

# **Dynare 4.6.4 手册（中文版）**

**Dynare Team**

**译者：许文立、许坤、王芝清**

**2021-06**

**欢迎关注微信公众号：宏观经济研学会  
（内部学习文档，请勿流传）**

## 版权声明

版权©1996-2021 归属于 Dynare Team。

根据免费软件基金会（the Free Software Foundation）公布的 GNU 免费文档许可（版本 1.3）及其后续版本的规定，任何人都可以复制、传播和修改本手册的内容。

许可证的复印件可以在下列网站下载：<http://www.gnu.org/licenses/fdl.txt>。

## 译者声明

### 为什么要翻译 Dynare 参考手册？

2015 年 3 月以来，我们对宏观经济学产生浓厚兴趣，经常在一起讨论、交流宏观经济现象、研究、模型与软件编程。许文立在本科期间攻读数学专业时学习过 Matlab 平台，博士阶段自学过 Sargent 的 Python、Julia 平台，而许坤则一直使用 R 语言。平心而论，Dynare 并不强大，它只是基于 Matlab 的一个预处理程序包而已。但是对于宏观经济模型（DSGEs、VARs）的定量模拟和估计来说，Dynare 非常简单易用。因此，目前大部分的宏观经济研究者基本都是用它搞点小模型，得到一点结果分析分析还是比较省事。

以前，在学习 Dynare 时，并没有觉得英文版手册有多难。本来认为，做宏观经济学研究的人读英文应该是再平常不过的事。但是，自从开通“宏观经济研学会（CIMERS）”微信公众号推广宏观经济与政策的定量分析，我们发现情况并非如此，国内大部分学生刚接触 DSGE 和 Dynare 时，英文还是非常大的阻碍。因此，为了宏观经济定量分析在大中华地区更广泛地传播与应用，我们就将最新版的 Dynare 手册翻译成中文，让大家看起来更容易一些。

### 免责声明

所有人都可以任何形式免费使用本中文版，不需要向译者支付任何物质报酬，但如果此中文版对您的学习和研究有所启发和帮助，请引用“Adjemian, S et al.（著），许文立、许坤、王芝清，2021，Dynare 手册（中文版），版本 4.6.4，宏观经济研学会（CIMERS）”。

任何人不得以任何方式将本翻译作品用于商业目的。

### 联系方式

如果你发现译文有错误或不当之处，望不吝赐教。

我们的电子邮件：[cimers\\_dsge@econmod.cn](mailto:cimers_dsge@econmod.cn)

### 致 谢

- （1） Netlogo 手册的译者张发直接触动了我们启动该翻译项目。
- （2） 感谢我们的父母，还有果果、阳阳、星星和睿睿。
- （3） 感谢安徽大学经济学院 17 级卓越班学生的父母，因为学生们从父母那里遗传了吃苦的基因和聪明的脑袋瓜子。

许文立

Simon Faiser University

安徽大学

国民经济工程实验室

宏观经济研学会（CIMERS）

许 坤

中国人民大学

宏观经济研学会（CIMERS）

王芝清

中国人民大学

宏观经济研学会（CIMER）

2021 年 3 月于深圳莲花山

# 目录

1	引言 .....	1
1.1	什么是 Dynare? .....	1
1.2	文档来源 .....	2
1.3	研究引用 Dynare 的格式 .....	2
2	安装配置 .....	3
2.1	软件要求 .....	3
2.2	Dynare 的安装 .....	3
2.2.1	Windows 系统 .....	3
2.2.2	GUN/Linux 系统 .....	3
2.2.3	macOS 系统 .....	4
2.2.4	其它系统 .....	4
2.3	安装编译器 .....	4
2.3.1	Windows 系统的前提条件 .....	4
2.3.2	GUN/Linux 系统的前提条件 .....	4
2.3.3	macOS 系统的前提条件 .....	4
2.4	配置 .....	5
2.4.1	MATLAB .....	5
2.4.2	Octave .....	5
2.4.3	一些警告 .....	6
3	运行 Dynare .....	7
3.1	Dynare 调用 .....	7
3.2	Dynare 的附加程序 .....	12
3.3	理解预处理程序的错误信息 .....	12
4	模型文件 .....	14
4.1	惯例 .....	14
4.2	变量声明 .....	15
4.2.1	动态模型变量声明 .....	19
4.3	表达式 .....	20
4.3.1	参数和变量参数 .....	21
4.3.1.1	模型内部 .....	21
4.3.1.2	模型外部 .....	21
4.3.2	运算符 .....	21
4.3.3	函数 .....	22
4.3.3.1	内置函数 .....	22
4.3.3.2	外部函数 .....	23
4.3.4	随机模型中的几点警告 .....	24
4.4	参数初始化 .....	24
4.5	模型声明 .....	25
4.6	辅助变量 .....	29
4.7	初始和终端条件 .....	30
4.8	外生变量的冲击 .....	38
4.9	其他一些常用声明 .....	41

4.10	稳态 .....	41
4.10.1	用 Dynare 非线性算法解稳态 .....	42
4.10.2	向 Dynare 提供稳态 .....	45
4.10.3	在稳态计算中替换一些方程 .....	47
4.11	获取模型信息 .....	47
4.12	确定性模拟 .....	49
4.13	随机解和模拟 .....	53
4.13.1	计算随机解 .....	53
4.13.2	变量的类型和排序 .....	61
4.13.3	一阶近似 .....	62
4.13.4	二阶近似 .....	62
4.13.5	三阶近似 .....	63
4.14	估计 .....	63
4.15	模型比较 .....	93
4.16	冲击分解 .....	94
4.17	校准平滑 .....	102
4.18	预测 .....	103
4.19	最优策略 .....	110
4.19.1	承诺下的最优政策 (Ramsey) .....	110
4.19.2	自由裁量权下的最优策略 .....	113
4.19.3	最优简单规则 (OSR) .....	113
4.20	敏感度和识别分析 .....	116
4.20.1	执行敏感性分析 .....	117
4.20.2	IRF/矩校准 .....	119
4.20.3	进行识别分析 .....	121
4.20.4	分析和输出文件类型 .....	123
4.20.4.1	抽样 .....	123
4.20.4.2	稳定映射 .....	124
4.20.4.3	IRF/矩约束 .....	124
4.20.4.4	简化表单映射 .....	125
4.20.4.5	RMSE .....	127
4.20.4.6	筛选分析 .....	128
4.20.4.7	识别分析 .....	129
4.21	马尔科夫转换 SBVAR .....	129
4.22	尾声变量 .....	138
4.23	显示和保存结果 .....	138
4.24	宏处理语言 .....	139
4.24.1	宏表达式 .....	140
4.24.2	宏指令 .....	143
4.24.3	典型用法 .....	148
4.24.3.1	模块化 .....	148
4.24.3.2	指数和或乘积 .....	148
4.24.3.3	多国模型 .....	149
4.24.3.4	内生参数 .....	150

4.24.4	Matlab/Octave 循环与宏处理器循环.....	151
4.25	逐字包含 .....	151
4.26	MISC 命令.....	152
5	配置文件 .....	155
5.1	Dynare 配置.....	155
5.2	平行配置 .....	156
5.3	Windows 分步指南 .....	159
6	时间序列 .....	161
6.1	日期 .....	161
6.1.1	mod 文件中的日期 .....	161
6.1.2	日期类 .....	162
6.2	dseries 类 .....	174
7	报告 .....	203
8	示例 .....	214
9	Dynare 的 misc 命令 .....	215
10	参考文献 .....	218

# 1 引言

## 1.1 什么是 Dynare?

Dynare 是一款用于处理多类经济模型的平台，特别是动态随机一般均衡 (DSGE) 模型和世代交叠 (OLG) 模型。用 Dynare 求解的模型包括那些依赖于理性预期假设的模型，即代理人对未来的预期形成方式与模型一致。除此之外，Dynare 也能够处理不同预期形成方式的模型：在一种极端情形下，代理人对未来具有完美预期；在另一种极端情形下，代理人对经济状况具有有限理性或不完全了解，因此通过学习过程形成预期。在代理人类型方面，用 Dynare 求解的模型包括消费者、生产型企业、政府、货币当局、投资者和金融中介机构。在上述每种代理类别中纳入一些差异化的特征，可以实现一定程度的异质性。

Dynare 提供了一种易用直观的方式来描述这些模型。它能够在给定模型参数校准值的情况下模拟模型，并且能够根据给定数据集估计这些参数。在实践中，用户将编写一个包含模型变量列表、连接各变量的动态方程、执行的计算任务以及所需的图形或数值输出结果的文本文件。

Dynare 内部使用了大量的应用数学和计算机科学的知识：多元非线性求解和优化、矩阵分解、局部函数近似、卡尔曼滤波和平滑、用于贝叶斯估计的蒙特卡洛马尔科夫链 (MCMC) 技术、图型算法、最优控制……

各种公共机构（中央银行、经济和财政部门、国际组织）和一些私人金融机构都运用 Dynare 来执行政策分析并作为预测演练的支持工具。学术界用 Dynare 开展科研和研究生宏观经济学课程的教学。

Dynare 是一款免费的软件，这意味着可以免费下载，免费获得源代码，并且非营利性和营利性的目的使用均可。大部分的源文件都被第 3 版或者更高版本的 GUN 通用公共许可证 (GPL) 覆盖（有一些内容除外，参见 Dynare 发布的 License 文件）。Dynare 适用于 Windows、macOS 以及 Linux 平台，并且在用户指南和参考手册中都有完整说明。Dynare 的一部分代码是用 C++ 编写的，其余部分是用 MATLAB 编程语言编写的。后者意味着运行 Dynare 需要商业付费的 MATLAB 软件。然而，作为 MATLAB 的替代品，Dynare 也可以运行 GNU Octave（基本上是 MATLAB 的免费克隆版）：对于那些支付不起或不愿支付 MATLAB，并且能够承受一定性能损失的学生或者机构来说，使用 Octave 的概率非常高。

Dynare 的开发主要是法国经济学研究与应用中心 (Centre pour la Recherche Économique et ses Applications, [CEPREMAP](#)) 的一个核心研究团队完成的，这些研究人员将部分时间用于软件开发。目前研发 Dynare 的开发成员有 St ephane Adjemian (Universite du Maine, Gains and CEPREMAP)，Houtan Bastani (CEPREMAP)，Michel Juillard (Banque de France)，Frederic Karame (Universite du Maine, Gains and CEPREMAP)，Junior M aih (挪威银行)，Ferhat Mihoubi (Universite Paris-Est Creteil, Epee and CEPREMAP)，



George Perendia, Johannes Pfeifer (科隆大学), Marco Ratto (欧盟委员会, 联合研究中心-JRC) 和 Sebastien Villemot (CEPREMAP)。与此同时, 开发人员越来越多, 因为 CEPREMAP 外部的研究人员开发的工具逐步整合进了 Dynare 中。开发资金由 CEPREMAP、法国银行和 DSGE 建模国际研究网络提供。从 2008 年 10 月至 2011 年 9 月, Dynare 项目也获得了欧洲委员会社会经济科学和人文项目第七框架方案 (FP7) 资助 (项目号: SSH-CT-2009-225149)。

Dynare 的开发人员和用户之间的互动是项目的核心。用户可以在[网上论坛](#)发帖提出使用问题或者上报故障。目前已知的和常见的故障列举在 [Dynare 百科](#), 问题或者希望可以在我们的 [Git repository](#) 报告。培训课程通过一年一次的 Dynare 暑期学校开展, 每次约有 40 人参加。最后, 团队对于 Dynare 未来发展以及扩展特性的优先顺序与资金提供方合作决定。

## 1.2 文档来源

本文档是 Dynare 的参考手册, 系统地说明了所有命令和特性。

其他有用的信息来源包括 [Dynare 百科](#)和 [Dynare 论坛](#)。

## 1.3 研究引用 Dynare 的格式

如果你想在研究文章中提到 Dynare, 推荐引用本手册的方式, 例如:

Stephane Adjemian, Houtan Bastani, Michel Juillard, Frederic Karame, Junior Maih, Ferhat Mihoubi, George Perendia, Johannes Pfeifer, Marco Ratto and Sebastien Villemot (2011), “Manual, Version 4,” Dynare Working Papers, 1, CEPREMAP

为了方便快捷, 你可以复制粘贴如下信息到 BibTeX 文件:

```
@TechReport{Adjemianetal2011,
  Author      = {Adjemian, St'ephane and Bastani, Houtan and
                  Juillard, Michel and Karam'e, Fr'ederic and
                  Maih, Junior and Mihoubi, Ferhat and
                  Perendia, George and Pfeifer, Johannes and
                  Ratto, Marco and Villemot, S'ebastien},
  Title       = {Dynare: Reference Manual Version 4},
  Year        = {2011},
  institut    = {CEPREMAP},
  ion
  Type        = {Dynare Working Papers},
  Number      = {1},
}
```

如果你想提供 URL, 请使用 Dynare 网站的地址: <http://www.dynare.org>.

## 2 安装配置

### 2.1 软件要求

Dynare 软件包适用于 Windows 7/8.1/10, 部分 GUN/Linux 发行版 (Debian、Ubuntu、Linux Mint、Arch Linux) 和 macOS 10.11 及更高版本。Dynare 应该也可以在其他系统上运行, 但是需要进行一些编译步骤。

为了运行 Dynare, 您需要安装以下软件:

- MATLAB 7.6 版本 (R2009b) 或以上版本;
- GUN Octave 4.2.1 版本及以上, 带有来自 [Octave-forge](#) 的统计包。但是请注意, 用于 Windows 和 macOS 的 Dynare 安装程序需要一个特定的 Octave 版本, 如下载页面所示。

下面的可选扩展也可以获得额外的特性, 但非必需的:

- MATLAB: the Optimization Toolbox, The Statistics Toolbox, the Control System Toolbox;
- GUN Octave: 下列 [Octave-forge](#) 安装包: optim、io、statistics、control。

### 2.2 Dynare 的安装

安装后, Dynare 可以在计算机上的任何路径中使用。最好的做法是模型文件与包含 Dynare 工具箱不在同一路径中。这样你就可以升级 Dynare, 并放弃以前的版本, 避免模型文件丢失。

#### 2.2.1 Windows 系统

执行名为 `dynare-4.x.y-win.exe` 的自动安装程序 (4.x.y 为版本号), 并按照指示说明操作。默认安装路径是 `c:\dynare\4.x.y`。

安装后, 路径将包括几个子目录, 其中有 `matlab`、`mex` 和 `doc`。

安装程序还将在开始菜单中添加一个条目, 并提供文档文件和卸载程序的快捷方式。

注意, 您可以有多个版本 Dynare (例如在 `c:\dynare` 中), 只要您正确地调整了路径设置 (请参阅 [2.4.3 一些警告](#))。

还要注意, 在命令行中传递 `/s` 标志给安装程序, 也可以进行静默安装。在机房中执行无人值守的 Dynare 安装时, 这是非常有用的。

#### 2.2.2 GUN/Linux 系统

在 Debian、Ubuntu 和 Linux Mint 上, Dynare 包可以用 `apt install Dynare` 安装。这将提供可以和 Octave 同步使用的 Dynare 安装包。如果你已经安装了 MATLAB, 你还应该这样做: `apt install dynare-MATLAB` (在 Debian 下, 这个包在 `contrib` 部分)。文档可以用 `apt install dynare-doc` 安装。这些包的状态可以在这些页面检查:

- [Package status in Debian](#)
- [Package status in Ubuntu](#)

- [Package status in Linux Mint](#)

在 Arch Linux 上, Dynare 包不在官方库中, 但在 [Arch User Repository](#) 可用, 可以从 [package status in Arch Linux](#) 下载所需的源代码。

Dynare 将安装在 `/usr/lib/dynare` 目录下。文档将在 `/usr/share/doc/dynare-doc` 下 (仅在 Debian、Ubuntu 和 Linux Mint 上)。

### 2.2.3 macOS 系统

为了在 Matlab 上安装 Dynare, 执行名为 `dynare-4.x.y.pkg` 的自动安装程序 (4.x.y 为版本号), 并按照指示说明操作。默认安装目录是 `/Applications/Dynare/4.x.y`, 安装后, 路径将包含几个子目录, 其中有 `matlab`、`mex` 和 `doc`。

注意, 几个版本的 Dynare 可以共存 (默认情况下在 `/Applications/Dynare`), 只要您正确地调整了路径设置 (请参阅 [2.4.3 一些警告](#))。

默认情况下, 安装程序会在文件夹 `.brew` 下安装一个 GCC 版本 (用于 `use_dll`)。为此, 它还在同一个文件夹中安装了一个 [Homebrew](#) 版本, 在一个系统文件夹中安装了 Xcode Command Line Tools (这是苹果的产品)。

所有这些都需要一点时间和硬盘空间。花费的时间将取决于计算能力和互联网连接。为了减少安装时间, 您可以自己安装 Xcode Command Line Tools (参见 *macOS 系统的前提条件*)。Dynare、Homebrew 和 GCC 占大约 600MB 的磁盘空间, 而 Xcode Command Line Tools 需要大约 400MB。

如果您不使用 `use_dll` 选项, 您可以选择放弃安装 GCC, Dynare 将仅占用大约 50 MB 的磁盘空间。

用于 Octave 的 Dynare 与 Octave 工作, 通过以下软件包安装: <https://octave-app.org>。

### 2.2.4 其它系统

您需要从 [Dynare 网站](#) 下载 Dynare 源代码并将其解压到某个地方。

然后需要重新编译预处理器和动态可加载库。请参考 [README.md](#)。

## 2.3 安装编译器

### 2.3.1 Windows 系统的前提条件

Windows 没有先决条件。Dynare 现在提供一个编译环境, 可与 `use_dll` 选项使用。

### 2.3.2 GUN/Linux 系统的前提条件

Linux 下的 MATLAB 用户需要安装一个工作编译环境。在 Debian、Ubuntu 或 Linux Mint 环境下, 可以通过 `apt install build-essential` 安装。

Linux 下的 Octave 用户应该安装 MEX 文件编译包 (在 Debian、Ubuntu 或 Linux Mint 环境下, 可以通过 `apt install liboctave-dev` 实现)。

### 2.3.3 macOS 系统的前提条件

Dynare 现在提供了一个可以与 `use_dll` 选项一起使用的编译环境。要正确安装这个环境，Dynare 安装程序要确保 Xcode Command Line Tools（苹果产品）已经安装在系统文件夹中。要自己安装 Xcode Command Line Tools，只需在终端（`/Application/Utilities/Terminal.app`）提示符中输入 `xcode-select--install` 即可。

## 2.4 配置

### 2.4.1 MATLAB

你需要将 Dynare 的 `matlab` 子目录添加到 MATLAB 路径中。你有两种做法：

- 在 MATLAB 命令窗口中使用 **`addpath`** 命令：

在 Windows 系统下，假设你已经在标准位置安装了 Dynare，并重新设置了 `4.x.y` 的正确版本，那么输入：

```
>>addpath c:\dynare\4.x.y\matlab
```

在 GUN/Linux 系统，输入：

```
>>addpath /usr/lib/dynare/matlab
```

在 macOS 系统下，假设你已经在标准位置安装了 Dynare，并设置了 `4.x.y` 的正确版本，输入：

```
>>addpath /Applications/Dynare/4.x.y/matlab
```

MATLAB 在下次运行时不会记住这个设置，下次使用时你还要再设置一遍。

- 通过菜单项：

在“文件/File”菜单中选择“设置路径/Set Path”，然后单击“添加文件夹/Add Folder...”，并选择“Dynare”的 `matlab` 子目录。注意，你不应该使用“添加子文件夹/Add with Subfolders...”。点击“保存/Save”完成路径设置。注意，在 MATLAB 下次运行时会计得这个设置。

### 2.4.2 Octave

你需要使用 Octave 命令提示符上的 `addpath` 将 Dynare 安装的 `matlab` 子目录添加到 Octave 路径。

在 Windows 系统，假设你已经在标准位置安装了 Dynare，并且设置了 `4.x.y` 的正确版本，输入：

```
octave:1>addpath c:\dynare\4.x.y\matlab
```

在 Debian、Ubuntu 或 Linux Mint 系统，不需要使用 `addpath` 命令，安装包可以执行。

在 Arch Linux 系统，你需要输入：

```
octave:1>addpath /usr/lib/dynare/matlab
```

在 macOS 系统，假设你已经通过 <https://octave-app.org> 安装了 Octave，输入：

```
octave:1>addpath /Applications/Dynare/4.x.y/matlab
```

如果你不想在每次使用 Octave 时都输入这个命令，你可以在你的主目录（在 Windows

下通常在 `c:\Users\USERNAME`，在 `macOS` 下在 `/Users/USERNAME/`）里把它放在一个名为 `.octaverc` 的文件中，这个文件在每次启动时都由 `Octave` 运行。

### 2.4.3 一些警告

你应该非常小心你的 `MATLAB` 和 `Octave` 的路径。只需在命令窗口中输入 `path`，就可以显示内容。

该路径通常应该包括 `MATLAB` 或 `Octave` 的系统目录，以及 `Dynare` 安装的一些子目录。你必须手动添加 `matlab` 子目录，`Dynare` 将在运行时自动添加一些其他的子目录（取决于你的配置）。你必须验证目录来自你计划使用的 `Dynare` 版本。

你必须意识到，如果 `m` 文件中的任何一个与 `dynare` 文件具有相同的名称，将其他目录（除了 `dynare` 文件夹）添加到 `MATLAB` 或 `Octave` 路径可能会产生问题，然后你的程序将覆盖 `Dynare` 程序，使 `Dynare` 不可用。

警告：不要将 `matlab` 文件夹的所有子目录添加到 `MATLAB` 或 `Octave` 路径。您必须让 `Dynare` 决定哪些子目录必须添加到 `MATLAB` 或 `Octave` 路径。否则，您可能会得到一个非最佳或不可用的 `Dynare` 安装。

### 3 运行 Dynare

为了给 Dynare 提供指令，用户必须编写一个模型文件（*model file*），其文件扩展名必须是 \*.mod 或 \*.dyn。该文件包含对模型的描述和用户需要的计算任务。有关内容的详细介绍参见[第 4 章模型文件](#)。

#### 3.1 Dynare 调用

一旦写好模型文件，就可以在 MATLAB 或 Octave 提示符中使用 dynare 命令调用 Dynare（以 \*.mod 的文件名作为调用文件）。

在实践中，对模型文件的处理分为两个步骤：第一步，解释模型和用户在模型文件中编写的处理命令，生成合适的 MATLAB 或 GUN Octave 指令；第二步，程序实际运行计算。这两步都通过 dynare 命令自动运行。

**MATLAB/Octave command:** `dynare` FILENAME[.mod] [OPTIONS...]

这个命令启动 Dynare，并执行 FILENAME.mod 中包含的指令。这个用户提供的文件包含模型和处理指令，如[第 4 章模型文件](#)描述的那样。下面列出的选项可以通过命令行传递，跟在 \*.mod 文件的名称后面，或者在 \*.mod 文件本身的第一行（见下面）。

dynare 首先在 \*.mod 文件上启动预处理程序。默认情况下（除非模型有 *use\_dll* 选项），预处理器创建三个中间文件：

- +FILENAME/driver.m: 包含变量声明和计算任务
- +FILENAME\_dynamic.m: 包含动态模型方程。注意 Dynare 可能会引入辅助方程和变量（参见[4.6 辅助变量](#)）。输出的是动态模型方程的残差，顺序依次为所声明的方程和动态模型方程的雅可比矩阵。对于高阶近似，还提供了 Hessian 和三阶导数。当计算动态模型的雅可比矩阵时，各列的内生变量的顺序储存在 `M_.lead_lag_incidence` 中。这个矩阵的行代表时间周期：第一行表示滞后（time t-1）变量，第二行表示同期（time t）变量，第三行表示领先（time t+1）变量。矩阵的列以其声明的顺序表示内生变量。矩阵中的 0 表示这个内生变量在这段时间内没有出现。`M_.lead_lag_incidence` 矩阵的值对应于动态模型雅可比矩阵中该变量的列。示例：第二个声明的变量为 `c`，`M_.lead_lag_incidence` 中 (3,2) 位置的值为 15。那么，雅可比矩阵的第 15 列是 `c(+1)` 的导数。
- +FILENAME\_static.m: 包含长期静态模型方程。注意 Dynare 可能会引入辅助方程和变量（参见[4.6 辅助变量](#)）。输出的是静态模型方程的残差，遵循声明方程的顺序和静态方程的雅可比矩阵。雅可比矩阵的位置 (i, j) 表示第 i 个静态模型方程对第 j 个模型变量的导数，以声明的顺序表示。

这些文件可以查看来了解在模拟阶段报告的错误。

然后 dynare 将通过执行 +FILENAME/driver.m 来运行计算任务。如果用户需要在

不调用处理器（或者不调用 `dynare` 命令）的情况下重新运行计算任务，比如因为用户修改了脚本，用户仅仅输入如下命令

```
>>FILENAME.driver
```

这里有几条警告：在 Octave 环境下，`*.mod` 的文件名，不应使上面描述的生成的 `*.m` 文件与 Octave 或 Dynare 提供的 `*.m` 文件发生冲突。如果不遵守这条规则可能导致系统崩溃或意想不到的结果。特别地，这意味着 `*.mod` 文件不能提供 Octave 或 Dynare 命令的名称。在 Octave 下，它还意味着 `*.mod` 文件不能命名为 `test.mod` 或者 `example.mod`。

### 注意：引号注释

当传递包含空格（或者在 Octave 下是双引号）的命令行选项时，必须用单引号将整个选项（关键字和参数）括起来，如下面的示例所示。

### 示例

调用包含空格的选项 Dynare

```
>>dynare <<modfile.mod>>' -DA=[i in [1,2,3]when i>1]' 'conf file=C:\
User\My Documents\config.txt'
```

### 选项

**noclearall:** 在默认情况下，`dynare` 将向 MATLAB (<R2015b) 或 Octave 发出一个 `clear all` 命令，并删除所有工作区的变量和函数；这个选项指示 `dynare` 不要清空工作区。注意，从 Matlab 2015b 开始，`dynare` 只删除全局变量和持久使用变量函数，以便从 JIT（及时）编译中获益。在这种情况下，该选项指示 `dynare` 不清除全局变量和函数。

**onlyclearglobals:** 在默认情况下，`dynare` 将向 MATLAB (<2015b) 版本和 Octave 发送一个 `clear all` 命令，并将所有工作区变量删除；这个选项指示 `dynare` 只清除全局变量（例如 `M_`，`options_`，`oo_`，`estim_params_`，`bayestopt_`，和 `dataset_`），将其他变量留在工作区中。

**debug:** 指示预处理器编写一些有关扫描和解析 `*.mod` 文件的调试信息。

**notmpterm:** 指示预处理器在静态和动态文件省略临时术语；这通常会降低性能，但用于调试目的，因为它使静态和动态文件更具可读性。

**savemacro[=FILENAME]:** 指示 `dynare` 保存宏处理后得到的中间文件（参见 [4.24 宏处理语言](#)）；被保存过的输出值将放在指定的文件中，如果没有被指定文件则放在 `FILENAME-macroexp.mod` 中。有关传递包含空格的 `FILENAME` 参数的信息，请参阅引号注释。

**onlymacro:** 指示预处理器只执行宏处理步骤，并在之后停止。这主要用于调试目的或独立于 Dynare 工具箱中的其他部分使用宏处理器。

**linemacro:** 指定宏预处理器包含 `@#line` 宏指令在哪个行上遇到和展开。只有在与 `savemacro` 结合使用时才有用。

**onlymodel:** 指示预处理器只打印驱动文件中的模型信息；不会打印 Dynare 命令（除



了 shocks 语句和参数初始化之外），因此不会执行计算任务。创建的辅助文件与其他情况下创建的文件（动态、静态文件等）相同。

**nolog:** 指示 Dynare 不要在 `FILENAME.log` 中创建日志文件。默认设置是创建日志文件。

**output=dynamic|first|second|third:** 指示预处理程序以给定的顺序输出导数，只有当 `language=julia` 已经通过时才有效。

**language=matlab|julia:** 指示预处理程序为 MATLAB 或 Julia 编写输出。默认值：MATLAB。

**params\_derivs\_order=0|1|2:** 当 `identification`、`dynare_sensitivity` 或 `estimation_cmd` 出现时，此选项用来限制导数对于预处理器计算的参数的顺序。0 表示没有导数，1 表示一阶导数，2 表示二阶导数。默认数是 2。

**nowarn:** 关闭所有警告。

**transform\_unary\_ops:** 将模型块中的以下运算符转换为辅助变量：`exp`、`log`、`log10`、`cos`、`sin`、`tan`、`acos`、`asin`、`atan`、`cosh`、`sinh`、`tanh`、`acosh`、`asinh`、`atanh`、`sqrt`、`cbrt`、`abs`、`sign`、`erf`。默认没有强制转换

**json=parse|check|transform|compute:** 使预处理器以 JSON 格式输出 `*.mod` 文件的一个版本到 `<<M_.dname>>/model/JSON/`。何时创建 JSON 输出取决于传递的值。这些值表示预处理程序中的各种处理步骤。

如果传递了 `parse`，那么输出将在解析 `*.mod` 文件之后写入一个名为 `FILENAME` 的文件。（例如，如果模型块中有未使用的外生变量，则 `json` 输出将在预处理器退出之前创建）。

如果通过 `check`，输出将在模型检查之后写入一个名为 `FILENAME.json` 的文件。

如果传递 `transform`，则转换模型的 JSON 输出（最大超前为 1，最小滞后为 -1，替换期望操作符等）将被写入名为 `FILENAME.json` 的文件。`json` 和原始的、未转换的模型将写入 `FILENAME_original.json`。

如果通过 `compute`，则在计算通过后写入输出。在这种情况下，转换后的模型被写入到 `FILENAME.json`，原始模型被写入 `FILENAME_original.json`。动态文件和静态文件被写入 `FILENAME_dynamic.json` 和 `FILENAME_static.json`。

**jsonstdout:** 不是将 `json` 请求的输出写入文件，而是写入标准输出，即 MATLAB/Octave 命令窗口（和日志文件）。

**onlyjson:** 一旦 `json` 请求的输出被写入，就退出处理。

**jsonderivsimple:** 在 `FILENAME_static.json` 和 `FILENAME_dynamic.json` 中打印静态文件和动态文件的简化版本（不包括变量名和滞后信息）。

**warn\_uninit:** 显示未初始化的每个变量或参数的警告信息。参见 [4.4 参数初始化](#)或



者 `load_params_and_steady_state` 参数初始化。参见 [4.7 初始和终端条件](#)，或者 `load_params_and_steady_state` 的内生和外生变量初始化。

**console:** 激活控制台模式。除了 `nodisplay` 的行为，Dynare 不会使用图形等待栏进行长时间的计算。

**nograph:** 激活 `nograph` 的选项 (参见 `nograph`)，这样 Dynare 就不会产生任何图。

**nointeractive:** 指示 Dynare 不要求用户输入。

**nopathchange:** 默认情况下，如果 `dynare/matlab` 的目录没有置顶，并且 Dynare 的程序被其他工具箱中提供的程序覆盖，则 Dynare 将更改 MATLAB/Octave 的路径。如果希望 Dynare 的程序被覆盖，`nopathchange` 选项会发挥作用。或者该路径可以用在 `*.mod` 文件的顶端来暂时修改路径 (用 MATLAB/Octave 的 `addpath` 命令)。

**nopreprocessoroutput:** 防止 Dynare 打印通向预处理器的步骤的输出以及预处理器输出本身。

**mexext=mex|mexw32|mexw64|mexmaci64|mexa64:** 在编译与 `use_dll` 相关的输出时使用与您的平台相关的 `mex` 扩展。Dynare 可以自动设置，所以你不需要自己设置。

**matlabroot=<<path>>:** 使用 `use_dll` 的 MATLAB 安装路径。Dynare 可以自动设置，所以你不需要自己设置。关于传递包含空格的 `<<path>>` 参数的信息，请参阅引号注释。

**parallel[=CLUSTER\_NAME]:** 告诉 Dynare 进行并行计算。如果 `CLUSTER_NAME` 通过了，Dynare 会使用指定的集群执行并行计算。否则，Dynare 会使用配置文件中指定的第一个集群。参见 [第 5 章配置文件](#) 中查找更多关于配置文件的信息。

**conf=FILENAME:** 如果它不同于默认值，就指定配置文件的位置。参见 [第 5 章配置文件](#) 中查找更多关于配置文件及其默认位置的信息。关于传递包含空格 `FILENAME` 参数的信息，请参阅引号注释。

**parallel\_slave\_open\_mode:** 在计算完成后，指示 Dynare 断开与从属节点的连接，仅仅在 `dynare` 完成程序时关闭连接。

**parallel\_test:** 在不执行 `*.mod` 文件时，测试配置文件中指定的并行设置。参见 [第 5 章配置文件](#)，查找更多关于配置文件的信息。

**-DMACRO\_VARIABLE=MACRO\_EXPRESSION:** 在命令栏里定义一个宏观变量 (与在模型文件中使用宏指令 `@#define` 的效果相同，参见 [4.24 宏处理语言](#))，关于传递包含空格 `MACRO_EXPRESSION` 参数的信息，请参阅引号注释。

## 示例

调用带有命令行定义的 Dynare

```
>>dynare <<modfile.mod>> -DA=true '-DB="A string with space"'-DC=[1,2,3]'-DD=[i in C when i>1]'
```

**-I<path>>**: 定义一个路径来搜索宏处理器要包含的文件(使用@#include 指令)。多重-I 标记可以通过指令栏。按照-I 标记通过的顺序来进行路径搜索,且第一个匹配文件被使用。通过的这些标记优先于通过@#includepath 的标记。关于传递包含空格的<<path>>参数的信息,请参阅引号注释。

**nostrict**: 当以下三个条件满足时,允许 Dynare 发布一个警告并继续处理:

1. 内生变量数目多于方程;
2. 在 initval 或 endval 中有未声明的符号;
3. 在 model 模块中发现了一个未声明的符号。这种情况被自动声明为外生符号。
4. 外生变量被申明,但在 model 模块中未使用。

**fast**: 仅对模型选项 `use_dll` 有用。当再次运行相同的模型文件并且变量列表和方程式没有改变时,不要重新编译 MEX 文件。我们使用 32 位校验,储存在<model filename>/checksum 中。预处理器错过模型里的一个变化的可能性是很小的。如有疑问,请在没有 fast 选项的情况下重新运行。

**minimal\_workspace**: 指示 Dynare 不要将参数赋值写入预处理器生成的\*.m 文件中的参数名称,在运行由 MATLAB 强加的工作空间大小限制的大型\*.mod 文件上运行 dynare 时,这可能很有用。

**compute\_xrefs**: 指示 Dynare 计算交叉引用方程,将结果写入\*.m 文件中。

**Stochastic**: 告诉 Dynare 要解的模型是随机的。如果在\*.mod 文件中没有与随机模型(stoch\_simul、estimation……)相关的 Dynare 命令, Dynare 默认认为要解决的模型是确定性的。

这些选项可以通过在\*.mod 文件的名称后面列出它们来传递给预处理器。它们也可以在\*.mod 文件的第一行定义,这样可以避免在每次运行\*.mod 文件时在命令行中输入它们。这一行必须是 Dynare 的单行注释(即必须以//开头),选项必须用空格分隔——+ options: 和+——。注意, +——之后的任何文本都将被丢弃。在命令行中,如果一个选项允许一个值,等号不能被空格包围。例如, json = compute 是不正确的,应该写成 json=compute。nopathchange 选项不能以这种方式指定,它必须通过命令行传递。

## 输出

根据\*.mod 文件中请求的计算任务,执行 dynare 命令会将包含结果的变量留在工作空间中以供进一步处理。更多的细节会在相关的计算任务下被给出。`M_`, “`oo_`” 和 `options_` 结构会储存在一个叫 `FILENAME_results.mat` 的文件里。如果它们存在, `estim_params_`, `bayestopt_`, `dataset_`, `oo_recursive` 和 `estimation_info` 也会被储存在同一个文件中。

## MATLAB/Octave variable: `M_`

包含有关模型的各种信息的结构。

#### **MATLAB/Octave variable:options\_**

包含 Dynare 在计算过程中使用的各种选项的值结构。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_**

包含有关多种计算结果的结构。

#### **MATLAB/Octave variable:dataset\_**

包含用于估算数据的 dseries 对象。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_recursive\_**

包含那些在执行递归估计和预测时估计不同样本的模型时获得的 oo\_ 结构的单元阵列。对于第 i 个观察范围内的样本获得的 oo\_ 结构保存在第 i 个字段中。非估计端点的字段为空。

#### **示例**

从 MATLAB 或 Octave 提示调用 dynare，有或没有选项：

```
>>dynare ramst
```

```
>>dynare ramst.mod savemacro
```

另外，可以在 ramst.mod 的第一行传递这些选项：

```
//--+ options: savemacro, json=compute +--
```

然后调用 dynare，而没有在命令行上传递选项：

```
>>dynare ramst
```

### **3.2 Dynare 的附加程序**

在 Dynare 预处理程序前后附加一些 MATLAB 脚本程序，并调用它们也是可行的。在调用 Dynare 预处理程序之前，执行脚本 MODFILENAME/hooks/priorprocessing.m，并且脚本程序可用于以编程方式转换将由预处理程序读取的 mod 文件。在调用 Dynare 预处理程序之后，执行脚本 MODFILENAME/hooks/priorprocessing.m，并且可将其用于在实际计算开始之前以编程方式转换 Dynare 预处理程序生成的文件。当且仅当在与模型文件 FILENAME 相同的文件夹中检测到上述脚本作为模型文件，FILENAME.mod 时，才执行 Dynare 预处理程序前后附加程序。

### **3.3 理解预处理程序的错误信息**

如果预处理程序在执行 \*.mod 文件时发生错误，它会提示错误信息。由于解析器也是这么运行的，所以有些时候这些错误会被误解。在这里，我们旨在揭开这些错误的神秘面纱。

预处理程序发出错误信息的形式如下：

1. ERROR:<<file.mod>>:line A,col B:<<error message>>
2. ERROR:<<file.mod>>:line A,cols B-C:<<error message>>
3. ERROR<<file.mod>>:line A,col B-line C,col D:<<error message>>

前两个错误发生在单一命令行，错误二发生在多列。错误三发生在多行。

通常情况下，行和列的数目是精确的，直接提示你使用的错误语法。但是，由于解析器的工作方式，情况并非如此。错误的行号和列号的最常见示例是缺少分号的情况，如以下示例所示：

```
varexo a, b  
parameters c,...;
```

在这种情况下，解析器不知道在 `varexo` 指令结束后少了一个分号，直到它开始解析第二段以及碰到 `parameters` 命令。这是因为我们允许命令跨越很多列，因此，解析器在它运行到那里之前并不能知道第二行少了一个分号。一旦解析器开始解析第二行时，它意识到它遇到了一个它没有料到的关键词：参数。因此，它抛出了一个错误形式：`ERROR:<<file.mod>>:line 2,cols 0-9:syntax error,unexpected PRARMETERS`。这种情况下，你可以简单地在一行结束后加上一个分号，这样解析器就会继续运行。

记住，任何不违反 **Dynare** 语法，但同时又不被解析器识别的代码片段都被解释为 **MATLAB** 原生代码，这一点也很有帮助。这段代码将被直接传递给 `driver` 程序脚本。调查的 `driver.m` 文件有助于调试。当定义的变量名或参数名拼写错误，导致 **Dynare** 的解析器无法识别它们时，通常会出现这种问题。

