0.000000

图 4.2.10

方程 7:

	A	B	C	D	E
1					
2	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
3					
4	C	-9760.751	1317.440	-7.408877	0.0000
5	X8	0.106831	0.009327	11.45395	0.0000
6					
7	R-squared	0.879351	Mean dependent var		5153.438
8	Adjusted R-square	0.872648	S.D. dependent var		2512.110
9	S.E. of regression	896.4813	Akaike info criterion		16.52947
10	Sum squared resid	14466217	Schwarz criterion		16.62904
11	Log likelihood	-163.2947	F-statistic		131.1930
12	Durbin-Watson sta	0.183691	Prob(F-statistic)		0.000000

图 4.2.11

第二步：对比分析，依据调整后可决系数最大原则，选取 X_5 作为进入回归模型的第一个解释变量，形成一元回归模型；

第三步：逐步回归。将其余解释变量分别加入模型，得到分别如图 4.2.12、4.2.13、4.2.14、4.2.15、4.2.16、4.2.17 所示的多元回归模型。再次依据调整后可决系数最大原则，选取调整后可决系数最大所对应的解释变量作为新进入模型的候选变量，将这个候选变量的调整后可决系数与上一步中进入模型解释变量的调整后可决系数加以比较，若是大于上一步的调整后可决系数，则将候选变量加入模型，若是小于上一步的调整后可决系数，则将停止逐步回归。从所得的回归结果中，我们发现变量 X_3 的调整后可决系数最大，故将 X_3 作为第二个解释变量进入回归模型。

第四步：根据上述选取变量的原则，继续进行逐步回归，分别得到如图 4.2.18、4.2.19、4.2.20、4.2.21、4.2.22 所示的回归估计式，其中，调整后可决系数最大的为 X_2 ，但与上一步的调整后可决系数相比略小一点，故可以认为逐步回归终止。那么，最终的回归模型如图 4.2.23 所示。

值得指出的是，我们采用的仅只是用向前逐步回归的思路对多重共线性进行“弱化”处理过程，重点放在向前逐步回归上机操作步骤的介绍，并没有对其他方面的因素进行讨论。

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]

File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help

ViewProcsObjectsPrintNameFreezeEstimateForecastStatsResi

LS // Dependent Variable is Y
Date: 10/11/02 Time: 20:39
Sample: 1978 1997
Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	651.7519	512.0917	1.272725	0.2202
X5	0.932444	0.038108	24.46873	0.0000
X2	-0.075035	0.055122	-1.361254	0.1912

R-squared	0.995863	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.995376	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	170.8229	Akaike info criterion	10.41874
Sum squared resid	496067.7	Schwarz criterion	10.56810
Log likelihood	-129.5661	F-statistic	2046.013
Durbin-Watson stat	0.917721	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.12

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]

File

Edit

Objects

View

Procs

Quick

Options

Window

Help

View

Procs

Objects

Print

Name

Freeze

Estimate

Forecast

Stats

Res

LS // Dependent Variable is Y

Date: 10/11/02 Time: 20:42

Sample: 1978 1997

Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-287.5852	101.2202	-2.841185	0.0113
X5	0.487294	0.112671	4.324948	0.0005
X3	0.415745	0.117479	3.538904	0.0025

R-squared	0.997358	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.997047	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	136.5054	Akaike info criterion	9.970210
Sum squared resid	316773.5	Schwarz criterion	10.11957
Log likelihood	-125.0809	F-statistic	3208.870
Durbin-Watson stat	0.692619	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.13

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]

File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resi

LS // Dependent Variable is Y

Date: 10/11/02 Time: 20:44

Sample: 1978 1997

Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	472.6866	282.2617	1.674640	0.1123
X5	0.993598	0.059532	16.69025	0.0000
X4	-119.7874	63.49701	-1.886504	0.0764
R-squared	0.996206	Mean dependent var	5153.438	
Adjusted R-squared	0.995760	S.D. dependent var	2512.110	
S.E. of regression	163.5824	Akaike info criterion	10.33211	
Sum squared resid	454906.2	Schwarz criterion	10.48147	
Log likelihood	-128.6999	F-statistic	2231.912	
Durbin-Watson stat	0.866073	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.2.14

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]				
File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help				
View	Procs	Objects	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resi
LS // Dependent Variable is Y				
Date: 10/11/02 Time: 20:46				
Sample: 1978 1997				
Included observations: 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	200.8351	168.4708	1.192107	0.2496
X5	0.808553	0.048096	16.81115	0.0000
X6	0.052739	0.032219	1.636923	0.1200
R-squared	0.996037	Mean dependent var	5153.438	
Adjusted R-squared	0.995570	S.D. dependent var	2512.110	
S.E. of regression	167.1973	Akaike info criterion	10.37583	
Sum squared resid	475233.7	Schwarz criterion	10.52519	
Log likelihood	-129.1371	F-statistic	2136.082	
Durbin-Watson stat	0.880608	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.2.15

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]				
File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help				
View	Procs	Objects	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resi
LS // Dependent Variable is Y				
Date: 10/11/02 Time: 20:48				
Sample: 1978 1997				
Included observations: 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	39.91614	191.9217	0.207981	0.8377
X5	0.858799	0.058682	14.63468	0.0000
X7	0.003306	0.007429	0.444953	0.6620
R-squared	0.995465	Mean dependent var	5153.438	
Adjusted R-squared	0.994931	S.D. dependent var	2512.110	
S.E. of regression	178.8536	Akaike info criterion	10.51062	
Sum squared resid	543806.2	Schwarz criterion	10.65998	
Log likelihood	-130.4849	F-statistic	1865.656	
Durbin-Watson stat	0.855553	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.2.16

Econometric Views - [Equation: UNTITLED Workfile: PP85]				
File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help				
View	Procs	Objects	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resi
LS // Dependent Variable is Y				
Date: 10/11/02 Time: 20:49				
Sample: 1978 1997				
Included observations: 20				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	538.4872	544.1229	0.989643	0.3362
X5	0.927796	0.043257	21.44846	0.0000
X8	-0.005941	0.005561	-1.068351	0.3003
R-squared	0.995700	Mean dependent var	5153.438	
Adjusted R-squared	0.995195	S.D. dependent var	2512.110	
S.E. of regression	174.1411	Akaike info criterion	10.45721	
Sum squared resid	515527.1	Schwarz criterion	10.60657	
Log likelihood	-129.9509	F-statistic	1968.462	
Durbin-Watson stat	0.908751	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.2.17

Econometric Views - [Equation: UNFILED Workfile: PR85]

File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Res

LS // Dependent Variable is Y
Date: 10/11/02 Time: 21:00
Sample: 1978 1997
Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-396.0318	194.3219	-2.038020	0.0584
X5	0.490862	0.114726	4.278558	0.0006
X3	0.444401	0.127177	3.494361	0.0030
X7	-0.004039	0.006138	-0.658014	0.5199

R-squared	0.997428	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.996945	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	138.8405	Akaike info criterion	10.04351
Sum squared resid	308427.0	Schwarz criterion	10.24265
Log likelihood	-124.8139	F-statistic	2068.038
Durbin-Watson stat	0.674789	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.21

Econometric Views - [Equation: UNFILED Workfile: PR85]

File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Res

LS // Dependent Variable is Y
Date: 10/11/02 Time: 21:02
Sample: 1978 1997
Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-188.7048	495.0897	-0.381153	0.7081
X5	0.502650	0.138211	3.636825	0.0022
X3	0.407138	0.128066	3.179123	0.0058
X8	-0.000971	0.004752	-0.204298	0.8407

R-squared	0.997365	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.996871	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	140.5234	Akaike info criterion	10.06760
Sum squared resid	315949.3	Schwarz criterion	10.26675
Log likelihood	-125.0548	F-statistic	2018.674
Durbin-Watson stat	0.698902	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.22

Econometric Views - [Equation: UNFILED Workfile: PR85]

File Edit Objects View Procs Quick Options Window Help

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Res

LS // Dependent Variable is Y
Date: 10/11/02 Time: 21:22
Sample: 1978 1997
Included observations: 20

