

# Анализ панельных данных

Грабовой Андрей

Московский физико-технический институт

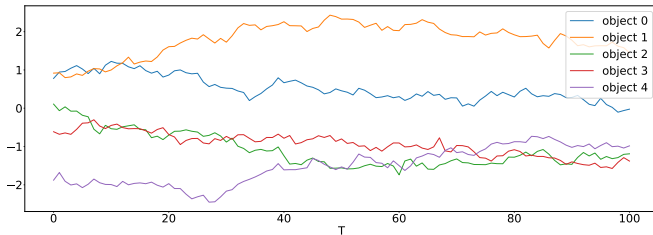
*Москва,*  
2019г

- Я. Р. Магнус, П. К. Катышев, А. А. Пересецкий Эконометрика. 2004. 591 с.

## Что анализируется?:

- Есть набор объектов (например разные люди/фирмы/акции), которые описываются набором признаков, и по этим данным что либо прогнозируем.
- Также известно изменения прогноза во времени.

## Пример:



Обозначения:

$$\mathbf{y}_i = \begin{bmatrix} y_{i1} \\ y_{i2} \\ \dots \\ y_{iT} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{X}_i = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_{i1} \\ \mathbf{x}_{i2} \\ \dots \\ \mathbf{x}_{iT} \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\varepsilon}_i = \begin{bmatrix} \varepsilon_{i1} \\ \varepsilon_{i2} \\ \dots \\ \varepsilon_{iT} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} \mathbf{y}_1 \\ \mathbf{y}_2 \\ \dots \\ \mathbf{y}_N \end{bmatrix}, \quad \mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{X}_1 \\ \mathbf{X}_2 \\ \dots \\ \mathbf{X}_N \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\varepsilon} = \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \dots \\ \varepsilon_N \end{bmatrix},$$

где  $\mathbf{y}, \boldsymbol{\varepsilon}$  — вектора размерности  $(N \cdot T) \times 1$ ,  $\mathbf{X}$  — матрица размерности  $(N \cdot T) \times n$ .

Модель регрессии:

$$y_{it} = \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it}.$$

Модель регрессии в матричном виде:

$$\mathbf{y} = \mathbf{X}\mathbf{w} + \boldsymbol{\varepsilon},$$

данная модель не учитывает панельность данных.

## Модификация:

$$y_{it} = \alpha_i + \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it},$$

где  $\alpha_i$  выражает индивидуальный эффект объекта  $i$ , не зависящий от времени  $t$ .

## Классификация моделей:

- *Модель с фиксированным эффектом*: предполагает, что  $\alpha_i$  это неизвестный параметр.
- *Модель со случайным эффектом*: предполагает, что  $\alpha_i = \mu + u_i$ , где  $\mu$  некоторый постоянный параметр, а  $u_i$  — ошибки.

Модель:

$$y_{it} = \alpha_i + \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it} = \sum_{j=1}^N \alpha_j d_{ij} + \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it},$$

где  $d_{ij} = \delta_{ij}$ .

Модель в матричном виде:

$$\mathbf{y} = \mathbf{D}\alpha + \mathbf{X}\mathbf{w} + \varepsilon.$$

Данная модель уже рассматривается как стандартная модель регрессии и при помощи МНК находятся  $\alpha$  и  $\mathbf{w}$ . Оценка параметров будет несмещенной и эффективной.

В случае, когда  $N \gg T$  оценки  $\alpha$  не являются состоятельными. В случае  $T \gg N$  оценки являются состоятельными.

Переход:

$$\bar{y}_i = \alpha_i + \bar{\mathbf{x}}_i^T \mathbf{w} + \bar{\varepsilon}_i,$$

где  $\bar{y}_i, \bar{\mathbf{x}}_i, \bar{\varepsilon}_i$  — усредненные по времени величины.

$$y_{it} - \bar{y}_i = (\mathbf{x}_i - \bar{\mathbf{x}}_i)^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it} - \bar{\varepsilon}_i.$$

Матричная форма:

$$\mathbf{M}\mathbf{y} = \mathbf{M}\mathbf{X}\mathbf{w} + \mathbf{M}\boldsymbol{\varepsilon}, \quad \mathbf{M} = \mathbf{I} - \mathbf{D} \left( \mathbf{D}^T \mathbf{D} \right)^{-1} \mathbf{D}^T.$$

Решение:

$$\hat{\mathbf{w}} = \left( \mathbf{X}^T \mathbf{M} \mathbf{X} \right)^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{M} \mathbf{y}, \quad \hat{\alpha}_i = \bar{y}_i - \bar{\mathbf{x}}_i^T \hat{\mathbf{w}},$$

данные оценки состоятельны для  $N = \text{const}$  и при  $T \gg N$ .



Модель:

$$y_{it} = \alpha_i + \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + \varepsilon_{it} = \mu + \mathbf{x}_{it}^T \mathbf{w} + u_i + \varepsilon_{it},$$

где  $\mu$  — константа, а  $u_i$  — случайная ошибка не зависящая от времени для всех объектов.

Модель в матричном виде:

$$\mathbf{y} = \mu + \mathbf{X}\mathbf{w} + \mathbf{v},$$

где  $\mu = \mu \mathbf{i}$ , а ошибки  $v_{it} = u_i + \varepsilon_{it}$ . Данная модель не удовлетворяет условиям Гауса-Маркова, поэтому не являются эффективными, но являются несмещенными и состоятельными.

Модель с фиксированным эффектом:

- Если  $T \gg N$

Модель со случайным эффектом:

- Объекты могут рассматриваться как сэмплы и  $E(\varepsilon_i x_i) = 0$
- Если  $T \gg N$
- Если  $T \gg N$