## 4 模型文件

### 4.1 惯例

一个模型文件包括一系列命令和模块。每段命令和每个模块中的元素都以分号(;)结束，而模块则以 end; 结束。

如果 Dynare 在行首或分号后遇到未知表达式，它将把该行的其余部分解析为本机 MATLAB 代码，即使存在更多以分号分隔的语句。为了防止含糊不清的错误消息，强烈建议始终只在每行中放入一条语句/命令，并在每个分号后开始一个新行。<sup>①</sup>

大多数 Dynare 命令都有参数，一些命令需要额外选项，这些选项在命令关键词后面的括号中显示。一些选项用逗号隔开。

在 Dynare 命令的描述过程中，应当遵守以下的惯例：

- 用方括号（‘[]’）表示选项参数或者选项；
- 用省略号（‘...’）显示重复参数；
- \*用竖线（‘|’）表示互斥参数；
- 用 INTEGER 表示一个整数；
- 用 INTEGER\_VECTOR 表示整数向量，由空格分开，并用方括号括起来；
- 用 DOUBLE 表示一个双精度数。以下的语法有效：1.1e3, 1.1E3, 1.1d3, 1.1D3。在某些情况下，无限值 Inf 和 -Inf 也有效。
- 用 NUMERICAL\_VECTOR 表示数字向量，由空格分离，并用方括号括起来；
- 用 EXPRESSION 表示在模型之外的数学表达（参见 [4.3 表达式](#)）；
- 用 MODEL\_EXPRESSION 表示在模型之内的数学表达（参见 [4.3 表达式](#) 和 [4.5 模型声明](#)）；
- 用 MACRO\_EXPRESSION 指定宏处理器的表达式（参见 [4.24.1 宏表达式](#)）；
- 用 VARIABLE\_NAME 表示以英文字母开头的变量名称，并且不能包含：‘()+-/^\!=:;@#.’，或者突出字符；
- 用 PARAMETER\_NAME 表示以英文字母开头的参数名称，并且不能包含：‘()+-/^\!=:;@#.’，或者突出字符；
- 用 LATEX\_NAME 表示在数学模式中一个有效的 LATEX 表达式；
- 用 FUNCTION\_NAME 表示一个有效的 MATLAB 函数名称；
- 用 FILENAME 表示一个在底层操作系统中有效的文件名，当指定扩展名或者这个文件名包含一个不是以字母开头的参数名称时，把它放到引号里是必要的。

---

<sup>①</sup> \*.mod 文件必须具有以换行符结尾的行，这在文本编辑器中通常不可见。在 Windows 和基于 Unix 的系统上创建的文件以及在 OS X 和 macOS 上创建的文件始终符合此要求。在旧的，原先的 OS X Mac 上使用回车符创建的文件作为行尾字符。如果您收到 Dynare 解析错误，其形式为 ERROR: << mod file >>: line 1, cols 341-347: syntax error, ...，并且 \*.mod 文件中有多行，知悉使用了回车符作为行尾字符。为了获得更多有用的错误消息，应将回车更改为换行符。

## 4.2 变量声明

虽然 `dynare` 允许用户选择自定义变量名称，但我们仍要记住一些限制。第一，变量和参数不能和 `dynare` 的命令或者内置函数的名称相同。在这方面，`dynare` 不区分大小写。比如，不要用 `Ln` 或者 `Sigma_e` 去命名变量。不符合此规则可能会产生难以调试的错误消息或崩溃。第二，为了尽量减少对可能由 `Dynare` 或用户定义的稳态文件调用的 `MATLAB` 或 `Octave` 函数的干扰，建议避免使用 `MATLAB` 函数的名称。特别是当运行稳态文件时，不要使用正确拼写的希腊名称，如 `alpha`，因为 `Matlab` 函数也有相同的名称，宁可选择 `alppha` 或 `alph`。最后一点，请不要以 `i` 命名一个变量或者参数。这可能会干扰虚数 `i` 和许多循环中的索引指标。例如，命名投资为 `invest`，不建议使用 `inv`，因为它已经表示逆运算符了。使用以下命令声明变量和参数：

```
Command: var VAR_NAME[$TEX_NAME$] [(long_name=QUOTED_STR|NAME=QUOTED_STR)] ...;
```

```
Command: var (deflator=MODEL_EXPR) VAR_NAME (...same options apply)
```

```
Command: var (log_deflator=MODEL_EXPR) VAR_NAME (...same options apply)
```

这个必需的命令声明模型中的内生变量。有关 `VAR_NAME` 和 `MODEL_EXPR` 的语法，请参阅 [4.1 惯例](#)，也可以为变量指定一个 LaTeX 名称，如果变量是非平稳的，还可以提供有关其平减指数的信息。列表中的变量可以用空格或逗号分隔。`var` 命令可以在文件中出现多次，`Dynare` 会自动联系它们将它们连接起来。`Dynare` 按照声明的顺序，将声明的参数列表存储在列单元格数组 `M_.endo_names` 中。

### 选项

如果这个模型是非平稳的，并且写入了 `model` 模块，`Dynare` 需要恰当的内生变量的趋势平减指数来使得模型变得平稳。趋势平减指数必须与遵循这一趋势的变量一起提供。

**deflator=MODEL\_EXPR:** 这个表达式用于对内生变量去趋势。在 `MODEL_EXPR` 中引用的所有趋势变量、内生变量和参数都必须用 `trend_var`, `log_trend_var`, `var` 和 `parameters` 命令声明。平减指数假定为是可乘的。对可加性平减指数，用 `log_deflator` 来表示。

**log\_deflator=MODEL\_EXPR:** 与 `deflator` 相同，除了平减指数被假定为加法而不是乘法 (或者换句话说，声明的变量等于具有乘法趋势的变量的对数)。

**long\_name=QUOTED\_STRING:** 这是变量名的长字符版本。它的值被储存在 `M_.endo_names_long` 里。如果提供多种 `long_name` 选项，那最后一个选项也会被使用。默认 `VARIABLE_NAME`。

**NAME=QUOTED\_STRING:** 这用于创建变量名称的分区。这得到 `*.m` 文件中的结果，类似于：`M_.endo_partitions.NAME=QUOTED_STRING;`

### 示例（可变分区）

```
var c gnp cva(country='US',state='VA')
cca(country='US',state='CA',long_name='Consumption CA');
var(deflator=A) i b;
var c $C$ (long_name='Consumption');
```

**Command:** `varexo` VARIABLE\_NAME[\$LATEX\_NAME\$] [(long\_name=QUOTED\_STRING|NAME=QUOTED\_STRING...)] ...;

此命令为可选命令，声明模型中的外生变量。具体参见 [4.1 惯例](#) 的关于 VAR\_NAME 的句法。从可选项来看，给变量一个 LaTeX 的名称是可行的。如果用户希望对其模型施加冲击，则需要声明外生变量。varexo 命令可以在文件中出现多次，Dynare 会连接它们。

### 选项

**long\_name=QUOTED\_STRING:** 类似于 *long\_name*，但值储存在 M\_.exo\_names\_long。

**NAME=QUOTED\_STRING:** 类似于 *partitioning*，但 QUOTED\_STRING 储存在 M\_.exo\_partitions.NAME。

### 示例

```
varexo m gov;
```

### 评论

从某种意义上说，不能从对当前经济状况的了解中预测到这个变量，外生变量就是一项创新。例如，如果记录的 TFP 是一阶自回归过程：

$$a_t = \rho a_{t-1} + \varepsilon_t$$

然后记录的 TFP， $a_t$  是要用 var 声明的内生变量，其最佳预测是  $\rho a_{t-1}$ ，而创新冲击  $\varepsilon_t$  将用 varexo 声明。

**Command:** `varexo_det` VAR\_NAME[\$TEX\_NAME\$] [(long\_name=QUOTED\_STR|NAME=QUOTED\_STR) ...];

这个可选的命令在一个随机模型中声明外生确定性变量。有关 VARIABLE\_NAME 的语法，请参阅 [4.1 惯例](#)，也可以为变量指定一个 LaTeX 名称。列表中的变量可以用空格或逗号分隔。varexo\_det 命令可以在文件中出现多次，Dynare 将它们连接起来。

将确定性冲击和随机冲击结合起来建立模型是可能的，在这些模型中，代理人从模拟的一开始就知道未来的外生变化。在这种情况下，stoch\_simul 将计算将未来信息添加到状态空间的理性期望解（在 stoch\_simul 的输出中没有显示任何信息），而 forecast 将计算基于初始条件和未来信息的模拟。varexo\_det 命令可以在文件中出现多次，Dynare 会连接它们。

### 选项

**long\_name=QUOTED\_STRING**: 类似于 *long\_name*, 但是值储存在 `M_.exo_det_names_long` 中。

**NAME=QUOTED\_STRING**: 类似于 *partitioning*, 但 `QUOTED_STRING` 储存在 `M_.exo_det_partitions.NAME` 中。

#### 示例

```
varexo m gov;  
varexo_det tau;
```

**Command: parameters** `PARAM_NAME[$TEX_NAME$] [(long_name=QUOTED_STR|NAME=QUOTED_STR) ...]`

此命令声明模型中使用的参数, 或者变量初始化模块使用的参数, 或者冲击声明中的参数。具体参见 [4.1 惯例](#) 有关 `PARAM_NAME` 的句法。从选项来看, 给变量一个 LaTeX 的名称是可行的。

紧随其后, 这些参数必须被赋值 (参见 [4.4 参数初始化](#))。

列表中的参数可以用空格或逗号分隔, `parameters` 命令可以在文件中出现多次, `Dynare` 会连接它们。

#### 选项

**long\_name=QUOTED\_STRING**: 类似于 *long\_name*, 但是值储存在 `M_.param_names_long` 中。

**NAME=QUOTED\_STRING**: 类似于 *partitioning*, 但 `QUOTED_STRING` 储存在 `M_.param_partitions.NAME` 中。

#### 示例

```
parameters alpha,bet;
```

**Command: change\_type** `(var|varexo|varexo_det|parameters) VAR_NAME|PARAM_NAME...;`

将指定变量/参数的类型更改为另一种类型: 内生、外生、外生确定性或参数。重要的是要理解这个命令对 `*.mod` 文件有全局影响: 类型更改在 `change_type` 命令之后有效, 在 `change_type` 命令之前也有效。该命令通常用于转换一些变量进行稳态校准: 通常使用一个单独的模型文件进行校准, 其中包括宏处理器的变量声明列表, 并转换一些变量。

#### 示例

```
var y,w;  
parameters alpha,bet;  
...  
change_type(var) alpha,bet;  
change_type(parameters) y,w;
```



此处整个模型文件中，alpha 和 beta 是内生的，y 和 w 是参数。

**Command:predetermined\_variables** VAR\_NAME...;

在 Dynare 中，一个默认惯例是变量的时间反映确定此变量时间。典型的例子是资本存量：由于当前使用的资本存量实际上是在前一个时期决定的，那么进入生产函数的资本存量是  $k(-1)$ ，资本运动法则要写成：

$$k=i+(1-\text{delta}) * k(-1)$$

换句话说，对于存量变量，Dynare 中默认的是使用“期末存量”的概念，而不是“期初存量”。

predetermined\_variables 就是被用来改变这个惯例的。声明为前定变量的内生变量应该在所有其他内生变量之前一个时期被决定。对于存量变量，它们应该遵循“期初存量”惯例。

请注意，即使使用 predetermined\_variables 命令输入模型，Dynare 内部也始终使用“期末存量”概念。因此，在绘图、计算或模拟变量时，Dynare 将遵循该约定使用在当前期间决定的变量。例如，在为资本生成脉冲响应函数时，Dynare 将绘制  $k$  的图形，它是当前投资决定的资本存量（将用于下一期的生产函数）。这就是资本的影响有滞后性的原因，因为图中画出的是  $k$  而不是前定  $k(-1)$ 。重要的是记住，这也会影响来自于前定变量平滑过程中模拟的时间序列和结果。与非前定变量相比，它们可能也会错误的被前移一期。

### 示例

以下两个程序片段是严格等价的。

使用默认 Dynare 时间惯例：

```
var y,k,i;
...
model;
y=k(-1)^alpha;
k=i+(1-delta)*k(-1);
...
end;
```

使用备选时间惯例：

```
var y,k,i;
predetermined_variables k;
...
model;
y=k^alpha;
k(+1)=i+(1-delta)*k;
```

```
...
end;
```

**Command:** `trend_var` (growth\_factor=MODEL\_EXPR) VAR\_NAME [LATEX\_NAME] ...

此命令是可选命令，声明模型中的趋势变量。参见 [4.1 惯例](#) 关于 MODEL\_EXPR 和 VARIABLE\_NAME 的语法。从选项来看，可以为变量提供 LaTeX 名称。

假定变量具有乘法增长趋势。对于加法增长趋势，请用 `log_trend_var`。

如果用户希望在 `model` 模块中写入非平稳模型，则需要趋势变量。`trend_var` 命令必须出现在 `var` 命令之前，以供趋势变量参考。

`trend_var` 命令可以在文件中多次出现，`Dynare` 将它们连接在一起。

如果模型是非平稳的，并且在 `model` 模块中被写入，`Dynare` 将需要每个趋势变量的增长因子来使得模型变得平滑。必须使用 `growth_factor` 关键字，在趋势变量声明中提供增长因子。MODEL\_EXPR 中引用的所有内生变量和参数都必须已由 `var` 和 `parameters` 命令声明。

**示例**

```
trend_var (growth_factor=gA) A;
```

**Command:** `log_trend_var` (log\_growth\_factor=MODEL\_EXPR) VAR\_NAME [LATEX\_NAME] ...;

与 `trend_var` 相同，除了该变量应该具有加法趋势 (或者，换句话说，等于具有乘法趋势的变量的对数)。

**Command:** `model_local_variable` VARIABLE\_NAME [LATEX\_NAME] ...;

这个可选命令声明一个模型局部变量。参见 [4.1 惯例](#) 的 VARIABLE\_NAME 语法。因为您可以在模型块中动态创建模型局部变量 (请参阅 [4.5 模型声明](#))，所以这个命令的主要目的是为模型局部变量分配一个 LATEX\_NAME。

**示例**

```
model_local_variable GDP_US $GDPUS$;
```

#### 4.2.1 动态模型变量声明

内生变量、外生变量和参数也可以在模型块中声明。您可以通过两种不同的方式来实现这一点：要么通过等式标签，要么直接在等式中。要在等式标记中声明动态变量，只需声明要声明的变量类型 (内生、外生或参数，后面加等号和单引号中的变量名)。因此，要在等式标记中声明变量 `c` 为内生的，可以输入 `[endogenous='c']`。

执行动态变量声明在一个方程，只需遵循一条垂直线的符号名 (`|`，管道字符) 和一个 `e`，`x` 或 `p`。例如，声明一个名叫 `alphaa` 参数模型中，您可以编写 `alphaa|p` 直接出现在一个方程。类似地，要在模型块中声明一个内生变量 `c`，可以写成 `c|e`。请注意，方程中的动态变量声明必须对同期变量进行。

动态变量声明不必出现在遇到该变量的第一个位置。

### 示例

以下两个程序片段等价：

```
model;

[endogenous='k',name='law of motion of capital']
k(+1)=i|e+(1-delta|p)*k;
y|e=k^alpha|p;
...
end;

delta=0.025;
alpha=0.36;

var k,i,y;
parameters delta,alpha;
delta=0.025;
alpha=0.36;
...
model;

[name='law of motion of capital']
k(1)=i|e+(1-delta|p)*k;
y|e=k|e^alpha|p;
...
end;
```

## 4.3 表达式

Dynare 区分两种数学表达式：用于描述模型的表达式和模型模块外部使用的表达式（例如，用于初始化参数或变量，或作为命令选项）。在本手册中，这两种表达式分别由 `MODEL_EXPRESSION` 和 `EXPRESSION` 表示。

与 MATLAB 或 Octave 表达式不同，Dynare 表达式必须是标量的：它们不能包含矩阵或矩阵计算<sup>②</sup>。

表达式可以使用整数（`INTEGER`）、浮点数字（`DOUBLE`）、参数名称（`PARAMETER_NAME`）、变量名称（`VARIABLE_NAME`）、运算符和函数来构造。

---

<sup>②</sup> 注意：所有的 MATLAB 和 Octave 表达式都可以出现在 `.mod` 文件中，但是这些表达式需要放在单独的命令行中，为了后期处理的目的，通常将其放在 `mod` 文件的最后。Dynare 并不编译它们，仅仅只是无修正地传递给 MATLAB 或 Octave。这些结构在本部分并不讨论。

在某些情形中还接受了以下特殊常数：

**Constant:inf** 表示无穷。

**Constant:nan** “不是数字”：表示未定义或无法表示的值

### 4.3.1 参数和变量参数

只需输入参数和变量的名称，就可以在表达式中引入参数和变量。参数和变量的语义无论在模型块内部还是外部使用都是完全不同的。

#### 4.3.1.1 模型内部

模型内使用的参数指的是通过参数初始化提供的值（参见 [4.4 参数初始化](#)）或在进行模拟时，`homotopy_setup` 生成，或是进行估算时的估计变量。

在 `MODEL_EXPRESSION` 中使用的变量表示当期值，而不是给定的领先或滞后值。在变量名之后的括号里用整数表示领先和滞后变量：正整数表示未来期，负值表示滞后期。允许超过一期的领先或滞后。例如，如果 `c` 是一个内生变量，则 `c(+1)` 是一期领先变量，而 `c(-2)` 是两期滞后变量。

当声明内生变量的领先和滞后时，必须遵守以下约定：在 `Dynare` 中，变量的时间反映了该变量决定的时间。控制变量——根据定义在当期决定——没有领先期。前定变量——根据定义在前期决定——必有滞后期。这样做的结果是所有存量变量必须使用“期末存量”约定。

领先和滞后主要用于内生变量，但也可用于外生变量。它们对参数没有影响，对于局部模型变量是禁用的（参见 [4.5 模型声明](#)）。

#### 4.3.1.2 模型外部

当在模型块外部的表达式中使用，参数或变量只是引用了最后给定该变量或参数的值。更准确地说，对于参数，它引用了相应参数初始化中给定的值（参见 [4.4 参数初始化](#)）；对于内生或外生变量，它是指在最近的 `initval` 或 `endval` 模块中给定的值。

### 4.3.2 运算符

在 `MODEL_EXPRESSION` 和 `EXPRESSION` 中都允许使用以下运算符：

- 二元算术运算符：+、-、\*、/、^
- 一元算术运算符：+、-
- 二元比较运算符（计算结果为 0 或 1）：<、>、<=、>=、==、!=

请注意，除了在二维实平面的线上，这些运算符处处可微。然而，为了便于牛顿型方法的收敛，`Dynare` 假设在不可微点在不可微点上，这些算子对两个变量的偏导数都等于 0（因为这是其他位置偏导数的值）。

`MODEL_EXPRESSION`（但在 `EXPRESSION` 中不可以）中接受以下特殊运算符：

**Operator:STEADY\_STATE(MODEL\_EXPRESSION)**

该运算符用于在稳态下取封闭表达式的值。一个典型的用法是在泰勒规则中，你可能想

用稳定状态下的 GDP 值来计算产出缺口。

外生变量和外生确定性变量可能不会出现在 MODEL\_EXPRESSION 中。

#### **Operator: EXPECTATION (INTEGER) (MODEL\_EXPRESSION)**

该运算符用于使用与当前时段可用信息不同的信息集来获取某些表达式的期望。例如，使用上一个周期可用的信息集，`EXPECTATION (-1) (x (+1))` 等于下一个周期的变量  $x$  的期望值。有关在内部如何处理此运算符以及它如何影响输出的说明，请参见 [4.6 辅助变量](#)。

### 4.3.3 函数

#### 4.3.3.1 内置函数

在 MODEL\_EXPRESSION 和 EXPRESSION 内部支持以下标准函数：

**Function: exp** ( $x$ ) 自然指数

**Function: log** ( $x$ )

**Function: ln** ( $x$ ) 自然对数

**Function: log10** ( $x$ ) 常用对数

**Function: sqrt** ( $x$ ) 平方根

**Function: cbrt** ( $x$ ) 立方根

**Function: sign** ( $x$ ) 符号函数定义为

$$\text{sign}(x) = \begin{cases} -1 & \text{if } x < 0 \\ 0 & \text{if } x = 0 \\ 1 & \text{if } x > 0 \end{cases}$$

注意这个函数在  $x = 0$  处是不连续的，因此是不可微的。然而，为了便于牛顿型方法的收敛，Dynare 假设  $x = 0$  处的导数等于 0。这个假设来自于观察到在这一点上的左导数和右导数都存在并且都等于 0，所以我们可以假设  $x = 0$  处的导数为 0 来消除奇异点。

**Function: abs** ( $x$ ) 绝对值

注意该连续函数在  $x = 0$  时不可微。但是，为了便于牛顿型方法的收敛，Dynare 假定  $x = 0$  处的导数等于 0（即使该导数不存在）。此数学上无根据定义的合理性取决于以下观察结果：对于  $\mathbb{R}$  中的任何  $x \neq 0$ ， $\text{abs}(x)$  的导数等于  $\text{sign}(x)$ ，来自于  $\text{sign}(x)$  在  $x = 0$  时函数值的约定。

**Function: sin** ( $x$ )

**Function: cos** ( $x$ )

**Function: tan** ( $x$ )

**Function: asin** ( $x$ )

**Function: acos** ( $x$ )

**Function: atan** ( $x$ )

以上为三角函数。

**Function:**`max(a,b)`

**Function:**`min(a,b)`

以上为两个实数的最大值和最小值。

请注意，除了由 $a = b$ 定义的二维实平面线外，这些函数处处可微。然而，为了方便牛顿型方法的收敛，Dynare 假设在不可微处，这些函数的偏导数相对于第一个（第二个）参数等于 1（0），即扭结点的导数等于在半平面上观察到的导数，该函数等于其第一个参数。

**Function:**`normcdf(x)`

**Function:**`normcdf(x,mu,sigma)`

高斯累积密度函数，均值为 `mu` 和标准差为 `sigma`。请注意 `normcdf(x)` 与 `normcdf(x,0,1)` 等价。

**Function:**`normpdf(x)`

**Function:**`normpdf(x,mu,sigma)`

高斯概率密度函数，均值为 `mu` 和标准差为 `sigma`。请注意 `normpdf(x)` 与 `normpdf(x,0,1)` 等价。

**Function:**`erf(x)`

高斯误差函数。

#### 4.3.3.2 外部函数

任何其他自定义（或内置）MATLAB 或 Octave 函数都可以在 `MODEL_EXPRESSION` 和 `EXPRESSION` 中使用，前提是此函数具有一个标量参数作为返回值。

若要在 `MODEL_EXPRESSION` 中使用外部函数，必须使用 `external_function` 语句声明该函数。而对于在模型模块或 `steady_state_model` 模块之外的 `EXPRESSION` 中使用的外部函数，这不是必需的。

**Command:**`external_function(OPTIONS...);`

此命令声明模型模块中使用的外部函数。在模型模块中使用的每个唯一函数都需要。

`external_function` 命令可以在文件中多次出现，并且必须位于模型模块之前。

##### 选项

**name=NAME:** 函数名称，还必须是实现它的 M-/MEX 文件名称。此选项必需。

**nargs=INTEGER:** 函数的参数数量。如果未提供此选项，Dynare 假定 `nargs=1`

**first\_deriv\_provided[=NAME]:** 如果提供了 `NAME`，则告诉 Dynare 提供了雅可比矩阵作为 M-/MEX 文件的唯一输出（作为选项参数给出）。如果未提供 `NAME`，则告诉 Dynare，传递给 `NAME` 的参数指定的 M-/MEX 文件返回雅可比矩阵，作为其第二个输出参数。如果未提供此选项，则 Dynare 将在需要时使用有限差分近似来计算函数的导数。

**second\_deriv\_provided[=NAME]:** 如果提供了 `NAME`，这将告诉 Dynare，Hessian 矩阵作为选项参数提供的 M-/MEX 文件的唯一输出。如果未提供 `NAME`，这将告诉 Dyna

re, 由传递给 NAME 的参数指定的 M-/MEX 文件返回该 Hessian 矩阵, 作为其第三个输出参数。注意: 只有在同一 external\_function 命令中使用 first\_deriv\_provided 选项时, 才能使用此选项。

#### 示例

```
external_function(name=funcname);  
external_function(name=otherfuncname,nargs=2,first_deriv_provided,second_deriv_provided);  
external_function(name=yetotherfuncname,nargs=3,first_deriv_provided=funcname_deriv);
```

#### 4.3.4 随机模型中的几点警告

在随机模型中, 强烈建议不要使用下列函数和运算符: max、min、abs、sign、<、>、<=、>=、==、!=。

原因是如果稳定状态远离扭结点, stoch\_simul 或 estimation 所使用的局部近似会自动忽略这些函数引入的非线性特征。而且, 如果稳定状态正好在扭结点上, 那么近似将是虚假的, 因为这些函数在扭结点上的导数是伪造的(如这些函数和运算符各自的文档中所述)。

请注意, extended\_path 不受此问题的影响, 因为它不依赖于模型的局部近似。

### 4.4 参数初始化

使用 Dynare 模拟计算时, 需要校准模型的参数。这是通过参数初始化完成的。语法如下所示:

**PARAMETER\_NAME=EXPRESSION;** 以下是校准示例:

```
parameters alpha,beta;  
beta=0.99;  
alpha=0.36;  
A=1-alpha*beta;
```

在内部, 参数值存储在 M\_.params:

**MATLAB/Octave variable:M\_.params**

包含模型参数的值。参数的顺序与 parameters 命令中使用的顺序相同, 因此按 M\_.param\_names 中的顺序排序。

参数名称存储在 M\_.param\_names 中:

**MATLAB/Octave variable:M\_.param\_names**

包含模型参数名称的单元格数组。

**MATLAB/Octave command:get\_param\_by\_name('PARAMETER\_NAME');**

给定参数名称, 返回其存储在 M\_.params 中的校准值。

**MATLAB/Octave command:** `set_param_value('PARAMETER_NAME',MATLAB_EXPRESSION);`

将参数的校准值设置为提供的表达式。除了可以接受任意的 MATLAB/Octave 表达式，并且可以在 MATLAB/Octave 脚本中运行之外，这与上述参数初始化语法基本相同。

## 4.5 模型声明

模型在 `model` 模块内声明：

**Block:**`model;`

**Block:**`model (OPTIONS...);`

模型的方程式写在 `model` 和 `end` 限定的模块内。

方程数必须与模型内生变量数相同，除了使用 `ramsey_model`、`ramsey_policy` 或 `discretionary_policy` 计算无约束最优政策外。

方程式的语法必须遵循 `MODEL_EXPRESSION` 的约定，如 [4.3 表达式](#) 所述。每个方程式必须以分号 (“;”) 结束。一个正常的方程式看起来像：

`MODEL_EXPRESSION=MODEL_EXPRESSION;`

当方程式以齐次形式书写时，可以省略 “=0” 部分，只写等式的左边。这类方程式看起来像：

`MODEL_EXPRESSION;`

在模型模块内，`Dynare` 允许创建模型局部变量，这构成了在几个方程之间共享一个表达式的简单方法。该语法由一个井字符号 (#) 组成，跟在新的模型局部变量名称之后（严禁声明为在 [4.2 变量声明](#) 所列的形式，但可能已经由 `model_local_variable` 声明）、等号以及此新变量将支持的表达式。以后，每当此变量出现在模型中时，`Dynare` 将用分配的变量表达式替换它。请注意，此变量的范围仅限于模型模块，不能在模型模块外使用。为了分配 LaTeX 名字到模型局部变量，使用 `model_local_variable` 概述的声明语法。模型局部变量声明看起来像：

`#VARIABLE_NAME=MODEL_EXPRESSION;`

在模型模块中写入方程标签也是可能的。标签可以用作不同的目的，可以允许用户对每个方程输入任何信息，并在运行时恢复它们。例如，可以用 `name` 标签命名方程式，使用如下语法：

```
model;
[name='Budget constraint'];
c+k=k^theta*A;
end;
```

此处的 `name` 是关键字，表示给方程式命名的标签。如果模型方程式用标签命名，`resid` 命令将显示方程式的名称（它可能比方程式编号更容易查看信息）而不是方程编号。一



个方程式的几个标签可以用逗号隔开。

```
model;  
  
[name='Taylor rule',mcp='r>-1.94478']  
  
r=rho*r(-1)+(1-rho)*(gpi*Infl+gy*YGap)+e;  
  
end;
```

有关标签的更多信息，可在 [Dynare wiki](#) 获得。

### 选项

**linear:** 将模型声明为线性的。这就不需要声明初始值来计算平稳线性模型的稳态值。此选项不能与非线性模型一起使用，它不会触发模型的线性化。

**use\_dll:** 指示预处理程序创建包含模型方程式和导数的动态可加载库（DLL），而不是编写在 M 文件中。您需要一个工作的编译环境，例如，一个工作的 mex 命令（参见 [2.3 安装编译器](#) 了解更多详细信息）。使用此选项可能会使得模拟或估计更快，但是要浪费一些初始编译时间。<sup>③</sup>

**block:** 执行模型的模块分解，并在计算（稳态、确定性模拟、一阶近似随机模拟和估计）中利用它。有关确定性模拟和稳态计算中使用的算法的详细信息，请参阅 [Dynare wiki](#)。

**bytecode:** 替换 M 文件，使用模型的 bytecode 表示形式，例如，包含所有方程式的紧凑形式的二进制文件。

**cutoff=DOUBLE:** 在模型标准化期间将雅可比矩阵元素视为 null 的阈值。仅与 block 选项一起使用，默认值：1e-15。

**mfs=INTEGER:** 控制内生变量的最小反馈集的处理，仅与 block 选项一起使用。可能的值：

0: 所有内生变量都被视为反馈变量（默认值）。

1: 分配给已经自动标准化方程式的内生变量（即  $x$  在  $y$  中不出现的形式  $x = f(y)$ ）是潜在的递归变量。所有其他变量都被强制属于反馈变量集。

2: 除了  $mfs=1$  的变量，与可以标准化的线性方程相关的内生变量是潜在的递归变量。所有其他变量都被强制属于反馈变量集。

3: 除了  $mfs=2$  的变量，与可以标准化的非线性方程相关的内生变量是潜在的递归变量。所有其他变量都被强制属于反馈变量集。

**no\_static:** 不要创建静态模型文件，这对于没有稳态的模型很有用。

### differentiate\_forward\_vars

**differentiate\_forward\_vars=(VARIABLE\_NAME [VARIABLE\_NAME...])**

告知 Dynare 为每个领先形式的内生变量创建一个新的辅助变量，以使得新的变量是原变量的一个时间差分。更确切地说，如果模型包含  $x(+1)$ ，则将创建一个变量 AUX\_DIFF

---

<sup>③</sup> 尤其是对于大型模型，编译步骤非常耗时，使用该选项可能就不划算。

\_VAR, 以使得  $AUX\_DIFF\_VAR = x(-1)$ , 而  $x(+1)$  将替换为  $x + AUX\_DIFF\_VAR(+1)$ 。

如果在没有变量列表的情况下给出该选项, 则将转换应用于所有领先内生变量。如果有列表, 则转换将限制在列表中的领先内生变量。

此选项对于某些难以获得收敛性的确定性模拟非常有用。在非常持久的动态或永久冲击的情况下, 较差的终端条件可能会妨碍正确的解或任何收敛情形。新的微分变量具有明显的零终端条件 (如果终端条件为稳态), 并且在许多情况下有助于模拟的收敛。

**parallel\_local\_files=(FILENAME[,FILENAME]...):** 声明在执行并行计算时应传输到从属节点的额外文件列表 (参见 [5.2 平行配置](#))。

**balanced\_growth\_test\_tol=DOUBLE:** 在平衡增长路径的测试中, 用于确定交叉导数是否为零的公差 (后者记录在 <https://archives.dynare.org/DynareWiki/RemovingTrends>), 默认值:  $1e-6$

#### 示例 (基本 RBC 模型)

```
var c k;
varexo x;
parameters aa alph bet delt gam;
model;
c=-k+aa*x*k(-1)^alph+(1-delt)*k(-1);
c^(-gam)=(aa*alph*x(+1)*k^(alph-1)+1-delt)*c(+1)^(-gam)/(1+bet);
end;
```

#### 示例 2 (使用模型局部变量)

以下程序:

```
model;
#gamma=1-1/sigma;
u1=c1^gamma/gamma;
u2=c2^gamma/gamma;
end;
```

与下列程序等价:

```
model;
u1=c1^(1-1/sigma)/(1-1/sigma);
u2=c2^(1-1/sigma)/(1-1/sigma);
end;
```

#### 示例 3: 线性模型

```
model(linear);
```

```
x=a*x(-1)+b*y(+1)+e_x;
y=d*y(-1)+e_y;
end;
```

Dynare 可以将模型方程式的原始列表输出到 LaTeX 文件中, 使用 `write_latex_original_model` 命令, 使用 `write_latex_dynamic_model` 命令转换后的模型方程式列表, 并使用 `write_latex_static_model` 命令得到静态模型方程式列表。

**Command:** `write_latex_original_model` (OPTIONS);

此命令创建两个 LaTeX 文件: 一个包含模型模块中定义的模型, 一个包含 LaTeX 文档标题信息。

如果你的 \*.mod 文件是 FILENAME.mod, 那么 Dynare 将创建一个名为 FILENAME/latex/original.tex 的文件, 其中包括一个名为 FILENAME/latex/original\_content.tex 的文件 (也由 Dynare 创建), 其包含所有原始模型方程式的列表。

对于变量和参数来说, 如果 LaTeX 名称已给定 (参见 [4.2 变量声明](#)), 则使用这些名字, 否则将使用纯文本名称。

时间下标 (t、t+1、t-1、...) 将附加到变量名称上, 如 LaTeX 下标。编译 TeX 文件需要以下 LaTeX 包: geometry、fullpage、breqn。

#### 选项

**write\_equation\_tags:** 在 LaTeX 输出中编写等式标签。等式标签将用 LaTeX 标记解释。

**Command:** `write_latex_dynamic_model`;

**Command:** `write_latex_dynamic_model` (OPTIONS);

此命令创建两个 LaTeX 文件: 一个包含动态模型和一个包含 LaTeX 文档标题信息。

如果你的 \*.mod 文件是 FILENAME.mod, 那么 Dynare 将创建一个名为 FILENAME/latex/dynamic.tex 的文件, 其中包括一个名为 FILENAME/latex/dynamic\_content.tex 的文件 (也由 Dynare 创建), 其中包含所有动态模型方程式的列表。

对于变量和参数来说, 如果 LaTeX 名称已给定 (参见 [4.2 变量声明](#)), 则将使用这些名字, 否则将使用纯文本名称。

时间下标 (t、t+1、t-1、...) 将附加到变量名称上, 如 LaTeX 下标。

请注意, 在 TeX 文件中写入的模型将在以下几个方面不同于用户声明的模型:

- 前定变量的时间惯例 (参见 *predetermined\_variables*) 将被更改为 Dynare 默认的时间惯例; 换言之, 声明为前定的变量将作为滞后变量
- 期望运算符 (参见 *EXPECTATION*) 将被删除, 由辅助变量和新方程式替换, 如操作人员的文档中所述
- 大于或等于两期的领先或滞后内生变量将被移除, 替换为新的辅助变量和方程式

- 对于随机模型，领先或滞后外生变量也将被新的辅助变量和方程替换。

有关所需的 LaTeX 包的信息，请参阅 `write_latex_original_model`。

#### 选项

**write\_equation\_tags:** 参见 `write_equation_tags`。

**Command:** `write_latex_static_model` (OPTIONS) ;

此命令创建两个 LaTeX 文件：一个包含静态模型和一个包含 LaTeX 文档标题信息。

如果你的 \*.mod 文件是 FILENAME.mod，然后 Dynare 将创建一个名为 FILENAME/latex/static.tex 的文件，其中包括一个名为 FILENAME/latex/static\_content.tex 的文件（也由 Dynare 创建），包含所有稳态模型方程式的列表。

对于变量和参数来说，如果 LaTeX 名称已给定（参见 [4.2 变量声明](#)），则将使用这些名字，否则将使用纯文本名称。

请注意，在 TeX 文件中写入的模型将在以下几个方面不同于用户声明的模型（具体细节参见 `write_latex_dynamic_model`）。

另请注意，此命令不会输出选项 `steady_state_model` 模块的内容（参见 `steady_state_model`）；它会输出模型模块中声明的动态模型的静态版本（例如，无领先和滞后）。为了写入 `steady_state_model` 的 LaTeX 内容，参见 `write_latex_steady_state_model`。

有关所需的 LaTeX 包的信息，请参阅 `write_latex_original_model`。

#### 选项

**write\_equation\_tags:** 参见 `write_equation_tags`。

**Command:** `write_latex_steady_state_model` ()

此命令创建两个 LaTeX 文件：一个包含稳态模型和一个包含 LaTeX 文档标题信息。

如果你的 \*.mod 文件是 FILENAME.mod，然后 Dynare 将创建一个名为 FILENAME/latex/steady\_state.tex 的文件，其中包括一个名为 FILENAME/latex/steady\_state\_content.tex 的文件（也由 Dynare 创建），包含所有稳态模型方程式的列表。

对于变量和参数来说，如果 LaTeX 名称已给定（参见 [4.2 变量声明](#)），则将使用这些名字，否则将使用纯文本名称。

请注意，在 TeX 文件中写入的模型将在以下几个方面不同于用户声明的模型（具体细节参见 `write_latex_dynamic_model`）。

有关所需的 LaTeX 包的信息，请参阅 `write_latex_original_model`。

## 4.6 辅助变量

Dynare 所解的模型与用户声明的模型并非完全相同。在某些情况下，Dynare 会引入一些辅助性内生变量——连同相应的辅助方程——它们会出现在最终输出里。

主要的变换涉及领先和滞后期变量。Dynare 会对模型进行转换，使内生变量只有一期

领先和一期滞后，且在随机模型的情况下，外生变量没有领先/滞后期。

这种变换是通过创建辅助变量和相应的辅助方程来实现的。例如，如果模型中存在  $x(+2)$ ，Dynare 将创建一个辅助变量  $AUX\_ENDO\_LEAD=x(+1)$ ，并用  $AUX\_ENDO\_LEAD(+1)$  替换  $x(+2)$ 。

对于滞后期大于 2 的内生变量也会进行类似的变换（辅助变量前缀名为  $AUX\_ENDO\_LAG$ ），而对于领先和滞后的外生变量也进行类似的操作（辅助变量的前缀名分别为  $AUX\_EXO\_LEAD$  或  $AUX\_EXO\_LAG$ ）。

对期望运算符也会进行类似的转换。对于此运算，Dynare 都会创建由新方程式定义的辅助变量，并通过对新辅助变量的引用来替换期望运算。例如，表达式  $EXPECTATION(1)(x(+1))$  替换为  $AUX\_EXPECT\_LAG\_1(-1)$ ，并且新的辅助变量被声明为  $AUX\_EXPECT\_LAG\_1=x(+2)$ 。

对于 `ramsey_model` 和 `ramsey_policy` 命令的预处理程序也会引入辅助变量。在这种情况下，当计算拉姆齐问题的一阶条件时，辅助变量表示拉格朗日乘数。新变量采用  $MULT\_i$  的形式，其中  $i$  表示与乘数关联的约束（从模型模块中的声明顺序计算）。

最后一种辅助变量由模型模块的 `differentiate_forward_vars` 选项引入。新变量采用  $AUX\_DIFF\_FWRD\_i$  的形式，对于某些内生变量  $x$  来说，辅助变量等  $x-x(-1)$ 。