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-287.5852	101.2202	-2.841185	0.0113
X3	0.415745	0.117479	3.538904	0.0025
X5	0.487294	0.112671	4.324948	0.0005

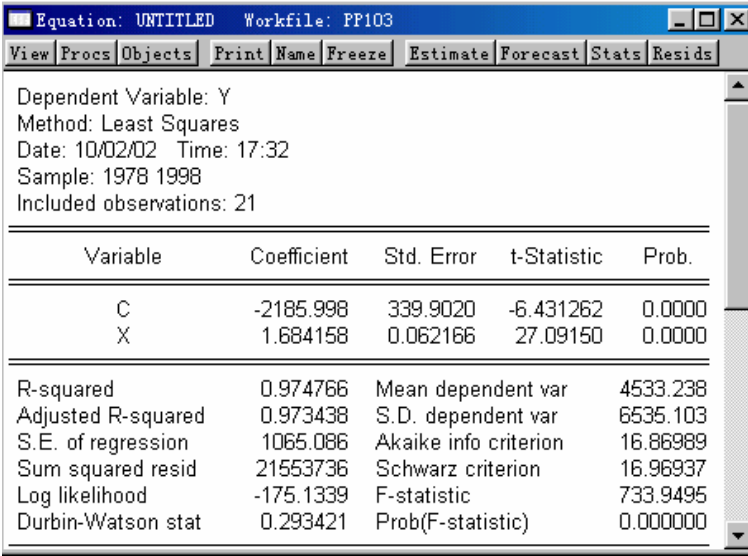
R-squared	0.997358	Mean dependent var	5153.438
Adjusted R-squared	0.997047	S.D. dependent var	2512.110
S.E. of regression	136.5054	Akaike info criterion	9.970210
Sum squared resid	316773.5	Schwarz criterion	10.11957
Log likelihood	-125.0809	F-statistic	3208.870
Durbin-Watson stat	0.692619	Prob(F-statistic)	0.000000

图 4.2.23

第五章 异方差性

上机目的是明白什么是异方差、异方差的检验与修正
以教材 P103 页例子为例

一、估计回归方程（图 5.1.1）



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-2185.998	339.9020	-6.431262	0.0000
X	1.684158	0.062166	27.09150	0.0000

R-squared	0.974766	Mean dependent var	4533.238
Adjusted R-squared	0.973438	S.D. dependent var	6535.103
S.E. of regression	1065.086	Akaike info criterion	16.86989
Sum squared resid	21553736	Schwarz criterion	16.96937
Log likelihood	-175.1339	F-statistic	733.9495
Durbin-Watson stat	0.293421	Prob(F-statistic)	0.000000

图 5.1.1

二、 异方差检验

1、图示法

① 生成残差平方 e_i^2 序列 在 Workfile 窗口中点击 GENR 按钮，弹出对话框，在对话框中输入 $e2=resid*resid$ （图 5.2.1）。点击 OK 即可生成残差平方序列。

② 作散点图： 点击 **Quick/Graph**，弹出对话框（图 5.2.2），在对话框中输入 X、E2，点击 OK。弹出新对话框（图 5.2.3），在图表类型中（Graph type）中选择散点图 scatter diagram 可得到图 5.2.4，该图显示模型中存在异方差。

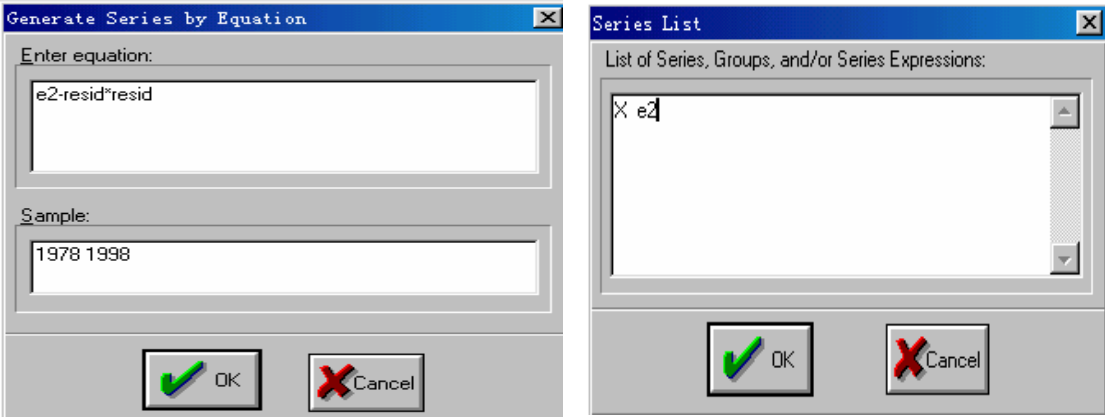


图 5.2.2

图 5.2.1

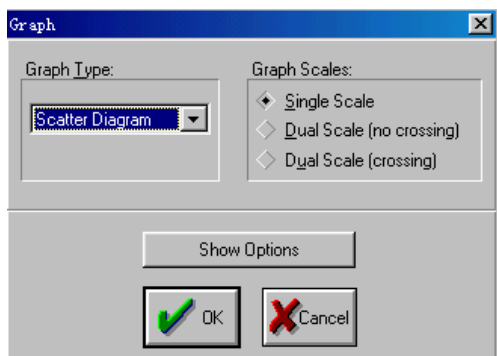


图 5.2.3

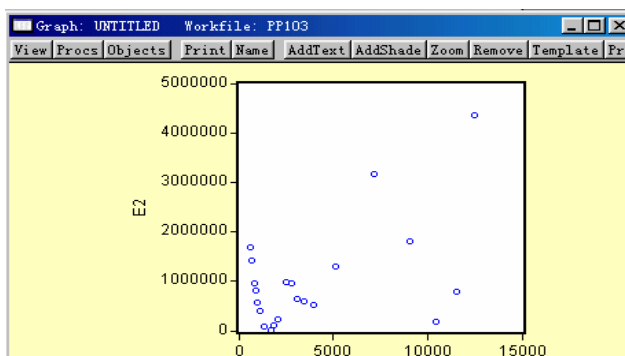


图 5.2.4

2、Goldfeld-Quandt(戈德菲尔德-匡特)检验:

①、将样本观测按解释变量 X 排序。在 Workfile 窗口中点击 **Procs/sort series**，弹出对话框（图 5.2.5），输入 X，并选择按升序排序，点击 OK 即可。

②、在 Workfile 窗口中，点击 Sample，将样本范围改为 1978–1985，用 OLS 法做 Y 对 X 的线性回归，结果见图 5.2.6。记录下残差的平方和。

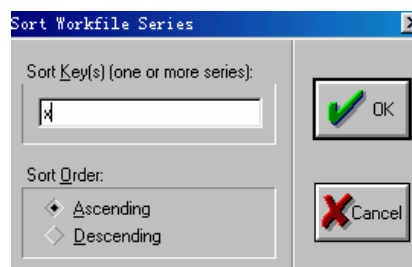


图 5.2.5

Equation: UNTITLED Workfile: PP103

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: Y
Method: Least Squares
Date: 10/03/02 Time: 11:06
Sample: 1978 1985
Included observations: 8

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-145.4415	16.65952	-8.730234	0.0001
X	0.397119	0.015618	25.42693	0.0000

R-squared 0.990805 Mean dependent var 255.7500
Adjusted R-squared 0.989273 S.D. dependent var 146.0105
S.E. of regression 15.12284 Akaike info criterion 8.482607
Sum squared resid 1372.202 Schwarz criterion 8.502468
Log likelihood -31.93043 F-statistic 646.5287
Durbin-Watson stat 1.335534 Prob(F-statistic) 0.000000

图 5.2.6

Equation: UNTITLED Workfile: PP103

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: X
Method: Least Squares
Date: 10/03/02 Time: 11:12
Sample: 1991 1998
Included observations: 8

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
Y	0.503249	0.027337	18.40942	0.0000
C	2453.786	345.1517	7.109296	0.0004

