

一、异方差的实质

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \cdots + \beta_k X_{ki} + \mu_i$$

$$\text{Var}(\mu_i) = \sigma_i^2$$

即对于不同的样本点，随机误差项的方差不再是常数，而互不相同，则认为出现了**异方差性** (Heteroskedasticity)。

同方差： $\sigma_i^2 = \text{常数}$ ，与解释变量观测值 X_i 无关；

异方差： $\sigma_i^2 = \sigma^2 f(X_i)$ ，与解释变量观测值 X_i 有关。

GQ检验

以大样本

1. 检验的前提条件：

(1) 此检验只适用于大样本

(2) 除同方差假定不成立外，其他假定均满足

具体做法:

① 大小排序

② 分组 (删掉中间 $(\frac{1}{5} \sim \frac{1}{4})$), $n-c$

③ 提出假设 $H_0: \bar{y}_{差} =$ $H_1: \bar{y}_{差} \neq$

④ 构造 F 统计量:

$$F = \frac{\sum e_{2i}^2 (\frac{n-c}{2} - k)}{\sum e_{1i}^2 (\frac{n-c}{2} - k)} = \frac{\sum e_{2i}^2}{\sum e_{1i}^2}$$

$$DW = 1 - 2df$$

$$\sim F(\frac{n-c}{2} - k, \frac{n-c}{2} - k)$$

$$n=30 \quad c=4 \sim 6$$

$$n=60 \quad c=10 \sim 14$$

White 检验

三、怀特 (White) 检验

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \mu_i$$

以二元模型为例

建立辅助
回归模型

先对该模型作OLS回归，得到 e_i^2

$$e_i^2 = \alpha_1 + \alpha_2 X_{2i} + \alpha_3 X_{3i} + \alpha_4 X_{2i}^2 + \alpha_5 X_{3i}^2 + \alpha_6 X_{2i} X_{3i} + v_i$$

$$nR^2 \sim \chi^2(h)$$

在同方差假设下
($H_0: \alpha_2 = \dots = \alpha_6 = 0$)

辅助回归
可决系数

渐近服从

辅助回归解释变量
的个数

- 能够检验异方差的存在性，还能判断出是哪个变量引起异方差
- 如果存在异方差性，则表明与解释变量的某种组合有显著的相关性，这时往往显示出有较高的可决系数以及某一参数的t检验值较大。
- 在多元回归中，由于辅助回归方程中可能有太多解释变量，从而使自由度减少，有时可去掉交叉项。
- 要求观测值为大样本。
- 有人提出用辅助回归 $e_i^2 = \alpha_1 + \alpha_2 \hat{Y}_i + \alpha_3 \hat{Y}_i^2 + v_i$ 的 F 检验 ($H_0: \alpha_2 = \alpha_3 = 0$)

$$e_i^2 = \alpha_1 + \alpha_2 \hat{Y}_i + \alpha_3 \hat{Y}_i^2 + v_i$$