创建后，所有辅助变量都包含在内生变量集内。决策规则（见下文）的输出是这样的，辅助变量名称被它们引用的原始变量替换。

在创建辅助变量之前，内生变量的数量存储在  $M\_orig\_endo\_nbr$  中，而在创建辅助变量后，内生变量的数量存储在  $M\_endo\_nbr$  中。

有关辅助变量的更多技术细节，请参阅 [Dynare wiki](#)。

## 4.7 初始和终端条件

大多数模拟练习需要初始条件（也可能需要终端条件），还需要为非线性算法提供初始猜测值。本节介绍用于这些目的语句。

在许多情形下（确定性或随机性），必须计算非线性模型的稳态：那么，`initval` 就是为非线性算法声明初始值。`resid` 命令用于计算给定初始值下方程残差。

在完美预见模式中使用 Dynare 为其设计的前瞻性模型类型需要初始和终端条件。这些初始条件和最终条件通常是静态平衡，但也不一定。一个典型的应用是在第 0 时期，一个经济体处于均衡状态，在第 1 期触发冲击，然后研究回到初始均衡的轨迹。要做到这一点，需要 `initval` 和 `shock`（参见 [4.8 外生变量的冲击](#)）。

另一项应用是研究一个经济体在第 0 期从任意初始条件开始收敛至均衡的路径。在这种情形下，命令 `histval` 允许在模拟开始前为带有滞后期的变量声明不同的历史初始值。由于 Dynare 的结构，在这种情况下，`initval` 用于声明终端条件。

**Block: `initval`;**

**Block: initval** (OPTIONS...);

initval 模块有两个主要用途: 第一, 在完美预期模拟环境下, 为非线性求解提供猜测值; 第二, 在完美预期和随机模拟下, 为稳态计算提供猜测值。根据 histval 和 endval 模块的存在, 它还用于在完美预期模拟练习下声明初始和终端条件。因为完美预期模拟下, initval 模块的意义随着 histval 和 endval 模块的存在而改变, 所以我们强烈建议检查构造的 oo\_.endo\_simul 和 oo\_.exo\_simul 中的变量, 其中包含了运行 perfect\_foresight\_setup 之后和运行 perfect\_foresight\_solver 之前所需的值。存在领先和滞后期时, 结果结构的这些子字段将滞后期的历史值存储在最后一列/行中, 而将领先期的终值储存在最后一列/行。

initval 模块以 end; 结束, 模块中包含下列形式的命令:

VARIABLE\_NAME=EXPRESSION;

#### 在确定性 (例如, 完美预期) 模型中

首先, 该模块提供的内生变量和外生变量的值会填充到 oo\_.endo\_simul 和 oo\_.exo\_simul 对应的变量中。如果没有其他模块存在, 它将为所有内生和外生变量提供初始和终端条件, 因为它还将填充这些矩阵的最后一列/一行。对于中间模拟期, 它则为非线性解提供初始值。如果存在 histval 模块 (不存在 endval 模块), histval 模块将通过设置 oo\_.endo\_simul 和 oo\_.exo\_simul 的第一列/行来为状态变量提供/覆盖历史值。这意味着在 histval 存在时, initval 模块只会设置领先变量的终值, 并为完美预期解提供初始值。

由于 initval 具有不同功能, 通常需要在 initval 模块中为所有内生变量提供值。滞后/领先变量严格需要初始和终端条件, 求解器需要可行的起始值。需要注意的是, 如果一些内生或外生变量没有在 initval 块中提到, 则假定为零。当使用 varexo 指定外生变量时, 记住这一点特别重要, 这些外生变量不允许取 0, 例如 TFP。

注意, 如果 initval 模块后面紧跟在 steady 命令, 它的含义会稍有改变。steady 命令将计算模型的所有内生变量的稳态, 假设外生变量维持 initval 模块中声明的值。这些稳态值条件依赖于所声明的外生变量, 且稳态值写入 oo\_.endo\_simul, 并开始充当起历史和终端条件以及非线性解的初值。因此, initval 模块跟着 steady 就意味着等价于 initval 模块加上声明外生变量的值, 而内生变量则设置为基于外生变量的稳态值。

#### 在随机模型中

initval 的主要目的是为稳态计算非线性解提供初始猜测值。注意, 如果 initval 模块后面没有 steady, 则稳态计算将由后续命令 (stoch\_simul、estimation...) 触发。

不需要将外生随机变量的初始值声明为 0, 因为它是唯一可能的值。

随后计算的稳态 (不是初始值, 使用 histval) 将被用作在随机模式中, 三种可能的模拟

类型中第一个模拟周期之前的所有周期的初始条件:

- `stoch_simul`, 如果指定 `period` 选项。
- `forecast` 作为预测计算的初始点。
- `conditional_forecast` 作为条件预测计算的初始点。

若要在非计算稳定状态的特定初始值上启动模拟, 请使用 `histval`。

#### 选项

**all\_values\_required:** 如果至少有一个内生或外生变量未在 `initval` 模块中设置, 则发出错误并停止运行 `*.mod` 文件。

#### 示例

```
initval;  
c=1.2;  
k=12;  
x=1;  
end;  
steady;
```

**Block: endval;**

**Block: endval (OPTIONS...);**

此模块以 `end;` 结束, 模块中间包含下列命令形式:

**VARIABLE\_NAME=EXPRESSION;**

`endval` 模块仅在确定性模型中才有意义, 不能与 `histval` 一起使用。与 `initval` 命令类似, 它将模块中声明的值填充到 `oo_.endo_simul` 中的内生变量和 `oo_.exo_simul` 中的外生变量。如果没有 `initval` 模块, 它将填充整个矩阵, 因此为所有内生和外生变量提供的初始和终端条件, 因为它也将填充这些矩阵的第一列/行和最后一列/行。由于会填充中间模拟期, 它也将为非线性解提供初始值。

如果存在 `initval` 模块, `initval` 将为变量提供历史值 (如果存在状态变量/滞后变量), 而 `endval` 将填充矩阵的其余部分, 从而仍然提供 i) 带有领先期变量的模型中变量的终端条件和 ii) 对于完美预期求解, 给出了所有模拟时间所有内生变量的初始猜测值。

注意, 如果 `endval` 模块中未提到某些内生或外生变量, 则其值假定为 `initval` 模块或 `steady` 命令 (如果存在) 中提供的值。因此, 与 `initval` 相反, 遗漏的变量在并不会自动赋为 0。同样, 强烈建议在运行 `perfect_foresight_setup` 之后和运行 `perfect_foresight_solver` 之前检查所构造的 `oo_endo_simul` 和 `oo_exo_simul` 里的变量, 以查看是否实现了所需的结果。

像 `initval` 一样, 如果 `endval` 模块后有 `steady` 命令, 含义会稍有改变。`steady` 命令将为所有内生变量计算模型的稳态, 假设外生变量保持为 `endval` 模块中声明的值。

基于声明的外生变量的稳态值随后被写入 `oo_.endo_simul`，并开始充当起历史和终端条件以及非线性解的初值。因此，`endval` 模块后跟着 `steady` 就意味着等价于 `endval` 模块加上声明外生变量的值，而内生变量则设置为基于外生变量的稳态值。

#### 选项

**all\_values\_required:** 参见 `all_values_required`。

#### 示例

```
var c k;
varexo x;
model;
c+k-aa*x*k(-1)^alph-(1-delt)*k(-1);
c^(-gam)-(1+bet)^(-1)*(aa*alph*x(+1)*k^(alph-1)+1-delt)*c(+1)^(
(-gam));
end;
initval;
c=1.2;
k=12;
x=1;
end;
steady;
endval;
c=2;
k=20;
x=2;
end;
steady;
perfect_foresight_setup(periods=200);
perfect_foresight_solver;
```

在这个例子中，问题是找到  $t = 1$  到  $T = 200$  期间的消费和资本的最优路径，给定外生技术水平  $x$  的路径， $c$  为前向变量，外生变量  $x$  在实物资本预期收益中处于领先地位，而  $k$  为纯后置（状态）变量。

初始平衡由 `steady` 条件下的  $x=1$  和终端条件下的  $x=2$  来计算。`initval` 模块为  $k$  设置初始条件（因为它是唯一的前向变量），而 `endval` 模块为  $c$  设置终端条件（因为它是唯一的前向内生变量）。完美预期求解的初始值由 `endval` 模块给出。更多细节见下：

#### 示例



```

var c k;
varexo x;
model;
c+k-aa*x*k(-1)^alph-(1-delt)*k(-1);
c^(-gam)-(1+bet)^(-1)*(aa*alph*x(+1)*k^(alph-1)+1-delt)*c(+1)^
(-gam);
end;
initval;
k=12;
end;
endval;
c=2;
x=1.1;
end;
perfect_foresight_setup(periods=200);
perfect_foresight_solver;

```

在此示例中，没有 *steady* 命令，因此条件与 *initval* 和 *endval* 模块中指定的条件完全相同。我们需要 *c* 和 *x* 的终端条件，因为它们都是领先变量，而 *k* 需要一个初始条件，因为它是滞后变量。

在没有 *shock* 模块的 *endval* 模块中设置 *x*=1.1 意味着技术在  $t = 1$  时处于 1.1 并且永远停留在那里，因为 *endval* 正在填充 *oo\_.endo\_simul* 和 *oo\_.exo\_simul* 的所有条目，除了第一个，当没有明确指定数值时，由 *initval* 模块存储初始条件并设置为 0。

因为资本的运动规律是后向的，所以我们需要在时间 0 时 *k* 的初始条件。由于 *endval* 的存在，这不能通过 *histval* 模块来完成，而必须在 *initval* 块中指定。同样，由于欧拉方程是前瞻性的，我们需要在 *endval* 模块中指定  $t = 201$  处为 *c* 设置终端条件。

可以看出，没有必要在 *initval* 模块中指定 *c* 和 *x*，在 *endval* 块中指定 *k*，因为它们对结果没有影响。由于给定从  $t = 0$  继承的预定资本存量 *k* 以及技术 *x* 的当前和未来值，第一阶段的优化问题是在  $t = 1$  时选择 *c*、*k*，*c* 和 *x* 在时间  $t = 0$  不起作用。这同样适用于  $t = 200$  时刻 *c*、*k* 的选择，它不依赖于  $t = 201$  时刻的 *k*。正如欧拉方程所示，该选择仅取决于当前资本以及未来消费 *c* 和技术 *x*，而不取决于未来资本 *k*。直观的原因是这些变量是分别在  $t = 0$  和  $t = 201$  期间发生的优化问题的结果，而这里没有建模。

### 示例

```

initval;
c=1.2;

```

```

k=12;
x=1;
end;
endval;
c=2;
k=20;
x=1.1;
end;

```

在这个例子中，前向变量  $x$  和  $c$  有了初始条件，而后向变量  $k$  也有了终端条件。如前一个例子所示，这些值不会影响模拟结果。Dynare 只是把它们作为给定的，基本假设它们是已经实现的外生变量和状态变量，且这些选择已经达到均衡（基本是未申明时期  $t < 0$  和  $t > 201$  的初始/终端条件）。

上面的例子说明了另一种方法来观察在 `initial` 和 `endval` 之后 `steady` 的使用。稳态不是说模拟范围之前和之后的隐性未定条件必须适合于那些模块中的内生变量初始/终端条件，而是规定在  $t < 0$  和  $t > 201$  的条件下等于在给定的 `initial` 和 `endval` 模块的外生变量处于稳定状态。 $t = 0$  和  $t = 201$  的内生变量随后被设置为相应的稳态平衡值。

将 `initval` 和 `endval` 中指定的  $c$  在  $t = 0$  和  $k$  在  $t = 201$  作为给定的事实对于绘制内生变量的模拟向量，即 `oo_endo_simul` 的行：这个向量也包含初始条件和终端条件，因此在示例中是 202 个周期。当分别为前向变量和后向变量指定初始条件和终端条件的任意值时，在  $t = 1$  和  $t = 200$  时，这些值与内生确定值非常相距甚远。当  $t = 0$  和  $t = 201$  的值与  $0 < t < 201$  的动态无关，它们可能导致看起来奇怪的大跳跃。在上面的示例中，消费将显示从  $t = 0$  到  $t = 1$  的大跳跃，当使用 `rTrp` 或手工绘制 `oo_.endo_val` 时，资本将从  $t = 200$  跳到  $t = 201$ 。

**Block:histval;**

**Block:histval(OPTIONS...);**

在确定性完美预期环境中

在一个滞后一期以上的模型中，`histval` 模块允许为状态变量的不同时期声明不同的历史初始值。在这种情况下，`initval` 模块发挥着声明终端条件的作用，并为非线性解提供初始值。注意，`histval` 模块不声明非状态变量。

该模块以 `end;` 结束，并包含下列命令形式

**VARIABLE\_NAME(INTEGER)=EXPRESSION;**

**EXPRESSION** 是可以返回一个数值的任何有效表达式，并且可以包含已经初始化的变量名。

按照 Dynare 的惯例，1 期是模拟的第一期。从时间上往前推，模拟开始前的第一期是 0

期，然后是-1 期等等。

假设在 `histval` 模块中未初始化的状态变量在 0 期及之前的时期都赋值为 0。请注意，`histval` 后面不能跟 `steady`。

### 示例

```
model;

x=1.5*x(-1)-0.6*x(-2)+epsilon;

log(c)=0.5*x+0.5*log(c(+1));

end;

histval;

x(0)=-1;

x(-1)=0.2;

end;

initval;

c=1;

x=1;

end;
```

在这个示例中，`histval` 为内生变量 `x` 的两个滞后期设定历史条件，且储存在 `oo_endo_simul` 的第一列中。`initval` 模块为前向变量 `c` 设定终端条件，且储存在 `oo_endo_simul` 的最后一列中。此外，`inival1` 模块还为完美预期解定义了内生变量 `c` 和 `x` 的初始值。

### 在随机模拟环境中

在随机模拟环境中，`histval` 允许在状态空间中设置这些模拟的初始点。对于完美预期模拟，所有未明确声明的变量都设置为 0。此外，由于只有状态变量进入递归政策函数，所有控制变量的声明值都将被忽略。其使用的情形如下：

- 在 `stoch_simul`，如果声明了 `periods` 选项。注意，这只影响模拟的起始点，但不影响脉冲响应函数。当使用 *loglinear* 选项时，`histval` 模块仍然采用未取对数的起始值。
- 在 `forecast`，作为计算预测值的初始点。当使用 *loglinear* 选项时，`histval` 模块仍然采用未取对数的起始值。
- 在 `conditional_forecast` 中，对于校准模型来说，它作为计算条件预测的初始点。当使用 *loglinear* 选项时，`histval` 模块仍然采用未取对数的起始值。
- 在 *Ramsey Policy* 政策中，该模块声明内生状态变量的值，且计算中央计划者的目标函数。注意，无法设置与中央计划者问题相关的拉格朗日乘数的初始值（参见 `evaluate_planner_objective`）。

## 选项

**all\_values\_required:** 参见 *all\_values\_required*。

## 示例

```
var x y;  
varexo e;  
model;  
x=y(-1)^alpha*y(-2)^(1-alpha)+e;  
end;  
initval;  
x=1;  
y=1;  
e=0.5;  
end;  
steady;  
histval;  
y(0)=1.1;  
y(-1)=0.9;  
end;  
stoch_simul(periods=100);
```

### Command: resid;

这个命令将显示模型静态方程的残差，使最后一个 *initval* 或 *endval* 模块中内生变量的值（或者用户自定义稳态文件提供的值，请参阅 [4.10 稳态](#)）。

### Command: initval\_file(filename=FILENAME);

在确定性模型中，该命令用于为所有内生变量和外生变量声明一个路径。这些路径的长度必须等于模拟期的长度，加上模型领先期和滞后期（例如，具有 50 个模拟期，2 个滞后期和 1 个领先期，路径的时期必须为 53）。注意，这些路径囊括了两个条件：

- 问题的约束条件，这是由外生变量路径和内生变量的初值和终值给出的。
- 非线性解的初始猜测值，由模拟期内生变量的路径（不包括初始和终端条件）给出。

该命令接受以下三种文件格式：

- **M-file**（扩展名为\*.m）：对于每个内生和外生变量，文件必须包含相同名称的行或列向量。它们的时期长度必须是 `periods+M_.maximum_lag+M_.maximum_lead`。
- **MAT 文件**（扩展名为\*.mat）：与 M 文件相同。
- **Excel 文件**（扩展名为\*.xls 或\*.xlsx）：对于每个内生和外生变量，文件必须包

含同名的列。注意：Octave 只支持\*.xlsx 文件扩展名，且必须安装 io 包（通过键入“pkg install -forge io”很容易完成）。

#### 警告

命令参数中必须省略扩展名。Dynare 会自动找出扩展名并选择合适的文件类型。如果有多个名称相同但扩展名不同的文件，则优先顺序如下：首先是\*.m，然后是\*.mat，\*.xls，最后是\*.xlsx。

**Command:** histval\_file(filename=FILENAME);

此命令等价于 histval，除了该命令从文件中读取输入外，通常与 smoother2histval 结合使用。

## 4.8 外生变量的冲击

在确定性的背景下，当人们想要研究一个平衡位置向另一个平衡位置的转变时，就相当于分析一个永久冲击的后果，这是在 Dynare 中通过正确地使用 initial 和 endval 来实现的。

另一种典型的实验是研究暂时性冲击的影响，然后系统回到原始均衡状态（如果模型是稳定的……）。暂时性冲击是模型的一个或多个外生变量暂时变化。暂时性冲击由 shocks 声明。

在一个随机框架中，外生变量在每期都取随机值。在 Dynare 中，这些随机值遵循零均值的正态分布，但是它可以由用户来声明这些冲击的大小。冲击方差-协方差矩阵的非零元素可以用 shocks 命令输入。或者可以用 Sigma\_e 直接输入整个矩阵（然而，我们不赞成使用这种方法）。

如果外生变量的方差被设置为零，这个变量将出现在政策和转移函数的结果中，但是不用于矩和脉冲响应函数的计算。设置方差为零是消除外生冲击的一种简单方法。

注意，默认情况下，如果在同一个\*.mod 文件中存在多个 shocks 或 mshocks 模块，则把它们累积起来：考虑所有模块中声明的所有冲击；但是，只要有一个 shocks 或 mshocks 模块使用了 overwrite 选项，则它会替换所有前面的 shocks 和 mshocks 模块。

**Block: shocks;**

**Block: shocks** (overwrite);

请参阅上面的 overwrite 选项的含义。

#### 在确定性模型中

对于确定性模拟，shocks 模块声明外生变量的暂时性变化。永久性冲击使用 endval 模块。

该模块应该包含以下三行的一组或多组命令：

```
var VARIABLE_NAME;  
periods INTEGER[:INTEGER] [[,] INTEGER[:INTEGER]]...;
```

```
values DOUBLE | (EXPRESSION) [[,]DOUBLE | (EXPRESSION)]...;
```

同时也可以声明冲击持续的时期数，且能随时间变化。periods 可以接受多个日期或日期范围的列表，这些日期或日期范围必须与 values 中的多个 shocks 相匹配。注意，periods 中的范围只能由 values 中的一个值来匹配。如果 values 表示标量，则相同的值适用于整个日期范围。如果 values 表示向量，则它必须具有与日期范围内一样多的元素。

注意，冲击值不限于数值常数：也可以使用任意表达式，但必须将它们括在括号内。

#### 示例（标量值）

```
shocks;
var e;
periods 1;
values 0.5;
var u;
periods 4:5;
values 0;
var v;
periods 4:5 6 7:9;
values 1 1.1 0.9;
var w;
periods 1 2;
values (1+p) (exp(z));
end;
```

#### 示例（向量值）

```
xx=[1.2;1.3;1];
shocks;
var e;
periods 1:3;
values (xx);
end;
```

#### 在随机模型中

对于随机模拟，shocks 模块声明了外生变量冲击的协方差矩阵的非零元素。

可以在模块中使用以下类型的条目：

- 声明外生变量标准误。

```
var VARIABLE_NAME; stderr EXPRESSION;
```

- 声明变量方差。

```
var VARIABLE_NAME=EXPRESSION;
```

- 声明两个变量的协方差。

```
var VARIABLE_NAME, VARIABLE_NAME=EXPRESSION;
```

声明两个外生变量的自相关系数。

```
corr VARIABLE_NAME, VARIABLE_NAME=EXPRESSION;
```

在模型估计中，还可以声明内生变量的方差和协方差：在这种情况下，这些值被解释为对这些变量的测量误差的校准值。这需要在 `shocks` 模块之前用 `varobs` 命令来声明。

### 示例

```
shocks;
var e=0.000081;
var u; stderr 0.009;
corr e,u=0.8;
var v,w=2;
end;
```

### 确定性冲击和随机冲击的混合

可以混合确定性和随机性冲击来建立模型，其中代理人从模拟开始就知道未来的外生变化。在这种情况下，`stoch_simul` 将把未来信息添加到状态空间中来计算理性预期解（`stoch_simul` 的输出中没有显示任何信息），并且 `forecast` 将基于初始条件和未来信息来计算模拟值。

### 示例

```
varexo_det tau;
varexo e;
...
shocks;
var e; stderr 0.01;
var tau;
periods 1:9;
values -0.15;
end;
stoch_simul(irf=0);
forecast;
```

**Block:mshocks;**

**Block:mshocks(overwrite);**

这个模块的用途类似于确定性冲击下的 `shocks` 模块，除了只是给出的数值将以乘法方式解释。例如，如果在某个时期将 1.05 的值作为某些外生冲击的大小，则意味着比其稳态值（如在 `initval` 或 `endval` 模块给出）高出 5%。

该模块的语法与确定性环境下的 `shocks` 是相同的。

这个命令在两种情况下才有意义：

- 在确定环境中，具有非零稳态的外生变量，
- 在随机环境中，具有非零稳态的确定性外生变量。

请参阅前文的 `overwrite` 选项的含义。

### **Special variable: `Sigma_e`**

这个特殊变量直接声明了随机冲击的协方差矩阵为上（或下）三角形矩阵。`Dynare` 建立相应的对称矩阵。除了最后一个，三角矩阵的每一行必须用分号终止。对于给定的元素，允许使用任意的表达式（而不是简单的常量），但是在这种情况下，需要将表达式括在括号中。矩阵中协方差的顺序与 `varexo` 模块中声明的顺序相同。

#### **示例**

```
varexo u,e;  
Sigma_e=[0.81(phi*0.9*0.009);  
0.000081];
```

上例将 `u` 的方差设为 0.81，`e` 的方差为 0.000081，`e` 与 `u` 之间的相关系数为 `phi`。

#### **警告**

我们强烈建议不要使用这一特殊变量。你应该用 `shocks` 模块来代替它。

## **4.9 其他一些常用声明**

**Command:** `dsample` INTEGER[INTEGER];

减少后续输出命令中所考虑的期数。

**Command:** `periods` INTEGER;

现在，这个命令已经被废弃（但仍然适用于旧的模型文件）。当没有进行模拟时，它不是必须的，而是在 `perfect_foresight_setup`、`simul` 和 `stoch_simul` 中使用 `periods` 选项。

此命令设置模拟中的期数。期数从 1 到一个整数。在完美预期模拟中，假设所有未来事件都在第 1 期就已经完全知晓。

#### **示例**

```
periods 100;
```

## **4.10 稳态**

计算模型的稳态（即静态均衡）有两种方法。第一种方法是让 `Dynare` 使用非线性牛顿



型算法来计算稳态；该方法应该适用于大多数模型，并且使用起来相对简单。第二种方法是利用您对模型的了解，引导 Dynare 并提供计算稳态的方法，使用 `steady_state_model` 模块或编写 `matlab` 路径。

#### 4.10.1 用 Dynare 非线性算法解稳态

**Command:** `steady;`

**Command:** `steady (OPTIONS...);`

该命令使用非线性牛顿型算法计算模型的稳态并显示。当使用稳态文件时，`steady` 展示稳态，并检验它是静态模型的解。

更准确地说，在前文论述的 `initval` 和 `endval` 模块声明外生变量值的情况下，它计算出内生变量的均衡值。

`steady` 使用迭代过程，并将在前文 `initval` 或 `endval` 模块中声明的值作为内生变量的初始猜测值。

对于复杂的模型，为内生变量找到非常好的初始值是计算出模型均衡值最棘手的部分。通常，最好从一个较小的模型开始，然后，一个接一个地添加新的变量。

##### 选项

**maxit=INTEGER:** 确定非线性算法中使用的最大迭代次数。`maxit` 的默认值为 50。

**tolf=DOUBLE:** 基于函数值的终止迭代的收敛标准。当残差小于 `tolf` 时，迭代将停止。默认值： $\text{eps}^{(1/3)}$

**solve\_algo=INTEGER:** 确定要使用的非线性算法。该选项的可能值有如下几种：

0: 使用 `fsolve`（在 MATLAB 下，只有安装了 Optimization Toolbox 时才可用；在 Octave 中总是可用）

1: 使用 Dynare 自带的非线性方程求解程序（线性搜索的牛顿式算法）

2: 将模型分割成递归模块，并使用与算法 1 相同的求解程序依次解决每个模块

3: 使用 Chris Sims 的求解程序

4: 将模型分割成递归模块，并使用具有自动缩放功能的信任区域算法（`trust-region solver`）程序依次解决每个模块。

5: 具有稀疏高斯消元（SPE）的牛顿算法（需要 `bytecode` 选项，参见 [4.5 模型声明](#)）

6: 在每次迭代时，使用具有与稀疏 LU 求解法的牛顿算法（需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项，参见 [4.5 模型声明](#)）

7: 在每次迭代时，使用具有广义最小残差（GMRES）解的牛顿算法（需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项，参见 [4.5 模型声明](#)）

8: 在每次迭代中，使用具有稳定双共轭梯度（BICGSTAB）求解的牛顿算法（需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项，参见 [4.5 模型声明](#)）

9: 整个模型上的信任域算法（Trust-region algorithm）

10: Levenberg-Marquardt 混合互补问题 (LMMCP) 求解 (Kanzow 和 Petra, 2004)

11: Ferris 和 Munson (1999) 的 PATH 混合互补问题算法 (PATH mixed complementarity problem solver)。其互补条件用 mcp 方程标签来指定, 参见 *lmmcp*。Dynare 只提供使用该算法的接口。由于许可限制, 您必须从 <http://pages.cs.wisc.edu/~ferris/path.html> 下载该算法的最新版本, 并将其放置在 MATLAB 的搜索路径中。

默认值是 4。

**homotopy\_mode=INTEGER:** 使用同伦算法 (或 divide-and-conquer) 技术求解稳态问题。如果使用此选项, 则必须声明一个 *homotopy\_setup* 模块。此选项可以采用以下三种可能的值:

1: 在这种模式下, 所有的参数都是同时变化, 并且参数边界之间的距离被划分为多个间隔区间, 而且区间数与步数一致 (步数由 *homotopy\_steps* 选项定义); 那么, 问题也需要解与步数一样多的次数。

2: 与模式 1 相同, 只是每次只改变一个参数; 那么, 解的次数就是步数乘以参数个数。

3: Dynare 首先尝试最极端的值。如果不能计算稳态, 则初始值和合意值之间的就划分为两段。只要找不到稳态, 前一个区间就再次划分为两段。当它成功找到稳定状态时, 前一个间隔乘以 2。在最后一种情况下, *homotopy\_steps* 包含在放弃之前尝试的最大计算次数。

**homotopy\_steps=INTEGER:** 定义执行同伦算法时的步骤数。详情请参阅 *homotopy\_mode* 选项。

**homotopy\_force\_continue=INTEGER:** 此选项控制同伦算法失败时所发生的情况。

0: 显示 steady 失败的错误信息

1: Steady 保持成功并继续的最后一个同伦算法步骤的值。小心: 参数和/或外生变量不是用户期望的值。

默认是 0。

**nocheck:** 当稳态文件或 *steady\_state\_model* 模块明确提供稳态值时, 不要检查稳态。对于具有单位根的模型来说, 这是有用的, 在这种情况下, 稳态不是唯一的或不存在。

**markowitz=DOUBLE:** 马科维茨准则的值, 用于选择枢轴量。仅在 *solve\_algo*=5 时使用。默认值: 0.5。

## 示例

参见 [4.7 初始和终端条件](#)。

经过计算之后, 在下列变量中可以得到稳态:

**MATLAB/Octave variable: *oo\_.steady\_state***

包含计算出的稳态。内生变量按照 *var* 命令中使用的声明顺序排列 (这也是 *M\_.endogenous\_names* 中使用的顺序)。

**MATLAB/Octave command:**`get_mean('ENDOGENOUS_NAME'[, 'ENDOGENOUS_NAME']...);`

返回给定内生变量的稳定状态，因为它存储在 `oo_.steady_state` 中。请注意，如果尚未使用 `steady` 计算稳态，它将首先尝试计算。

**Block:**`homotopy_setup;`

在使用同伦算法时，该模块声明初始值和终值。它与稳态命令的 `homotopy_mode` 选项一起使用。

同伦算法的思想（也被一些作者称为 `divide-and-conquer`）是将寻找稳态的问题细分为更小的问题。假定你知道如何计算给定参数集下的稳态，并且通过逐步地从一个参数集移到另一个参数集，进而帮助找到另一组参数集下的稳态。

`homotopy_setup` 模块的目的是声明在同伦算法期间将更改的参数或外生变量的终值（也可能是初值）。它应该包含以下命令行：

```
VARIABLE_NAME, EXPRESSION, EXPRESSION;
```

该句法声明了给定的参数/外生变量的初值和终值。

还有一个备择句法：

```
VARIABLE_NAME, EXPRESSION;
```

这里仅为给定的参数/外生变量指定了终值；初始值取自前面的 `initval` 模块。

成功的同伦算法一个必要条件是，在无需任何帮助下，**Dynare** 必须能够求解初始参数/外生变量下的稳态（使用在 `initval` 模块中给出的猜测值）。

如果同伦算法失败，一个可能的解决方案是增加步数（在 `steady` 的 `homotopy_steps` 选项下设定）。

### 示例

在下面的示例中，**Dynare** 首先计算初始值下的稳态（`gam=0.5` 和 `x=1`），然后将问题细分为 50 个较小的问题以找到终值下的稳态（`gam=2` 和 `x=2`）。

```
var c k;
varexo x;
parameters alph gam delt bet aa;
alph=0.5;
delt=0.02;
aa=0.5;
bet=0.05;
model;
c+k-aa*x*k(-1)^alph-(1-delt)*k(-1);
c^(-gam)-(1+bet)^(-1)*(aa*alph*x(+1)*k^(alph-1)+1-delt)*c(+1)^
```

```

(-gam);
end;
initval;
x=1;
k=((delt+bet)/(aa*x*alph))^(1/(alph-1));
c=aa*x*k^alph-delt*k;
end;
homotopy_setup;
gam,0.5,2;
x,2;
end;
steady(homotopy_mode=1,homotopy_steps=50);

```

#### 4.10.2 向 Dynare 提供稳态

如果你知道如何计算模型的稳态，你可以提供一个 MATLAB/Octave 函数来计算稳态，而不是使用 `steady` 命令。同样，这样做有两种选择：

- 最简单的方法是编写一个 `steady_state_model` 块，下面将对其进行更详细的描述。另请参阅示例目录中的 `fs2000.mod` 以获取示例。Dynare 生成的稳态文件将被称为 `+FILENAME/steadystate.m`。
- 你可以手工编写相应的 MATLAB 函数。如果你的 MOD 文件名称为 `FILENAME.mod`，则稳态文件必须命名为 `FILENAME_steadystate.m`。参见示例目录中 `NK_baseline_steadystate.m`。这个选项提供了更多的灵活性（可以使用循环和条件结构），但代价是更重的程序编程负担和更低的效率。

注意，这两个文件都允许在调用函数时更新参数。例如，这允许通过将劳动负效用参数设置为相应的值，从而将稳态劳动供给校准为 0.2（参见 `example` 目录中的 `NK_baseline_steadystate.m`）。它们也可以用于估计，其中一些参数可能是估计参数的函数，并且需要针对每个参数抽样更新。例如，人们可能想将资本利用成本参数设置为贴现率的函数，以确保稳态下的利用率为 1。设两个参数互相独立或一个参数为另一个参数的函数而不更新的话，将导致错误的结果。但是，这也意味着需要格外小心，不要用新的值覆盖你的参数，因为它会导致错误的结果。

##### **Block:steady\_state\_model;**

当模型的解析解已知时，该命令可以更有效和可靠的方式来帮助 Dynare 找到稳态，特别是在估计过程中必须对参数空间中的每个点重新计算稳态。

该模块的每一行命令都包含一个变量（内生变量、临时变量或参数），该变量被赋值为一个表达式（可以包含稳态下的参数、外生变量，也可以包含上面已经声明的任何内生变量

或临时变量)。因此，每一行命令看起来如下：

```
VARIABLE_NAME=EXPRESSION;
```

请注意，如果右侧的主函数是返回多个参数的 MATLAB/Octave 函数，则也可以同时分配多个变量：

```
[VARIABLE_NAME, VARIABLE_NAME...]=EXPRESSION;
```

Dynare 将使用此模块提供的信息自动生成一个稳态文件（格式为+FILENAME\_steadystate2.m）。

### 确定性模型的稳态文件

steady\_state\_model 模块在确定性模型中也可以使用。必要时，initval 和 endval 模块可以用来设置外生变量的值。每个 initval 或 endval 模块后面都必须跟着 steady 以执行 steady\_state\_model 创建的函数，并分别设置初始稳态和最终稳态。

### 示例

```
var m P c e W R k d n l gy_obs gp_obs y dA;
varexo e_a e_m;
parameters alp bet gam mst rho psi del;
...
//parameter calibration, (dynamic) model declaration, shock calibration...
...
steady_state_model;
dA=exp(gam);
gst=1/dA; //A temporary variable
m=mst;
//Three other temporary variables
khst=((1-gst*bet*(1-del))/(alp*gst^alp*bet))^(1/(alp-1));
xist=((khst*gst)^alp-(1-gst*(1-del))*khst)/mst^(-1);
nust=psi*mst^2/((1-alp)*(1-psi)*bet*gst^alp*khst^alp);
n=xist/(nust+xist);
P=xist+nust;
k=khst*n;
l=psi*mst*n/((1-psi)*(1-n));
c=mst/P;
d=1-mst+1;
y=k^alp*n^(1-alp)*gst^alp;
```

```

R=mst/bet;

//You can use MATLAB functions which return several arguments
[W,e]=my_function(1,n);

gp_obs=m/dA;

gy_obs=dA;

end;

steady;

```

#### 4.10.3 在稳态计算中替换一些方程

当没有使用稳态文件时，Dynare 通过求解静态模型来计算稳态，即从\*.mod 文件中去掉领先和滞后期的模型。

在某些特定的情况下，人们可能希望对这种静态模型的创建方式有更多的控制。因此，Dynare 提供了明确给出静态模型中方程形式的可能性。

更准确地说，如果一个方程是由[static]标签预先设定的，那么它将出现在用于稳态计算的静态模型中，但是这个方程不会用于其他计算。对于以这种方式标记的每个方程，你必须用[dynamic]标记另一个方程：该方程将不用于稳态计算，而是用于其他计算。

此功能在具有单位根的模型上很有用，其中有无限个稳态。方程（标记为[dynamic]）将给出非平稳变量的运动定律（如随机游走）。为了确定一个特定的稳态，标记为[static]的方程会影响非平稳变量的恒定值。[static]标签可能有用的另一种情况是当人们只有稳态的部分封闭形式解决方案时。

##### 示例

这是一个具有两个内生变量的简单例子。第二个方程在静态模型中采用不同的形式。

```

var c k;

varexo x;

...

model;

c+k-aa*x*k(-1)^alph-(1-delt)*k(-1);

[dynamic]c^(-gam)-(1+bet)^(-1)*(aa*alph*x(+1)*k^(alph-1)+1-delt)*c(+1)^(-gam);

[static]k=((delt+bet)/(x*aa*alph))^(1/(alph-1));

end;

```

#### 4.11 获取模型信息

**Command:** `check;`

**Command:** `check(OPTIONS...);`

计算线性模型的特征值，该模型是在 `initval`、`endval` 或者 `steady` 中声明的值附

近线性化。一般来说，特征值仅在模型在稳态附近线性化后才是有意义的。它是一种稳态邻域内进行局部分析的方法。

在稳态附近存在唯一稳定均衡的必要条件是模中大于 1 的特征值数量与系统中前向变量的数量相同。附加秩条件要求对应于前向变量（跳跃变量）和爆炸特征值对应的右 Schur 向量的方阵子矩阵必须满秩。

#### 选项

**solve\_algo=INTEGER:** 对于可能的选项及其含义，请参见 *solve-algol*。

**qz\_zero\_threshold=DOUBLE:** 用于测试广义 Schur 分解中广义特征值是否为 0/0 的形式（在这种情况下，模型没有唯一解），默认值：1e-6。

#### 输出

在全局变量 `oo_.dr.eigval` 中 `check` 得到的特征值。

**MATLAB/Octave variable: `oo_.dr.eigval`**

包含由 `check` 命令计算的模型的特征值。

**Command: `model_diagnostics`;**

这个命令对模型执行各种完整性检查，如果发现问题（丢失当前时期变量，无效稳态，静态模型的奇异雅可比矩阵）就显示相关信息。

**Command: `model_info`;**

**Command: `model_info` (OPTIONS...);**

此命令提供下面的信息：

- 模型的规范化：内生变量归属于模型的每个方程；
- 模型的模块结构：对于每个模块，`model_info` 都会表示出它的类型，以及属于该模块的方程数和内生变量数。

此命令只与 `model` 模块中的 `block` 选项联合使用。

根据使用的模拟方法，有五种不同类型的选项：

- ‘EVALUATE FORWARD’

在这种情况下，该块仅包含内生变量当前出现在左侧的方程，并且没有出现前向内生变量。该模块的形式为  $y_{j,t} = f_j(y_t, y_{t-1}, \dots, y_{t-k})$ 。

- ‘EVALUATE BACKWARD’

模块所包含的方程是那些内生变量只出现在方程左边，且没有后向内生变量的方程。该模块的形式为  $y_{j,t} = f_j(y_t, y_{t+1}, \dots, y_{t+k})$ 。

- ‘SOLVE BACKWARD x’

模块所包含的方程是那些内生变量不出现在方程左边，且没有前向内生变量的方程。该模块的形式为  $g_j(y_{j,t}, y_t, y_{t-1}, \dots, y_{t-k}) = 0$ 。如果模块只有一个方程，那么 `x` 等于 “SIMPLE”。如果模块中出现了几个方程，`x` 等于 “COMPLETE”。

- ‘SOLVE FORWARD x’

模块所包含的方程是那些内生变量不出现在方程左边，且没有后向内生变量的方程，该模块的形式为  $g_j(y_{j,t}, y_t, y_{t+1}, \dots, y_{t+k}) = 0$ 。如果模块只有一个方程，那么 x 等于 “SIMPLE”。如果模块中出现了几个方程，x 等于 “COMPLETE”。

- ‘SOLVE TWO BOUNDARIES x’

该模块包含的方程取决于前向和后向变量。模块形式为  $g_j(y_{j,t}, y_t, y_{t-1}, \dots, y_{t-k}, y_t, y_{t+1}, \dots, y_{t+k}) = 0$ 。如果模块只有一个方程，那么 x 等于 “SIMPLE”。如果模块中出现了几个方程，x 等于 “COMPLETE”。