R-squared 0.982604 Mean dependent var 7912.594
Adjusted R-squared 0.979705 S.D. dependent var 3507.137
S.E. of regression 499.6326 Akaike info criterion 15.47794
Sum squared resid 1497797. Schwarz criterion 15.49780
Log likelihood -59.91176 F-statistic 338.9068
Durbin-Watson stat 0.831133 Prob(F-statistic) 0.000002

图 5.2.7

③、将样本范围改为 1991–1998，再做回归（图 5.2.7）。记录下残差的平方和。

④、构造 F 统计量，进行检验（详细计算见教材）。

3、White 检验（P102）

1、在 Y 对 X 回归时，出现 Equation 窗口，点击该窗口中 **View/residual test/White/OK**；弹出结果对话框（图 5.2.8），**White Test** 直接给出了相关的统计量（F-statistic 和 Obs*R-squared），据此判断。

Objects View Procs Quick Options Window Help				
View	Procs	Objects	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids
White Heteroskedasticity Test:				
F-statistic	3.689750	Probability	0.045405	
Obs*R-squared	6.106090	Probability	0.047215	
Test Equation:				
Dependent Variable: RESID^2				
Method: Least Squares				
Date: 10/03/02 Time: 11:31				
Sample: 1978 1998				
Included observations: 21				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	757116.5	469725.1	1.611829	0.1244
X	-50.37254	240.6567	-0.209313	0.8366
X^2	0.015729	0.019171	0.820445	0.4227
R-squared	0.290766	Mean dependent var	1026368.	
Adjusted R-squared	0.211962	S.D. dependent var	1057457.	
S.E. of regression	938720.1	Akaike info criterion	30.47399	
Sum squared resid	1.59E+13	Schwarz criterion	30.62320	
Log likelihood	-316.9769	F-statistic	3.689750	
Durbin-Watson stat	1.379790	Prob(F-statistic)	0.045405	

图 5.2.8

4、ARCH 检验

1、在 Y 对 X 回归时，出现 Equation 窗口，在该窗口中点击 View/residual test/ ARCH / 回车，在弹出的对话框中输入滞后期数，点击 OK 即可（图 5.2.9）。

Equation: UNTITLED Workfile: PP103

View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

ARCH Test:

F-statistic	2.179857	Probability	0.157108
Obs*R-squared	2.160429	Probability	0.141605

Test Equation:
Dependent Variable: RESID^2
Method: Least Squares
Date: 10/03/02 Time: 11:40
Sample(adjusted): 1979 1998
Included observations: 20 after adjusting endpoints

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	589609.2	359223.3	1.641344	0.1181
RESID^2(-1)	0.469432	0.317950	1.476434	0.1571

R-squared	0.108021	Mean dependent var	993315.6
Adjusted R-squared	0.058467	S.D. dependent var	1073741.
S.E. of regression	1041879.	Akaike info criterion	30.64559
Sum squared resid	1.95E+13	Schwarz criterion	30.74516
Log likelihood	-304.4559	F-statistic	2.179857
Durbin-Watson stat	1.155233	Prob(F-statistic)	0.157108

图 5.2.9

三、异方差性的修正

（一）加权最小二乘法

- 1、首先利用 OLS 法估计出原模型。结果参见图 5.1.1
- 2、生成残差平方序列。过程参见图 5.2.1。

- 3、生成变量 W。公式为 $W = \frac{1}{e^2}$

4、点击 Eviews 顶部按钮 quick/estimate equation，在弹出的对话框中输入 Y、C、X，然后点击右下方的 Options（图 5.3.1），弹出新的对话框（图 5.3.2），选中 Weighted LS/TSLS，并在 Weight 中填入权数变量名 W（前面已经定义），然后点击 OK，弹出加权最小二乘法的输

出结果（图 5.3.3）。

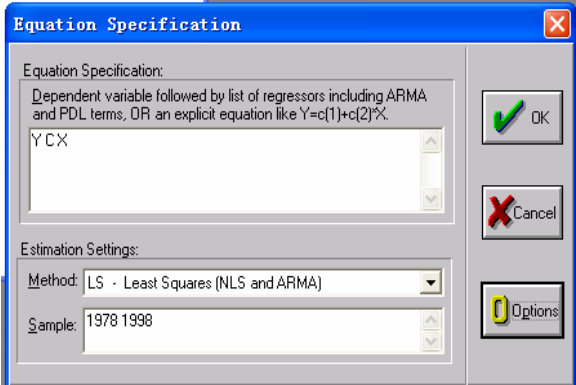


图 5.3.1

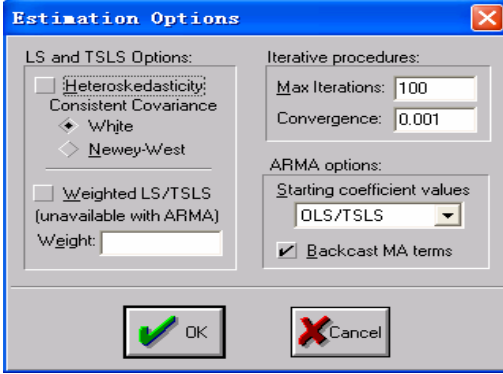


图 5.3.2

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-826.6517	142.8665	-5.786183	0.0000
X	1.162353	0.107209	10.84192	0.0000

Weighted Statistics			
R-squared	0.637957	Mean dependent var	1182.530
Adjusted R-squared	0.618902	S.D. dependent var	876.1632
S.E. of regression	540.8831	Akaike info criterion	15.51468
Sum squared resid	5558537.	Schwarz criterion	15.61415
Log likelihood	-160.9041	F-statistic	117.5473
Durbin-Watson stat	0.126320	Prob(F-statistic)	0.000000

Unweighted Statistics			
R-squared	0.868360	Mean dependent var	4533.238
Adjusted R-squared	0.861431	S.D. dependent var	6535.103
S.E. of regression	2432.680	Sum squared resid	1.12E+08
Durbin-Watson stat	0.114874		

图 5.3.3

（二）模型的对数变换

该方法首先对变量 Y、X 取对数，然后再进行 OLS 估计。结果见教材。

第六章 自相关性

检验计量经济模型是否存在自相关性的一般步骤包括：

- 一、从回归模型中创建残差序列；
 - 二、画残差项的散点图，以察看是否存在序列相关；
 - 三、在 EViews 输出窗口中阅读 Durbin-Watson 统计量；
 - 四、估计一阶序列自相关系数 (ρ)，再利用广义差分法估计模型；
 - 五、使用 Cochrane-Orcutt 法估计模型；
- 下面以教材 P123 页中的数据为例说明具体操作。

一、从回归模型中创建残差序列

- 1、打开名字为 PP123 的 Workfile；

2、在EViews主画面顶部按钮中点击`quick/estimate equation`，在弹出的 **Equation Specification**窗口中键入 `Y C X`，然后点击`OK`，得到模型的估计结果输出。

3、点击 Equation 输出窗口中顶部按钮 Name，在弹出窗口中键入 EQ01，这样就将该方程以的名字保存在中，以后就可以通过双击 EQ01 打开该输出结果。

4、创建的残差序列。在 EQ01 的窗口中点击 Procs/Make Residual Series，在弹出的窗口中键入 e（也可以是其他名字），这样一个名为 e 的残差序列就生成了，并出现在 Workfile 中。

二、画残差项的散点图，以察看是否存在序列相关

1、在 EViews 主画面顶部按钮中点击`quick/graph`，在弹出的窗口中键入 `e e(-1)`[图 4.2.1]，点击`ok`，又弹出 Graph 对话框[图 4.2.2]，点击 **Graph Type 下拉菜单**，选择 Scatter diagram，点击`ok`，这样就生成了残差与残差滞后一期的散点图(图 4.2.3)。