#### 选项

‘static’: 展示出静态模型的模块分解。没有 “static” 选项，model\_info 显示动态模型的模块分解。

‘incidence’: 显示模块分解模型的总关联矩阵和重排序关联矩阵。

**Command: print\_bytecode\_dynamic\_model;**

展示存储在 bytecode 二进制格式文件中的动态模型的方程和雅可比矩阵。只能与 model 模块的 bytecode 选项一起使用。

**Command: print\_bytecode\_static\_model;**

展示存储在 bytecode 二进制格式文件中的静态模型的方程和雅可比矩阵。只能与 model 模块的 bytecode 选项一起使用。

## 4.12 确定性模拟

当模型是确定性的，Dynare 可以被用于具有完美预期假设的模型。通常情况下，在第一期——同期或者未来冲击的新闻被模型代理人知晓的时期——之前，系统应该处于均衡状态。模拟的目的是描述预期冲击的响应，直到系统回到旧的或新的均衡状态。在大多数模型中，这种均衡回归只是一种渐近现象，它必须由未来足够长的时期来近似得到。Dynare 非常适合进行的另一项练习是研究在永久性冲击之后向新均衡的转移路径。对于确定性模拟，数值问题就是求解 n 个内生变量 T 期的非线性方程组。Dynare 提供了几种解决这个问题的算法，它们可以通过 stack\_solve\_algo 选项来设定。默认情况下 (stack\_solve\_algo=0)，Dynare 使用牛顿型方法来求解联立方程系统。因为雅可比矩阵的阶数为  $n \times T$ ，对于具有多个变量的长时间模拟，Dynare 使用 MATLAB/Octave 的稀疏矩阵能力。另一种较慢但可能较少消耗内存的替代方案 (stack\_solve\_algo=6) 基于 Laffargue (1990) 和 Boucekine (1995) 首先提出的牛顿型算法，该算法使用松弛技术。因此，该算法避免了存储完整的雅可比矩阵。该算法的细节可以在 Juillard (1996) 中找到。第三种类型的算法利用模块分解技术 (divide-and-conquer methods) 来分析模型结构。原理是识别模型结构中的递归和联立模块，并使用此信息来帮助求解过程。这些解的算法可以显著提速求解大型模型提。

**Command: perfect\_foresight\_setup;**



**Command:**`perfect_foresight_setup`(OPTIONS...);

通过提取 `initval`, `endval` 和 `shocks` 模块中的信息, 并将其转换为外生和内生变量的模拟路径, 从而准备开始完美预期模拟。

在运行 `perfect_foresight_solver` 模拟之前, 必须调用此命令。

选项

**periods=INTEGER:** 模拟期数

**datafile=FILENAME:** 用于为所有内生和外生变量指定路径。严格等同于 `initval_file`。

输出

外生变量的路径存储在 `oo_.exo_simul` 中。

内生变量的初始和终端条件、初始猜测值路径存储在 `oo_.endo_simul`。

**Command:**`perfect_foresight_solver`;

**Command:**`perfect_foresight_solver` (OPTIONS...);

计算模型的完美预期 (或确定性) 模拟。

请注意, 必须在此命令之前, 先调用 `perfect_foresight_setup` 才能设置模拟环境。

选项

**maxit=INTEGER:** 确定非线性解算法中最大迭代次数。`maxit` 的默认值为 50。

**tolf=DOUBLE:** 基于函数值的终止收敛准则。当证明不可能通过超过 `tolf` 来改善函数值时, 停止迭代。默认值:  $1e-5$

**tolx=DOUBLE:** 基于函数参数变化的终止收敛标准。当解的算法尝试采用小于 `tolx` 的步骤时, 停止迭代。默认值:  $1e-5$

**noprint:** 不要打印任何东西, 对循环很有用。

**print:** 打印结果 (和 `noprint` 相对)

**stack\_solve\_algo=INTEGER**

用于求解的代数方法, 可能的值有:

0: 牛顿型方法使用稀疏矩阵同时求解每期的所有方程 (默认)。

1: 在每次迭代时使用带有稀疏 LU 的牛顿算法 (需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项, 参见 [4.5 模型声明](#))。

2: 在每次迭代时使用具有广义最小残差的牛顿算法 (GMRES) (需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项, 参见 [4.5 模型声明](#))

3: 每次迭代时使用具有稳定双共轭梯度的 (BICGSTAB) 牛顿算法 (需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项, 参见 [4.5 模型声明](#))。

4: 在每次迭代时使用具有最佳路径长度的牛顿算法 (需要 `bytecode` 和/或 `block` 选

项，参见 [4.5 模型声明](#)）。

5: 在每次迭代时使用带有稀疏高斯消元（SPE）的牛顿算法（需要 `bytecode` 选项，参见 [4.5 模型声明](#)）。

6: 使用 Juillard (1996) 提出的历史算法：它比 `stack_solve_algo=0` 慢，但在大型模型上可能消耗更少的内存（不适用于 `bytecode` 和/或 `block` 选项）。

7: 允许用户通过选项 `solve_algo` 来使用可行的算法解完美预期模型（参见 *solve\_algo* 获取可能值的列表，注意值 5, 6, 7 和 8——它们需要 `bytecode` 和/或 `block` 选项——是不允许的）。例如，以下命令：

```
perfect_foresight_setup (periods=400) ;  
perfect_foresight_solver (stack_solve_algo=7, solve_algo=9)  
使用信任域算法触发解的计算。
```

**robust\_lin\_solve:** 对于默认的 `stack_solve_algo=0` 来说，触发使用稳健线性解的算法。

**solve\_algo:** 参见 *solve\_algo*。允许选择与 `stack_solve_algo=7` 一起使用的解算法。

**no\_homotopy:** 默认情况下，如果解算法无法解决问题，完美预期解就使用同伦算法技术。具体地说，它通过减小冲击的大小并逐渐增加冲击来将问题分成更小的步骤，直到问题收敛为止。此选项告诉 Dynare 禁用该行为。请注意，纯前向或后向模型不能实施同伦算法。

**markowitz=DOUBLE:** Markowitz 标准的值，用于选择枢轴量。仅在 `stack_solve_algo=5` 时使用。默认值：0.5。

**minimal\_solving\_periods=INTEGER:** 指定解出模型的最小期数，在对其余周期使用一组常量运算之前。仅在 `stack_solve_algo=5` 时使用。默认值：1。

**lmmcp:** 使用 Levenberg-Marquardt 混合互补问题（LMMCP）算法（Kanzow 和 Petra, 2004）求解完美预期模型，该算法允许考虑内生变量的不等式约束（例如名义利率的 ZLB 或具有不可逆投资的模型）。此选项等价于 `stack_solve_algo=7` 和 `solve_algo=10`。使用 LMMCP 算法需要特定的模型设置，因为目标是摆脱任何可能在雅可比行列中引入奇异的 `max/min` 算子和互补松弛条件。这是通过将 `mcp` 关键字附加到受影响的方程的标记（参见 [4.5 模型声明](#)）来完成的。此标记表明，除非标记内的表达式具有约束力，否则附加标记的等式必须保留。例如，名义利率的 ZLB 将在 `model` 模块中指定如下：

```
model;  
...  
[mcp='r>-1.94478']  
r=rho*r(-1)+(1-rho)*(gpi*Infl+gy*YGap)+e;
```

```
...
end;
```

其中 1.94478 是名义利率的稳态水平， $r$  是偏离稳态的名义利率。该结构意味着泰勒规则是有效的，除非隐含利率  $r \leq -1.94478$ ，在这种情况下， $r$  固定在 -1.94478（从而等于互补松弛条件）。通过限制来自该等式的  $r$  的值，mcp 的标记还避免  $r$  在模型的其余部分使用  $\max(r, -1.94478)$ 。重要的是要记住，因为 mcp 的标记有效地取代了补充松弛条件，所以它不能简单地附加到任何方程。相反，它必须附加到正确的受影响的方程，否则解算法将解一个不同的问题，而不是原问题。此外，由于要解决的问题是非线性的，因此动态方程的残差符号很重要。在前面的例子中，对于名义利率规则，如果 LHS 和 RHS 颠倒，残差的符号（LHS 和 RHS 之间的差值）将发生变化，求解器可能无法识别求解路径。更一般地，当使用相同方程的数学等效表示时，不能保证非线性求解器的收敛性。

请注意，在当前实现中，预处理程序不会解析 mcp 等式标记的内容。因此，不等式必须尽可能简单：一个内生变量，后面跟着关系运算符，后跟数字（不是变量，参数或表达式）。

**endogenous\_terminal\_period:** 在求解完美预期模型时，牛顿迭代中的期数不是恒定的。通过去除已经识别出解路径（和相关方程）的部分（直到公差参数），减小了非线性方程组的大小。这种策略可以解释为打靶法和松弛法混合。请注意，使用此混合策略时，舍入误差更为重要（用户应检查最大绝对误差的报告值）。仅适用于选项 `stack_solve_algo==0`。

**linear\_approximation:** 解决完美预期模型的线性化版本。该模型必须是平稳的。仅适用于选项 `stack_solve_algo==0`。

## 输出

模拟的内生变量可在全局矩阵 `oo_.endo_simul` 中获得。

**Command:** `simul;`

**Command:** `simul (OPTIONS...);`

用于触发模型的确定性模拟计算的缩减命令。它完全等同于调用 `perfect_foresight_setup`，然后调用 `perfect_foresight_solver`。

## 选项

接受 `perfect_foresight_setup` 和 `perfect_foresight_solver` 的所有选项。

**MATLAB/Octave variable:** `oo_.endo_simul`

此变量存储确定性模拟的结果（由 `perfect_foresight_solver` 或 `simul` 计算）或随机模拟的结果（由 `stoch_simul` 使用 `periods` 选项或 `extended_path` 计算）。变量按声明的顺序逐行排列（如 `M_.endo_names` 中所示）。请注意，此变量还包含初始条件和终止条件，因此它的列数多于 `periods` 选项的值。

**MATLAB/Octave variable:** `oo_.exo_simul`

此变量存储模拟期的外生变量的路径（由 `perfect_foresight_solver`, `simul`, `stoch_simul` 或 `extended_path` 计算）。变量按声明顺序排列在列中（如 `M_.exo_names` 中所示），期数排列在行。请注意，关于列和行的这种约定与 `oo_.endo_simul` 的约定相反！

### 4.13 随机解和模拟

在随机环境下，`Dynare` 计算与一个冲击的随机过程相对应一个或多个模拟值。

求解随机模型的主要算法依赖于期望函数的泰勒近似（最多三阶）（见 Judd (1996), Collard 和 Juillard (2001a), Collard 和 Juillard (2001b), 以及 Schmitt-Grohé 和 Uribe (2004)）。Villemot (2011) 给出了 `Dynare` 实施一阶近似解的详细信息。使用 `stoch_simul` 命令求解。

作为替代方案，可以使用 Fair 和 Taylor (1983) 提出的扩展路径（`extended path`）方法计算随机模型的模拟值。当存在较强的非线性或非线性约束时，此方法特别有用。使用 `extended_path` 命令计算这样的解。

#### 4.13.1 计算随机解

**Command:** `stoch_simul` [VARIABLE\_NAME...];

**Command:** `stoch_simul` (OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME...];

`stoch_simul` 使用扰动技术解随机（即理性预期）模型。

更确切地说，`stoch_simul` 计算模型的决策和转移函数的泰勒近似。使用它可以计算脉冲响应函数和各种描述性统计（矩、方差分解、相关系数和自相关系数）。对于相关冲击，方差分解如 VAR 文献中通过外生变量的协方差矩阵的 Cholesky 分解来计算。当冲击相关时，方差分解取决于 `varexo` 命令中变量的顺序。

泰勒近似值是在稳态附近计算的（参见 [4.10 稳态](#)）。

IRFs 是第一期发生的冲击后一个变量的变化轨迹与其稳态值之间的差。有关 IRFs 计算的更多细节可以在 [Dynare wiki](#) 上找到。

仅对具有严格正方差的变量才显示方差分解、相关系数、自相关系数。仅针对响应大于  $10^{-10}$  的变量才绘制脉冲响应函数图。

方差分解计算的是每个冲击的相对贡献。通常，这当然等于总方差，但如果模型产生非常大的方差，则由于数值误差，两者可能相差很大。如果每个冲击的贡献总和与总方差之间的最大相对差异大于 0.01%，`Dynare` 会发出警告。

冲击的协方差矩阵在 `shocks` 模块声明（参见 [4.8 外生变量的冲击](#)）。

当声明 VARIABLE\_NAME 列表时，仅显示这些变量的结果。

一阶近似下的 `stoch_simul` 命令可受益于模型的模块分解（参见 `block`）。

#### 选项

**ar=INTEGER:** 用于计算和展示的自相关系数的阶数。默认值：5。

**drop=INTEGER:** 在计算主要统计量之前，模拟开始时放弃的模拟点的数量 (burnin)。请注意，此选项不会影响存储在 `oo_.endo_simul` 和工作区中的模拟数据序列。在这里，没有任何时期被删除。默认：100。

**hp\_filter=DOUBLE:** 在计算矩之前使用参数  $\lambda=DOUBLE$  的 HP 滤波。如果要计算理论矩，则按照 Uhlig (2001) 概述的方法滤波模型解的频谱。默认值：无滤波。

**one\_sided\_hp\_filter=DOUBLE:** 在计算矩之前，使用 Stock 和 Watson (1999) 描述的  $\lambda=DOUBLE$  的单边 HP 滤波。此选项仅适用于模拟矩。默认值：无滤波。

**bandpass\_filter:** 在计算矩之前使用带有默认通带的带通滤波 (bandpass filter)。如果要求理论矩，则使用理想带通滤波对模型解的频谱进行滤波处理。如果要求经验矩，则使用 Baxter 和 King (1999) 滤波。默认值：无滤波。

**bandpass\_filter=[HIGHEST\_PERIODICITYLOWEST\_PERIODICITY]:** 在计算矩之前，使用带通滤波。通带周期设置为 LOWEST\_PERIODICITY，例如，如果模型频率是季度，则为 6 到 32 个季度。默认值：[6,32]。

**filtered\_theoretical\_moments\_grid=INTEGER:** 在计算过滤理论矩时 (使用选项 `hp_filter` 或选项 `bandpass_filter`)，此选项控制离散快速傅立叶逆变换的网格中的点数。对于高度自相关的过程，可能需要增加它。默认值：512。

**irf=INTEGER:** 计算 IRFs 的周期数。设置 `irf=0`，禁止绘制 IRFs 图。默认值：40。

**irf\_shocks=(VARIABLE\_NAME[, ]VARIABLE\_NAME...):** 用于计算 IRFs 的外生变量。默认值：全部。

**relative\_irf:** 执行标准化 IRFs 的计算。在一阶近似情形下，当前冲击的标准偏离除以一单位正向标准偏离的冲击向量，乘以 100。因此，脉冲代表的是 1 单位冲击的响应 (与常规的一个单位标准偏离相反) 乘以 100。因此，对于对数线性化模型——变量表示百分率——IRFs 就表示 100% 冲击的响应百分率。例如，产出对一单位 TFP 冲击的响应为 400 表示经济受到 100% TFP 冲击后，产出增加了 400% (你会看到 TFP 增加了 100 个点)。给定 `order=1` 时的线性，可以直接将存储在 `oo_.irfs` 中的 IRF 重新缩放到任何所需的大小。在更高阶近似时，这种理解就会不同。然后，`relative_irf` 选项触发 IRFs 的生成，作为对 0.01 单位冲击的响应 (对应于以百分比测量的冲击为 1%)，并且不乘以 100。也就是说，当前冲击的标准偏离除以一单位正向标准偏离的冲击向量，再除以 100。例如，对数产出对一单位的 TFP 冲击的响应为 0.04 (因此以稳态产出水平的百分比测量)，其表示在 1% 的 TFP 冲击后，产出增加 4% (您将看到 TFP 在冲击增加 0.01)。

**irf\_plot\_threshold=DOUBLE:** 绘制 IRFs 的阈值大小。如果某一变量的最大绝对偏离水平小于这一阈值，那么，IRFs 就不显示。默认值：1e-10。

**nocorr:** 不显示相关系数矩阵 (默认值是显示它们)。

**nodecomposition:** 不计算 (并且不显示) 无条件方差分解。

**nofunctions:** 不要显示近似解的系数（默认值是显示它们）。

**nomoments:** 不显示内生变量的矩（默认值是显示它们）。

**nograph:** 不要创建图形（这意味着它们不会保存到磁盘中，也不会显示）。如果未使用此选项，则图形将保存到磁盘（格式声明为 `graph_format` 选项，但 `graph_format=none` 除外），并显示到屏幕（除非使用 `nodisplay` 选项）。

**graph:** 重新启用先前使用 `nograph` 关闭的生成图形功能。

**nodisplay:** 不显示图形，但仍将它们保存到磁盘（除非使用了 `nograph`）。

**graph\_format=FORMAT graph\_format=(FORMAT, FORMAT...):** 指定保存到磁盘的图形的文件格式。可能的值是 `eps`（默认值）、`pdf`、`fig` 和 `none`（在 Octave 下，`fig` 不可用）。如果文件格式设置为 `none`，则会显示图形，但不会保存到磁盘。

**noprint:** 参见 *`noprint`*。

**print:** 参见 *`print`*。

**order=INTEGER:** 泰勒近似的阶数。请注意，对于三阶及以上近似，隐含了 `k_order_solver` 选项，只有经验矩可用（必须为 `periods` 选项提供一个值）。默认值：2（除了 `estimation` 命令之外，在这种情况下，默认值是用于估计的值）。

**k\_order\_solver:** 使用 `k-order` 求解（用 C++ 实现）代替默认的 Dynare 泰勒近似阶数。此选项与 `bytecode` 选项尚不兼容（参见 [4.5 模型声明](#)）。默认值：除了不能使用 1 和 2 外，3 及以上的数值都可以。

**periods=INTEGER:** 如果不是 0，则将计算经验矩而不是理论矩。选项的值指定模拟的期数。模拟的初始点是 `initval` 模块声明的值，也可能是由 `steady` 重新计算的值。模拟的内生变量在每个变量的向量和全局矩阵 `oo_.endo_simul` 中可供用户使用（参见 `oo_.endo_simul`）。模拟的外生变量在 `oo_.exo_simul` 中可用（参见 `oo_.exo_simul`）。默认值：0。

**qz\_criterium=DOUBLE:** 在重新排序用于求解一阶问题的广义 Schur 分解时，用于从不稳定特征值中分离稳定的值。默认值：1.000001（当使用 `lik_init` 选项等于 1 进行估计时除外：在这种情况下，默认值为 0.999999，请参见 [4.14 估计](#)）。

**qz\_zero\_threshold=DOUBLE:** 参见 *`qz_zero_threshold`*。

**replic=INTEGER:** 用于计算 IRFs 的模拟序列数。默认值：如果 `order=1` 则为 1，否则为 50。

**simul\_replic=INTEGER:** 计算经验矩时模拟的序列数（即 `periods>0`）。请注意，如果此选项大于 1，则附加序列不会用于计算经验矩，而只会以二进制形式保存到文件 `FILENAME_simul` 中。默认值：1。

**solve\_algo=INTEGER:** 有关可能的值及其含义，参见 *`solve_algo`*。

**aim\_solver:** 使用 Anderson-Moore 算法（AIM）计算决策规则，而不是使用基于广

义 Schur 分解的 Dynare 默认方法。此选项仅对一阶近似有效。有关算法的更多详细信息，请参阅 [AIM 网站](#)。

**conditional\_variance\_decomposition=INTEGER**

**conditional\_variance\_decomposition=[INTEGER1:INTEGER2]**

**conditional\_variance\_decomposition=[INTEGER1 INTEGER2...]**

计算指定时期的条件方差分解。时期必须严格为正。条件方差由  $var(y_{t+k}|t)$  给出。对于第一期，条件方差分解提供了冲击影响效应的分解。结果存储在 `oo_.conditional_variance_decomposition` 中。（参见 `oo_.conditional_variance_decomposition`）。在存在测量误差的情况下，`oo_.conditional_variance_decomposition` 字段将包含去除测量误差后的方差贡献，即对实际变量而不是测量变量进行分解。测量变量的方差分解将存储在 `oo_.conditional_variance_decomposition_ME` 中（参见 `oo_.conditional_variance_decomposition_ME`）。方差分解仅在需要理论矩的情况下进行，即使用 `period=0` 选项。在 `order=2` 的情况下，Dynare 基于二阶解的线性项提供对真实二阶矩的二阶精确近似（参见 Kim、Kim、Schaumburg 和 Sims（2008））。请注意，如果需要理论矩并且设置 `nodecomposition`（参见 `oo_.variance_decomposition`），则无条件方差分解（即在水平无穷大处）会自动进行。

**pruning:** 当迭代计算解的模拟值时，放弃高阶项。使用二阶近似时，Dynare 使用 Kim, Kim, Schaumburg 和 Sims（2008）的算法，而使用三阶近似时，Andreasen、Fernández-Villaverde 和 Rubio-Ramírez（2013）的一般化算法被使用。

**partial\_information:** 按照 Pearlman、Currie 和 Levine（1986），在部分信息下计算模型的解。代理人只观察得到经济的部分变量。使用 `varobs` 命令声明观察到的变量集。请注意，如果 `varobs` 不存在或包含所有内生变量，那么这就是完全信息情况，此选项无效。更多的参考资料可以在 <https://archives.dynare.org/DynareWiki/PartialInformation> 找到。

**sylvester=OPTION:** 确定用于求解模块分解模型的 Sylvester 方程的算法。选项值的可能为：

**default:** 使用基于 Ondra Kamenik 算法的默认解法来求解 Sylvester 方程（`gensylv`）（请参阅 [Dynare 网站](#) 了解更多信息）。

**fixed\_point:** 采用不动点算法求解 Sylvester 方程（`gensylv_fp`）。这种方法对于大型模型来说比默认方法快。

默认值为 `default`。

**sylvester\_fixed\_point\_tol=DOUBLE:** 它是不动点解的收敛准则。它的默认值是  $1e-12$ 。

**dr=OPTION:** 确定用于计算决策规则的方法。可能的值选项有：

**default:** 使用基于广义 Schur 分解的默认方法计算决策规则(更多信息参见 Villemot



(2011))

**cycle\_reduction:** 利用循环约简算法求解多项式方程，检索决策规则中与内生变量相关的系数。这种方法在大型模型中比默认方法快。

**logarithmic\_reduction:** 利用对数约简算法求解多项式方程，在决策规则中检索与内生变量相关的系数。这种方法通常比 `cycle_reduction` 慢。

默认值为 `default`。

**dr\_cycle\_reduction\_tol=DOUBLE:** `cycle_reduction` 算法的收敛准则。它的默认值是  $1e-7$ 。

**dr\_logarithmic\_reduction\_tol=DOUBLE:** `logarithmicreduction` 算法的收敛准则。它的默认值是  $1e-12$ 。

**dr\_logarithmic\_reduction\_maxiter=INTEGER:** `logarithmic reduction` 算法中使用的最大迭代次数。它的默认值是 100。

**loglinear:** 参见 *loglinear*。注意，所有变量都是通过使用雅可比变换来取对数，而不仅仅是选中的变量。因此，你必须确保变量有严格的正稳态。`stoch_simul` 将显示对数线性化变量的矩、决策规则和脉冲响应。在 `oo_.dr` 中保存的决策规则，以及模拟变量也将是针对对数线性变量。

**tex:** 请求在 TeX 表和图形中输出结果和图形，稍后可以直接包含在 LaTeX 文件中。

**dr\_display\_tol=DOUBLE:** 决策规则中显示的精度。所有小于 `dr_display_tol` 的项都不显示在行中。默认值： $1e-6$ 。

**contemporaneous\_correlation:** 将内生变量之间的同时相关系数保存在 `oo_an` `eous_correlation` 中。要求不设置 `nocorr` 选项。

**spectral\_density:** 触发（滤波）模型变量的理论谱密度的计算和显示。结果存储在 `oo_.SpectralDensity` 中，下文定义。默认：不请求谱密度估计。

**hp\_ngrid=INTEGER:** 已弃用的选项。它具有与 `filtered_theoretical_moments_grid` 相同的效果。

## 输出

这个命令整合了 `oo_.dr`、`oo_.mean`、`oo_.var`、`oo_.var_list` 和 `oo_.autocorr`，如下所述。

如果存在 `periods` 选项，则设置 `oo_.skewness`、`oo_.kurtosis` 和 `oo_.endo_simul`（参见 `oo_.endo_simul`），并将模拟变量保存在全局工作空间的 MATLAB/Octave 向量中，名称与内生变量相同。

如果选项 `irf` 不等于 0，设定 `oo_.irfs`（参见下文），并保存 IRFs 在 MATLAB/Octave 的全局工作空间向量中（后一种访问 IRFs 的方法已被废弃，将来的版本中会消失）

如果选项 `contemporaneous_correlation` 不等于 0，则设置 `oo_.contempora`



neous\_correlation, 如下所述。

#### 示例

```
shocks;  
  
var e;  
  
stderr 0.0348;  
  
end;  
  
stoch_simul;
```

对只有一个随机冲击  $e$  的模型执行二阶近似模拟, 标准误为 0.0348。

#### 示例

```
stoch_simul(irf=60) y k;
```

对模型进行模拟, 并对变量  $y$  和  $k$  显示 60 期的脉冲响应函数。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.mean**

运行 `stoch_simul` 之后, 该文件中包含内生变量的均值。如果没有使用 `periods` 选项, 包含理论均值, 否则就是模拟均值。变量是按声明的次序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.var**

运行 `stoch_simul` 之后, 该文件中包含内生变量的方差-协方差。如果没有使用 `periods` 选项, 包含理论方差 (或 `order=2` 下的近似值), 否则包含模拟方差。变量按照声明顺序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.var\_list**

显示结果的变量列表。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.skewness**

运行 `stoch_simul` 之后, 如果 `periods` 选项存在, 该文件中包含了模拟变量的偏度 (标准化三阶矩)。变量按照声明顺序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.kurtosis**

运行 `stoch_simul` 之后, 如果 `periods` 选项存在, 该文件中包含了模拟变量的峰度 (标准化的四阶矩)。变量按照声明顺序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.autocorr**

运行 `stoch_simul` 之后, 该文件中包含内生变量的自相关矩阵的单元数组。单元阵列中矩阵的元素序号对应于自相关顺序。选项 `ar` 指定可用的自相关矩阵的数量。如果没有使用 `periods` 选项, 包含理论自相关系数 (或 `order=2` 下的近似值), 否则为模拟自相关系数。只有当平稳变量是存在, 该文件才会创建。

元素 `oo_.autocorr{i}(k,l)` 等于  $y_t^k$  和  $y_{t-l}^l$  之间的相关系数。其中,  $y^k$  (*resp.*  $y^l$ ) 是声明顺序中第  $k$  个 (*resp.*  $l$  - *th*) 内生变量。

注意, 如果需要理论矩, `oo_.autocorr{i}` 等于 `oo_.gamma_y{i+1}`。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.gamma\_y**

运行 `stoch_simul` 之后，如果需要理论矩的话（例如，如果没有 `period` 选项），此文件包含具有以下值的单元格数组（其中 `ar` 为同名选项的值）：

`oo_.gamma{1}`：方差/协方差矩阵。

`oo_.gamma{i+1}`（for `i=1:ar`）：自相关函数。参见 `oo_.autocorr`。注意，这是自相关函数，不是自协方差函数。

`oo_.gamma{ar+2}`：无条件方差分解，参见 `oo_.variance_decomposition`

`oo_.gamma{ar+3}`：如果要求二阶近似，则包含均值修正项的向量。对于 `order=2` 的情况，理论二阶矩是真实二阶矩二阶精确近似，参见 `conditional_variance_decomposition`。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.variance\_decomposition**

在请求理论矩（`periods=0`）时运行 `stoch_simul` 之后，包含一个矩阵，该矩阵具有无条件方差分解的结果（即在水平无穷远处）。第一个维度对应于内生变量（按命令后或 `M_.endo_names` 中的声明顺序），第二个维度对应于外生变量（按声明顺序）。数字以百分比表示，各列的总和为 100。在存在测量误差的情况下，该字段将包含去除测量误差后的方差贡献，即对实际变量而不是测量变量进行分解。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.variance\_decomposition\_ME**

如果存在测量误差，则在请求理论矩（`periods=0`）时在运行 `stoch_simul` 后设置字段。它类似于 `oo_.variance_decomposition`，但分解是对被测变量进行的。该字段包含一个矩阵，其结果是无条件方差分解（即在水平无穷远处）。第一维对应观察到的内生变量（按命令后声明的顺序），第二维对应外生变量（按声明的顺序），最后一列对应测量误差的贡献。数字以百分比表示，各列的总和为 100。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.conditional\_variance\_decomposition**

在使用 `conditional_variance_decomposition` 选项运行 `stoch_simul` 之后，包含一个带有分解结果的三维数组。第一个维度对应于内生变量（按照命令后的声明顺序，如果未指定则在 `M_.endo_names` 中），第二个维度对应于预测范围（如选项声明），第三个维度对应于外生变量（按声明顺序）。在存在测量误差的情况下，该字段将包含去除测量误差后的方差贡献，即分解将进行实际变量而不是测量变量。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.conditional\_variance\_decomposition\_ME**

如果存在测量误差，则在使用 `conditional_variance_decomposition` 选项运行 `stoch_simul` 后设置的字段。它类似于 `oo_.conditional_variance_decomposition`，但分解是对被测变量进行的。它包含一个带有分解结果的三维数组。第一个维度对应于内生变量（按照命令后的声明顺序，如果未指定则在 `M_.endo_names` 中），第二个维度对应于预测范围（如选项声明），第三个维度对应于外生变量（按声明顺序），最后一列对应测量误差的贡献。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.contemporaneous\_correlation**

在使用 contemporaneous\_correlation 选项运行 stoch\_simul 之后, 如果周期选项不存在 (或 order=2 的近似值), 则包含理论同期相关性, 否则包含模拟同期相关性。变量按声明顺序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.SpectralDensity**

在使用选项 spectral\_density 运行 stoch\_simul 之后, 包含模型变量的谱密度。将有一个 nvars×nfrequencies 子字段 freqs 存储各自的频率网格点, 范围从 0 到  $2\pi$ , 以及存储相应密度的相同大小的子场 density。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.irfs**

在使用 irf 不同于零的选项运行 stoch\_simul 之后, 包含脉冲响应, 具有以下命名约定: *VARIABLE\_NAME\_SHOCK\_NAME*。

例如, oo\_.irfs.gnp\_ea 包含对 ea 的单标准差冲击对 gnp 的影响。

**MATLAB/Octave command:get\_irf('EXOGENOUS\_NAME'[, 'ENDOGENOUS\_NAME']...);**

给定外生变量的名称, 返回请求的内生变量的 IRFs, 因为它们存储在 oo\_.irfs 中。

模型的近似解采用一组决策规则或转换方程的形式, 将模型内生变量的当前值表示为模型先前状态和周期开始时观察到的冲击函数。决策规则存储在结构 oo\_.dr 中, 如下所述。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.dr**

存储决策规则的结构。下面解释了不同近似阶数的子字段。

**Command:extended\_path;**

**Command:extended\_path(OPTIONS...);**

使用扩展路径解一个随机 (即理性预期) 模型, 该方法由 Fair 和 Taylor (1983) 提出。内生变量时间序列的产生是假定代理人相信在接下来的时期不会再有冲击。

该函数首先计算外生变量的随机路径 (存储在 oo\_.exo\_simul 中, 参见 oo\_.exo\_simul), 然后计算内生变量的相应路径, 以稳态作为起始点。模拟结果存储在 oo\_.endo\_simul 中 (参见 oo\_.endo\_simul)。请注意, 此模拟方法不能解出政策和转移方程, 而是求解内生变量的路径。

#### **选项**

**periods=INTEGER:** 要计算模拟的周期数。没有默认值, 强制选项。

**solver\_periods=INTEGER:** 用于在算法的每次迭代中计算完美预期解的周期数。默认值: 200。

**order=INTEGER:** 如果 order 大于 0, 则 Dynare 使用高斯求积法来解释未来不确定性的影响。如果 order=S, 那么, 内生变量的时间序列的生成是通过假设代理人认为在  $t +$

S期后不再有冲击。这是一个实验特征，可能会很慢。默认值：0。

**hybrid:** 使用二阶扰动简化形式的常数来校正由（随机）extended path 算法生成的路径。

#### 4.13.2 变量的类型和排序

Dynare 区分了四种内生变量：

纯后向（或纯前向）变量：那些变量仅出现在模型中当前和过去时期，但不会出现在未来期（即 $t$ 和 $t-1$ 但不是 $t+1$ ）。这些变量的数量等于 `M_.npred`。

纯前向变量：那些变量只出现在模型中当前和未来时期些，但不是过去期（即 $t$ 和 $t+1$ 但不是 $t-1$ ）。这些变量的数量存储在 `M_.nfwr`。

混合变量：那些变量出现在模型当前、过去和未来时期（即 $t$ ， $t+1$ 和 $t-1$ ）。这些变量的数量存储在 `M_.nboth` 中。

静态变量：这些变量仅出现在模型当前期，而非过去和未来时期（即仅出现在 $t$ ，而不是在 $t+1$ 或 $t-1$ ）。此类变量的数量存储在 `M_.nstatic` 中。

请注意，所有内生变量都属于这四个类别中的一个，因为辅助变量创建后（参见 [4.6 辅助变量](#)），所有内生变量最多只有一期领先和一期滞后。因此，我们有以下等式：

$$M_.npred + M_.both + M_.nfwr + M_.nstatic = M_.endo\_nbr$$

##### **MATLAB/Octave variable: `M_.state_var`**

标识声明变量向量中的状态变量的数字索引向量。`M_.endo_names(M_.state_var)` 因此产生模型声明中作为状态的所有变量的名称，即出现滞后。

在内部，Dynare 使用两种内生变量的顺序：声明顺序（反映在 `M_.endo_names` 中），以及基于上述四种类型的顺序，我们将其称为 DR 顺序（“DR”代表决策规则）。大多数情况下，使用声明顺序，但对于决策规则的元素，使用 DR 顺序。

DR 顺序如下：首先出现静态变量，然后是纯后向变量，然后是混合变量，最后是纯前向变量。在每个类别中，变量按照声明顺序排列。

##### **MATLAB/Octave variable: `oo_.dr.order_var`**

此变量将 DR 顺序映射到声明顺序。

##### **MATLAB/Octave variable: `oo_.dr.inv_order_var`**

此变量包含逆映射。

换句话说，DR 顺序中的第  $k$  个变量对应于声明顺序中编号为 `oo_.dr.order_var(k)` 的内生变量。相反，第  $k$  个声明的变量按 DR 顺序编号为 `oo_.dr.inv_order_var(k)`。

最后，模型的状态变量是纯后向变量和混合变量。当它们出现在决策规则元素中时，它们按 DR 顺序排列。有 `M_.nspred=M_.npred+M_.nboth` 这样的变量。类似地，一个有 `M_.nsfwr=M_.nfwr+M_.nboth`，和 `M_.ndynamic=M_.nfwr+M_.nboth+M_.npred`。

### 4.13.3 一阶近似

近似的标准形式：

$$y_t = y^s + Ay_{t-1}^h + Bu_t$$

其中  $y^s$  是  $y$  的稳态值， $y_t^h = y_t - y^s$ 。

决策规则的系数存储如下：

**MATLAB/Octave variable: oo.dr.state\_var**

给定已为其计算决策规则的当前参数值，数字索引向量标识声明变量向量中的状态变量。它可能与 `M_.state_var` 不同，以防状态变量从给定当前参数化的模型中删除，因为它在决策规则中仅获得 0 个系数。参见 `M_.state_var`。

决策规则的系数存储如下：

- $y^s$  存储在 `oo_.dr.ys` 中。向量行对应于以声明次序排列的所有内生变量。
- $A$  存储在 `oo_.dr.ghx` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。该矩阵列对应于 DR 顺序中的状态变量。
- $B$  存储在 `oo_.dr.ghu` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。该矩阵列对应于以声明顺序排列的外生变量。

当然，所示的近似形式仅仅是形式化的，因为它忽略了  $y^s$  和  $y_t^h$  中所需的不同阶数。显示 Dynare 处理声明和 DR 顺序之间差异的方式的近似精确形式是

$$\begin{aligned} y_t(\text{oo_.dr.order\_var}) \\ &= y^s(\text{oo_.dr.order\_var}) + A \cdot y_{t-1}(\text{oo_.dr.order\_var}(k2)) \\ &\quad - y^s(\text{oo_.dr.order\_var}(k2)) + B \cdot u_t \end{aligned}$$

其中  $k2$  选择状态变量， $y_t$  和  $y^s$  按声明顺序，系数矩阵按 DR 顺序。实际上，右侧的所有变量都被置于 DR 顺序中进行计算，然后按声明顺序分配给  $y_t$ 。

### 4.13.4 二阶近似

近似的形式如下：

$$y_t = y^s + 0.5\Delta^2 + Ay_{t-1}^h + Bu_t + 0.5C(y_{t-1}^h \otimes y_{t-1}^h) + 0.5D(u_t \otimes u_t) + E(y_{t-1}^h \otimes u_t)$$

其中  $y^s$  是  $y$  的稳态值， $y_t^h = y_t - y^s$ ， $\Delta^2$  是未来冲击方差的转移效应。对于由于声明和 DR 顺序的差异而需要重新排序，请参阅一阶近似。

决策规则的系数存储位置与一阶近似相同，另加上以下储存位置：

- $\Delta^2$  存储在 `oo_.dr.ghs2` 中。向量行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。
- $C$  存储在 `oo_.dr.ghxx` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对应于 DR-order 中的状态变量向量的 Kronecker 积。
- $D$  存储在 `oo_.dr.ghuu` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对应于声明顺序中的外生变量的 Kronecker 积。
- $E$  存储在 `oo_.dr.ghxu` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对

应于状态变量矢量（按照 DR 顺序）与外生变量的矢量（按照声明顺序）的 Kronecker 积。

#### 4.13.5 三阶近似

近似的形式如下：

$$y_t = y^s + G_0 + G_1 z_t + G_2(z_t \otimes z_t) + G_3(z_t \otimes z_t \otimes z_t)$$

其中  $y^s$  是  $y$  的稳态值， $z_t$  是一个向量，包括  $t-1$  期状态变量的稳态偏离（DR 顺序），接着是  $t$  期的外生变量（声明顺序）。因此，向量  $z_t$  的大小为  $n_z = M_{\text{.nspred}} + M_{\text{.exo\_nbr}}$ 。

决策规则的系数存储如下：

- $y^s$  存储在 `oo_.dr.ys` 中。向量行对应于声明顺序中的所有内生变量。
- $G_0$  存储在 `oo_.dr.g_0` 中。向量行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。
- $G_1$  存储在 `oo_.dr.g_1` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对应于 DR 顺序中的状态变量，后面是声明顺序的外生变量。
- $G_2$  存储在 `oo_.dr.g_2` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对应于状态变量的 Kronecker 积（按 DR 顺序），后跟外生变量（按声明顺序）。请注意，Kronecker 积以折叠方式存储，例如，对称元素仅存储一次，这意味着矩阵具有  $n_z(n_z + 1)/2$  列。更确切地说，该矩阵的每列对应于一对  $(i_1, i_2)$ ，其中每个索引表示  $z_t$  的元素，因此在 1 和  $n_z$  之间。只存储非递减元素对，即  $i_1 \leq i_2$ 。列按照非递减对的字母顺序排列。另请注意，对于  $i_1 \neq i_2$  的那些对，由于元素仅存储一次但在展开的  $G_2$  矩阵中出现两次，因此在计算决策规则时必须乘以 2。
- $G_3$  存储在 `oo_.dr.g_3` 中。矩阵行对应于 DR 顺序中的所有内生变量。矩阵列对应于状态变量的第三个 Kronecker 幂（按 DR 顺序），后面是外生变量（按照声明顺序）。注意，第三个 Kronecker 幂以折叠方式存储，即对称元素仅存储一次，这意味着矩阵具有  $n_z(n_z + 1)(n_z + 2)/6$  列。更确切地说，该矩阵的每列对应于元组  $(i_1, i_2, i_3)$ ，其中每个索引表示  $z_t$  的元素，因此在 1 和  $n_z$  之间。只存储非递减元组，即  $i_1 \leq i_2 \leq i_3$ 。列按照非递减元组的字母顺序排列。另请注意，对于具有三个不同索引的元组（即  $i_1 \neq i_2$  且  $i_1 \neq i_3$  且  $i_2 \neq i_3$ ），由于这些元素仅存储一次但在展开的  $G_3$  矩阵中出现六次，因此计算决策规则时，它们必须乘以 6。类似地，对于那些具有两个相等索引的元组（即形式为  $(a, a, b)$  或  $(a, b, a)$  或  $(b, a, a)$ ），因为这些元素只存储一次但出现三个在展开的  $G_3$  矩阵中，在计算决策规则时，它们必须乘以 3。