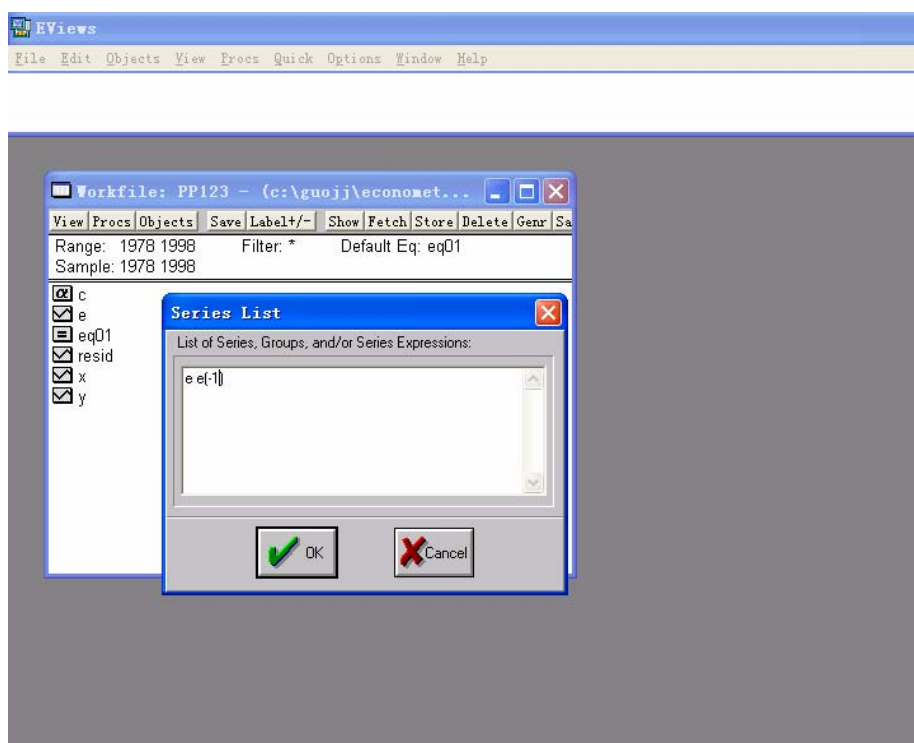


图 4.2.1

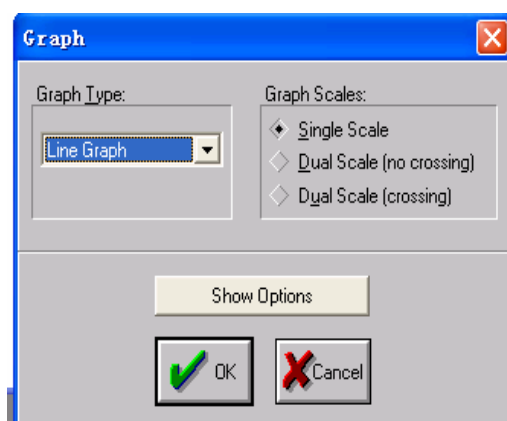


图 4.2.2

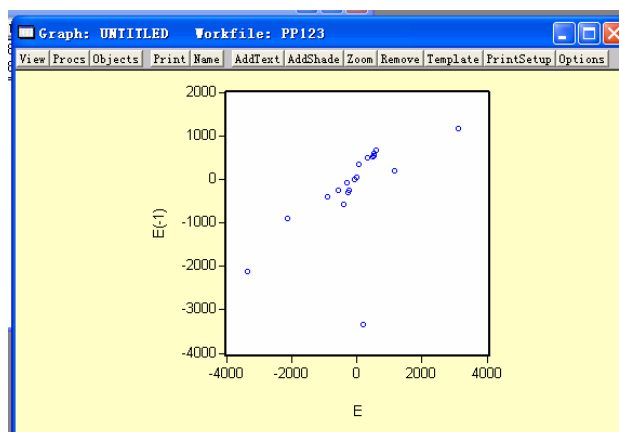

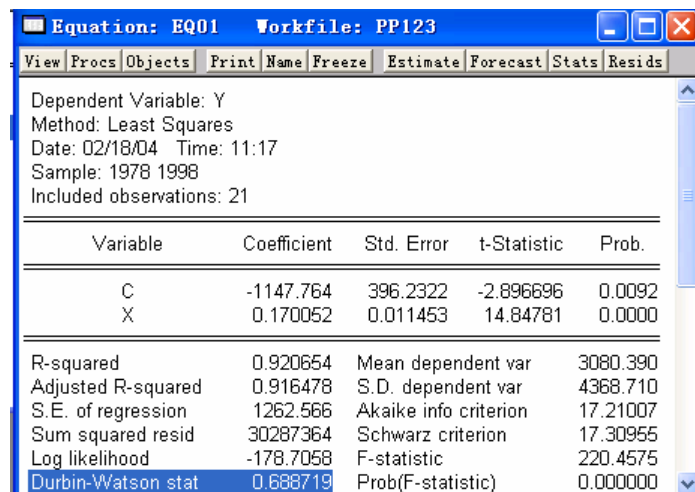


图 4.2.3

三、在 EViews 输出窗口中阅读 Durbin-Watson 统计量



1、双击 workfile 窗口中  eq01，打开模型估计结果（图 4.3.1）。在输出结果左下角（阴影部分）显示有 DW 统计量值。根据模型中解释变量个数及样本容量查 DW 临界值表，从而就可以判断模型中随机扰动项是否存在自相关。本例中解释变量个数为 1，样本容量为 21，查表的 $d_l=1.22$ $d_u=1.42$ ，而 $DW=0.6887$ ，小于下限，故模型中存在一阶自相关，结合残差散点图，可以判断是一阶正自相关。



Equation: EQ01 Workfile: PP123				
View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: Y Method: Least Squares Date: 02/18/04 Time: 11:17 Sample: 1978 1998 Included observations: 21				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-1147.764	396.2322	-2.896696	0.0092
X	0.170052	0.011453	14.84781	0.0000
R-squared	0.920654	Mean dependent var	3080.390	
Adjusted R-squared	0.916478	S.D. dependent var	4368.710	
S.E. of regression	1262.566	Akaike info criterion	17.21007	
Sum squared resid	30287364	Schwarz criterion	17.30955	
Log likelihood	-178.7058	F-statistic	220.4575	
Durbin-Watson stat	0.688719	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.3.1

四、估计一阶序列自相关系数 (ρ)，再利用广义差分法估计模型

- 1、由 $DW=0.6887$ ，得到一阶自相关系数的估计值 $\hat{\rho} = 1 - \frac{DW}{2} = 0.6556$
- 2、点击 workfile 窗口顶部按钮 ，在弹出对话框中输入 $DY = Y - 0.6556 * Y(-1)$ ，
点击 ；（图 4.4.1）
- 3、重复步骤 2，生成 DX。
- 4、以 DY 为因变量，DX 为解释变量，用 OLS 法做回归模型，这样就生成了经过广义差分后的模型（图 4.4.2）。
- 5、点击 NAME，将结果保存在 workfile 中。
- 6、该输出结果的 $DW=1.3463$ ，在 0.05 显著性水平下，查 DW 临界值表（注意此时的样本容量是 20），可知 DW 值落在无法判断区域，表明模型经过广义差分之后，自相关性得到缓解，但效果并不理想。

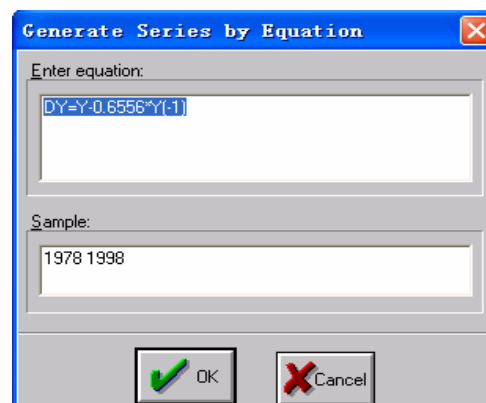
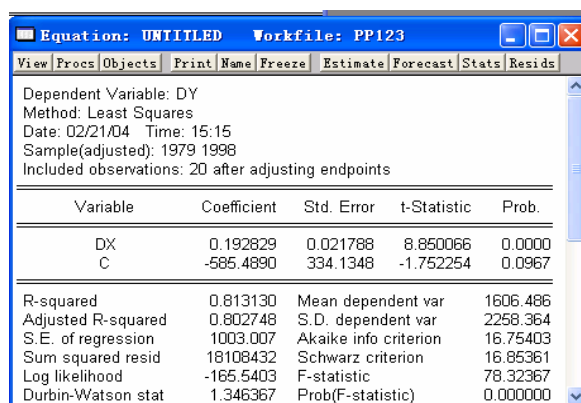