#### 4.14 估计

如果你有某些内生变量的观测数据，那么，可以使用 Dynare 估计部分或全部参数。极大似然（如 Ireland（2004））和贝叶斯技术（如 Rabanal 和 Rubio-Ramirez（2003），Schorfheide（2000）或 Smets 和 Wouters（2003））都可用。使用贝叶斯方法，可以估计 DSGE 模型，

VAR 模型或 DSGE-VAR 的组合模型。

注意，为了避免随机奇异，你的观测变量至少与模型中冲击或测量误差一样多。

使用一阶近似的估计可以从模型模块分解中获益（参见 *block*）

**Command:** `varobs VARIABLE_NAME...;`

这个命令列出了估计过程中观察的内生变量。这些变量必须在数据文件中可用（参见 *estimation\_cmd*）。

另外，这个命令还可以与 `stoch_simul` 中的 `partial_information` 选项配合使用，用于在部分信息情况下声明观测变量集。

模型文件中只允许有一个 `varobs`。如果想在循环中语句中声明观测变量，则可以使用宏处理程序，如下面的第二个例子所示。

示例

```
varobs C y rr;
```

声明内生变量 `C`、`y` 和 `rr` 为观测变量。

示例（带有宏处理器的循环）

```
varobs
@#for co in countries
GDP_{co}
@#endfor
;
```

**Block:** `observation_trends;`

这个模块声明观测变量的线性趋势，且线性趋势为模型参数的函数。如果使用了 `loglinear` 选项，它对应于观测变量对数形式的线性趋势，即观测值水平的指数趋势。

模块内的每一行命令都应该是下列形式：

```
VARIABLE_NAME (EXPRESSION);
```

在大多数情况下，在使用 `observation_trends` 时，变量不应该居中。

示例

```
observation_trends;
Y(eta);
P(mu/eta);
end;
```

**Block:** `estimated_params;`

这个模块列出了所有需要估计的参数，必要时，还需要指定参数上下限以及先验分布。

每一行命令对应着一个待估计参数。

在极大似然估计中，每一行遵循以下语法：

```
stderr VARIABLE_NAME|corr VARIABLE_NAME_1,VARIABLE_NAME_2|PARAMETER_NAME,INITIAL_VALUE[,LOWER_BOUND,UPPER_BOUND];
```

在贝叶斯估计中，每一行遵循以下语法：

```
stderr VARIABLE_NAME|corrVARIABLE_NAME_1,VARIABLE_NAME_2|PARAMETER_NAME|DSGE_PRIOR_WEIGHT[,INITIAL_VALUE[,LOWER_BOUND,UPPER_BOUND]],PRIOR_SHAPE,PRIOR_MEAN,PRIOR_STANDARD_ERROR[,PRIOR_3RD_PARAMETER[,PRIOR_4TH_PARAMETER[,SCALE_PARAMETER]]];
```

每行命令的第一部分包括以下三种选择：

- `stderr VARIABLE_NAME`：指明了外生变量 `VARIABLE_NAME` 的标准误，或与内生观测变量 `VARIABLE_NAME` 相关联的观测误差/测量误差的标准差，这些标准误是要被估计的量。
- `corr VARIABLE_NAME1,VARIABLE_NAME2`：指明了外生变量 `VARIABLE_NAME1` 和 `VARIABLE_NAME2` 间的相关系数，或与内生观测变量 `VARIABLE_NAME1` 和 `VARIABLE_NAME2` 相关联的观测误差/测量误差的相关系数，这些相关系数是需要被估计的量。需要注意的是，如果在前面的 `shocks` 模块或 `estimation` 命令中设定的相关系数不用被估计，则将它们设定为估计前设定的值。
- `PARAMETER_NAME`：待估计的模型参数的名称。
- `DSGE_PRIOR_WEIGHT`：DSGE-VAR 模型中 DSGE 模型权重的特殊名称。

其余的部分由以下字段组成，其中一些是可选的：

**INITIAL\_VALUE**：声明后验模最优算法或极大似然估计的起始值。如果未设置，默认为先验均值。

**LOWER\_BOUND**：在极大似然估计中指定参数值的下限。在贝叶斯估计中，在最大化后验核时设置一个有效下界。这个下界没有修改先验密度函数的形状，它旨在帮助最优算法识别后验模（对 MCMC 没有影响）。对于某些先验密度函数（即逆伽马、伽马、均匀分布、贝塔分布或韦伯分布），通过使用 `prior_3rd_parameter` 来将先验分布的峰值转移到左侧或者右侧的。在这种情况下，可以有效地修改先验密度函数（注意 Dynare 尚不能实施截断高斯密度函数）。如果未设置，默认为负无穷大（极大似然）或先验分布（贝叶斯估计）的自然下界。

**UPPER\_BOUND**：和 `LOWER_BOUND` 相同，但是将下界改为上界。

**PRIOR\_SHAPE**：一个声明先验密度函数形状的关键词，可能的值是：`beta_pdf`、`gamma_pdf`、`normal_pdf`、`uniform_pdf`、`inv_gamma_pdf`、`inv_gamma1_pdf`、`inv_gamma2_pdf` 和 `weibull_pdf`，注意，`inv_gamma_pdf` 和 `inv_gamma1_pdf` 是等价的。

**PRIOR\_MEAN**：先验分布函数的均值。



**PRIOR\_STANDARD\_ERROR:** 先验分布函数的标准差。

**PRIOR\_3RD\_PARAMETER:** 先验分布的第三个参数，用于广义 beta 分布，广义 gamma 分布，广义韦伯分布和均匀分布。默认值：0

**PRIOR\_4TH\_PARAMETER:** 先验分布的第四个参数，用于广义 beta 分布，均匀分布。默认值：1

**SCALE\_PARAMETER:** 声明尺度参数，针对 Metropolis-Hasting 算法的跳变分布协方差矩阵。

需要注意的是，INITIAL\_VALUE、LOWER\_BOUND、UPPER\_BOUND、PRIOR\_MEAN、PRIOR\_STANDARD\_ERROR、PRIOR\_3RD\_PARAMETER、PRIOR\_4TH\_PARAMETER 和 SCALE\_PARAMETER 都可以是有效的 EXPRESSION，有一些选项可以为空，Dynare 会根据估计方法和先验分布函数选择合适的默认值。

在均匀分布的情况下，可以通过使用 PRIOR\_3RD\_PARAMETER 和 PRIOR\_4TH\_PARAMETER 提供上限和下限或通过使用 PRIOR\_MEAN、PRIOR\_STANDARD\_ERROR 的平均值和标准差来指定，另外两个会自动填写。请注意，提供两组超参数将产生错误消息。

当命令越靠近列表末尾，前面的选项都要声明，例如：如果你想声明 SCALE\_PARAMETER 选项，你就必须先定义 PRIOR\_3RD\_PARAMETER 和 PRIOR\_4TH\_PARAMETER 选项，如果这些参数没有给出，则定义为空值。

#### 示例

```
corr eps_1,eps_2,0.5,,,beta_pdf,0,0.3,-1,1;
```

该句将 eps\_1 和 eps\_2 的相关系数设置为一个均值是 0，方差是 0.3 的广义贝塔分布。通过把 PRIOR\_3RD\_PARAMETER 设置为-1，把 PRIOR\_4TH\_PARAMETER 设置为 1，使得区间为 [0,1] 的标准 beta 分布转变为区间为 [-1,1] 的广义贝塔分布。注意这个时候 LOWER\_BOUND 和 UPPER\_BOUND 是设置为空的，因此分别默认为-1 和 1，初始值设置为 0.5。

#### 示例

```
corr eps_1,eps_2,0.5,-0.5,1,beta_pdf,0,0.3,-1,1;
```

设置与前面相同的广义贝塔分布，但是现在通过使用 LOWER\_BOUND 和 UPPER\_BOUND 将分布区间截断为 [-0.5,1]。因此，先验密度函数之和不再是 1。

#### 参数变换

有时，我们估计模型参数的一个变换参数，而不是模型参数本身，可以使得估计变得更简单。当然，在模型的任何地方，用估计参数的函数来代替原始参数都是可能的，但是它常常是不现实的。在这种情况下，可以在 parameters 语句中声明要估计的参数，并定义参数转换，这一过程是通过一个井字符 (#) 表达式实现的（参见 [4.5 模型声明](#)）。

#### 示例

```

parameters bet;
model;
#sig=1/bet;
c=sig*c(+1)*mpk;
end;
estimated_params;
bet,normal_pdf,1,0.05;
end;

```

**Block:estimated\_params\_init;**

**Block:estimated\_params\_init**(OPTIONS...);

此模块声明最优化算法的初始值，当这些值与先验均值不同时。它应该在 `estimated_params` 模块之后声明，否则声明的初始值会被后者覆盖。每行命令都有如下的语句结构：

```

stderr VARIABLE_NAME|corr VARIABLE_NAME_1,VARIABLE_NAME_2|PARAMETER_NAME|INITIAL_VALUE;

```

### 选项

**use\_calibration:** 对于未特别初始化的参数，使用深度参数和校准中 `shocks` 模块指定的协方差矩阵的元素作为估计的起始值。对于在校准期间未明确指定或违反先验的 `shocks` 模块组件，使用先验均值。

有关各种组件的含义和语法，参见 `estimated_params`。

**Block:estimated\_params\_bounds;**

该模块在极大似然估计中声明参数的下界和上界。每行命令都有如下的语句结构：

```

stderr VARIABLE_NAME|corr VARIABLE_NAME_1,VARIABLE_NAME_2|PARAMETER_NAME,LOWER_BOUND,UPPER_BOUND;

```

对于各成分的意义和语法，参见 `estimated_params`。

**Command:estimation**[VARIABLE\_NAME...];

**Command:estimation**(OPTIONS...)[VARIABLE\_NAME...];

这个命令执行贝叶斯估计和极大似然估计。该命令会展示下面的信息：

- 后验优化结果（也包括极大似然估计）；
- 边际对数数据密度；
- 后验均值和来自于后验模拟的最高后验密度区间（最小可信集）；
- 如果仅使用一条 MCM 链时，应用收敛诊断表；或者使用多条 MCM 链时，应用 Pfeifer（2014）说明的 Metropolis-Hastings 收敛图；
- MCMC 数值无效因子表；
- 表示先验、后验和模的图；

- 平滑冲击、平滑观测误差、平滑和历史变量图。

请注意，后验矩、平滑变量、 $k$ 步提前过滤变量和预测（当请求时）将仅在 `estimation` 命令之后列出的变量上计算。或者，可以选择在所有内生变量或所有观察变量上计算相应的结果（参见后文的 `consider_all_endogenous` 和 `consider_only_observed` 选项）。如果在估计命令之后没有列出变量，那么 Dynare 将交互询问使用哪个变量集。

此外，在 MCMC 期间（贝叶斯估计时，`mh_replic`>0），会出现等待窗口（图形或文本），显示蒙特卡洛的进度以及当前的接受率。注意，如果使用 `load_mh_file` 选项（参见下文），则报告的接受率没有考虑来自之前的 MCMC 的数据。在文献中有一个经验法则，接受率应该接近三分之一或四分之一。如果不是这个范围的接受率，您可以停止 MCMC（CTRL-C），并改变 `mh_jscale` 选项的值（参见下文）。

注意，默认情况下，Dynare 使用 `mt199937ar` 算法（即 Mersenne Twister 方法）生成随机数，其种子集等于 0，因此。Dynare 中的 MCMC 是确定性的：多次运行 Dynare 后（其他条件相同）将得到相同的结果。例如，后验矩或后验密度将完全相同。这个特性允许我们很容易地识别出由于模型、先验数据、估计选项的变化所带来的结果。但也想检查一下：在数据序列是不一样的多次运行中，返回的结果几乎一样。如果迭代次数（即 `mh_replic` 的值）足够使得 MCMC 收敛到遍历分布，那么这应该是正确的。在这种情况下，不需要默认随机数生成器，用户应该在估计命令之前，使用以下命令根据系统时钟设置种子：

```
set_dynare_seed('clock');
```

这样在不同运行过程中可以得到不同的数据序列。

## 算法

如果 `mh_replic` 的值大于 2000，并且没有使用 `nodiagnostic` 选项，则估计命令会进行 MCMC 诊断。如果 `mh_nblocks` 等于 1，则计算 Geweke(1992, 1999) 的收敛诊断。在舍弃了 `mh_drop` 声明的 burn-in 以后，通过卡方检验来比较由 `geweke_interval` 所确定图像的第一次和最后一次的均值。检验是利用了不存在序列相关的方差估计和 `taper_steps` 中声明的锥形窗口来计算的。如果 `mh_nblocks` 大于 1，则使用 Brooks 和 Gelman (1998) 的收敛诊断。正如 Brooks 和 Gelman (1998) 文献第三部分所述，单变量收敛诊断是基于集合的比较，也是在 MCMC 矩内进行的比较（Dynare 显示二阶和三阶矩，“最大概率密度”区间的长度覆盖了 80% 的后验分布）。由于计算的原因，多元收敛诊断不严格遵循 Brooks 和 Gelman (1998)，而是将单变量收敛诊断的思想应用于后验似然函数的范围，而不是单个参数。后验核用于将参数聚集成标量统计量，然后使用 Brooks 和 Gelman (1998) 单变量收敛诊断检查其收敛性。

无效因子使用基于 Parzen 窗口（例如 Andrews (1991)）的 Giordano et al. (2011) 方法计算。

## 选项

**datafile=FILENAME:** 数据文件：可以用\*.m、\*.mat、\*.csv 或者\*.xls/\*.xlsx 文件（在 Octave 下，对于\*.csv 和\*.xlsx 格式，Octave-Forge 的 io 包是必需的，不支持\*.xls 文件扩展名）。注意，数据文件的名称（即不包括扩展名）必须与模型文件的名称不同。如果存在多个名为 FILENAME 的文件，但是具有不同的文件后缀，则文件名必须包含在引号字符串中，并提供如下文件后缀：

```
estimation(datafile='../fsdat_simul.mat',...)
```

**dirname=FILENAME:** 存储 estimation 输出的目录，如果要传递目录的子目录，必须引用参数。默认：<mod\_file>

**xls\_sheet=NAME:** Excel 文件中有数据的 sheet 名称。

**xls\_range=RANGE:** Excel 文件使用的数据范围。例如：xls\_range=B2:D200

**nobs=INTEGER:** 根据 first\_obs 观测数据样本数。默认：文件中所有在 first\_obs 之后的观测数据。

**nobs=[INTEGER1:INTEGER2]:** 对从 INTEGER1 到 INTEGER2 的样本量进行递归估计和预测，必须声明 forecast 选项，预测结果存储在 RecursiveForecast 区域中（参见 RecursiveForecast）。各自的结果 oo\_存储在 oo\_recursive\_中，（参见 oo\_recursive\_），并且用它们各自的样本长度作为索引。

**first\_obs=INTEGER:** 要使用的第一个观测变量的样本量，例如，在估测 DSGE-VAR 时，first\_obs 需要大于滞后变量数。默认值：1

**first\_obs=[INTEGER1:INTEGER2]:** 从 INTEGER1 到 INTEGER2 的第一观测量开始，对固定长度 nobs 的样本运行滚动窗口估计和预测，也必须规定 forecast 选项。使用扩展窗口时，此选项与递归预测不兼容（参见 nobs）。各自的结果 oo\_存储在 oo\_recursive\_中，（参见 oo\_recursive\_）并且用各自滚动窗口的第一观测值作为索引。

**prefilter=INTEGER:** 其值等于 1 意味着估计过程将会对每个数据序列去除经验均值。如果请求了 loglinear 选项，并且不包括 logdata 选项，则先取对数，然后去均值。默认值：0，即无前置滤波。

**presample=INTEGER:** 在评价似然函数前，跳过 first\_obs 选项之后观测值的数量。这些预采样观测值不进入似然函数，而是用作执行卡尔曼滤波迭代的样本。此选项与估计 DSGE-VAR 不兼容。默认值：0

**loglinear:** 计算模型的对数线性近似，而不是线性近似。在估计过程中，数据必须与模型中使用的变量定义相对应（有关如何正确地声明连接模型变量和数据的观察方程的详细信息，请参阅 Pfeifer（2013））。如果你声明了 loglinear 选项，Dynare 就会采用模型变量和数据的对数，因为它假定数据与原始的非对数模型变量相对应。所显示的后验结果，如脉冲响应、平滑变量和矩将用于对数变量，而不是原始非对数变量。默认：计算线性近似。

**logdata:** 如果使用了模型对数线性化选项（loglinear），Dynare 将对已有数据进

行对数转换，除非此时使用 `logdata` 选项。如果用户提供了已对数化的数据，则需要此选项，否则将应用两次对数转换（这可能导致复杂数据）。

**plot\_priors=INTEGER:** 控制先验密度图的绘制：

0: 无先验图

1: 绘制每个估计参数的先验密度，重要的是要检查先验密度的实际形状是否符合你的预期。先验标准密度值的不当选择将会导致错误的先验密度。

默认值: 1

**nograph:** 参见 *nograph*

**posterior\_nograph:** 不绘制贝叶斯脉冲响应图 (*bayesian\_irfs*)、后验平滑结果图 (*smoother*)、后验预测图 (*forecast*) 等。

**posterior\_graph:** 重新启用生成先前使用 *posterior\_nograph* 关闭的图。

**nodisplay:** 参见 *nodisplay*。

**graph\_format=FORMAT graph\_format=(FORMAT,FORMAT...):** 参见 *graph\_format*

**lik\_init=INTEGER:** 卡尔曼滤波初始化类型：

1: 对于平稳模型，预测误差方差的初始矩阵被设置为状态变量的无条件方差。

2: 对于非平稳模型，广泛采用的经验法则是，预测误差矩阵对角线上它们的初始方差设置为 10（根据 Harvey 和 Phillips（1979）的建议）。

3: 对于非平稳模型，使用扩散滤波（使用 *diffuse\_filter* 选项）。

4: 用 Riccati 不动点方程初始化滤波。

5: i)对非平稳元素使用选项 2，在预测误差矩阵对角线上将它们的初始方差设置为 10，其他所有协方差设置为 0；ii)对平稳元素使用选项 1。

默认值: 1，仅用于高级用途

**lik\_algo=INTEGER:** 仅供内部使用和测试

**conf\_sig=DOUBLE:** 用于估计后的经典预测的置信区间（参见 *conf\_sig*）。

**mh\_conf\_sig=DOUBLE:** 用于对于先验和后验统计量所使用的置信/HPD 区间，如：参数分布、先验/后验矩、条件方差分解、脉冲响应函数、贝叶斯预测等。默认值: 0.9

**mh\_replic=INTEGER:** Metropolis-Hastings 算法的迭代次数。目前，*mh\_replic* 应该大于 1200。默认值: 20000

**sub\_draws=INTEGER:** 用于计算各种对象（平滑变量、平滑冲击、预测、矩、IRF）后验分布的 MCMC 抽样次数。用于计算这些后验矩的样本是从估计的经验后验分布（即 MCMC 的抽取）中均匀取样出来的。*sub\_draw* 应该小于 MCMC 的可用总数。默认值:  $\min(\text{posterior\_max\_subsample\_draws}, (\text{Total number of draws}) * (\text{number of chains}))$

**posterior\_max\_subsample\_draws=INTEGER:** 如果没有通过选项覆盖 `sub_draw`, 用于计算各种对象的后验分布 (平滑变量、平滑冲击、预测、矩、IRF) 的 MCMC 的最大抽样次数。默认值: 1200

**mh\_nblocks=INTEGER:** Metropolis-Hastings 算法的平行链数。默认值: 2

**mh\_drop=DOUBLE:** 在使用后验模拟之前, 初始生成的参数向量的一部分作为预迭代而丢弃。默认值: 0.5

**mh\_jscale=DOUBLE:** 跳跃分布的协方差矩阵的尺度参数 (Metropolis-Hastings 或 TaRB 算法)。默认值总是不令人满意。这个选项必须进行调整, 以获得理想的接受率: 25%-33%。基本上, 经验法则是如果接受率太高, 增加跳跃分布的方差, 如果接受率太低, 减少跳跃分布的方差。在某些情况下, 它可以帮助考虑这个尺度参数的特定参数值。这些在 `estimated_params` 模块中声明。

注意, `mode_compute=6` 将调整尺度参数, 以达到 *AcceptanceRateTarget*。生成的尺度参数将保存到一个名为 `MODEL_FILENAME_mh_scale.mat` 的文件中。这个文件可以在后续运行中通过 `posterior_sampler_options` 选项 *scale\_file* 加载。`mode_compute=6` 和 *scale\_file* 都将用调整值覆盖 `estimated_params` 中指定的任何值。默认值: 0.2。

另请注意, 对于随机游走 Metropolis-Hastings 算法, 可以使用选项 *mh\_tune\_jscale* 来自动调整 `mh_jscale` 的值。

**mh\_init\_scale=DOUBLE:** 用于抽取 Metropolis-Hastings 链初始值的比例参数。一般来说, 对于 Brooks 和 Gelman (1998) 收敛诊断起始点应该分散开来才有意义。默认值:  $2 * mh\_jscale$ 。

重要的是要记住在 Dynare 开始执行的时候, `mh_init_scale` 就需要设置, 也就是说默认不会考虑由 `mode_compute=6` 或 `posterior_sampler_options` 选项 *scale\_file* 引入的 `mh_jscale` 的潜在变化。如果在后验抽样的初始化过程中 `mh_init_scale` 设置得太宽, 以致 100 次测试的抽样不可行 (例如, 总是违反 Blanchard-Kahn 条件), 那么, Dynare 将请求用户输入一个新的 `mh_init_scale` 值, 然后使用该值进行新阶段的 100 次抽样测试。如果 *nointeractive* 选项已经被调用, 在 100 次无效的抽样之后程序会自动减少 10% 的 `mh_init_scale`, 并尝试另外 100 次抽样。这个迭代过程最多将发生 10 次, Dynare 将以一个错误消息的形式在这一点上终止运行。

**mh\_tune\_jscale[=DOUBLE]:** 自动调整跳跃分布的协方差矩阵 (Metropolis-Hastings) 的尺度参数, 使整体接受率接近所需水平。默认值为 0.33。由于算法的随机性 (如果 `mh_nblocks>1`, 马尔科夫链的建议和初始条件), 不可能精确匹配所需的接受率。此选项仅适用于随机游走 Metropolis Hastings 算法。

**mh\_recover:** 试图恢复一个过早崩溃的 Metropolis-Hastings 模拟, 从最后一个可用的已保存的 `mode_file` 开始。该选项不应该与 `load_mh_file` 一起使用, 也不应该采用异

于之前崩溃程序的 `mh_replic` 值。因为 Dynare4.5 会自动加载先前运行的所保留的密度函数。在旧版本中，为了确保链以相同的密度延续下去，你应该在使用此选项时提供上次运行中使用的 `mode_file` 或相同的自定义 `mcmc_jumping_covariance`。请注意，在 Octave 下，当前不支持具有相应最后一个随机数生成器状态的崩溃链的延续。

**`mh_mode=INTEGER`**

...

**`mode_file=FILENAME`**: 包含前次程序运行所保留下来的模的文件名称。在计算模时，Dynare 将模 (`xparam1`) 和 `hessian` 矩阵 (`hh`，仅当 `cova_compute=1` 时) 存储在一个名为 `model_filename_mod.mat` 的文件中。在成功运行估计命令之后，将禁用 `mode_file`，以防止其他函数隐性调用更新后的模文件。因此，如果 `mod` 文件包含后续的 `estimation` 命令，则需要再次声明 `mode_file` 选项。

**`mode_compute=INTEGER|FUNCTION_NAME`**: 声明模计算的最优化算法:

0: 不计算模。当声明了 `mode_file` 选项时，仅仅从文件中读取模的值。当没有声明 `mode_file` 选项时，Dynare 报告在参数初始值处评估的对数后验分布（对数似然函数）；当没有声明 `mode_file` 选项，且没有 `estimated_params` 模块时，但是使用 `smoother` 选项，这是一种迂回的方式来计算参数校准模型的变量的平滑值。

1: 使用 `fmincon` 优化程序（如果安装了优化工具箱，可在 MATLAB 下使用；如果安装了 Octave-Forge1.6 或更高版本的优化包，则在 Octave 可用）。

2: 使用 Corana et al. (1987) 和 Goffe et al. (1994) 描述的连续模拟退火型全局优化算法。

3: 使用 `fminunc` 优化程序（如果安装了优化工具箱，可在 MATLAB 下使用；如果安装了来自 Octave-Forge 的 `optim` 组件，则在 Octave 可用）。

4: 使用 Chris Sims 的 `csminwel`

5: 使用 Marco Ratto 的 `newrat`。这个值与非线性滤波或 DSGE-VAR 模型不兼容。这是片段优化算法 (`slice optimizer`): 大多数迭代是单变量优化步骤的序列，即每个估计的参数或冲击进行一次。在每个步骤中使用 `csminwel` 进行线性搜索。

6: 使用基于 Monte-Carlo 的优化程序（请参阅 [Dynare wiki](#) 以了解更多详细信息）。

7: 使用 `fminsearch`，一个基于单纯形法的优化程序（如果安装了优化工具箱，可在 MATLAB 下使用；如果安装了 Octave-Forge1.6 或更高版本的优化包，则在 Octave 可用）。

8: 使用 Dynare 实现的基于 Nelder-Mead 单纯形法的优化程序（通常比使用 `mode_compute=7` 的 MATLAB 或 Octave 实现更高效）

9: 采用 Hansen and Kern (2004) 的 CMA-ES（协方差矩阵适应演化策略）算法，这是一种用于复杂非线性非凸优化的演化算法

10: 采用 `simpsa` 算法，基于非线性单纯形法和模拟退火算法的结合，由 Cardoso、S

alcedo 和 Feyerherm (1996) 提出。

11: 严格地说,这不是一种优化算法。(估计的)参数作为状态变量,与模型原始状态变量一起采用非线性滤波来联合估计得到。在 Dynare 中实现的算法在 Liu 和 West (2001) 中进行了描述,并与模型的  $k$  阶局部近似一起工作。

12: 使用 particleswarm 优化程序(如果安装了优化工具箱,可在 MATLAB 下使用;不适用于 Octave)。

101: 使用 Kuntsevich 和 Kappel (1997) 提出的 SolveOpt 算法来解局部非线性优化问题。

102: 使用 simulanneelalbnd 优化程序如果安装了优化工具箱,可在 MATLAB 下使用;不适用于 Octave)。

FUNCTION\_NAME: 也可以为该选项提供一个 FUNCTION\_NAME,而不是 INTEGER。在这种情况下, Dynare 将该函数的返回值作为后验模。

默认值是 4。

**silent\_optimizer:** 指示 Dynare 后台运行模计算/优化,而不显示结果或保存文件。运行循环时有用。

**mcmc\_jumping\_covariance=OPTION**

告诉 Dynare 用于 MCMC 采样器的提议密度的协方差。可以是以下选项之一:

Hessian: 使用模处计算的 Hessian 矩阵。

prior\_variance: 使用先验方差。在这种情况下,不允许有无限的先验方差。

identity\_matrix: 使用单位矩阵。

FILENAME: 从 FILENAME.mat 加载任意用户自定义协方差矩阵。协方差矩阵必须保存在一个名为 jumping\_covariance 的变量中,它必须是方阵、正定的,并且与估计参数数目有相同的维数。

请注意,协方差矩阵仍然是按 *mh\_jscale* 放缩。默认值是 hessian。

**mode\_check:** 指示 Dynare 依次为每个估计参数在计算所得到的模附近抽取后验密度函数。这有助于诊断优化算法问题。请注意,对于  $order > 1$ ,由于重采样步骤,粒子滤波器产生的似然函数不再可微。由于这个原因,mode\_check 图可能看起来很不稳定。

**mode\_check\_neighbourhood\_size=DOUBLE:** 与选项 mode\_check 一起使用,给出诊断图上显示的后验模附近窗口的宽度。这个宽度用百分数表示。Inf 值是允许的,并且会在整个域触发一个绘图(还请参阅 mode\_check\_symmetric\_plot)。默认值: 0.5。

**mode\_check\_symmetric\_plots=INTEGER:** 与选项 mode\_check 一起使用,如果设置为 1,则指示 Dynare 确保 check 图在后验模附近是对称的。值 0 允许有非对称图,如果后验模接近域边界,或者当域不在整条实线上时,与 mode\_check\_neighbourhood\_size=Inf 联合使用,这可能很有用。默认值: 1。



**mode\_check\_number\_of\_points=INTEGER:** 后验模附近的点数量，在后验模处后验核被评价（对每个参数）。默认值是 20。

**prior\_trunc=DOUBLE:** 在计算参数的边界时，忽略先验密度函数的极端值的概率。默认值：1e-32

**huge\_number=DOUBLE:** 当计算原因需要有限值时，在（先验）界限的定义中替换无限值的选项值。默认值：1e7

**load\_mh\_file:** 指示 Dynare 添加先前的 Metropolis-Hastings 模拟，而不是从头开始。由于 Dynare4.5 将自动加载先前运行的建议密度。在旧版本中，为了确保链以相同的建议密度整齐地延续下去，您应该在使用此选项时提供上次运行中使用的 mode\_file 或相同的用户自定义的 mcmc\_jumping\_covariance，不应该与 mh\_recovery 一起使用。注意，Octave 下，当前不支持使用当前抽取的最后一个随机数生成器状态对链进行整齐的延续。

**load\_results\_after\_load\_mh:** 当加载先前的 MCMC 运行结果，又不需要添加额外的抽样时，该选项可用。例如，当用 mh\_replic=0 指定 load\_mh\_file。它指示 Dynare 从现有的 \_results 文件中加载以前计算过的收敛诊断、边际数据密度和后验统计量，而不是重新计算它们。

**optim=(NAME,VALUE,...):** NAME 和 VALUE 配对的列表。可用于为优化程序设置选项。可用选项的集合取决于所选的优化程序（即取决于选项 mode compute）：

1, 3, 7, 12: 在 MATLAB 优化工具箱的说明文档或 Octave 的说明文档中提供了可用的选项。

2: 可用的选项是：

'initial\_step\_length': 初始步长，默认值：1。

'initial\_temperature': 初始温度，默认值：15。

'MaxIter': 函数评价的最大数量，默认值：100000。

'neps': 用于决定终止时的最终函数值的数量，默认值：10。

'ns': 周期数，默认值：10。

'nt': 温度降低前的迭代次数，默认值：10。

'step\_length\_c': 步长调整，默认值：0.1。

'TolFun': 停止标准，默认值：1e-8。

'rt': 温度下降因子，默认值：0.1。

'verbosity': 控制优化过程中显示的冗余，范围从 0（静音）到 3（每个函数评估），默认值：1。

4: 可用的选项是：

'InitialInverseHessian': 后验核（或似然函数）的 Hessian 矩阵逆的初始近似值。显然，这个近似必须是一个正定的对称方阵。默认值：1e-4\*eye(nx)，其

中  $n_x$  为待估计的参数数量。

'MaxIter': 最大迭代次数, 默认值: 1000。

'NumgradAlgorithm': 可能的值分别为 2、3 和 5, 分别对应用于计算目标函数梯度的 2、3 和 5 点公式 (参见 Abramowitz 和 Stegun (1964))。13 和 15 的值更具有实验性。如果左右两边的扰动增加了目标函数的值 (我们最小化了这个函数), 那么我们就迫使梯度的相应元素为零。其思想是暂时减小优化问题的大小, 默认值: 2。

'NumgradEpsilon': 用于计算目标函数梯度的扰动的大小, 默认值:  $1e-6$ 。

'TolFun': 停止标准, 默认值:  $1e-7$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长, 设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

'SaveFiles': 在优化过程中控制中间结果。设置为 0 以关闭保存, 默认值: 1。

5: 可用的选项是:

'Hessian': 触发三种类型的 Hessian 矩阵计算。0: 外积梯度; 1: 默认的 Dynare Hessian 矩阵程序; 2: “混合”外积梯度, 利用二阶导数公式得到对角元素, 外积用于相关系数结构。{0} 和 {2} 选项都需要单变量滤波, 以确保使用最大的个体密度和一个正定 Hessian 矩阵。{0} 和 {2} 都比默认的 Dynare Hessian 矩阵程序快, 但是为大型模型的 Metropolis 提供了适当的初值 (选项 {2} 比 {0} 更精确), 默认值: 1。

'MaxIter': 最大迭代次数, 默认值: 1000。

'TolFun': 停止标准。默认值: 数值导数下为  $1e-5$ , 解析导数下为  $1e-7$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长。设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

'SaveFiles': 在优化过程中控制中间结果。设置为 0 以关闭保存, 默认值: 1。

6: 可用的选项是:

'AcceptanceRateTarget': 一个介于 0 和 1 之间的实数。调整跳跃分布的尺度参数, 有效接受率可匹配 AcceptanceRateTarget 选项的值。默认值:  $1.0/3.0$ 。

'InitialCovarianceMatrix': 跳跃分布的初始协方差矩阵。如果使用 mode\_file 选项, 默认为 previous, 否则为 prior。

'nclimb-mh': 上一个 MCMC (层进式, climbing mode) 的迭代次数, 默认值: 200000。

'ncov-mh': 用于更新跳跃分布协方差矩阵的迭代次数, 默认值: 20000。

'nscale-mh': 用于调整跳跃分布尺度参数的最大迭代次数, 默认值: 200000。

'NumberOfMh': 依序运行 MCMC 的数量, 默认值: 3。

8: 可用的选项是:

'InitialSimplexSize': 单纯形法的初始大小, 表示在每个方向上与提供的初始猜测值的偏差百分比, 默认值: 0。

'MaxIter': 最大迭代次数, 默认值: 5000。

'MaxFunEvals': 目标函数评估的最大数量, 无默认。

'MaxFunvEvalFactor': 设置  $\text{MaxFunvEvals} = \text{MaxFunvEvalFactor} \times \text{估计参数的数量}$ , 默认值: 500。

'TolFun': 精度参数 (关于目标函数), 默认值:  $1e-4$ 。

'TolX': 精度参数 (关于工具), 默认值:  $1e-4$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长。设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

9: 可用的选项是:

'CMAESResume': 恢复先前的程序运行。需要从最后运行得到的 `variables_cmaes.mat`, 设置为 1 表示启用, 默认值: 0。

'MaxIter': 最大迭代次数。

'MaxFunEvals': 目标函数评估的最大数量, 默认值: Inf。

'TolFun': 精度参数 (关于目标函数), 默认值:  $1e-7$ 。

'TolX': 精度参数 (关于工具), 默认值:  $1e-7$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长。设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

'SaveFiles': 在优化过程中控制中间结果。设置为 0 以关闭保存, 默认值: 1。

10: 可用的选项是:

'EndTemperature': 关于温度的终端条件。当温度达到 EndTemperature 时, 温度被设置为零, 该算法又回到了标准的单纯形法算法。默认值: 0.1。

'MaxIter': 最大迭代次数, 默认值: 5000。

'MaxFunEvals': 目标函数评估的最大数量, 无默认值。

'TolFun': 精度参数 (关于目标函数), 默认值:  $1e-4$ 。

'TolX': 精度参数 (关于工具), 默认值:  $1e-4$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长。设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

101: 可用的选项是:

'LBGradientStep': 用于梯度差分近似的步长下界, 默认值:  $1e-11$ 。

'MaxIter': 最大迭代次数, 默认值: 15000。

'SpaceDilation': 空间膨胀系数, 默认值: 2.5。

'TolFun': 精度参数 (关于目标函数), 默认值:  $1e-6$ 。

'TolX': 精度参数 (关于工具), 默认值:  $1e-6$ 。

'verbosity': 控制优化期间显示的冗长。设置为 0 即设置为静默, 默认值: 1。

102: 在 MATLAB 全局优化工具箱的文档中给出了可用的选项。

## 示例

为了更改 `csminwel` (`mode_compute=4`) 的默认设置:

```
estimation(...,mode_compute=4,optim=('NumgradAlgorithm',3,'TolFun',1e-5),...);
```

**nodiagnostic:** 不为 Metropolis-Hastings 计算收敛诊断。默认值：计算并显示诊断信息。

**bayesian\_irf:** 触发 IRFs 后验分布的计算。irf 选项控制 IRFs 的长度。结果存储在 oo\_.PosteriorIRF.dsge 中（有关此变量的描述，请参阅下面）。

**relative\_irf:** 参见 *relative\_irf*。

**dsge\_var=DOUBLE:** 触发 DSGE-VAR 模型的估计，其中 VAR 模型的 DSGE 先验分布权重被校准为传递的值（参见 Del Negro 和 Schorfheide（2004））。它表示虚拟与实际观测的比值。为了保证先验分布是正确的，这个值必须大于  $(k + n)/T$ ，其中  $k$  是估计参数的数量， $n$  是可观测的数量， $T$  是观测的数量。注意：以前的方法是将 dsge\_prior\_weight 声明为参数，然后进行校准，现在已经不支持了，将在 Dynare 的未来版本中删除。估计过程中产生的一些对象和值存储在 oo.dsge\_var.posterior\_mode。

**dsge\_var:** 触发 DSGE-VAR 模型的估计，其中 VAR 模型的 DSGE 先验分布权重将被估计（如 Adjemian et al.（2008））。DSGE 先验权重的先验分布，dsge\_prior\_weight，必须在 estimated\_params 部分中定义。注意：以前的方法将 dsge\_prior\_weight 声明为参数，然后将其放入 estimated\_params 中，现在已经不支持了，将在 Dynare 的未来版本中删除。

**dsge\_varlag=INTEGER:** 用来估计 DSGE-VAR 模型的滞后数，默认值：4。

**posterior\_sampling\_method=NAME:** 选择抽样选项，以便用于贝叶斯估计过程中从后验分布中得到的样本。默认：random\_walk\_metropolis\_hastings。

'random\_walk\_metropolis\_hastings': 指示 Dynare 使用随机游走 Metropolis-Hastings。在该算法中，建议密度在每一步都被重新输入到之前的抽样中。

'tailored\_random\_block\_metropolis\_hastings': 指示 Dynare 使用由 Chib 和 Ramamurthy（2010）提出的定制随机游走（Tailored randomized block, TaRB）Metropolis-Hastings 算法，而不是标准的随机游走 Metropolis-Hastings。在该算法中，每次迭代时，估计的参数被随机分配到不同的模块。对于每一个模块，执行一个寻找模的步骤。此模下计算的逆 Hessian 矩阵被用作随机游走 Metropolis-Hastings 步骤的建议密度的协方差。如果数值 Hessian 矩阵不是正定的，则使用 Schnabel 和 Eskow（1990）的广义 Cholesky 分解，但不进行旋转。TaRB-MH 算法大大降低了 MH 抽样过程中的自相关，从而减少了从后验中抽取代表性样本所需的抽样次数。然而，由于算法需要更多的时间来运行，这需要计算成本。