图 4.4.1



Equation: UNTITLED Workfile: PP123				
View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: DY Method: Least Squares Date: 02/21/04 Time: 15:15 Sample(adjusted): 1979 1998 Included observations: 20 after adjusting endpoints				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
DX	0.192829	0.021788	8.850066	0.0000
C	-585.4890	334.1348	-1.752254	0.0967
R-squared	0.813130	Mean dependent var	1606.466	
Adjusted R-squared	0.802748	S.D. dependent var	2258.364	
S.E. of regression	1003.007	Akaike info criterion	16.75403	
Sum squared resid	18108432	Schwarz criterion	16.85361	
Log likelihood	-165.5403	F-statistic	78.32367	
Durbin-Watson stat	1.346367	Prob(F-statistic)	0.000000	

图 4.4.2

五、Cochrane-Orcutt 法估计模型

1、在EViews主画面顶部按钮中点击quick/estimate equation，在弹出的Equation Specification窗口中键入 Y C X AR(1)，（图 4.5.1）然后点击OK，得到模型的估计结果输出（图 4.5.2）

2、从输出结果来看，DW值为 1.45，查临界值表，判断DW值大于临界值上限，落在接受 H_0 区域，表明模型中没有自相关。

图 4.5.1

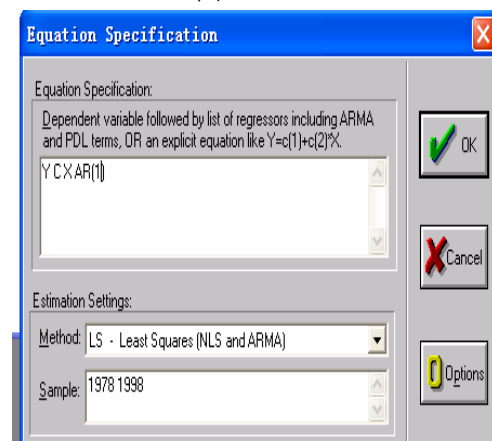


图 4.5.2

Equation: UNTITLED Workfile: PP123				
View Procs Objects Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: Y Method: Least Squares Date: 02/21/04 Time: 15:27 Sample(adjusted): 1979 1998 Included observations: 20 after adjusting endpoints Convergence achieved after 14 iterations				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-1876.657	1975.930	-0.949759	0.3555
X	0.198637	0.049974	3.974828	0.0010
AR(1)	0.740729	0.310946	2.382180	0.0292
R-squared	0.951939	Mean dependent var	3227.670	
Adjusted R-squared	0.946285	S.D. dependent var	4428.390	
S.E. of regression	1026.344	Akaike info criterion	16.84287	
Sum squared resid	17907496	Schwarz criterion	16.99223	
Log likelihood	-165.4287	F-statistic	168.3599	
Durbin-Watson stat	1.452282	Prob(F-statistic)	0.000000	
Inverted AR Roots	.74			

第七章 分布滞后模型与自回归模型

主要介绍经验加权法、阿尔蒙变换法、库伊克变换

一、经验加权法估计分布滞后模型

以教材中的 P139 的模型为例，分布滞后模型为（详细说明见教材）

$$Y_t = \alpha + \beta_0 X_t + \beta_1 X_{t-1} + \beta_2 X_{t-2} + \beta_3 X_{t-3} + \mu_t$$

1、打开 EViews，输入数据（教材 P139 页的表 7.3）。（或直接打开名字为 PP139 的 workfile）

2、在EViews主画面顶部按钮中点击quick/estimate equation，在弹出的Equation Specification窗口中键入 Y C X X(-1) X(-2) X(-3)，（图 5.1.1）然后点击OK，得到原模型的估计结果（图 5.1.2），从输出结果判断，原分布滞后模型明显存在多重共线性。

3、点击workfile窗口顶部按钮GENR，在弹出对话框中输入 $Z1=X+X(-1)/2+X(-2)/4+X(-3)/8$ （图 5.1.3），点击OK，就生成了组合权数为 1、1/2、1/4、1/8 的新变量 Z_1 。

4、在EViews主画面顶部按钮中点击quick/estimate equation，在弹出的Equation Specification窗口中键入 Y C Z1，然后点击OK，得到原模型经验加权法的估计结果输出（图 5.1.4）。

5、很明显，经验加权法的估计结果比直接利用 OLS 法的结果要好的多。

6、还原。当经验加权结果可以接受时，接下来就应该根据经验加权的结果，计算原模型参数估计值。

$$\hat{\beta}_0 = 1.0645 \quad \hat{\beta}_1 = \frac{1}{2} * 1.0645 = 0.5323 \quad \hat{\alpha} = -5.9536$$

即

$$\hat{\beta}_2 = \frac{1}{4} * 1.0645 = 0.2661 \quad \hat{\beta}_3 = \frac{1}{8} * 1.0645 = 0.1331$$

因此原分布滞后模型的估计结果为：

$$\hat{Y}_t = -5.9536 + 1.6045X_t + 0.5323X_{t-1} + 0.2661X_{t-2} + 0.1331X_{t-3}$$

我们采用的权数是 1、1/2、1/4、1/8，读者可以试着采用其它权数，然后做个对比，从中选取最佳结果。

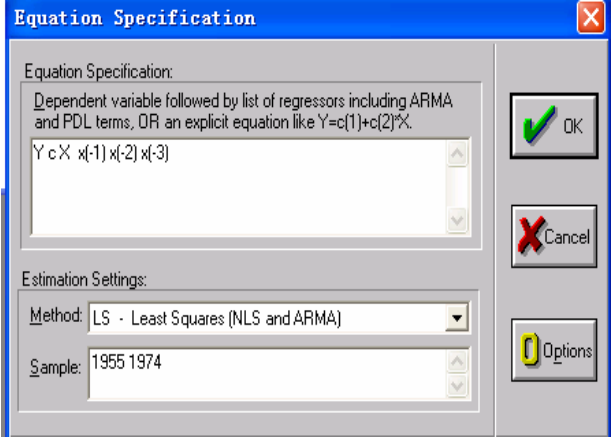


图 5.1.1

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-6.507732	2.238793	-2.906804	0.0132
X	0.587796	0.251050	2.341347	0.0373
X(-1)	1.261209	0.461415	2.733351	0.0182
X(-2)	0.649315	0.483215	1.343741	0.2039
X(-3)	-0.499922	0.343682	-1.454606	0.1714

R-squared	0.996250	Mean dependent var	81.97653
Adjusted R-squared	0.995000	S.D. dependent var	27.85539
S.E. of regression	1.969658	Akaike info criterion	4.433525
Sum squared resid	46.55461	Schwarz criterion	4.678588
Log likelihood	-32.68496	F-statistic	797.0128
Durbin-Watson stat	1.498844	Prob(F-statistic)	0.000000

图 5.1.2

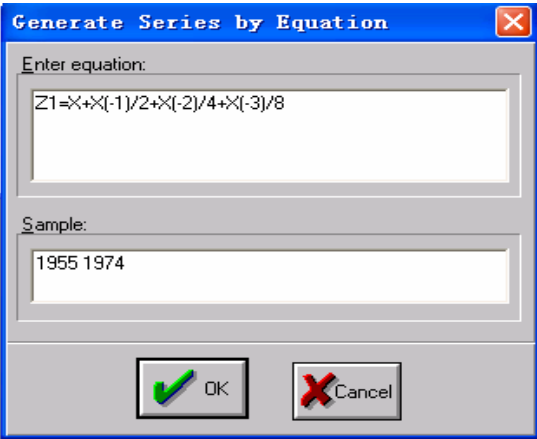


图 5.1.3

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-5.953625	1.931336	-3.082647	0.0076
Z1	1.064580	0.022357	47.61627	0.0000

R-squared	0.993428	Mean dependent var	81.97653
Adjusted R-squared	0.992990	S.D. dependent var	27.85539
S.E. of regression	2.332287	Akaike info criterion	4.641707
Sum squared resid	81.59343	Schwarz criterion	4.739732
Log likelihood	-37.45451	F-statistic	2267.309
Durbin-Watson stat	1.349939	Prob(F-statistic)	0.000000

图 5.1.4

二、阿尔蒙变换法

(一) 基本操作

仍然采用 P139 页的例子。Y 为库存额，X 为销售额，分布滞后模型为：

$$Y_t = \alpha + \beta_0 X_t + \beta_1 X_{t-1} + \beta_2 X_{t-2} + \beta_3 X_{t-3} + \mu_t$$

对于该分布滞后模型，OLS 估计结果同 5.1.2。为避免多重共线性，我们不采用经验加权法，而是用阿尔蒙变换法，且使用二阶阿尔蒙变换。

步骤如下：

- 1、打开 EViews，输入数据（教材 P139 页的表 7.3）。(或直接打开名字为 PP139 的 workfile)
- 2、点击 workfile 窗口顶部按钮 **GENR**，在弹出对话框中输入 $Z_{0t} = X_t + X_{t-1} + X_{t-2} + X_{t-3}$ （类似于图 5.1.3），点击 OK，就生成了新变量 Z_{0t} 。类似地生成 $Z_{1t} = X_{t-1} + 2X_{t-2} + 3X_{t-3}$ ； $Z_{2t} = X_{t-1} + 4X_{t-2} + 9X_{t-3}$ 。

3、在EViews主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation** , 在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **[Y C Z_{0t} Z_{1t} Z_{2t}]**, 然后点击 **OK**, 得到阿尔蒙变换后的输出结果 (图 5.2.1)

4、从图 5.2.1 输出结果来看, 经过阿尔蒙变换后, T 检验值有所改善, 但效果并不理想。

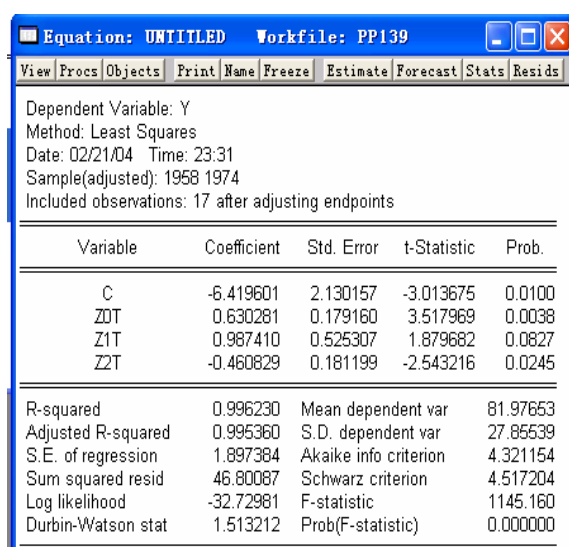
5、如果认同图 5.2.1 的结果, 接下来还需要根据阿尔蒙变换公式求出原分布滞后模型的各个参数。推算过程见教材 P140 页。这里直接给出分布滞后模型的估计结果

$$\hat{Y}_t = -6.4196 + 0.6303X_t + 1.1569X_{t-1} + 0.7618X_{t-2} - 0.5550X_{t-3}$$

在使用阿尔蒙变换法估计分布滞后模型时, 除按上述步骤一步一步来做之外, Eviews 还提供了类似于阿尔蒙变换的 PDL 命令。PDL (Polynomial Distribution Lag) 是利用多项式分布滞后, 使模型估计变得非常简便。具体步骤如下:

1、打开 EViews, 输入数据。

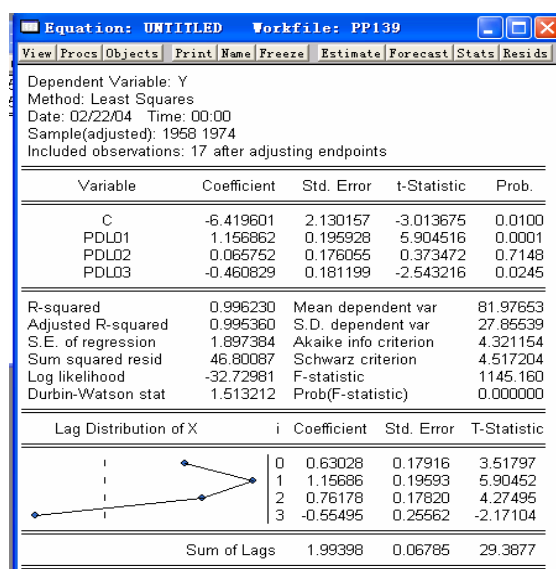
2、在EViews主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation** , 在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **[Y C PDL(X,3,2)]**, 然后点击 **OK**, 得到PDL变换后的输出结果 (图 5.2.2)。**[Y C PDL(X,3,2)]**中的PDL表示利用多项式分布滞后变换法; X表示解释变量; 3 表示X滞后 3 期; 2 表示采用 2 阶多项式(还有一些其他的参数供选择, 可参考Eviews 使用指南)



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-6.419601	2.130157	-3.013675	0.0100
ZDT	0.630281	0.179160	3.517969	0.0038
Z1T	0.987410	0.525307	1.879682	0.0827
Z2T	-0.460829	0.181199	-2.543216	0.0245

R-squared	0.996230	Mean dependent var	81.97653
Adjusted R-squared	0.995360	S.D. dependent var	27.85539
S.E. of regression	1.897384	Akaike info criterion	4.321154
Sum squared resid	46.80087	Schwarz criterion	4.517204
Log likelihood	-32.72981	F-statistic	1145.160
Durbin-Watson stat	1.513212	Prob(F-statistic)	0.000000

图 5.2.1



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-6.419601	2.130157	-3.013675	0.0100
PDL01	1.156862	0.195928	5.904516	0.0001
PDL02	0.065752	0.176055	0.373472	0.7148
PDL03	-0.460829	0.181199	-2.543216	0.0245

R-squared	0.996230	Mean dependent var	81.97653
Adjusted R-squared	0.995360	S.D. dependent var	27.85539
S.E. of regression	1.897384	Akaike info criterion	4.321154
Sum squared resid	46.80087	Schwarz criterion	4.517204
Log likelihood	-32.72981	F-statistic	1145.160
Durbin-Watson stat	1.513212	Prob(F-statistic)	0.000000

Lag Distribution of X	i	Coefficient	Std. Error	T-Statistic
	0	0.63028	0.17916	3.51797
	1	1.15686	0.19593	5.90452
	2	0.76178	0.17820	4.27495
	3	-0.55495	0.25562	-2.17104
Sum of Lags		1.99398	0.06785	29.3877

图 5.2.2

(二) 结果解释

(1) PDL 模型的输出结果与计量经济模型阿尔蒙变换法的一般输出结果有些差别, 在解释时需要细心。

PDL 模型与原模型系数间的关系, 在一定条件下可表示为:

$$\beta_{i+1} = PDL01 + PDL02 \times i + PDL03 \times i^2 + PDL04 \times i^3 + \dots \quad (5.1)$$