'independent\_metropolis\_hastings': 使用独立 Metropolis-Hastings 算法，其中建议分布——与随机游走 Metropolis-Hastings 算法不同——不依赖于链的状态。

'slice': 指示 Dynare 使用 Planas、Ratto 和 Rossi (2015) 的 Slice 采样器。注意: 'slice' 与 prior\_trunc=0 不兼容

**posterior\_sampler\_options=(NAME,VALUE,...):** NAME 和 VALUE 的配对列表。可用于后验抽样方法的选择。可用选项的集合取决于所选的后验抽样程序 (例如, 选项为 *posterior\_sampling\_method*:

'random\_walk\_metropolis\_hastings' 可用的选项是:

'proposal\_distribution': 声明用于建议密度的统计分布。

'rand\_multivariate\_normal': 使用多元正态分布, 这是默认值。

'rand\_multivariate\_student': 使用多元学生分布。

'student\_degrees\_of\_freedom': 声明多元学生分布的自由度, 默认值: 3。

'use\_mh\_covariance\_matrix': 指示使用前一个运行的 MCMC 抽样的协方差矩阵来定义建议分布的协方差, 要求指定 *load\_mh\_file*, 默认值: 0

'scale\_file': 提供一个 *\_mh\_scale.mat* 文件的名称, 文件存储了之前运行 *mode\_compute=6* 的调优尺度因子。

'save\_tmp\_file': 以状态栏的刷新频率将 MCMC 抽样保存到 *\_mh\_tmp\_block* 文件中, 而不是只在当前 *\_mh\*\_block* 文件存满时, 才保存抽样, 默认值: 0。

'independent\_metropolis\_hastings': 采用与 *random\_walk\_metropolis\_hastings* 相同的选项

'slice'

'rotated': 使用初始预迭代 (burn-in) 的协方差矩阵触发旋转切片 (slice) 迭代。需要 *use\_mh\_covariance\_matrix* 或 *slice\_initialize\_with\_mode*, 默认值: 0。

'mode\_files': 对于多模式后验者, 请通过名为 *xparams* 的 *nmodes* 变量提供包含 *nparam* 的文件名称, 该变量用于存储不同的模式。该数组必须具有每个模式的一个列向量和行维度的估计参数。有了这些信息, 代码将自动触发 *rotated* 和 *mode* 选项, 默认值: []。

'slice\_initialize\_with\_mode': *slice* 的默认值是设置 *mode\_compute=0*, 并从先验空间中的一个随机位置开始链。这个选项首先运行寻找模的程序, 然后从模处启动链。与 *rotated* 一起, 它将使用模处的逆 Hessian 矩阵来执行旋转 *slice* 迭代, 默认值: 0。

'initial\_step\_size': 设置逐步程序中间隔的初始大小, 作为先前支持的一部分, 例如, 初始大小为 *initial\_step\_size\*(UB-LB)*。*initial\_step\_size* 必须是区间  $[0,1]$  中的实数, 默认值: 0.8。

'use\_mh\_covariance\_matrix': 参见 *use\_mh\_covariance\_matrix*, 必须与 'ro

tated'一起使用，默认值：0。

'save\_tmp\_file': 参见 *save\_tmp\_file*，默认值：1。

'tailored\_random\_block\_metropolis\_hastings'

'proposal\_distribution': 指定用于建议密度的统计分布，参见 *proposal\_distribution*。

new\_block\_probability=DOUBLE: 当执行 TaRB Metropolis-Hastings 算法中的随机模块化时，声明属于新模块的下一个参数的概率。这个数值越高，模块平均大小就越小，每次参数扫描期间形成的随机模块越多，默认值：0.25。

mode\_compute=INTEGER: 为 TaRB Metropolis-Hastings 算法的每个模块声明每次迭代中运行的找模程序。参见 *mode\_compute*，默认值：4。

optim=(NAME,VALUE,...): 指定 TaRB Metropolis-Hastings 算法中使用的模查找程序的选项，参见 *optim*。

'scale\_file': 参见 *scale\_file*。

'save\_tmp\_file': 参见 *save\_tmp\_file*，默认值：1。

**moments\_varendo:** 触发内生变量理论矩后验分布的计算。结果存储在 `oo_.PosteriorTheoreticalMoments` (参见 `oo_.PosteriorTheoreticalMoments`)。自相关函数的滞后数由 *ar* 选项控制。

**contemporaneous\_correlation:** 参见 *contemporaneous\_correlation*，结果存储在 `oo_.PosteriorTheoreticalMoments`。注意：*nocorr* 选项没有作用。

**no\_posterior\_kernel\_density:** 关闭后验目标的核密度估计量的计算（参见 *density* 字段）

**conditional\_variance\_decomposition=INTEGER**

**conditional\_variance\_decomposition=[INTEGER1:INTEGER2]**

**conditional\_variance\_decomposition=[INTEGER1 INTEGER2...]**

计算特定时期条件方差分解的后验分布，周期必须严格为正。条件方差由  $var(y_{t+k}|t)$  给出。对于时期 1，条件方差分解提供了冲击造成的影响效应的分解。结果存储在 `oo_.PosteriorTheoreticalMoments.dsge.ConditionalVarianceDecomposition`。请注意，此选项需要指定选项 *moment\_varendo*。在存在测量误差的情况下，该字段将包含去除测量误差后的方差贡献，即对实际变量而不是测量变量进行分解。测量变量的方差分解将存储在 `oo_.PosteriorTheoreticalMoments.dsge.ConditionalVarianceDecompositionME` 中。。

**filtered\_vars:** 触发滤波内生变量/一步向前预测的后验分布的计算，例如  $E_t y_{t+1}$ 。结果存储在 `oo_FilteredVariables`（此变量的描述见下文）。

**smoother:** 触发平滑内生变量和冲击的后验分布的计算，例如，给定截止到最终时期

( $E_T y_t$ ) 的观测变量的所有可用信息的变量和冲击的期望值。结果存储在 `oo_SmoothedVariables`、`oo_SmoothedShocks` 和 `oo_.SmoothedMeasurementErrors`。还会触发 `oo_.updatedvariables` 的计算，其中包含了给定当前日期 ( $E_t y_t$ ) 可用信息的情况下对变量期望值的估计。详细内容见下文。

**forecast=INTEGE:** 计算用于估计的样本结束后 INTEGE 周期的预测的后验分布。如果没有计算 Metropolis-Hastings，结果将存储在变量 `oo_forecast` 中，对应于后验模下的预测。如果计算 Metropolis-Hastings，则预测分布存储在变量 `oo_PointForecast` 和 `oo_.MeanForecast` 中。有关这些变量的描述，参见 [4.18 预测](#)。

**Tex:** 参见 `tex`。

**kalman\_algo=INTEGE**

0: 自动为平稳模型使用多变量卡尔曼滤波，自动为非平稳模型使用多变量扩散卡尔曼滤波。

- 1: 使用多变量卡尔曼滤波。
- 2: 使用单变量卡尔曼滤波。
- 3: 使用多变量扩散卡尔曼滤波。
- 4: 使用单变量扩散卡尔曼滤波。

默认值为 0。当单个或所有序列的观测值缺失时，Dynare 将这些缺失值视为未观测状态，并使用卡尔曼滤波来推断其值（参见 Durbin 和 Koopman (2012)，第 4.10）这种方法的优点是能够处理某些变量的预测误差方差矩阵变为奇异的观测结果。如果发生这种情况，相应的观测值在对数似然函数中输入的权重为 0，也就是说，对于每个变量的观测值从似然计算中删除（参见 Durbin 和 Koopman (2012)，第 6.4 和 7.2.5 以及 Koopman 和 Durbin (2000)）。如果指定使用多变量卡尔曼滤波，并且遇到奇异值，Dynare 默认会自动切换到单变量卡尔曼滤波来进行参数抽样。这种行为可以通过 `use_univariate_filters_if_singularity_is_detected` 选项来改变。

**fast\_kalman\_filter:** 根据 Herbst (2015)，使用 Chandrasekhar 递归选择快速卡尔曼滤波。此设置仅用于 `kalman_algo=1` 或 `kalman_algo=3`。在使用扩散卡尔曼滤波 (`kalman_algo=3/lik_init=3`) 时，可观测数据必须是固定的。这个选项还不兼容 `analytic derivation`。

**kalman\_tol=DOUBLE:** 在卡尔曼滤波中确定预测误差的协方差矩阵的奇异性的数值精度（矩阵条件数的最小允许倒数），默认值是  $1e-10$ 。

**diffuse\_kalman\_tol=DOUBLE:** 在扩散卡尔曼滤波期间，确定预测误差的协方差矩阵奇异性 ( $F_\infty$ ) 和非平稳状态变量的协方差矩阵的秩 ( $P_\infty$ ) 的精度，默认值是  $1e-6$ 。

**filter\_covariance:** 保存预测协方差矩阵一步向前误差序列。在 Metropolis 下，它们被储存在 `oo_.FilterCovariance`，否则储存在 `oo_.Smoother.Variance`。如果

设置了 `filter_step_ahead`，还储存预测协方差矩阵的  $k$  步向前误差。

**`filter_step_ahead=[INTEGER1:INTEGER2]`**

**`filter_step_ahead=[INTEGER1 INTEGER2...]`**: 触发  $k$  步向前滤波值的计算，例如  $E_t y_{t+k}$ 。结果存储在 `oo_.FilteredVariablesKStepAhead`。同时，将一步向前值储存在 `oo_.FilteredVariables`。如果使用 `filter_covariance` 选项，也会存储 `oo_.FilteredVariablesKStepAheadVariances`。

**`filter_decomposition`**: 触发计算上述  $k$  步前滤波值的冲击分解。结果存储在 `oo_.FilteredVariablesShockDecomposition`。

**`smoothed_state_uncertainty`**: 触发上文的  $k$  步向前滤波值的方差分解的计算，例如  $\text{var}_T(y_t)$ ，结果储存在 `oo_.Smoother.State_uncertainty` 中。

**`diffuse_filter`**: 使用扩散卡尔曼滤波（如 Durbin 和 Koopman（2012），Koopman 和 Durbin（2003）描述的多变量滤波和 Koopman 和 Durbin（2000）描述的单变量滤波）来估计具有非平稳观测变量的模型。当使用 `diffuse_filter` 时，`lik_init` 估计选项不起作用。当模型中存在非平稳的外生变量时，不存在唯一的确定性稳态。例如，如果生产率是纯粹的随机游走过程：

$$a_t = a_{t-1} + e_t$$

$a$  的任何值  $\bar{a}$  都是生产率确定性稳态。因此，该模型允许无限个稳态。在这种情况下，用户必须帮助 Dynare 选择一个稳态，除非零是一个无关紧要的模型稳态，当 `model` 模块中使用 `linear` 选项时才会发生这种情形。如果有一个封闭式解存在，用户可以使用 `steady_state_model` 模块向 Dynare 提供稳态（或者编写一个稳态文件），参见 `steady_state_model`，或者指定一些稳态的约束条件，参见 `equation_tag_for_conditional_steady_state`，以便 Dynare 基于前定条件计算稳态。在这两种情况下，我们的思路都是用虚拟值表示外生非平稳变量的稳态水平。

注意，模型中的非平稳变量必须是协整过程（它们的一阶差分或  $k$  阶差分必须是平稳的）。

**`selected_variables_only`**: 只为 `estimation` 命令后列出的变量运行经典平滑。此选项与经典频率学派预测不兼容，在本例中将被拒绝。在使用贝叶斯估计时，默认情况下，只为声明的内生变量运行平滑。默认值：对所有声明的内生变量运行平滑。

**`cova_compute=INTEGER`**: 当为 0 时，后验模（或极大似然）计算后，未计算估计参数的协方差矩阵。这提高了开发大型模型的计算速度，而这些信息并不总是必需的。当然，它会打断所有需要协方差矩阵的连续计算。否则，如果这个选项等于 1，则计算协方差矩阵，并将其存储在 `MODEL_FILENAME_mode.mat` 的变量 `hh` 中。默认值为 1。

**`solve_algo=INTEGER`**: 参见 `solve_algo`。

**`order=INTEGER`**: 确定性稳态附近的近似阶数。当大于 1 时，使用粒子或非线性滤波



评估似然函数（参见 Fernandez-Villaverde 和 Rubio-Ramirez（2005）），默认值为 1，使用标准卡尔曼滤波来计算线性化模型的似然函数。

**irf=INTEGER:** 参见 *irf*，仅仅适用于 *bayesian\_irf* 之后。

**irf\_shocks=(VARIABLE\_NAME[,]VARIABLE\_NAME...):** 参见 *irf\_shocks*，仅仅适用于 *bayesian\_irf* 之后。

**irf\_plot\_threshold=DOUBLE:** 参见 *irf\_plot\_threshold*，仅仅适用于 *bayesian\_irf* 之后。

**aim\_solver:** 参见 *aim\_solver*。

**sylvester=OPTION:** 参见 *sylvester*。

**sylvester\_fixed\_point\_tol=DOUBLE:** 参见 *sylvester\_fixed\_point\_tol*。

**lyapunov=OPTION:** 确定用于求解 Lyapunov 方程的算法，利用状态变量的稳态值来初始化卡尔曼滤波的方差-协方差矩阵。选项的可能值为：

**default:** 为 Lyapunov 方程使用基于 Bartel-Stewart 算法的默认解法。

**fixed\_point:** 采用不动点算法求解 Lyapunov 方程。对于大型模型，这种方法比 *default* 方法快，但是它可能需要大量的迭代。

**doubling:** 采用加倍算法求解 Lyapunov 方程 (*discllyap\_fast*)。对于大型模型，这种方法比前两种方法快。

**square\_root\_solver:** 使用平方根算法求解 Lyapunov 方程 (*dlyapchol*)。该方法适用于大规模模型。（如果安装了控制系统工具箱，可在 MATLAB 下获得；如果安装了 Octave-Forge 的控制包，则在 Octave 下可用）

默认值是 *default*

**lyapunov\_fixed\_point\_tol=DOUBLE:** 这是不动点 Lyapunov 求解程序的收敛准则，其默认值为  $1e-10$ 。

**lyapunov\_doubling\_tol=DOUBLE:** 这是加倍算法求解 Lyapunov 方程的收敛准则，其默认值为  $1e-16$ 。

**use\_penalized\_objective\_for\_hessian:** 用惩罚目标代替目标函数来计算模处的 hessian 矩阵。对于某些扰动，当惩罚函数降低后验密度（或似然）的值，Dynare 无法解模型（稳态存在问题、BK 条件……）。在实践中，只有当发现后验模式靠近模型行为不良的区域时，惩罚目标和原始目标才会不同。默认情况下，使用原始目标函数。

**analytic\_derivation:** 触发解析梯度的估计。最终的 hessian 矩阵也进行了解析计算。只适用于平稳模型却无缺失观测值的情形，例如 *kalman\_algo*<3。

**ar=INTEGER:** 参见 *ar*，只与选项 *moments\_varendo* 一起使用。

**endogenous\_prior:** 使用 Christiano、Trabandt 和 Walentin（2011）的内生先验分布

设置。该过程是受序贯贝叶斯学习的启发。从 `estimated_params` 模块中指定参数的独立初始先验分布开始，在“预样本”中观察到的标准偏差（被视为实际样本）用于更新初始先验分布。因此，初始先验和可观测变量标准偏差的预样本的似然函数的乘积用作新的先验分布（更多信息，参见 Christiano, Trabandt 和 Walentin (2011) 的技术附录）。这种程序在常规后验估计导致模型变量方差过大时特别有帮助，常规后验估计程序会最小化样本内预测误差（统计量没有明确的目标，但通常研究人员对这种方法特别感兴趣）。

**`use_univariate_filters_if_singularity_is_detected=INTEGER`:** 如果在似然计算中遇到奇异问题，该选项决定 Dynare 是否应自动切换到单变量滤波（如果选项等于 1，则为自动切换）。或者，如果该选项等于 0，则 Dynare 不会自动切换滤波，而是在遇到此类奇异问题时使用惩罚值。默认值：1。

**`keep_kalman_algo_if_singularity_is_detected`:** 在使用默认 `use_univariate_filters_if_singularity_is_detected=1` 时，Dynare 在卡尔曼滤波过程中遇到奇异预测误差方差矩阵时，会切换到单变量卡尔曼滤波。在第一次遇到这种奇异问题时，所有后续参数抽样和计算将自动依赖于单变量滤波，即 Dynare 不会尝试多元滤波。使用 `keep_kalman_algo_if_singularity_is_detected` 选项来限制 `use_univariate_filters_if_singularity_is_detected` 选项仅影响当前抽样/计算的行为。

**`rescale_prediction_error_covariance`:** 重新调节卡尔曼滤波的预测误差协方差，以避免不恰当缩放的矩阵，降低切换到单变量卡尔曼滤波器的概率（后者较慢）。默认情况为不进行重新调节。

**`qz_zero_threshold=DOUBLE`:** 参见 `qz_zero_threshold`。

**`taper_steps=[INTEGER1 INTEGER2...]`:** Geweke (1992, 1999) 收敛诊断中用于光谱窗口的缩减百分比（要求 `mh_nblocks=1`）。缩减用于考虑后部抽取的序列相关性。默认值：[4 8 15]。

**`geweke_interval=[DOUBLE DOUBLE]`:** 在丢弃第一个 `mh_drop=DOUBLE` 百分比的抽取为预迭代之后，用于计算 Geweke (1992, 1999) 收敛诊断（需要 `mh_nblocks=1`）的 MCMC 链开始和结束处的 MCMC 抽样的百分比。

**`raftery_lewis_diagnostics`:** 触发 Raftery 和 Lewis (1992) 收敛诊断的计算。目标是提供要求的抽样数来估计一个概率  $s$  且精度  $r$  的累积分布函数 (CDF) 的特定  $q$  分位数。通常，人们希望估计出 95% 的概率下 ( $s=0.95$ )，精度为 0.5% ( $r=0.005$ ) 的  $q=0.025$  分位数（对应于 95% 的 HPDI）。默认值可以通过 `raftery_lewis_qrs` 改变。根据一阶马尔科夫链理论，诊断将提供所需的预迭代处理量 ( $M$ )、预迭代之后 ( $N$ ) 的抽样数，以及传递一阶链 ( $k$ ) 的稀释因子。表的最后一行还将对各个值的所有参数传递最大值。

**`raftery_lewis_qrs=[DOUBLE DOUBLE DOUBLE]`:** 在 Raftery 和 Lewis (1992) 收敛诊断中，设置概率为  $s$ ，精度为  $r$  的累积分布的  $q$  分位数。默认值：[0.025 0.005

0.95] .

**consider\_all\_endogenous:** 计算所有内生变量的后验矩、平滑变量、 $k$ 步向前滤波变量和预测（当要求时）。这相当于手动在 `estimation` 命令后列出所有内生变量。

**consider\_only\_observed:** 计算所有观察变量的后验矩、平滑变量、 $k$ 步向前滤波变量和预测（当要求时）。这相当于手动在 `estimation` 命令后列出所有观测变量。

**number\_of\_particles=INTEGE:** 计算非线性状态空间模型的似然函数时使用的粒子数。默认值：1000。

**resampling=OPTION:** 确定是否对粒子进行重复采样。选项的可能值是：

`none`: 不重复抽样。

`systematic`: 在每次迭代时重新抽样，这是默认值。

`generic`: 当且仅当有效样本量低于 `resampling_threshold*number_of_particles`。

**resampling\_threshold=DOUBLE:** 一个介于 0 到 1 之间的实数。当有效粒子数小于该选项的数值 $\times$ 粒子总数时，就会触发再抽样步骤（正如 `number_of_particles`）。当且仅当选项 `resampling` 使用 `generic` 时，此选项是有效的。

**resampling\_method=OPTION:** 设置再抽样方法，选项的可能值是：`kitagawa`、`stratified` 和 `smooth`。

**filter\_algorithm=OPTION:** 设置粒子滤波算法。选项的可能值是：

`sis`: 次序重要抽样算法，这是默认值。

`spf`: 辅助粒子滤波。

`gf`: 高斯滤波。

`gmf`: 高斯混合滤波。

`cpf`: 条件粒子滤波。

`nlkf`: 采用非线性测量和状态方程的标准（线性）卡尔曼滤波算法。

**proposal\_approximation=OPTION:** 设置建议分布的近似方法。选项的可能值是：`cubature`、`montecarlo` 和 `unscented`，默认值是 `unscented`。

**distribution\_approximation=OPTION:** 设置近似粒子分布的方法。选项的可能值包括：`cubature`、`montecarlo` 和 `unscented`，默认值是 `unscented`。

**cpf\_weights=OPTION:** 控制用于更新条件粒子滤波中权重的方法，可能的值为 `amisanotristani` (Amisano et al (2010)) 或者 `murrayjonesparslow` (Murray et al. (2013))，默认值是 `amisanotristani`。

**nonlinear\_filter\_initialization=INTEGER:** 设置非线性滤波的初始条件。默认情况下，非线性滤波由状态变量的无条件协方差矩阵初始化，由模型一阶近似的缩减形式解计算得到。如果 `nonlinear_filter_initialization=2`，用模型二阶近似的缩

减形式解的随机模拟估计协方差矩阵来初始化非线性滤波。这两种初始化都假定模型是平稳的，如果模型有单位根（在估计之前可以使用 *check*），则不能使用。如果模型有随机趋势，用户必须使用 `nonlinear_filter_initialization=3`，那么，使用状态变量的协方差矩阵的恒等矩阵初始化滤波。默认值为 `nonlinear_filter_initialization=1`（基于模型的一阶近似初始化）。

### 注意事项

如果 `estimated_params` 中的参数没有使用 `mh_jscale` 参数，该过程对所有参数使用 `mh_jscale`。如果未设置 `mh_jscale` 选项，则该过程对所有参数使用 0.2。请注意，如果使用 `mode_compute=6` 或声明了调用 `scale_file` 的 `posterior_sampler_option`，则 `estimated_params` 中设置的值将被覆盖。

### “内生”先验限制

在估计过程中，还可以对模型的 IRFs 和矩施加隐性“内生”先验。例如，可以指定模型的所有有效参数抽样必须生成大于 1 的财政乘数，说明政府支出冲击的脉冲响应必须产生多大的影响。先验限制可以通过 `irf_calibration` 和 `moment_calibration` 模块（参见 [4.20.2 IRF/矩校准](#)）来进行施加。其内部工作原理是，所有与上述模块中提供的“校准值”不一致的参数抽样都将被丢弃，例如声明先验密度为 0。在声明这些模块时，重要的是要记住，在这种情况下，我们不能很容易地实施 `model_comparison`，因为先验密度之和不等于 1。

### 输出

在运行估计后，将冲击的参数 `M_.params` 和方差矩阵 `M_.Sigma_e` 设置为不用 Metropolis 迭代计算的极大似然估计或后验模。

运行了 Metropolis 迭代的估计（选项 `mh_replic>0` 或者选项 `load_mh_file`）后，将冲击的参数 `M_.params` 和方差矩阵 `M_.Sigma_e` 设为后验均值。

根据选项，`estimation` 将结果存储在 `oo_` 结构的不同地方，如下所述。在以下变量中，我们将对特定的字段名采用以下缩写方式：

**MOMENT\_NAME:** 此字段可以采用以下值：

HPDinf: 90%HPD 区间的下界<sup>④</sup>。

HPDsup: 90%HPD 区间的上界。

HPDinf\_ME: 考虑测量误差时观测值 90%HPD 区间<sup>⑤</sup>的下限（参见 Christoffel et al. (2010)，第 17 页）。

HPDsup\_ME: 考虑测量误差时观测值 90%HPD 区间的上限

Mean: 后验分布均值。

Median: 后验分布中位数。

---

④ 参见选项 `conf_sig` 来改变 HPD 区间的大小。

⑤ 参见选项 `conf_sig` 来改变 HPD 区间的大小。

Std: 后验分布标准差。

Variance: 后验分布方差。

decile: 后验分布的十分位数。。

Density: 后验密度的非参数估计值, 采用 Skoeld 和 Roberts (2003) 中概述的方法。

第一列和第二列分别为横坐标和坐标。

**ESTIMATED\_OBJECT:** 此字段可以采用以下值:

measurement\_errors\_corr: 两个测量误差的相关系数。

measurement\_errors\_std: 测量误差标准差。

parameters: 参数。

shocks\_corr: 两个结构冲击之间的相关系数。

shocks\_std: 结构冲击的标准差。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.MarginalDensity.LaplaceApproximation**

储存的变量是由 estimation 命令设置, 储存了基于拉普拉斯近似的边际数据密度。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.MarginalDensity.ModifiedHarmonicMean**

如果与 mh\_replic>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用, 储存的变量是由 estimation 命令设置。存储基于 Geweke (1999) 改进的调和平均估计量 (Modified Harmonic Mean estimator) 的边际数据密度。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior.optimization**

如果使用找模选项, 储存的变量是由 estimation 命令设置。存储模处的相关结果。字段的形式:

oo\_.posterior.optimization.OBJECT

其中 OBJECT 是以下内容之一:

mode: 模处的参数向量。

Variance: 模处的逆 Hessian 矩阵或与选项 MCMC\_jumping\_covariance 一起使用时的 MCMC 跳跃协方差矩阵。

log\_density: 当使用 mode\_compute>0 时, 储存在模处的对数似然比 (ML) / 对数后验密度 (Bayesian)。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior.metropolis**

如果使用 mh\_replic>0, 储存的变量是由 estimation 命令设置。字段的形式:

oo\_.posterior.metropolis.OBJECT

其中 OBJECT 是以下内容之一:

mean: 来自 MCMC 的参数均值向量。

Variance: MCMC 中参数抽样的协方差矩阵。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.FilteredVariables**

如果与 `filter_vars` 选项一起使用，储存的变量是由 `estimation` 命令设置。不用 Metropolis 的估计之后，字段的形式如下：

```
oo_.FilteredVariables.VARIABLE_NAME
```

用 Metropolis 的估计之后，字段的形式如下：

```
oo_.FilteredVariables.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

#### **MATLAB/Octave variable: `oo_.FilteredVariablesKStepAhead`**

如果与 `filter_step_ahead` 选项一起使用，储存的变量是由 `estimation` 命令设置。 $k$  步存储在行中，而列表示各自的变量。该数组的三维提供了对其进行预测的观测结果。例如，如果 `filter_step_ahead=[1 2 4]` 和 `nobs=200`，元素 (3, 5, 204) 存储在时间  $t=200$  计算的变量 5 的四个周期提前过滤值，用于时间  $t=204$ 。在样本的开始和结束时，不能对其进行预测的周期。例如，示例中的条目 (1, 5, 1) 和 (1, 5, 204) 设置为零。注意，在贝叶斯估计的情况下，变量将按声明的顺序排列，在估计命令之后（如果这里没有指定变量，则按一般的声明顺序排列）。在运行经典平滑器的情况下，变量将始终按一般声明顺序排列。如果选项是 `selected_variables_only`，非请求的变量将被简单地排除在这个顺序。

#### **MATLAB/Octave variable: `oo_.FilteredVariablesKStepAheadVariances`**

如果与 `filter_step_ahead` 选项一起使用，则储存 `estimation` 命令设置的变量。它是一个四维数组， $k$  步沿一维存储，而数组的第四维提供了预测的观测结果。第二维度和第三维度提供各自的变量。例如，如果 `filter_step_ahead=[1 2 4]` 和 `nobs=200`，元素 (3, 4, 5, 204) 存储变量 4 和变量 5 之间的四个周期前预测误差协方差，按时间  $t=200$  计算时间  $t=204$ 。填充零和变量排序类似于 `oo_.FilteredVariablesKStepAhead`。

#### **MATLAB/Octave variable: `oo_.Filtered_Variables_X_step_ahead`**

如果贝叶斯估计情形下，与 `filter_step_ahead` 选项一起使用，则储存 `estimation` 命令设置的变量。字段的形式如下：

```
oo_.Filtered_Variables_X_step_ahead.VARIABLE_NAME
```

第  $n$  个条目存储在时间  $n$  为时间  $n + k$  计算的  $k$  步超前滤波变量。

#### **MATLAB/Octave variable: `oo_.FilteredVariablesShockDecomposition`**

如果它与 `filter_step_ahead` 选项一起使用，由 `estimation` 命令设置的变量， $k$  步沿行存储，而列表示相应的变量。第三个维度对应于声明顺序中的冲击。数组的第四维提供了已预测的观测值。例如，如果 `filter_step_ahead=[1 2 4]` 并且 `nobs=200`，则元素 (3, 4, 5, 204) 存储第二次冲击对变量 5 的四个周期前过滤值的贡献（与平均值的偏差），按时间  $t=200$  计算时间  $t=204$ 。样本开始和结束时无法进行预测的时期，例如示例中的条目 (1, 5, 1) 和 (1, 5, 204) 设置为零。用零填充和变量排序类似于 `oo_.FilteredVariablesKStepAhead`。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.PosteriorIRF.dsge**

如果与 bayesian\_irf 选项一起使用，则储存着 estimation 命令设置的变量。字段的形式如下：

```
oo_.PosteriorIRF.dsge.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME_SHOCK_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.SmoothedMeasurementErrors**

如果与 smoother 选项一起使用，则储存着 estimation 命令设置的变量。字段的形式如下：

```
oo_.SmoothedMeasurementErrors.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.SmoothedShocks**

储存着由 estimation 命令设置的变量（如果与 smoother 选项一起使用），或由 calib\_smoother 命令设置的变量。

在进行了无 Metropolis 估计之后，或者由 calib\_smoother 计算之后，字段的形式如下：

```
oo_.SmoothedShocks.VARIABLE_NAME
```

在进行了有 Metropolis 估计之后，字段的形式如下：

```
oo_.SmoothedShocks.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.SmoothedVariables**

储存着由 estimation 命令设置的变量（如果与 smoother 选项一起使用），或由 calib\_smoother 命令设置的变量。

在进行了无 Metropolis 估计之后，或者由 calib\_smoother 计算之后，字段的形式如下：

```
oo_.SmoothedVariables.VARIABLE_NAME
```

在进行了有 Metropolis 估计之后，字段的形式如下：

```
oo_.SmoothedVariables.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave command:get\_smooth('VARIABLE\_NAME'[, 'VARIABLE\_NAME']...);**

返回给定内生或外生变量的平滑值，因为它们存储在 oo\_.SmoothedVariables 和 oo\_.SmoothedShocks 变量中。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.UpdatedVariables**

储存着由 estimation 命令设置的变量（如果与 smoother 选项一起使用），或由 calib\_smoother 命令设置的变量。包含给定当前日期可用信息的变量期望值的估计。

在进行了无 Metropolis 估计之后，或者由 calib\_smoother 计算之后，字段的形式如下：

```
oo_.UpdatedVariables.VARIABLE_NAME
```

在进行了有 Metropolis 估计之后，字段的形式如下：

`oo_.UpdatedVariables.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME`

**MATLAB/Octave command:**`get_update('VARIABLE_NAME'[, 'VARIABLE_NAME']...);`

返回给定变量的更新值，因为它们存储在 `oo_.UpdatedVariables` 变量中。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.FilterCovariance`

如果已请求 `filter_covariance` 选项，并与 `smoother` 和 `Metropolis` 一起使用，则由 `estimation` 命令设置三维数组。包含一系列来自卡尔曼平滑器的提前预测误差协方差矩阵。 $M\_endo\_nbr \times M\_endo\_nbr \times (T+1)$  数组包含沿前两个维度按声明顺序排列的变量。数组的第三维提供了已对其进行预测的观测值。字段的形式为：

`oo_.FilterCovariance.MOMENT_NAME`

请注意，不支持密度估计。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.Smoother.Variance`

如果已请求 `filter_covariance` 选项，由不带 `Metropolis` 的 `estimation` 命令（如果与 `smoother` 选项一起使用）或由 `calib_smoother` 命令设置的三维数组。包含一系列来自卡尔曼平滑器的提前预测误差协方差矩阵。 $M\_endo\_nbr \times M\_endo\_nbr \times (T+1)$  数组包含沿前两个维度按声明顺序排列的变量。数组的第三维提供了已对其进行预测的观测值。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.Smoother.State_uncertainty`

如果已经请求了 `smoothed_state_uncertainty` 选项，由不带 `Metropolis` 的 `estimation` 命令（如果与 `smoother` 选项一起使用）或者由 `calib_smoother` 命令设置的三维数组。包含一系列来自卡尔曼平滑器的完整数据的状态估计的协方差矩阵。 $M\_endo\_nbr \times M\_endo\_nbr \times T$  数组包含沿前两个维度按声明顺序排列的变量。数组的第三维提供了已对其进行平滑估计的观测值。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.Smoother.SteadyState`

由不带 `Metropolis` 的 `estimation` 命令设置（如果与 `smoother` 选项一起使用）或者由 `calib_smoother` 命令设置的变量。包含按变量声明的顺序在平滑器中使用的内生变量的稳态分量。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.Smoother.TrendCoeffs`

由不带 `Metropolis` 的 `estimate` 命令（如果与 `smoother` 选项一起使用）设置，或者由 `calib_smooth` 命令设置的变量。包含在平滑器中使用的观察变量的趋势系数，按观察变量的声明顺序排列。

**MATLAB/Octave variable:**`oo_.Smoother.Trend`

由 `estimate` 命令（如果与 `smoother` 选项一起使用）或由 `calib_smoother` 命令



设置的趋势变量。包含平滑器中使用的变量的趋势组件。字段的形式：

```
oo_.Smoother.Trend.VARIABLE_NAME
```

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.Smoother.Constant**

由 `estimate` 命令（如果与 `smoother` 选项一起使用）或由 `calib_smoother` 命令设置的常量。包含在平滑器中使用的内生变量的常量部分，如使用预滤波器选项时的数据平均值。字段的形式为：

```
oo_.Smoother.Constant.VARIABLE_NAME
```

#### **MATLAB /Octave:oo\_.Smoother.loglinear**

指示器跟踪平滑器是否使用 *loglinear* 选项运行，因此存储的平滑对象是否在日志中。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.PosteriorTheoreticalMoments**

如果和 `moments_varendo` 选项一起使用，由 `estimate` 命令设置变量。字段的形式为：

```
oo_.PosteriorTheoreticalMoments.dsge.THEORETICAL_MOMENT.ESTIMATED_OBJECT.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

其中 *THEORETICAL\_MOMENT* 为下列之一：

`covariance`: 内生变量的方差-协方差。

`contemporaneous_correlation`: 当指定 *contemporaneous\_correlation* 选项时，内生变量的同期相关性。

`correlation`: 内生变量的自相关和互相关。字段是具有从 1 到顺序 `options_.ar` 的相关性的向量。

`VarianceDecomposition`: 方差的分解（无条件方差，即在水平无穷远处）<sup>⑥</sup>。

`VarianceDecompositionME`: 与 `VarianceDecomposition` 相同，但包含测量值而非实际变量的分解。测量误差的共同贡献将保存在名为 `ME` 的字段中。

`ConditionalVarianceDecomposition`: 仅当已指定 `conditional_variance_decomposition` 选项时。在存在测量误差的情况下，该字段将包含去除测量误差后的方差贡献，即对实际变量而不是测量变量进行分解。

`ConditionalVarianceDecompositionME`: 仅当已指定 `conditional_variance_decomposition` 选项时。与 *ConditionalVarianceDecomposition* 相同，但包含测量的分解而不是实际变量。测量误差的共同贡献将保存在名称为 `ME` 的字段中。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_density**

由 `estimate` 命令设置的变量，如果它与 `mh_replica>0` 或 `load_mh_file` 选项一起使用。字段的格式为：

```
oo_.posterior_density.PARAMETER_NAME
```

---

<sup>⑥</sup> 当冲击相关时，就是按照冲击声明的顺序通过 Cholesky 分解对正交化冲击进行分解（见 [4.2 变量声明](#)）。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_hpdingf**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_hpdingf.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_hpdsup**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_hpdsup.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_mean**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_mean.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_mode**

在模式查找期间由 estimate 命令设置的变量。字段的格式为:

```
oo_.posterior_mode.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_std\_at\_mode**

在模式查找期间由 estimate 命令设置的变量。它基于 oo\_.posterior\_mode 处的逆 Hessian。字段的格式为:

```
oo_.posterior_std_at_mode.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_std**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_std.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_var**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_var.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.posterior\_median**

由 estimate 命令设置的变量, 如果它与 mh\_replica>0 或 load\_mh\_file 选项一起使用。字段的格式为:

```
oo_.posterior_median.ESTIMATED_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

**示例**

以下是生成变量的一些示例:

```
oo_.posterior_mode.parameters.alp
```

```
oo_.posterior_mean.shocks_std.ex
oo_.posterior_hpdsup.measurement_errors_corr.gdp_conso
```

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.dsge\_var.posterior\_mode**

由 mode\_compute 之后 estimate 命令的 dsge\_var 选项设置的结构，保存以下字段：

PHI\_tilde: 模式 (Del Negro 和 Schorfheide (2004) 的方程 (28)) 下的堆叠后验 DSGE-BVAR 自回归矩阵。

SIGMA\_u\_tilde: 模式 (Del Negro 和 Schorfheide (2004) 的方程 (29)) 下后验协方差矩阵。

iXX: 模式 ( $\text{inv}(\lambda T \Gamma_{xx}^* + X'X)$ ) 下的 DSGE-BVAR 中的后验种群矩。

prior: 存储 DSGE-BVAR 先验的结构。

PHI\_star: 模式 (Del Negro 和 Schorfheide (2004) 的方程 (22)) 下的堆叠先验 DSGE-BVAR 自回归矩阵。

SIGMA\_star: 模式 (Del Negro 和 Schorfheide (2004) 的方程 (23)) 下的 DSGE-BVAR 的先验协方差矩阵。

ArtificialSampleSize: 人工先验样本的大小 ( $\text{inv}(\lambda T)$ )

DF: 先验自由度 ( $\text{inv}(\lambda T - k - n)$ )

iGXX\_star: X 和 X 之间的理论先验“协方差”的逆 (Del Negro 和 Schorfheide (2004) 的  $\Gamma_{xx}^*$ )

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.RecursiveForecast**

与 nob=[INTEGER1:INTEGER2]选项一起使用时，由 estimate 命令的 forecast 选项设置的变量 (请参阅 nob)。字段的格式为：

```
oo_.RecursiveForecast.FORECAST_OBJECT.VARIABLE_NAME
```

其中 FORECAST\_OBJECT 是以下之一<sup>⑦</sup>：

Mean: 后验预测分布的平均值。

HPDinf/HPDsup: 仅考虑参数不确定性的 90%HPD 区间的上限/下限 (对应于 oo\_.MeanForecast)。

HPDTotalinf/HPDTotalsup.: 考虑参数和未来冲击不确定性的 90%HPD 区间的上限/下限 (对应于 oo\_.PointForecast)

VARIABLE\_NAME 包含以下大小的矩阵：使用 nob=[INTEGER1:INTEGER2] 选项请求预测的时间段数×预测选项请求的预测范围数。即行表示执行预测的时间段，列表示相应的k步提前预测。起始期按升序排列，而不是按声明顺序排列。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.convergence.geweke**

<sup>⑦</sup> 有关更多信息，参见 forecast。

当与 `mh_nblocks=1` 选项一起使用时，由 `estimation` 命令的收敛诊断设置的变量（参见 `mh_nblocks`）。

字段的格式为：

`oo_.convergence.geweke.VARIABLE_NAME.DIAGNOSTIC_OBJECT`

其中 *DIAGNOSTIC\_OBJECT* 是以下之一：

`Posteriormean`：后验参数分布的平均值。

`Posteriorstd`：后验参数分布的标准偏差。

`nse_iid`：独立同分布（i.i.d）假设下抽取的数值标准误差（NSE）。

`rne_iid`：独立同分布（i.i.d）假设下抽取的相对数值效率（RNE）。

`nse_x`：使用 `x%` 锥度时的数值标准误差（NSE）。

`rne_x`：使用 `x%` 锥度时的相对数值效率（RNE）。

`pooled_mean`：汇集 `geweke_interval` 中指定链的开始和结束部分并以其相对精度对它们进行加权时的参数平均值。它是一个向量，包含独立同分布（i.i.d）假设下的结果，后跟使用 `taper_steps` 选项的结果（参见 `taper_steps`）。

`pooled_nse`：汇集链的开始和结束部分并以其相对精度对它们进行加权时参数的 NSE。参见 `pooled_mean`。

`prob_chi2_test`：MCMC 链开头和结尾均值相等的卡方检验的 `p` 值。参见 `pooled_mean`。高于 0.05 的值表示在 5% 的水平上不能拒绝均值相等的原假设，因此收敛性不能被拒绝。沿 `taper_steps` 的不同值表示抽取中存在显著的自相关。在这种情况下，使用更高锥度的估计通常更可靠。

**Command:** `unit_root_vars VARIABLE_NAME...`;

此命令已弃用。使用 `estimation` 选项 `diffuse_filter` 来估计具有非平稳观察变量的模型或使用 `steady` 选项 `nocheck` 来防止 `steady` 检查由稳态文件返回的稳定状态。

Dynare 还具有估计贝叶斯 VARs 的能力：

**Command:** `bvar_density`;

使用明尼苏达先验计算一个估计的 BVAR 模型的边际密度。参见 `bvar-a-la-sims.pdf`，与 Dynare 发行版一起提供的，以获取关于此命令的更多信息。

## 4.15 模型比较

**Command:** `model_comparison FILENAME [ (DOUBLE) ] ...`;

**Command:** `model_comparison (marginal_density=ESTIMATOR) FILENAME [ (DOUBLE) ] ...`;

该命令计算优势比并估计模型集合上的后验密度（参见 Koop（2003），第 1 章）。模型上的先验可以指定为 `DOUBLE`，否则假设所有模型上的先验是一致的。与常用计量经济学相反，要比较的模型不需要嵌套。然而，由于后验优势比的计算是一种贝叶斯方法，因此不

支持用最大似然估计模型的比较。

重要的是要记住，这种类型的模型比较只在适当的先验下有效。如果先验没有对所有的比较模型进行集成，则比较无效。如果由于不满足 Blanchard 和 Kahn 条件（模型的不稳定性或不确定性）没有得到满足，或者由于某些参数空间区域的确定性稳态未定义（或 Dynare 无法找到），先验质量的一部分被暗中截断，则可能出现这种情况。比较的边缘密度应该通过有效先验质量重新归一化，但这不是由 Dynare 完成的：用户有责任确保模型比较基于适当的先验。请注意，出于显而易见的原因，如果比较的边缘密度基于拉普拉斯近似值，则这不是问题。

#### 选项

**marginal\_density=ESTIMATOR:** 指定用于计算边际数据密度的估计程序。*ESTIMATOR* 可以取以下两个值中的一个：*laplace* 拉普拉斯估计量或 *modifiedharmonicmean* 修正谐波平均估计量 Geweke (1999)。默认值：*laplace*。

#### 输出

结果存储在 *oo\_model\_compare*，如下所述。

#### 示例

```
model_comparison my_model(0.7) alt_model(0.3);
```

此示例将 70% 的先验归因于 *my\_model* 和 30% 的先验归因于 *alt\_model*。

#### MATLAB/Octave variable: *oo\_.Model\_Comparison*

由 *model\_compare* 命令设置的变量。字段的形式是：

*oo\_.Model\_Comparison.FILENAME.VARIABLE\_NAME*

其中 *FILENAME* 是模型的文件名，*VARIABLE\_NAME* 是以下之一：

*Prior*: 模型上的先验密度（规范化）先验密度。

*Log\_Marginal\_Density*: 对边缘数据密度的对数。

*Bayes\_Ratio*: 模型的边缘数据密度与第一个声明模型的数据密度之比。

*Posterior\_Model\_Probability*: 每个模型的后验概率。

## 4.16 冲击分解

**Command:** *shock\_decomposition*[*VARIABLE\_NAME*]...;

**Command:** *shock\_decomposition*(*OPTIONS...*)[*VARIABLE\_NAME*]...;

该命令基于卡尔曼平滑器计算给定样本的历史冲击分解，即将内生变量的历史偏差从各自的稳态值分解为来自各种冲击的贡献。提供的 *variable-names* 控制已绘制分解的变量。注意，这个命令必须在 *estimate*（对于估计的模型）或随机 *simul*（对于校准的模型）之后。

#### 选项

**parameter\_set=OPTION:** 指定用于运行平滑器的参数集。*OPTION* 的可能值是：

- calibration
- prior\_mode
- prior\_mean
- posterior\_mode
- posterior\_mean
- posterior\_median
- mle\_mode

请注意，后续命令（如 `stoch_simul`）中使用的参数集将设置为指定的 `parameter_set`。默认值：如果 Metropolis 已运行，则选择 `posterior_mean`，如果 MLE 已运行，则选择 `mle_mode`。

**datafile=FILENAME:** 参见 *datafile*。在校准模型上计算冲击分解时非常有用。

**first\_obs=INTEGER:** 参见 *first\_obs*。

**nobs=INTEGER:** 参见 *nobs*。

**prefilter=INTEGER:** 参见 *prefilter*。

**loglinear:** 参见 *loglinear*。

**diffuse\_kalman\_tol=DOUBLE:** 参见 *diffuse\_kalman\_tol*。

**diffuse\_filter:** 参见 *diffuse\_filter*。

**xls\_sheet=NAME:** 参见 *xls\_sheet*。

**xls\_range=RANGE:** 参见 *xls\_range*。

**use\_shock\_groups[=NAME]:** 使用由字符串定义的冲击分组而不是分解中的单个冲击。冲击组在 *shock\_groups* 块中定义。如果没有给出组名，则假定为默认值。

**colormap=VARIABLE\_NAME:** 控制用于冲击分解图的颜色图。VARIABLE\_NAME 必须是事先声明的 MATLAB/Octave 变量的名称，其值将传递给 MATLAB/Octave 的 `colormap` 函数（有关可接受值的列表，请参阅 MATLAB/Octave 手册）。

**nograph:** 参见 *nograph*。仅在 *shock\_decomposition* 命令内禁止显示和创建，但不影响其他命令。有关绘制图形，请参见 *plot\_shock\_decomposition*。

**init\_state=BOOLEAN:** 如果等于 0，则冲击分解的计算条件是周期 0 中的平滑状态变量，即使用从周期 1 开始的平滑冲击。如果等于 1，则冲击分解的计算条件是周期 1 中的平滑状态变量。默认值：0。

**with\_epilogue:** 如果设置，则还要计算在 *epilogue* 块中声明的变量的分解（参见 [4.22 尾声变量](#)）。

## 输出

**MATLAB/Octave variable: `oo_.realtime_shock_decomposition`**

结果存储在字段 `oo_.shock_decomposition` 中，这是一个三维数组。第一个维度

包含 `M_.endo_nbr` 内生变量。第二个维度将各个冲击的贡献存储在第一个 `M_.exo_nbr` 列中。`M_.exo_nbr+1` 列存储初始条件的贡献，而 `M_.exo_nbr+2` 列存储各自内生变量与其稳态偏差的平滑值，即减去平均值和趋势。第三个维度存储时间段。变量和冲击都按照声明的顺序存储，即分别是 `M_.endo_names` 和 `M_.exo_names`。

**Block:shock\_groups;**

**Block:shock\_groups (OPTIONS...);**

为了进行冲击分解，可以对冲击进行重新分组。冲击组的组成写在一个由 `shock_groups` 和 `end` 分隔的块中。每行将一组冲击定义为一组外生变量：

```
SHOCK_GROUP_NAME=VARIABLE_1[,]VARIABLE_2[,]...;
'SHOCK GROUP NAME'=VARIABLE_1[,]VARIABLE_2[,]...;
```

### 选项

`name=NAME`: 为以下冲击组定义指定名称。可以在一个模型文件中使用多个 `shock_groups` 模块，每个分组由不同的名称标识。该名称必须依次用于 `shock_decomposition` 命令。如果没有给出名称，则使用默认值。

### 示例

```
varexo e_a,e_b,e_c,e_d;
...
shock_groups(name=group1);
supply=e_a,e_b;
'aggregate demand'=e_c,e_d;
end;

shock_decomposition(use_shock_groups=group1);
```

这个例子定义了一个名为 `group1` 的冲击分组，包含一组供求冲击，并对这两个组进行冲击分解。

**Command:realtime\_shock\_decomposition[VARIABLE\_NAME]...;**

**Command:realtime\_shock\_decomposition (OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME]...;**

此命令基于卡尔曼平滑器计算给定样本的实时历史冲击分解。对于每个周期  $T=[\text{presample}, \dots, \text{nobs}]$ ，它递归计算三个对象：

- 对  $t = [1, \dots, T]$  的实时历史冲击分解  $Y(t|T)$ ，即没有观察  $[T+1, \dots, \text{nobs}]$  中的数据。这导致为每个附加数据点计算标准冲击分解，在 `presample` 后变得可用。
- 对  $k = [1, \dots, \text{forecast}]$  预测冲击分解  $Y(T+k|T)$ ，即对每个  $T$  做出的  $k$  步提前预测在其冲击贡献中分解。
- 在实时历史冲击分解与预测冲击分解之间的实时条件冲击分解区别。如果 `Vinta`

ge 等于 0，则计算在周期 $T$ 内实现的冲击的影响，即分解 $Y(T|T) - Y(T|T-1)$ 。换句话说，它通过分解卡尔曼滤波的更新步骤，进行从 $T-1$ 到 $T$ 的 1 周期超前冲击分解。如果 `vintage>0` 且小于 `nobs`，则对预测修正 $Y(T+k|T+k) - Y(T+k|T)$  进行分解。

与 `shock_decomposition` 一样，它将内生变量的历史偏差从它们各自的稳态值分解为来自各种冲击的贡献。提供的 `variable_names` 控制绘制分解的变量。

请注意，此命令必须在 `estimate`（在估计模型的情况下）或 `stoch_simul`（在校准模型的情况下）之后出现。

#### 选项

**parameter\_set=OPTION:** 有关可能的值，请参见 `parameter_set`。

**datafile=FILENAME:** 参见 `datafile`。

**first\_obs=INTEGER:** 参见 `first_obs`。

**nobs=INTEGER:** 参见 `nobs`。

**use\_shock\_groups[=NAME]:** 参见 `use_shock_groups`。

**colormap=VARIABLE\_NAME:** 参见 `colormap`。

**nograph:** 参见 `nograph`。只计算冲击分解并将其存储在 `oo_.realtime_shock_decomposition`、`oo_.conditional_shock_decomposition` 和 `oo_.realtime_forecast_shock_decomposition` 中，但没有绘制图（参见 `plot_shock_decomposition`）。

**presample=INTEGER:** 计算递归实时冲击分解的数据点，即对于  $T=[\text{presample}+1 \dots \text{nobs}]$ 。

**forecast=INTEGER:** 计算最多  $T+k$  个周期的冲击分解，即获得对  $k$  步预测的冲击贡献。

**save\_realtime=INTEGER\_VECTOR:** 选择保存完整实时冲击分解的年份。默认值：0。

**fast\_realtime=INTEGER:** 仅运行平滑器两次：一次针对最后一个样本内数据点，一次针对最后一个样本外数据点，其中提供的整数定义了最后一次观察（相当 `nobs`）。默认值：未启用。

**with\_epilogue:** 参见 `with_epilogue`。

#### 输出

**MATLAB/Octave variable:oo\_.realtime\_shock\_decomposition**

存储实时历史分解结果的结构。字段是三维数组，前两个维度等于 `oo_.shock_decomposition`。第三个维度存储时间段，因此大小为  $T+\text{forecast}$ 。字段的形式如下：

`oo_.realtime_shock_decomposition.OBJECT`



其中 OBJECT 是以下之一:

Pool: 存储合并分解, 即对于每个实时冲击分解终止周期  $T=[\text{presample}, \dots, \text{nobs}]$ , 它收集最后一个周期的分解  $Y(T|T)$  (另见 `plot_shock_decomposition`)。数组的第三维将具有大小 `nobs+forecast`。

time\_\*: 如果使用 `save_realtime`, 则存储实时历史冲击分解的年份。例如, 如果 `save_realtime=[5]` 并且 `forecast=8`, 则第三个维度的大小为 13。

**MATLAB/Octave variable:** `oo_.realtime_conditional_shock_decomposition`

存储实时条件分解结果的结构。字段的形式如下:

`oo_.realtime_conditional_shock_decomposition.OBJECT`

其中 OBJECT 是以下之一:

Pool: 存储合并的实时条件冲击分解, 即对于终止时段  $T=[\text{presample}, \dots, \text{nobs}]$  收集  $Y(T|T) - Y(T|T-1)$  的分解。第三个维度是大小 `nobs`。

time\_\*: 对于  $t = [T \dots T+k]$  时存储  $k$  步条件预测冲击分解  $Y(t|T+k)$  的年份。参见 `vin tage`。第三个维度的大小为 `1+forecast`。

**MATLAB/Octave variable:** `oo_.realtime_forecast_shock_decomposition`

存储实时预测分解结果的结构。字段的形式如下:

`oo_.realtime_forecast_shock_decomposition.OBJECT`

其中 OBJECT 是以下之一:

Pool: 存储冲击的 1 步超前效果对 1 步提前预测合并的实时预测分解, 即  $Y(T|T-1)$ 。

time\_\*: 对于  $t = [T \dots T+k]$ , 存储  $k$  步样本预测冲击分解的年份, 即  $Y(t|T)$ 。参见 `vin tage`。

**Command:** `plot_shock_decomposition`[VARIABLE\_NAME]...;

**Command:** `plot_shock_decomposition`(OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME]...;

此命令绘制已由 `shock_decomposition` 或 `realtime_shock_decomposition` 计算的历史冲击分解。因此, 它必须遵循这些命令之一。提供的 `variable_names` 控制绘制分解的变量。进一步注意, 与大多数 Dynare 命令不同, 在每次调用 `plot_shock_decomposition` 之前, 下面指定的选项都会被默认值覆盖。因此, 如果要在后续调用 `plot_shock_decomposition` 时重用选项, 则必须再次将其传递给命令。

选项

**use\_shock\_groups**[=NAME]: 参见 `use_shock_groups`。

**colormap**=VARIABLE\_NAME: 参见 `colormap`。

**nodisplay**: 参见 `nodisplay`。

**nograph**: 参见 `nograph`。

**graph\_format=FORMAT** **graph\_format=(FORMAT,FORMAT...):** 参见 *graph\_format*。

**detail\_plot:** 使用子图进行冲击贡献，每次冲击（或一组冲击）。默认值：未激活。

**interactive:** 在 MATLAB 下，添加 *uimenu* 以获取详细的组图。默认值：未激活

**screen\_shocks:** 对于大型模型（即对于具有超过 16 次冲击的模型），仅绘制对所选择的 *variable\_name* 称具有最大历史贡献的冲击。历史贡献按所有历史贡献的平均绝对值排序。

**steadystate:** 如果通过，则冲击分解图中零线的 *y* 轴值转换为稳态水平。默认值：未激活

**type=qoq|yoy|aoa:** 对于季度数据，有效的参数是：季度环比图的 *qoq*，同比增长率图的 *yoy*，年化变量的 *aoa*，即每年最后一个季度的值。默认值：空，即标准周期图（季度数据的 *qoq*）。

**fig\_name=STRING:** 指定要附加到 *plot\_shock\_decomposition* 设置的默认图形名称的用户定义关键字。这可以避免在顺序调用 *plot\_shock\_decomposition* 的情况下覆盖绘图。

**write\_xls:** 将冲击分解保存到主目录中的 Excel 文件，命名为 *FILENAME\_shock\_decomposition\_TYPE\_FIG\_NAME.xls*，此选项要求将系统配置为能够编写 Excel 文件。

⑧

**realtime=INTEGER:** 以哪种冲击分解来绘制。INTEGER 可以采用以下值：

- 0：标准历史冲击分解。参见 *shock\_decomposition*。
- 1：实时历史冲击分解。参见 *realtime\_shock\_decomposition*。
- 2：条件实时冲击分解。参见 *realtime\_shock\_decomposition*。
- 3：实时预测冲击分解。参见 *realtime\_shock\_decomposition*。

如果没有年份，即 *vintage=0*，则将绘制来自 *realtime\_shock\_decomposition* 的合并对象，否则将绘制相应的年份。默认值：0

**vintage=INTEGER:** 在 [*presample*, ..., *nobs*] 中选择一个特定的数据年份，通过 *realtime* 选项选择用于绘制 *realtime\_shock\_decomposition* 的结果。如果选择标准历史冲击分解 (*realtime=0*)，则 *vintage* 将不起作用。如果 *vintage=0*，将绘制来自 *realtime\_shock\_decomposition* 的合并对象，如果 *vintage>0*，则在下列情况下绘制历史年份  $T=vintage$  的冲击分解：

- *realtime=1*：对于  $t = [1, \dots, T]$  的全历史年份冲击分解  $Y(t|T)$ ；
- *realtime=2*：来自  $T$  的条件预测冲击分解，即绘图  $Y(T+j|T+j)$  和以  $T=vintage$  为条件得到数据  $Y(T+j)$  所需的冲击贡献，其中  $j=[0, \dots, \text{forecast}]$ 。

---

⑧ 为了防止 Excel 没有被安装，以下链接可能有帮助 <https://mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/38591-xlwrite-generate-xls-x-files-without-excel-on-mac-linux-win>。

- **realtime=3:** 绘制来自 $T$ 的无条件预测冲击分解, 即 $Y(T+j|T)$ , 其中 $T=vintage$  且 $j=[0, \dots, forecast]$ 。

默认值: 0

**plot\_init\_date=DATE:** 如果通过, 则使用 `plot_init_date` 作为初始时间段绘制分解图。默认值: 估计中的第一个观察值。

**plot\_end\_date=DATE:** 如果通过, 则使用 `plot_end_date` 作为最后一个时期绘制分解图。默认值: 估计中的最后一次观察值。

**diff:** 如果通过, 则绘制变量列表的第一个差异的分解。如果与 `flip` 结合使用, 则首先应用 `diff` 运算符。默认值: 未激活。

**flip:** 如果通过, 则绘制与变量列表相反的分解图。如果与 `diff` 结合使用, 则首先应用 `diff` 运算符。默认值: 未激活。

**max\_nrows:** 详细冲击分解图的子图布局中的最大行数。请注意, 列始终为 3。默认值: 6。

**with\_epilogue:** 参见 `with_epilogue`。

**init2shocks init2shocks=NAME:** 使用 `init2shocks` 块中包含的信息, 将初始条件归因于冲击。可以明确给出模块的名称, 否则默认为 `default` 模块。

**Block: init2shocks;**

**Block: init2shocks (OPTIONS...);**

该模块在冲击分解中提供了将内生变量的初始条件归因于外生变量贡献的可能性。

例如, 在 AR(1) 过程中, 初始条件对过程变量的贡献可以自然地分配给过程的创新。

模块的每一行都应具有以下语法:

```
VARIABLE_1[,]VARIABLE_2;
```

其中 `VARIABLE_1` 是一个内生变量, 其初始条件将归因于外生 `VARIABLE_2`。

当给定 `init2shocks` 选项时, 该块中包含的信息由 `plot_shock_decomposition` 命令使用。

## 选项

**name=NAME**

指定模块的名称, 可从 `plot_shock_decomposition` 引用该名称, 以便多个此类模块可以共存于单个模型文件中。如果未指定名称, 则默认为 `default`。

## 示例

```
var y y_s R pie dq pie_s de A y_obs pie_obs R_obs;
varexo e_R e_q e_ys e_pies e_A;
...
model;
```

```

dq=rho_q*dq(-1)+e_q;
A=rho_A*A(-1)+e_A;
...
end;
...
init2shocks;
dq e_q;
A e_A;
end;
shock_decomposition(nograph);
plot_shock_decomposition(init2shocks) y_obs R_obs pie_obs dq d
e;

```

在这个例子中，dq 和 A 的初始条件将分别归属于 e\_q 和 e\_A。

**Command:** `initial_condition_decomposition`[VARIABLE\_NAME]...;

**Command:** `initial_condition_decomposition`(OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME]...;

此命令计算并绘制状态变量平滑初始条件的效果分解图。提供的 `variable_names` 控制为哪些变量绘制分解图。

进一步注意，与大多数 Dynare 命令不同，在每次调用 `initial_condition_decomposition` 之前，下面指定的选项都会被它们的默认值覆盖。因此，如果您想在对 `initial_condition_decomposition` 的后续调用中重新使用某个选项，则必须再次将其传递给命令。

### 选项

**colormap=VARIABLE\_NAME:** 参见 `colormap`。

**nodisplay:** 参见 `nodisplay`。

**graph\_format=FORMAT** **graph\_format=(FORMAT,FORMAT...):** 参见 `graph_format`。

**detail\_plot:** 使用子图绘制冲击贡献，每个冲击（或冲击组）一个。默认值：未激活。

**steadystate:** 如果通过，则冲击分解图中零线的 y 轴值将转换为稳态水平。默认值：未激活

**type=qoq|yoy|aoa:** 对于季度数据，有效的参数是：季度环比图的 qoq，同比增长率图的 yoy，年化变量的 aoa，即每年最后一个季度的值。默认值：空，即标准周期图（季度数据的 qoq）。

**fig\_name=STRING:** 指定要附加到 `plot_shock_decomposition` 设置的默认图形名称的用户定义关键字。这可以避免在顺序调用 `plot_shock_decomposition` 的情况下覆盖绘图。

**write\_xls:** 将冲击分解保存到主目录中的 Excel 文件，命名为 `FILENAME_shock_decomposition_TYPE_FIG_NAME.xls`，此选项要求将系统配置为能够编写 Excel 文件。

⑨

**plot\_init\_date=DATE:** 如果通过，则使用 `plot_init_date` 作为初始时间段绘制分解图。默认值：估计中的第一个观察值。

**plot\_end\_date=DATE:** 如果通过，则使用 `plot_end_date` 作为最后一个时期绘制分解图。默认值：估计中的最后一次观察值。

**diff:** 如果通过，则绘制变量列表的第一个差异的分解。如果与 `flip` 结合使用，则首先应用 `diff` 运算符。默认值：未激活。

**flip:** 如果通过，则绘制与变量列表相反的分解图。如果与 `diff` 结合使用，则首先应用 `diff` 运算符。默认值：未激活。

**Command:** `squeeze_shock_decomposition[VARIABLE_NAME] ...;`

对于大型模型，冲击分解（尤其是实时分解的各种设置）存储的信息量可能会变得巨大。此命令允许以两种可能的方式压缩此信息：

- 自动（默认）：在运行此命令后，只有使用 `plot_shock_decomposition` 明确要求绘图的变量才会将其分解留在 `oo_` 中；
- 如果将变量列表传递给命令，则在运行此命令后，只有这些变量的分解会留在 `oo_` 中。

## 4.17 校准平滑

Dynare 还可以在校准模型上运行平滑器：

**Command:** `calib_smoother[VARIABLE_NAME] ...;`

**Command:** `calib_smoother(OPTIONS...) [VARIABLE_NAME] ...;`

此命令计算校准模型上的平滑变量（以及可能的滤波变量）。必须提供数据文件，并使用 `varobs` 声明可观察变量。平滑器基于模型的一阶近似。默认情况下，该命令计算平滑变量和冲击并将结果存储在 `oo_.SmoothedVariables` 和 `oo_.SmoothedShocks` 中。它还填充 `oo_.UpdatedVariables`。

### 选项

**datafile=FILENAME:** 参见 *datafile*。

**filtered\_vars:** 触发滤波变量的计算，更多细节参见 *filtered\_vars*。

---

⑨ 为了防止 Excel 没有被安装，以下链接可能有帮助 <https://mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/38591-xlwrite-generate-xls-x-files-without-excel-on-mac-linux-win>。

**filter\_step\_ahead**=[INTEGER1:INTEGER2]: 参见 *filter\_step\_ahead*。  
**prefilter**=INTEGER: 参见 *prefilter*。  
**parameter\_set**=OPTION: 有关可能的值, 请参见 *parameter\_set*。默认值: calibration。

**loglinear**: 参见 *loglinear*。

**first\_obs**=INTEGER: 参见 *first\_obs*。

**filter\_decomposition**: 参见 *filter\_decomposition*。

**diffuse\_filter**=INTEGER: 参见 *diffuse\_filter*。

**diffuse\_kalman\_tol**=DOUBLE: 参见 *diffuse\_kalman\_tol*。

**xls\_sheet**=NAME: 参见 *xls\_sheet*。

**xls\_range**=RANGE: 参见 *xls\_range*。

## 4.18 预测

在校准模型上, 使用 *forecast* 命令完成预测。在估计的模型上, 使用 *estimate* 命令的 *forecast* 选项。

对于未来内生变量的给定约束路径, 还可以针对校准或估计模型计算预测。这是通过 DSGE 模型的简化形式表示, 通过找到匹配受限路径所需的结构冲击来完成的。为此目的使用 *conditional\_forecast*, *conditional\_forecast\_paths* 和 *plot\_conditional\_forecast*。

最后, 可以使用 *bvar\_forecast* 命令使用贝叶斯 VAR 进行预测。

**Command:** *forecast* [VARIABLE\_NAME...];

**Command:** *forecast* (OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME...];

该命令计算从任意初始点开始的随机模型的模拟。当模型还包含确定性外生冲击时, 模拟是有条件地计算知道确定性外生变量的未来值的代理。必须在 *stoch\_simul* 之后调用 *forecast*。

*forecast* 绘制了内生变量的轨迹。当命令后面跟着变量名列表时, 只绘制那些变量。围绕平均轨迹绘制 90% 置信区间。使用选项 *conf\_sig* 更改置信区间的水平。

### 选项

**periods**=INTEGER: 预测期数。默认值: 5。

**conf\_sig**=DOUBLE: 置信区间的显著性水平。默认值: 0.90

**nograph**: 参见 *nograph*。

**nodisplay**: 参见 *nodisplay*。

**graph\_format**=FORMAT **graph\_format**=(FORMAT,FORMAT...): 参见 *graph\_format*=FORMAT。

### 初始值

forecast 计算将 histval 中指定的值作为初始值 (参见 histval)。如果不存在 histval 块, 则初始值是 initval 中指定的值。当 initval 后跟命令 steady 时, 初始值为稳定状态 (参见 steady)。

#### 输出

结果存储在 oo\_.forecast 中, 如下所述。

#### 示例

```
varexo_det tau;
varexo e;
...
shocks;
var e; stderr 0.01;
var tau;
periods 1:9;
values -0.15;
end;
stoch_simul(irf=0);
forecast;
```

#### MATLAB/Octave variable:oo\_.forecast

变量由 forecast 命令设置, 或者如果与 forecast 选项一起使用, 则由 estimate 命令设置, 如果没有计算 Metropolis-Hastings (在这种情况下, 预测是针对后验模式计算的)。字段的形式如下:

```
oo_.forecast.FORECAST_MOMENT.VARIABLE_NAME
```

其中 FORECAST\_MOMENT 是以下之一:

HPDinf: 由于参数不确定性, 预测的 90%HPD 区间<sup>⑩</sup>的下限, 但忽略了测量误差对观测变量的影响。

HPDsup: 由于参数不确定性而导致 90%HPD 预测区间的上限, 但忽略了测量误差对观测变量的影响。

HPDinf\_ME: 由于参数不确定性和测量误差导致的观测变量预测的 90%HPD 区间<sup>⑪</sup>的下限。

HPDsup\_ME: 由于参数不确定性和测量误差导致观测变量预测的 90%HPD 区间的上限。

Mean: 预测后验分布的均值。

Median: 预测后验分布的中位数。

---

<sup>⑩</sup> 参见选项 *conf\_sig* 来改变 HPD 区间的大小。

<sup>⑪</sup> 参见选项 *conf\_sig* 来改变 HPD 区间的大小。

Std: 预测后验分布的标准差。

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.PointForecast**

如果与 forecast 预测选项一起使用, 并且使用了 mh\_replic>0 或 load\_mh\_file 选项, 则由 estimate 命令设置。

包含预测分布, 同时考虑到参数和冲击的不确定性。

字段的形式如下:

```
oo_.PointForecast.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.MeanForecast**

如果与 forecast 预测选项一起使用, 并且使用了 mh\_replic>0 或 load\_mh\_file 选项, 则由 estimate 命令设置。

包含平均震荡不确定性的预测分布。因此, 预测的分布仅代表参数的不确定性。

字段的形式如下:

```
oo_.MeanForecast.MOMENT_NAME.VARIABLE_NAME
```

#### **Command:conditional\_forecast(OPTIONS...);**

此命令计算某些未来内生变量的给定约束路径的估计或校准模型的预测。这是通过查找匹配受限路径所需的结构冲击, 使用 DSGE 模型的简化形式一阶状态空间表示来完成的。

考虑一个增强状态空间表示, 它将预定和非预定变量都堆叠到一个向量  $y_t$  中:

$$y_t = Ty_{t-1} + R\varepsilon_t$$

$y_t$  和  $\varepsilon_t$  都分为受控和不受控制的变量:

$$y_t(\text{contr\_vars}) = Ty_{t-1}(\text{contr\_vars}) + R(\text{contr\_vars}, \text{uncontr\_shocks})\varepsilon_t(\text{uncontr\_shocks}) + R(\text{contr\_vars}, \text{contr\_shocks})\varepsilon_t(\text{contr\_shocks})$$

这可以代数解决  $\varepsilon_t(\text{contr\_shocks})$ 。

使用这些受控冲击, 状态空间表示可用于预测。有一些事情需要注意: 首先, 假设受控外生变量完全受制于所有预测期的政策制定者, 而不仅仅是控制内生变量的时期。对于所有不受控制的时期, 受控外生变量假设为 0。这意味着在不受控制的时期内这些外生变量不会产生预测不确定性; 其次, 通过利用一阶状态空间解, 即使执行高阶近似, 条件预测也将基于一阶近似; 接着, 尽管受控制的外生变量在决策者的控制下完全被视为工具, 但从家庭的角度来看, 它们仍然是随机和无法预料的冲击。也就是说, 每个时期的家庭都意识到冲击的实现, 这种冲击将受控的内生变量保持在各自的水平; 然后, 请记住, 如果结构创新是相关的, 因为校准或估计的协方差矩阵具有非零对角线元素, 条件预测的结果将取决于创新的顺序 (如 varexo 之后所声明的)。与 VAR 模型一样, Cholesky 分解用于分解协方差矩阵并识别正交脉冲。最好在模型块中声明相关性 (明确强加标识限制), 除非您对 Cholesky 分解隐含的隐式标识限制感到满意。



必须在 `estimate` 或 `stoch_simul` 之后调用此命令。

使用 `conditional_forecast_paths` 块来提供受约束的内生及其受约束的未来路径的列表。选项 `controlled_varexo` 用于指定将匹配以生成约束路径的结构冲击。

使用 `plot_conditional_forecast` 来绘制结果图。

#### 选项

**parameter\_set=OPTION:** 有关可能的值, 参见 `parameter_set`。无默认值, 强制选项。

**controlled\_varexo=(VARIABLE\_NAME...):** 指定用作控制变量的外生变量。无默认值, 强制选项。

**periods=INTEGER:** 预测期数。默认值: 40。Periods 不可能比受限的期数短。

**replic=INTEGER:** 模拟次数。默认值: 5000。

**conf\_sig=DOUBLE:** 置信区间的显著性水平。默认值: 0.80

#### 输出

结果存储在 `oo_.conditional_forecast` 中, 如下所述。

#### 示例

```
var y a;
varexo e u;
...
estimation(...);
conditional_forecast_paths;
var y;
periods 1:3, 4:5;
values 2, 5;
var a;
periods 1:5;
values 3;
end;

conditional_forecast(parameter_set=calibration,controlled_varexo=(e,u),replic=3000);

plot_conditional_forecast(periods=10)a y;
```

#### **MATLAB/Octave variable:oo\_.conditional\_forecast.cond**

由 `conditional_forecast` 命令设置的变量, 存储条件预测。字段是存储稳态 (时间 0) 和后续 periods 预测时段的  $(\text{period}+1) \times 1$  的矢量。字段的形式如下:

`oo_.conditional_forecast.cond.FORECAST_MOMENT.VARIABLE_NAME`

其中 FORECAST\_MOMENT 是以下之一：

Mean: 条件预测分布的均值。

Ci: 条件预测分布的置信区间。大小对应 conf\_sig

**MATLAB/Octave variable: oo\_.conditional\_forecast.uncond**

由 conditional\_forecast 命令设置的变量。它存储无条件预测。字段的形式如下：

oo\_forecasts.uncond.FORECAST\_MOMENT.VARIABLE\_NAME

**MATLAB/Octave variable: forecasts.instruments**

由 conditional\_forecast 命令设置的变量。存储外生工具的名称。

**MATLAB/Octave variable: oo\_.conditional\_forecast.controlled\_variables**

由 conditional\_forecast 命令设置的变量。按声明顺序存储受约束的内生变量的位置。

**MATLAB/Octave variable: oo\_.conditional\_forecast.controlled\_exo\_variables**

由 conditional\_forecast 命令设置的变量。存储作为条件预测基础的受控外生变量的值，以实现受约束的内生变量。字段是 [约束周期数] × 1 个向量，其形式为：

oo\_.conditional\_forecast.controlled\_exo\_variables.FORECAST\_MOMENT.SHOCK\_NAME

**MATLAB/Octave variable: oo\_.conditional\_forecast.graphs**

由 conditional\_forecast 命令设置的变量。存储用于生成条件预测图的信息。

**Block: conditional\_forecast\_paths**

在调用 conditional\_forecast 之前描述约束内生的路径。语法类似于冲击中的确定性冲击，参见 conditional\_forecast 示例。

模块的语法与冲击模块中的确定性冲击相同（参见 [4.8 外生变量的冲击](#)）。请注意，您需要为第一个和最后一个指定期限之间的所有约束内生变量指定完整路径。如果未指定中间期间，则假定值为 0。也就是说，如果您仅指定期间 1 和 3 的值，则期间 2 的值将为 0。目前，不可能有不受控制的中间期间。

然而，对于不同的变量，可能有不同数量的受控周期。在这种情况下，内生控制变量和 controlled\_varexo 的声明顺序很重要：如果第二个内生变量的控制周期少于第一个，则不会为最后一个周期设置第二个受控变量。

在存在 observation\_trends 的情况下，这些变量的指定受控路径需要包括趋势分量。使用 loglinear 选项时，需要指定受控变量的对数。

**Command: plot\_conditional\_forecast [VARIABLE\_NAME...];**

**Command: plot\_conditional\_forecast (periods=INTEGER) [VARIABLE\_NAME...];**

```
E...];
```

绘制条件（直线）和无条件（虚线）预测。在 `conditional_forecast` 之后使用。

#### 选项

**periods=INTEGER:** 要绘制的周期数。默认值：等于 `conditional_forecast` 中的期间。`plot_conditional_forecast` 中声明的周期数不能大于 `conditional_forecast` 中声明的周期数

#### Command: `bvar_forecast`

这个命令计算样本外预测估计 BVAR 模型，使用 Minnesota 先验分布。参见与 Dynare 一同发布的 `bvar-a-la-sims.pdf` 以了解更多相关信息命令。

如果模型包含强非线性，或者考虑到一些完全期望的冲击，预测和条件可以用扩展路径法计算。描述一些内生变量的冲击和/或约束路径的预测场景应该建立。第一步是使用函数 `init_plan` 初始化预测场景：

**MATLAB/Octave command:** `HANDLE=init_plan(DATES);`

为预测期创建新的预测方案（表示为日期类，参见 [6.1.2 日期类](#)）。此函数返回新预测场景的句柄。

预测情景可以包含一些对外生变量的简单冲击。这种冲击使用函数 `basic_plan` 来描述：

**MATLAB/Octave command:** `HANDLE=basic_plan(HANDLE, 'VAR_NAME', 'SHOCK_TYPE', DATES, MATLAB VECTOR OF DOUBLE | [DOUBLE | EXPR[DOUBLE | EXPR]]);`

将第二个参数中引号之间指示的外生变量的冲击添加到预测场景中。冲击类型必须在引号之间的第三个参数中指定：“surprise”表示意外冲击，或“perfect\_foresight”表示完全预期的冲击。第四个参数使用日期类指示冲击的时间段（参见 [6.1.2 日期类](#)）。最后一个参数是表示为 double 的 MATLAB 向量的冲击路径。此函数返回更新的预测场景的句柄。

预测场景还可以包含内生变量的受限路径。在这种情况下计算与约束路径兼容的相关外生变量的值。换句话说，执行有条件的预测。这种冲击用函数 `flip_plan` 来描述：

**MATLAB/Octave command:** `HANDLE=flip_plan(HANDLE, 'VAR_NAME', 'VAR_NAME', 'SHOCK_TYPE', DATES, MATLAB VECTOR OF DOUBLE | [DOUBLE | EXPR[DOUBLE | EXPR]]);`

在第二个参数的引号之间指定的内生变量上添加一个约束路径到预测场景中。在引号之间的第三个参数中提供的相关外生变量被视为内生变量，并且将计算与内生变量上的约束路径兼容的值。约束路径上期望的性质必须在引号之间的第四个参数中指定：“surprise”表示意外路径，或“perfect\_foresight”表示完全预期路径。第五个参数表示使用日期类（参见 [6.1.2 日期类](#)）约束内生变量的路径的时间段。最后一个参数包含约束路径作为 MATLAB 向量。此函数返回更新的预测场景的句柄。

一旦完全描述了预测场景，将使用命令 `det_cond_forecast` 计算预测：

**MATLAB/Octave command:** `DSERIES=det_cond_forecast(HANDLE[,DSERIES[,DATES]])`;

使用给定预测场景（第一个参数）的扩展路径方法计算预测或条件预测。`dseries` 类（参见 [6.2 dseries 类](#)）提供的内生和外生变量的过去值可以在第二个参数中指示。默认情况下，变量的过去值等于它们的稳态值。可以在第三个参数中提供预测的初始日期。默认情况下，预测将从 `init_plan` 命令中指定的第一个日期开始。此函数返回一个包含内生变量和外生变量的历史和预测值的 `dset`。

### 示例

```
%conditional forecast using extended path method
%with perfect foresight on r path
var y r;
varexo e u;
...
smoothed=dseries('smoothed_variables.csv');
fplan=init_plan(2013Q4:2029Q4);
fplan=flip_plan(fplan,'y','u','surprise',2013Q4:2014Q4,[1 1.1
1.2 1.1]);
fplan=flip_plan(fplan,'r','e','perfect_foresight',2013Q4:2014Q
4,[2 1.9 1.9 1.9]);
dset_forecast=det_cond_forecast(fplan,smoothed);
plot(dset_forecast.{'y','u'});
plot(dset_forecast.{'r','e'});smoother2histval([OPTIONS...])
```

**Command:** `smoother2histval`;

**Command:** `smoother2histval(OPTIONS...)`;

更准确地说，在使用 `smoother` 选项运行估计后，`smoother2histval` 将抽取平滑值（从 `oo_.SmoothedVariables` 中，如果有滞后的外生变量，可能从 `oo_.SmoothedShocks` 中抽取），并将使用这些值来构建初始条件（就好像它们已通过 `histval` 手动输入）。