与阿尔蒙变换法结果相比较:

$$\beta_i = \alpha_0 + \alpha_1 \times i + \alpha_2 \times i^2 + \dots$$

细心的读者可能已经发现两个公式之间的差异了。

其实, Eview 在图 5.2.2 已经中为我们提供了可以直接写出原分布滞后模型的估计结果。

其截距项为-6.4196 (第 7 行变量 c 的系数), 而 β_0 、 β_1 、 β_2 、 β_3 的估计值在输出结果的

底部，i 所在的那一行 0、1、2、3 分别表示解释变量 X 滞后 0 期、1 期、2 期 3 期，因此对应的系数就分别是 β_0 、 β_1 、 β_2 、 β_3 的估计值，即 $\hat{\beta}_0 = 0.6303$ 、 $\hat{\beta}_1 = 1.1569$ 、 $\hat{\beta}_2 = 0.7618$ 、 $\hat{\beta}_3 = -0.5550$ ，整个模型的估计结果为：

$$\hat{Y}_t = -6.4196 + 0.6303X_t + 1.1569X_{t-1} + 0.7618X_{t-2} - 0.5550X_{t-3}$$

该结果与分步来做的结果一致。

对图 5.2.2 中 PDL01、PDL02、PDL03 所对应的系数应用 PDL 系数公式，有变形公式：

$$\beta_i = \alpha_0 + \alpha_1(i-1) + \alpha_2(i-1)^2 \quad (5.1)'$$

例如，可根据上式计算 β_0 的估计值，即 i 取 0，则有：

$$\begin{aligned} \beta_0 &= PDL01 + PDL02(0-1) + PDL03(0-1)^2 \\ &= PDL01 - PDL02 + PDL03 \\ &= 1.1568 - 0.0657 - 0.4608 \\ &= 0.6303 \end{aligned}$$

这正是图 5.2.2 底部所给出关于 β_0 的值。

如果不考虑阿尔蒙变换法和 PDL 法之间差异，硬性套用教材中的阿尔蒙法变换公式 $\beta_i = \alpha_0 + \alpha_1 i + \alpha_2 i^2$ 的话，则有： $\beta_0 = \alpha_0 + \alpha_1 * 0 + \alpha_2 * 0^2 = \alpha_0 = 1.1568$ 。与图 5.2.2 底部给出的 β_0 的估计值 0.6303 完全不一致。这一点需要读者特别注意。其他 β 参数的计算也需要使用公式 (5.1) 或 (5.1)' 计算。

(2) 图 5.2.2 底部的折线图是分布滞后模型解释变量参数估计值的线性图，也就是 β_0 、 β_1 、 β_2 、 β_3 估计值构成的折线图。该图形需要逆时针旋转 90 度来看，图中虚线表示 0 值线。

三、自回归模型

有多种途径获得自回归模型，比如无限分布滞后模型经库伊克变换就转换成自回归模型、预期模型在自适应预期假定下也可以转换成自回归形式等。此处我们以分布滞后模型为例来说明自回归模型估计及相关问题。

使用教材 P148 表 7.6 中数据及例子。

1、打开 EViews，输入数据（或直接打开名字为 PP148 的 workfile）。

2、在 EViews 主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation**，在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **Y C X**，然后点击 **OK**，得到消费模型

$$Y_t = \alpha + \beta_0 X_t + \mu_t \quad (5.3.1)$$

的输出结果（图 5.3.1）。

从输出结果来看，T 检验值、F 检验值、 R^2 值都很高，但是在 0.05 显著性水平下，DW 值偏低，表明模型中存在自相关。

实际上，从理论角度分析，影响消费支出的除本期收入外，还受以前各期收入的影响，

因此消费支出模型应该是分布滞后模型。至于应该滞后多少期，我们可以暂时不管。为了避免多重共线性和自由度损失问题，我们采用库伊克变换法估计模型，则此时需要估计的模型为：

$$Y_t = \alpha^* + \beta_0^* X_t + \beta_1^* Y_{t-1} + \mu_t^* \quad (5.3.2)$$

1、在EViews主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation**，在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **Y C X Y(-1)**，然后点击 **OK**，得到式 5.3.2 估计结果（图 5.3.2）。

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	27.76584	7.945162	3.494685	0.0016
X	0.807728	0.022840	35.36495	0.0000
Y(-1)	0.613619	0.062994	12.91573	0.0000

图 5.3.1

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-6.905639	4.180195	-1.651990	0.1106
X	0.251872	0.043640	5.771592	0.0000
Y(-1)	0.613619	0.062994	12.91573	0.0000

图 5.3.2

回归结果显示T检验值、F检验值、 R^2 值都很高，H统计量为：

$$h = \left(1 - \frac{d}{2}\right) * \sqrt{\frac{n}{1 - n * Var(\hat{\beta}_1^*)}} = 2.2442$$

在 0.05 显著性水平下，查标准正态分布表得临界值为 1.96，H 统计量值大于临界值，因此应该拒绝原假设，表明模型中存在自相关。

这说明将消费支出函数设定为分布滞后模型不是十分理想，还应该考虑其他因素对消费行为的影响。

第八章 虚拟变量

虚拟变量既可以作为解释变量也可以作为被解释变量，在此只说明虚拟解释变量在模型中的应用。

一、加法形式引入虚拟变量

我们以 1946——1963 年期间，英国储蓄函数为例说明。此例数据在教材中没有，可以在 lishi 文件夹中找到，文件名 P503。

首先不引入虚拟变量，直接估计储蓄函数(6.1.1)。

$$Y_t = \alpha + \beta_0 X_t + \mu_t \quad (6.1.1)$$

1、开 EViews，直接打开文件名 P5038 的 workfile；

2、在EViews主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation**，在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **Y C X**，然后点击 **OK**，得到式 6.1.1 估计结果（图 6.1.1）。从输出结果来看，T检验值、F检验值、 R^2 值都很高，但是在 0.05 显著性水平下，DW值偏低，

表明模型中存在自相关。

实际上，从理论角度分析，估计这样的储蓄函数不是很恰当。因为在 1946——1963 年期间，是第二次世界大战后各国经济面临恢复和重建时期，英国经济结构也有较大变化，相应地英国人也会有很大变化。因此在估计这一期间的储蓄函数时，必须将人们储蓄行为变化因素考虑进去。为此将这一期间划分成两个区间：1946——1954 年期间，英国经济重建时期；1955——1963 为重建后时期。

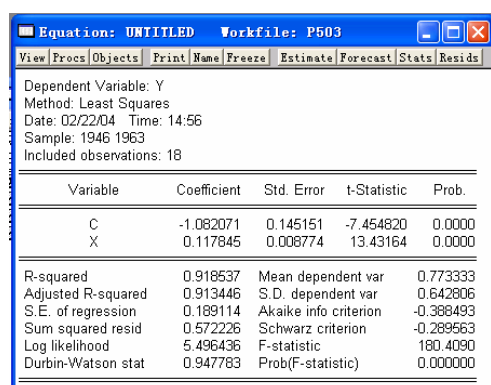
我们首先考虑两个期间平均储蓄水平是否有差异。为此以加法形式引入虚拟变量，需要估计的模型为：

$$Y_t = \alpha + \alpha_0 * D_t + \beta_0 X_t + \mu_t \quad (6.1.2)$$

$$D_t = \begin{cases} 1 & \text{当观测属于重建时期} \\ 0 & \text{当观测属于重建后时期} \end{cases}$$

3、Workfile 顶部点击 objects 按钮，在弹出对话框中 Type of objects 选择 Series，在 Name for object 处给一个变量名字 Dt（图 6.1.2），点击 ok，就定义了名为 Dt 的虚拟变量。双击 Workfile 中的 Dt，按 Dt 的定义输入数据。

4、在 EViews 主画面顶部按钮中点击 quick/estimate equation，在弹出的 Equation Specification 窗口中键入 Y C Dt X，然后点击 OK，得到式 6.1.2 估计结果（图 6.1.3）。



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-1.082071	0.145151	-7.454820	0.0000
X	0.117845	0.008774	13.43164	0.0000

R-squared	0.918537	Mean dependent var	0.773333
Adjusted R-squared	0.913446	S.D. dependent var	0.642806
S.E. of regression	0.189114	Akaike info criterion	-0.388493
Sum squared resid	0.572226	Schwarz criterion	-0.289563
Log likelihood	5.496436	F-statistic	180.4090
Durbin-Watson stat	0.947783	Prob(F-statistic)	0.000000

图 6.1.1

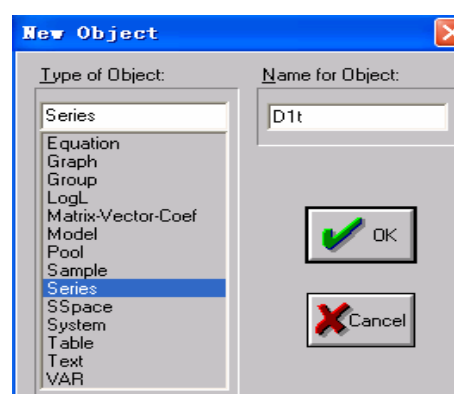
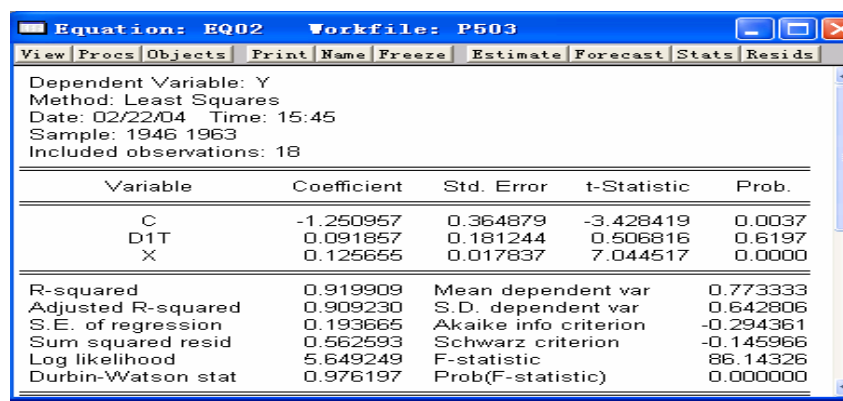


图 6.1.2

从结果来看，虚拟变量前的 t 检验值明显偏低，dw 值也偏低，说明模型 6.1.2 不适合。



Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-1.250957	0.364879	-3.428419	0.0037
D1T	0.091857	0.181244	0.506816	0.6197
X	0.125655	0.017837	7.044517	0.0000

R-squared	0.919909	Mean dependent var	0.773333
Adjusted R-squared	0.909230	S.D. dependent var	0.642806
S.E. of regression	0.193665	Akaike info criterion	-0.294361
Sum squared resid	0.562593	Schwarz criterion	-0.145966
Log likelihood	5.649249	F-statistic	86.14326
Durbin-Watson stat	0.976197	Prob(F-statistic)	0.000000

图 6.1.3

二、乘法形式引入虚拟变量

需要估计的模型为

$$Y_t = \alpha + \alpha_0 * D_t + \beta_0 X_t + \beta_1 (D_t X_t) + \mu_t \quad (6.1.3)$$

$$D_t = \begin{cases} 1 & \text{当观测属于重建时期} \\ 0 & \text{当观测属于重建后时期} \end{cases}$$

1、在 Workfile 顶部点击 **objects** 按钮，在弹出对话框中 Type of objects 选择 Series，

在 Name for object 处给一个变量名字 $D_t X$ ，点击 ok，就定义了名为 $D_t X$ 的变量。

2、双击 Workfile 中的 $D_t X$ ，输入数据；

3、在 EViews 主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation**，在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **$Y C D_t X D_t X$** ，然后点击 **OK**，得到式 6.1.3 估计结果（图 6.1.4）。估计结果表明，模型 6.1.3 比较合适。表明在 1946——1963 年期间英国人的储蓄行为有明显的变化。

重建时期的储蓄函数： $\hat{Y}_t = -0.2663 + 0.0470 X_t$

重建后时期的储蓄函数： $\hat{Y}_t = -1.7502 + 0.1504 X_t$

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-1.750172	0.331888	-5.273377	0.0001
DT	1.483923	0.470362	3.154852	0.0070
X	0.150450	0.016286	9.238172	0.0000
DTX	-0.103422	0.033260	-3.109471	0.0077

R-squared	0.952626	Mean dependent var	0.773333
Adjusted R-squared	0.942475	S.D. dependent var	0.642806
S.E. of regression	0.154173	Akaike info criterion	-0.708351
Sum squared resid	0.332771	Schwarz criterion	-0.510490
Log likelihood	10.37516	F-statistic	93.84109
Durbin-Watson stat	1.468099	Prob(F-statistic)	0.000000

图 6.1.4

三、模型结构变化的检验

前面内容也同时说明了虚拟变量在检验模型结构变化方面的应用，在此不再说明。

第九章 联立方程模型

以教材 P229 页例子说明两阶段最小二乘法（TSLS）。

待估计的联立方程模型为：

收入方程 $GDP_t = \beta_{10} + \beta_{12} M_{2t} + \gamma_{11} INV_t + \gamma_{12} GCE_t + \mu_{1t} \quad (1)$

货币供应方程 $M_{2t} = \beta_{20} + \beta_{21} GDP_t + \mu_{2t} \quad (2)$

根据识别规则可知货币供应方程为过渡识别，我们采用 TSLS 估计法进行估计。

- 1、打开 EViews，建立新的 workfile，输入数据（直接打开文件名 P229 的 workfile）；
- 2、在 EViews 主画面顶部按钮中点击 **quick/estimate equation**，在弹出的 **Equation Specification** 窗口中键入 **M2 C GDP**，在 Method 中选择 TSLS（图 7.1.1），弹出新的对话框，在 Instrument list 中输入全部工具变量（包含一个截距项）（图 7.1.2），然后点击 **OK**，得到货币供应方程的两阶段最小二乘估计（图 7.1.3）。

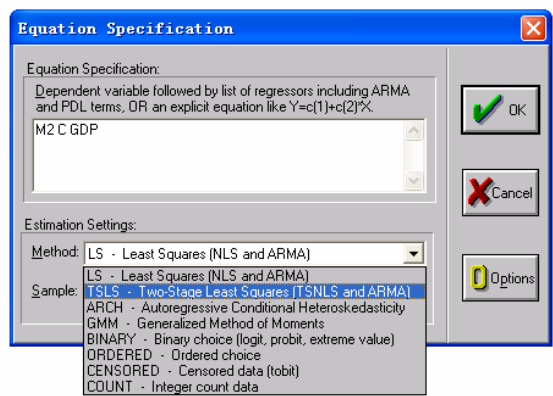


图 7.1.1

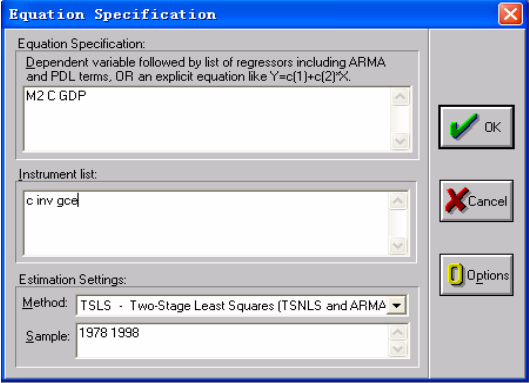


图 7.1.2

Equation: UNTITLED Workfile: TEXTP229									
View	Procs	Objects	Print	Name	Freeze	Estimate	Forecast	Stats	Resids
Dependent Variable: M2									
Method: Two-Stage Least Squares									
Date: 02/22/04 Time: 17:41									
Sample: 1978 1998									
Included observations: 21									
Instrument list: C INV GCE									
<hr/>									
Variable		Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.				
<hr/>									
C		-6035.133	1108.036	-5.446696	0.0000				
GDP		1.248088	0.031623	39.46831	0.0000				
<hr/>									
R-squared		0.988010	Mean dependent var		25275.68				
Adjusted R-squared		0.987379	S.D. dependent var		31554.19				
S.E. of regression		3544.893	Sum squared resid		2.39E+08				
F-statistic		1557.747	Durbin-Watson stat		0.430371				
Prob(F-statistic)		0.000000							
<hr/>									

图 7.1.3

二阶段最小二乘法还可以分步来做，关于分阶段做法可参见教材 p229 页。