### 选项

**period=INTEGER:** 用作后续模拟起点的周期编号。它应该介于 1 和用于生成平滑值的观察数之间。默认值：最后一次观察。

**infile=FILENAME:** 从之前 Dynare 运行创建的 `_results.mat` 文件加载平滑值。默认值：使用当前在全局工作区中的平滑值。

**invars=(VARIABLE\_NAME[VARIABLE\_NAME...])**: 要从平滑值中读取的变量列表。它可以包含状态内生变量,也可以包含具有滞后的外生变量。默认值: 所有状态内生变量,以及所有具有滞后的外生变量。

**outfile=FILENAME**: 将初始条件写入文件。默认值: 在当前工作空间中写入初始条件,以便进行模拟。

**outvars=(VARIABLE\_NAME[VARIABLE\_NAME...])**: 将给出初始条件的变量列表。此列表必须与提供给 **invars** 的列表具有相同的长度,并且两个列表之间将存在一对一的映射。默认值: 与选项 **invars** 相同的值。

### 使用案例

有三种可能的方式使用此命令:

- 单个文件中的所有内容: 使用 **smoother** 运行估计,然后运行 **smoother2histval** (没有 **infile** 和 **outfile** 选项),然后运行随机模拟。
- 在两个文件中: 在第一个文件中,运行 **smoother**,然后使用 **outfile** 选项运行 **smoother2histval**;在第二个文件中,运行 **histval\_file** 以加载初始条件,并运行(确定性或随机性)模拟。
- 在两个文件中: 在第一个文件中,运行平滑器;在第二个文件中,使用等于第一个文件创建的 **\_results.mat** 文件的 **infile** 选项运行 **smoother2histval**,然后运行(确定性或随机性)模拟。

## 4.19 最优策略

Dynare 拥有为各种类型的目标计算最佳策略的工具。您可以使用 **ramsey\_model** 解决承诺下的最佳策略,使用 **discretionary\_policy** 解决最佳策略或使用 **osr** (也暗示承诺)解决最佳简单规则。

**Command:planner\_objective** MODEL\_EXPRESSION;

此命令声明政策制定者目标,与 **ramsey\_model** 或 **discretionary\_policy** 一起使用。

你需要给出一个时期的目标,而不是折现后的终生目标。折现因子由 **ramsey\_model** 和 **discretionary\_policy** 的 **planner\_discount** 选项给出。目标函数只能包含当前的内生变量,不能包含外生变量。通过在模型中定义适当的辅助变量,可以轻松规避此限制。

使用 **ramsey\_model**,您不仅限于二次目标函数:您可以给出任意的非线性表达式。

使用 **discretionary\_policy**,目标函数必须是二次的。

### 4.19.1 承诺下的最优政策 (Ramsey)

**Command:ramsey\_model** (OPTIONS...);

该命令计算一阶条件,以在私人部门经济均衡路径提供的约束条件下最大化决策者目标函数。

必须使用 `planner_objective` 命令声明计划者目标。

此命令仅创建扩展模型，不执行任何计算。它需要跟随其他指令来实际执行所需的计算。例如，调用 `steady` 来计算 Ramsey 经济的稳定状态，调用 `stoch_simul` 使用各种近似阶数进行基于扰动解的随机模拟，调用 `estimate` 以在具有承诺的最优策略下估计模型，以及完善前瞻模拟例程。

有关如何自动创建拉格朗日乘子的说明，参见 [4.6 辅助变量](#)。

### 选项

此命令接受以下选项：

**planner\_discount=EXPRESSION:** 声明或重新分配中央计划者 `optimal_policy_discount_factor` 的折现因子。默认值：1.0。

**planner\_discount\_latex\_name=LATEX\_NAME:** 设置 `optimal_policy_discount_factor` 参数的 LaTeX 名称。

**instruments=(VARIABLE\_NAME,...):** 声明用于计算最优策略下稳态的工具变量。需要一个 `steady_state_model` 模块或一个 `_steadystate.m` 文件，见下文。

### 稳态

Dynare 利用了拉格朗日乘数在最优策略下模型稳态方程中线性出现的事实。然而，通常很难通过内生变量的 `initval` 中的数值猜测来计算稳态。

如果用户提供稳态的解析解（在 `steady_state_model` 模块或 `_steadystate.m` 文件中），它会极大地方便计算。在这种情况下，有必要为最优政策问题中的工具价值提供一个稳态解 `CONDITIONAL`，并用选项 `instruments` 声明。在这种情况下，用于寻找稳态的工具初始值是用 `initval` 设置的。请注意，使用 `steady` 命令或对 `resid` 的调用来计算和显示稳态值必须在 `ramsey_model` 语句和 `initval`-模块之后。

请注意，选择工具在一定程度上是一个解释问题，您可以选择从数学角度来看方便但不同于您在论文分析中引用的工具。典型例子是选择通货膨胀或名义利率作为工具。

### Block:ramsey\_constraints;

此模块可让您定义 Ramsey 问题中变量的约束。约束采用变量、不等式运算符（>或<）和常量的形式。

### 示例

```
ramsey_constraints;  
i>0;  
end;
```

### Command:evaluate\_planner\_objective;

给定内生状态变量的初始值，该命令计算、显示和存储 Ramsey 策略下计划者目标函数的值在 `oo_.planner_objective_value` 中。如果没有使用 `histval` 指定，它们将

被视为处于其稳态值。结果是一个  $1 \times 2$  向量，其中第一个条目存储与规划器问题相关的初始拉格朗日乘数设置为其稳态值时规划器目标值（参见 *ramsey\_policy*）。

相比之下，第二个条目存储规划者目标值，计划者问题的初始拉格朗日乘数设置为 0，即假设规划者利用其在实施 Ramsey 政策的第一个时期给私人代理带来惊喜的能力。这就是第一次实施最优策略并承诺以后不再重新优化的价值。

因为它至少需要计算一个二阶近似值，所以当模型太大（超过 180 个状态变量，包括滞后拉格朗日乘子）时，会跳过计划者目标值的计算并显示一条消息。

**Command:** *ramsey\_policy*[VARIABLE\_NAME...];

**Command:** *ramsey\_policy*(OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME...];

此命令在形式上等同于调用序列：

```
ramsey_model;  
stoch_simul(order=1);  
evaluate_planner_objective;
```

它计算政策的一阶近似值，该近似值在私人经济部门的均衡路径提供的约束下并在此最优政策的承诺下，最大化决策者的目标函数。Ramsey 策略是通过逼近拉格朗日乘数处于稳定状态的扰动点附近的平衡系统来计算的，即 Ramsey 计划者的行为就好像初始乘数在遥远的过去被设置为 0，给它们时间收敛到它们的稳态值。因此，最佳决策规则是围绕内生变量和拉格朗日乘数的这种稳定状态计算的。

这种对 Dynare 进行的最优策略的一阶近似不应与可能导致虚假福利排名的最优策略的朴素线性二次方法相混淆（参见 Kim 和 Kim（2003））。在后者中，最优政策将根据私人经济的一阶近似 FOC 计算。相比之下，Dynare 首先计算受非线性约束的 Ramsey 规划者问题的 FOC，这些非线性约束是私人经济部门的 FOC，然后将这些规划者问题的 FOC 近似为一阶。因此，保留了二阶正确福利评估所需的二阶项。

请注意，在 *ramsey\_policy* 命令之后的列表中的变量也可以包含乘数名称。在这种情况下，例如，当 *irf*>0 时，Dynare 将显示各个乘数的 IRF。

必须使用 *planner\_objective* 命令声明计划者目标。

### 选项

此命令接受 *stoch\_simul* 的所有选项，此外：

**planner\_discount=EXPRESSION:** 参见 *planner\_discount*。

**instruments=(VARIABLE\_NAME,...):** 声明用于计算最优策略下稳态的工具变量。

需要一个 *steady\_state\_model* 模块或一个 *\_steadystate.m* 文件。见下文。

请注意，只有最优 Ramsey 策略的一阶近似值可用，导致二阶准确的福利登记（即必须指定 *order*=1）。

### 输出

此命令生成 `stoch_simul` 的所有输出变量，要指定内生状态变量的初始值（拉格朗日乘数除外），参见 `histval`。

## 稳态

参见 *Ramsey steady state*。

### 4.19.2 自由裁量权下的最优策略

**Command:** `discretionary_policy` [VARIABLE\_NAME...];

**Command:** `discretionary_policy` (OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME...];

此命令根据判断计算最优策略的近似值。实现的算法本质上是一个 LQ 求解器，由 Dennis (2007) 描述。

您应该确保您的模型是线性的并且您的目标是二次的。此外，您应该设置 `model` 模块的 `linear` 选项。

可以在 `discretionary_policy` 命令之后使用 `estimate` 命令，以便估计具有自由裁量权的最优策略模型。

## 选项

此命令接受与 `ramsey_policy` 相同的选项，此外：

**discretionary\_tol=NON-NEGATIVEDOUBLE:** 设置用于评估求解算法收敛性的容差级别。默认值：1e-7。

**maxit=INTEGER:** 最大迭代次数。默认值：3000。

### 4.19.3 最优简单规则 (OSR)

**Command:** `osr` [VARIABLE\_NAME...];

**Command:** `osr` (OPTIONS...) [VARIABLE\_NAME...];

该命令为线性二次型问题计算最优简单策略规则：

$$\min_{\gamma} E(y_t' W y_t)$$

因此：

$$A_1 E_t y_{t+1} + A_2 y_t + A_3 y_{t-1} + C e_t = 0$$

其中：

- $E$  为无条件期望运算符；
- $\gamma$  为待优化参数。它们一定是矩阵  $A_1$ 、 $A_2$ 、 $A_3$  的元素，即在 `params` 命令中作为参数指定，并在 `model` 模块中输入；
- $y$  为 `var` 命令中指定的内生变量，其（协）方差进入损失函数；
- $e$  为 `varexo` 命令中指定的外生随机冲击；
- $W$  为加权矩阵；

线性二次问题是由选择模型参数的子集来最小化内生变量的一个特定子集的（协）方差，服从于由模型的一阶条件所暗示的运动。有几件事值得一提。第一， $y$  表示所选择的内生变



量与稳态的偏差，即它们并不意味着 0，进入损失函数的变量会自动降低这样，中心的二阶矩就最小化了。第二，`osr` 仅解决将指定的二次损失函数与模型平衡条件的一阶近似相结合而产生的类型的线性二次问题。原因是一阶状态空间表示用于计算无条件（协）方差。因此，`osr` 将自动选择 `order=1`。第三，因为目标涉及最小化无条件二阶矩的加权和，所以这些二阶矩必须是有限的。特别是， $y$  中的单位根是不允许的。

模型的子集的参数最优简单规则优化， $\gamma$  必须与 `osr_params` 一起列出。

二次目标函数的加权矩阵  $W$  在最优值中指定 `weights-block`。通过将权重附加到内生变量，内生变量的子集输入目标函数  $y$  是隐式指定的。

使用 `opt_algo` 指定的数值优化器来解决线性二次问题。

### 选项

`osr` 命令随后将运行 `stoch_simul` 并接受相同的选项，包括通过在命令后列出内生变量来限制内生变量，如 `stoch_simul`（参见 [4.13 随机解和模拟](#)）加上：

**opt\_algo=INTEGER:** 指定用于最小化目标函数的优化器。除了 5、6 和 10 之外，还可以使用与 `mode_compute`（参见 `mode_compute`）相同的求解器。

**optim=(NAME,VALUE,...):** NAME 和 VALUE 成对的列表。可用于设置优化例程的选项。可用选项集取决于所选的优化例程（即选项 `opt_algo` 的值）。参见 `optim`。

**maxit=INTEGER:** 确定 `opt_algo=4` 中使用的最大迭代次数。此选项现已弃用，并将在 Dynare 的未来版本中删除。使用 `optim` 来设置优化器特定的值。默认值：1000。

**tolf=DOUBLE:** 基于 `opt_algo=4` 中使用的函数值的终止收敛标准。当证明无法将函数值提高超过 `tolf` 时，迭代将停止。此选项现已弃用，并将在 Dynare 的未来版本中删除。使用 `optim` 来设置优化器特定的值。默认值： $e-7$ 。

**silent\_optimizer:** 参见 `silent_optimizer`。

**huge\_number=DOUBLE:** 用有限数替换参数的无限边界的值。一些优化器出于数字原因使用（参见 `huge_number`）。用户需要确保最优参数不大于该值。默认值： $1e7$ 。

目标值存储在变量 `oo_.osr.objective_function` 中，最优参数值存储在 `oo_.osr.optim_params` 中。参见下面的更多细节。

运行 `osr` 后，进入简单规则的参数将设置为其最佳值，以便后续运行 `stoch_simul` 将在这些值下进行。

**Command:** `osr_params PARAMETER_NAME...`;

此命令声明要由 `osr` 优化的参数。

**Block:** `optim_weights;`

此模块指定最优策略问题的二次目标。更准确地说，这个模块指定了权重矩阵  $W$  的非零元素，用于 `osr` 中目标函数的二次形式。

权重矩阵的对角线元素由以下形式的行给出：

```
VARIABLE_NAME EXPRESSION;
```

权重矩阵的非对角元素由以下形式的行给出：

```
VARIABLE_NAME EXPRESSION;
```

### 示例

```
var y inflation r;
varexo y_ inf_;
parameters delta sigma alpha kappa gammarr gammax0 gammac0 gamma_y_ gamma_inf_;
a_y_ gamma_inf_;
delta=0.44;
kappa=0.18;
alpha=0.48;
sigma=-0.06;
gammarr=0;
gammax0=0.2;
gammac0=1.5;
gamma_y_=8;
gamma_inf_=3;
model(linear);
y=delta*y(-1)+(1-delta)*y(+1)+sigma*(r-inflation(+1))+y_;
inflation=alpha*inflation(-1)+(1-alpha)*inflation(+1)+kappa*y+
inf_;
r=gammax0*y(-1)+gammac0*inflation(-1)+gamma_y_*y_+gamma_inf_*i
nf_;
end;
shocks;
var y_;stderr 0.63;
var inf_;stderr 0.4;
end;
optim_weights;
inflation 1;
y 1;
y,inflation 0.5;
end;
osr_params gammax0 gammac0 gamma_y_ gamma_inf_;
```

```
osr y;
```

**Block:osr\_params\_bounds;**

这个模块在最优简单规则中声明了参数的上下限。如果不是 指定的优化是无限制的。

每行有以下语法:

```
PARAMETER_NAME、LOWER_BOUND UPPER_BOUND;
```

注意, 使用这个块需要使用约束优化器, 即设置 *opt\_algo* 到 1、2、5 或 9。

**示例**

```
osr_param_bounds;  
gamma_inf_, 0, 2.5;  
end;  
osr(solve_algo=9) y;
```

**MATLAB/Octave variable:oo\_.osr.objective\_function**

执行 *osr* 命令后, 该变量包含最优策略下的目标值。

**MATLAB/Octave variable:oo\_.osr.optim\_params**

执行 *osr* 命令后, 该变量包含最佳参数值, 存储在 *oo\_.osr.optim\_params.PARAMETER\_NAME* 形式的字段中。

**MATLAB/Octave variable:M\_.osr.param\_names**

执行 *osr* 命令后, 此单元格包含参数的名称

**MATLAB/Octave variable:M\_.osr.param\_indices**

执行 *osr* 命令后, 该向量包含 *M.params* 中 OSR 参数的索引。

**MATLAB/Octave variable:M\_.osr.param\_bounds**

执行 *osr* 命令后, 这两个按 OSR 参数数量的矩阵分别包含第一列和第二列中参数的下限和上限。

**MATLAB/Octave variable:M\_.osr.variable\_weights**

执行 *osr* 命令后, 该稀疏矩阵包含与目标函数中的变量关联的加权矩阵。

**MATLAB/Octave variable:M\_.osr.variable\_indices**

执行 *osr* 命令后, 该向量包含在 *M\_.endo\_names* 中进入目标函数的变量的索引。

## 4.20 敏感度和识别分析

Dynare 为全部灵敏度分析 (GSA) 工具箱 (由欧盟委员会联合研究中心 (JRC) 开发) 提供了接口, 该工具箱现已成为正式 Dynare 分布的一部分。GSA 工具箱可用于回答以下问题:

1. 保证 DSGE 模型稳定性和确定性的结构系数域是什么?
2. 哪些参数主要驱动 GDP 的拟合? 哪些是通货膨胀的契合? 一个观察到的序列与另一个观测序列的最佳拟合之间是否存在冲突?

3. 如何直接（尽管近似）地表示结构参数与理性预期模型的简化形式之间的关系？

关于这些方法及其应用的讨论记载于 Ratto（2008）。

为了正常工作，关于工具箱的上一版本，GSA 工具箱不再需要设置 Dynare 估计环境。

#### 4.20.1 执行敏感性分析

**Command:** `dynare_sensitivity;`

**Command:** `dynare_sensitivity(OPTIONS...);`

此命令触发对 DSGE 模型的敏感性分析

##### 样本选项

**Nsam=INTEGER:** 蒙特卡洛样本的大小。默认值：2048。

**ilptau=INTEGER:** 如果等于 1，则使用  $LP_t$  拟蒙特卡洛。如果等于 0，使用 LHS 蒙特卡洛。默认值：1。

**pprior=INTEGER:** 如果等于 1，则从先前的分布中抽取样本。如果为 0，则从多元正态  $N(\bar{\theta}, \Sigma)$  的样本，其中  $\bar{\theta}$  为后向模式， $\Sigma = H^{-1}$ ， $H$  为该模式下的 Hessian。默认值：1。

**prior\_range=INTEGER:** 如果等于 1，则按先验范围均匀取样。如果等于 0，则从先前的分布中抽取样本。默认值：1。

**morris=INTEGER:** 如果等于 0，ANOVA 映射（I 类错误）等于 1 时，筛选分析（II 类错误）等于 2 时，解析导数（II 类错误，只有在标识=1 时有效）。默认值：当 `identification=1` 为 1，否则为 0。

**morris\_nliv=INTEGER:** Morris 设计中的等级数。默认值：6。

**morris\_ntra=INTEGER:** Morris 设计中的数轨迹。默认值：20。

**ppost=INTEGER:** 如果等于 1，则使用 Metropolis 后验样本。如果等于 0，不要使用后验样本。默认值：0（注：这超过了任何其他抽样选项）。

**neighborhood\_width=DOUBLE:** 当 `ppry=0` 和 `ppost=0` 时，允许在 `mode_file` 中指定的值的周围对参数进行采样，范围为  $xparam1 \pm |xparam1 \times neighborhood\_width|$ 。默认值：0。

##### 稳定性映射选项

**stab=INTEGER:** 如果等于 1，则执行稳定映射。如果等于 0，则不要执行稳定映射。默认值：1。

**load\_stab=INTEGER:** 如果等于 1，则加载先前创建的示例。如果等于 0，则生成一个新示例。默认值：0。

**alpha2\_stab=DOUBLE:** 滤波样本中相关系数  $\rho$  的临界值：绘制  $|\rho| > \alpha2\_stab$  参数配对图。默认值：0。

**pvalue\_ks=DOUBLE:** 重要 Kolmogorov-Smirnov 检验的阈值  $pvalue$ （即  $pvalue < pvalue\_ks$  的绘图参数）。默认值：0.001。

**pvalue\_corr=DOUBLE:** 滤波样本中显著相关的门槛值 $pvalue$  (即当 $pvalue < pvalue\_corr$ 时绘制双变量样本)。默认值:  $1e-5$ 。

#### 简化表单映射选项

**redform=INTEGER:** 如果等于 1, 则准备简化后的矩阵的蒙特卡洛样本。如果等于 0 时, 不要准备简化矩阵的蒙特卡洛样本。默认值: 0。

**load\_redform=INTEGER:** 如果等于 1, 加载先前估计的映射。如果等于 0, 则估计简约形式模型的映射。默认值: 0。

**logtrans\_redform=INTEGER:** 如果等于 1, 则使用日志转换项。如果等于 0, 则使用原始条目。默认值: 0。

**threshold\_redform=[DOUBLE DOUBLE]:** 分析简约形式系数的滤波蒙特卡洛项的范围。第一个数是下界, 第二个数字是上界。空向量这些条目不会被过滤。默认值: 空。

**ksstat\_redform=DOUBLE:** 过滤缩减表单条目时 Smirnov 统计信息 $d$ 的临界值。默认值: 0.001

**alpha2\_redform=DOUBLE:** 当过滤缩减的表单条目时, 相关性的临界值 $\rho$ 。默认值:  $1e-5$ 。

**namendo=(VARIABLE\_NAME...):** 内生变量列表。“:”表示所有内生变量。默认值: 空。

**namlagendo=(VARIABLE\_NAME...):** 滞后内生变量列表。“:”表示所有滞后的内生变量。分析条目[namendo×namlagoro]。默认值: 空。

**namexo=(VARIABLE\_NAME...):** 外生变量列表。“:”表示所有外生变量。分析条目[namendo×namexo]。默认值: 空。

#### RMSE 选项

**rmse=INTEGER:** 如果等于 1, 则执行 RMSE 分析。如果等于 0, 则不要执行 RMSE 分析。默认值: 0。

**load\_rmse=INTEGER:** 如果等于 1 时, 加载先前的 RMSE 分析。如果等于 0, 则进行新的 RMSE 分析。默认值: 0。

**lik\_only=INTEGER:** 如果等于 1, 则只计算似然和后验。如果等于 0, 则计算所有观测序列的 RMSE。默认值: 0。

**var\_rmse=(VARIABLE\_NAME...):** 待查的观察序列清单。“:”表示所有观察到的变量。默认值: varobs。

**pfilt\_rmse=DOUBLE:** RMSE 滤波门槛值。默认值: 0.1。

**istart\_rmse=INTEGER:** 开始计算 RMSE 的值 (使用 2 避免大的初始错误)。默认值: presample+1。

**alpha\_rmse=DOUBLE:** Smirnov 统计数据 $d$ 的临界值:  $d > \alpha\_rmse$  的绘图参数。

默认值: 0.001。

**alpha2\_rmse=DOUBLE:** 相关系数 $\rho$ 的临界值: 带有绘制 $|\rho| > \text{alpha2\_rmse}$ 的参数配对图。默认值:  $1e-5$ 。

**datafile=FILENAME:** 参见 *datafile*。

**nobs=INTEGER nobs=[INTEGER1:INTEGER2]:** 参见 *nobs*。

**first\_obs=INTEGER:** 参见 *first\_obs*。

**prefilter=INTEGER:** 参见 *prefilter*。

**presample=INTEGER:** 参见 *presample*。

**nograph:** 参见 *nograph*。

**nodisplay:** 参见 *nodisplay*。

**graph\_format=FORMAT graph\_format=(FORMAT,FORMAT...):** 参见 *graph\_format*。

**conf\_sig=DOUBLE:** 参见 *conf\_sig*。

**loglinear:** 参见 *loglinear*。

**mode\_file=FILENAME:** 参见 *mode\_file*。

**kalman\_algo=INTEGER:** 参见 *kalman\_algo*。

识别分析选项

**identification=INTEGER:** 如果等于 1, 则执行识别分析 (强制 *redform*=0 和 *morris*=1), 如果等于 0, 则不进行识别分析。默认值: 0。

**morris=INTEGER:** 参见 *morris*。

**morris\_nliv=INTEGER:** 参见 *morris\_nliv*。

**morris\_ntra=INTEGER:** 参见 *morris\_ntra*。

**load\_ident\_files=INTEGER:** 先前进行的识别分析。默认值: 0。

**useautocorr=INTEGER:** 用自相关矩阵代替矩中的自协方差矩阵进行辨识分析。默认值: 0。

**ar=INTEGER:** 识别分析中矩的最大滞后数。默认值: 1。

**diffuse\_filter=INTEGER:** 参见 *diffuse\_filter*。

#### 4.20.2 IRF/矩校准

*irf\_calibration* 和 *moment\_calibration* 模块允许在模型上强加关于 IRF 和矩的隐式“内生”先验。它内部工作的方式是丢弃与这些模块中提供的“校准”不一致的抽取的任何参数, 即分配先验密度 0。在 *dynare\_sensitive* 的上下文中, 这些限制允许追踪哪些参数正在驱动模型满足或违反给定的限制。

IRF 和力矩校准可以被定义在 *irf\_calibration* 和 *moment\_calibration* 模块:  
**Block:irf\_calibration;**

**Block:irf\_calibration**(OPTIONS...);

此模块允许定义 IRF 校准标准，并在 end 终止；要设置 IRF 符号限制，使用以下语法变量：

```
VARIABLE_NAME(INTEGER),EXOGENOUS_NAME,-;
```

```
VARIABLE_NAME(INTEGER:INTEGER),EXOGENOUS_NAME,+;
```

若要设置具有特定间隔的 IRF 限制，请使用以下语法：

```
VARIABLE_NAME(INTEGER),EXOGENOUS_NAME,[EXPRESSION,EXPRESSION];
```

```
VARIABLE_NAME(INTEGER:INTEGER),EXOGENOUS_NAME,[EXPRESSION,EXPRESSION];
```

当使用 (INTEGER:INTEGER) 时，该限制被认为是由逻辑 OR 实现的。限制列表必须始终满足逻辑 AND。

#### 选项

**relative\_irf:** 参见 *relative\_irf*。

#### 示例

```
irf_calibration;  
y(1:4),e_ys,[-50,50];//[first year response with logical OR]  
@#for ilag in 21:40  
R_obs(@{ilag}),e_ys,[0,6];//[response from 5th to 10th years with logical AND]  
@#endfor  
end;
```

**Block:moment\_calibration;**

**Block:moment\_calibration**(OPTIONS...);

此模块允许定义力矩校准标准，并由 end 终止，包含表单的行：

```
VARIABLE_NAME1,VARIABLE_NAME2(+/-INTEGER),[EXPRESSION,EXPRESSION];
```

```
VARIABLE_NAME1,VARIABLE_NAME2(+/-INTEGER),+/-;
```

```
VARIABLE_NAME1,VARIABLE_NAME2(+/(INTEGER:INTEGER)),[EXPRESSION,EXPRESSION];
```

```
VARIABLE_NAME1,VARIABLE_NAME2((-INTEGER:+INTEGER)),[EXPRESSION,EXPRESSION];
```

当使用 (INTEGER:INTEGER) 时，该限制被认为是由逻辑 OR 实现的。限制列表必须始终满足逻辑 AND。

#### 示例

```

moment_calibration;
y_obs,y_obs,[0.5,1.5];//[unconditional variance]
y_obs,y_obs(-(1:4)),+;//[sign restriction for first year acf wi
th logical OR]
@#for ilag in -2:2
y_obs,R_obs(@{ilag}):-;//[ -2:2 ccf with logical AND]
@#endfor
@#for ilag in -4:4
y_obs,pie_obs(@{ilag}):-;//[ -4_4 ccf with logical AND]
@#endfor
end;

```

#### 4.20.3 进行识别分析

**Command:identification;**

**Command:identification**(OPTIONS...);

该命令触发:

##### 1. 基于理论识别分析:

- Iskrev (2010) 中的矩;
- Qu 和 Tkachenko (2012) 中的谱密度;
- Komunjer 和 Ng (2011) 中的最小系统;
- Ratto 和 Iskrev (2011) 中的简化形式解和线性理性期望模型。

请注意,对于阶数 2 和 3,所有识别检查均基于 Mutschler (2015) 中的修剪状态空间系统。也就是说,理论矩和谱是根据修剪后的 ABCD 系统计算的,而最小系统标准基于一阶系统,但通过 2 或 3 阶的理论(修剪)平均值进行增强。

##### 2. 基于(理论或模拟)矩信息矩阵曲率的识别强度分析,如 Ratto 和 Iskrev (2011)。

##### 3. 基于零空间和多相关系数的参数检查,以确定涉及哪些(组合)参数。

一般选项

**order=1|2|3:** 近似顺序。在 2 和 3 阶识别是基于修剪过的状态空间系统。请注意,其他函数中设置的顺序不会覆盖默认值。默认值: 1。

**parameter\_set=OPTION:** 有关可能的值,参见 *parameter\_set*。默认值: *prior\_mean*。

**prior\_mc=INTEGER:** 蒙特卡洛样本的大小。默认值: 1。

**prior\_range=INTEGER:** 在先前规范暗示的范围内触发统一采样(当 *prior\_mc*>1 时)。默认值: 0。

**advanced=INTEGER:** 如果设置为 1,则显示更详细的分析,包括对线性化理性期望



模型的分析以及相关联的简化形式解。进一步对最能再现每个单个参数行为的参数组进行强力搜索。搜索到的组的最大维度由 `max_dim_cova_group` 触发。默认值：0。

**max\_dim\_cova\_group=INTEGER:** 在强力搜索 (`advanced=1` 时执行) 中, 此选项设置参数组的最大维度, 这些参数组最能再现每个单个模型参数的行为。默认值：2。

**gsa\_sample\_file=INTEGER|FILENAME:** 如果等于 0, 则不使用示例文件。如果等于 1, 则触发 `gsa` 先前采样。如果等于 2, 则触发 `gsa` 蒙特卡洛样本 (即加载对应于 `dynare_sensitivity` 选项中 `pprior=0` 和 `ppost=0` 的样本)。如果等于 `FILENAME`, 则使用提供的特定用户定义示例文件的路径。默认值：0。

**diffuse\_filter:** 处理非平稳情况。参见 `diffuse_filter`。

#### 数值选项

**analytic\_derivation\_mode=INTEGER:** 分析或数值计算导数的不同方法。可能的值为:

- 0: 计算解析导数的高效西尔维斯特方程方法;
- 1: 计算分析导数的克罗内克积法 (仅在 `order=1` 时);
- -1: 计算所有识别雅可比矩阵的数值两侧有限差分法 (数值容差水平等于 `options_.dynatol.x`);
- -2: 数值两侧有限差分法, 以数值方式计算稳态和动态模型的导数, 然后解析计算识别雅可比 (数值公差水平等于 `options_.dynatol.x`);

默认值：0。

**normalize\_jacobians=INTEGER:** 如果设置为 1, 通过按绝对值中的最大元素重新缩放每一行来规范化雅可比矩阵。通过转换为相关类型矩阵来标准化 Gram (或 Hessian 类型) 矩阵。默认值：1。

**tol\_rank=DOUBLE:** 用于排名计算的容差水平。默认值：1.e-10。

**tol\_deriv=DOUBLE:** 在雅可比矩阵中选择非零列的容差水平。默认值：1.e-8。

**tol\_sv=DOUBLE:** 选择非零奇异值的容差水平。默认值：1.e-3。

#### 识别强度选项

**no\_identification\_strength:** 禁用基于样本信息矩阵的识别强度分析计算。

**periods=INTEGER:** 当解析 Hessian 不可用 (即具有缺失值或扩散卡尔曼滤波器或单变量卡尔曼滤波器) 时, 这会触发随机模拟的长度以计算模拟矩不确定性。默认值：300。

**replic=INTEGER:** 当解析 Hessian 不可用时, 这会触发副本数量以计算模拟矩不确定性。默认值：100。

#### 矩选项

**no\_identification\_moments:** 禁用基于 (2010) 的 J (即前两个矩的导数) 的识别检查计算。

**ar=INTEGER:** Iskrev (2010) 的 J 标准中计算的自协方差/自相关 (理论矩) 的滞后数。  
默认值: 1。

**useautocorr=INTEGER:** 如果等于 1, 则计算自相关的导数。如果等于 0, 则计算自协方差的导数。默认值: 0。

#### 频谱选项

**no\_identification\_spectrum:** 禁用基于 Qu 和 Tkachenko (2012) 的 G 的识别检查计算, 即一阶矩导数的 Gram 矩阵加上谱密度导数的外积。

**grid\_nbr=INTEGER:**  $[-\pi;\pi]$  中的网格点数来近似计算 Qu 和 Tkachenko (2012) 的 G 标准的积分。默认值: 5000。

#### 最小状态空间系统选项

**no\_identification\_minimal:** 禁用基于 Komunjer 和 Ng (2011) 的 D 的识别检查计算, 即最小状态空间系统和观测等效谱密度变换。

#### Misc 选项

**nograph:** 参见 *nograph*。

**nodisplay:** 参见 *nodisplay*。

**graph\_format=FORMAT graph\_format=(FORMAT,FORMAT...):** 参见 *graph\_format*。

**tex:** 参见 *tex*。

#### 调试选项

**load\_ident\_files=INTEGER:** 如果等于 1, 则允许 Dynare 加载先前计算的分析。  
默认值: 0。

**lik\_init=INTEGER:** 参见 *lik\_init*。

**kalman\_algo=INTEGER:** 参见 *kalman\_algo*。

**no\_identification\_reducedform:** 禁用基于稳态和简化形式解的识别检查计算。

**checks\_via\_subsets=INTEGER:** 如果等于 1: 以暴力方式查找有问题的参数: 它计算所有可能参数组合的雅可比行列式。如果秩条件未满足, 这些参数集将被标记为不可识别。搜索到的组的最大维度由 *max\_dim\_subsets\_groups* 触发。默认值: 0。

**max\_dim\_subsets\_groups=INTEGER:** 设置执行上述强力搜索的参数组的最大维度。默认值: 4。

### 4.20.4 分析和输出文件类型

敏感性分析工具箱包括几种类型的分析。敏感性分析结果保存在本地 `<mod_file>/g` `sa` 中, 其中 `<mod_file>.mod` 是 Dynare 模型文件的名称。

#### 4.20.4.1 抽样

生成以下二进制文件:

- `<mod_file>_prior.mat`: 该文件存储关于先验取样分析的信息, 即 `pprior=1` 和 `ppost=0`;
- `<mod_file>_mc.mat`: 此文件存储有关从多元正态采样执行的分析的信息, 即 `pprior=0` 和 `ppost=0`;
- `<mod_file>_post.mat`: 此文件存储有关使用 Metropolis 后验样本执行的分析的信息, 即 `ppost=1`。

#### 4.20.4.2 稳定映射

生成的图形文件的格式为 `<mod_file>_prior_*.fig` 并存储先前蒙特卡洛样本的稳定映射结果:

- `<mod_file>_prior_stable.fig`: Smirnov 检验和相关性分析的图, 其中满足 Blanchard-Kahn 条件的样本的 cdf (蓝色) 与样本其余部分的 cdf (红色), 即不稳定性或不确定性或者无法找到解决方案 (例如, 求解器无法找到稳态解决方案);
- `<mod_file>_prior_indeterm.fig`: Smirnov 检验和相关性分析的图, 其中样本的 cdf 产生不确定性 (红色) 与样本其余部分的 cdf (蓝色);
- `<mod_file>_prior_unstable.fig`: Smirnov 检验和相关性分析的图, 将产生膨胀根样本的 cdf (红色) 与样本其余部分的 cdf (蓝色) 进行对比;
- `<mod_file>_prior_wrong.fig`: Smirnov 检验和相关性分析的图, 在样本的 cdf 中无法找到解 (例如, 求解器无法找到稳态解——红色), cdf 为样本的其余部分 (蓝色);
- `<mod_file>_prior_calib.fig`: Smirnov 检验和相关性分析的图, 将满足 Blanchard-Kahn 条件的样本拆分, 方法是将样本的 cdf 与 IRF/矩限制匹配 (蓝色) 与 IRF/矩的 cdf 约束不匹配 (红色);

类似的约定适用于 `<mod_file>_mc_*.fig` 文件, 当使用多元正态的样本时获得。

#### 4.20.4.3 IRF/矩约束

生成以下二进制文件:

- `<mod_file>_prior_restrictions.mat`: 此文件存储有关从先验范围进行采样的 IRF/矩约束分析的信息, 即 `pprior=1` 和 `ppost=0`;
- `<mod_file>_mc_restrictions.mat`: 此文件存储有关从多元正态采样执行的 IRF/矩约束分析的信息, 即 `pprior=0` 和 `ppost=0`;
- `<mod_file>_post_restrictions.mat`: 此文件存储有关使用 Metropolis 后验样本执行的 IRF/矩约束分析的信息, 即 `ppost=1`。

生成的图形文件的格式为 `<mod_file>_prior_irf_calib_*.fig` 和 `<mod_file>_prior_moment_calib_*.fig` 并存储先前蒙特卡洛样本的映射约束结果:

- `<mod_file>_prior_irf_calib_<ENDO_NAME>_vs_<EXO_NAME>_<PERIO`

D>.fig: Smirnov 检验和相关性分析的图, 通过比较个体 IRF 约束样本的 cdf, 拆分满足 Blanchard-Kahn 条件的样本<ENDO\_NAME>与<EXO\_NAME>在期间<PERIOD>与 IRF 约束不匹配 (红色) 的 cdf 匹配 (蓝色)。

- <mod\_file>\_prior\_irf\_calib\_<ENDO\_NAME>\_vs\_<EXO\_NAME>\_ALL.fig: Smirnov 检验和相关性分析的图, 通过比较样本的 cdf 来拆分满足 Blanchard-Kahn 条件的样本, 其中所有单独的 IRF 约束对同一对<ENDO\_NAME>与<EXO\_NAME>与 IRF 约束不匹配 (红色) 的 cdf 匹配 (蓝色)。
- <mod\_file>\_prior\_irf\_restrictions.fig: 与先前样本的实际蒙特卡洛实现相比, 绘制有关 IRF 约束的视觉信息。
- <mod\_file>\_prior\_moment\_calib\_<ENDO\_NAME1>\_vs\_<ENDO\_NAME2>\_<LAG>.fig: Smirnov 检验和相关性分析的图, 通过比较样本的 cdf 来拆分满足 Blanchard-Kahn 条件的样本, 其中个体 acf/ccf 矩约束<ENDO\_NAME1>与<ENDO\_NAME2>在滞后<LAG>与 IRF 约束不匹配 (红色) 的 cdf 匹配 (蓝色)。
- <mod\_file>\_prior\_moment\_calib\_<ENDO\_NAME>\_vs\_<EXO\_NAME>\_ALL.fig: Smirnov 检验和相关性分析的图, 通过比较样本的 cdf, 将满足 Blanchard-Kahn 条件的样本分开, 其中所有单独的 acf/ccf 矩约束为同一对<ENDO\_NAME1>与<ENDO\_NAME2>与 IRF 约束不匹配 (红色) 的 cdf 匹配 (蓝色)。
- <mod\_file>\_prior\_moment\_restrictions.fig: 与先前样本的实际蒙特卡洛实现相比, 绘制关于矩约束的视觉信息。

类似的约定适用于<mod\_file>\_mc\_\*.fig 和<mod\_file>\_post\_\*.fig 文件, 当使用来自多元正态或后验的样本时获得。

#### 4.20.4.4 简化表单映射

当选项 threshold\_redform 没有设置, 或者它是空的 (默认), 这个分析为了在模型的简化形式一阶解的冲击矩阵的转移矩阵中选择的条目, 估计了一个多元平滑样条 ANOVA 模型 (“映射”)。这个映射可以使用以前的样本, 也可以使用带有 neighbord\_width 的 MC 样本。除非邻域宽度设置为 MC 样本, 否则简化形式解的映射迫使使用来自先验范围或先验分布的样本, 即 pprior=1 和 ppost=0。利用 250 个样本对平滑参数进行优化, 1000 个样本进行拟合计算。样本的其余部分用于样本外验证。还可以用新的蒙特卡洛样本加载以前估计的映射, 以查看新蒙特卡洛样本的预测。

制作如下合成图:

- <mod\_file>\_redform\_<endo name>\_vs\_lags\_\*.fig: 显示了驱动所选内生变量 (namendo) 与滞后内生变量 (namlagendo) 的简化形式系数的十个最重要参数的敏感性指数的条形图; 后缀 log 表示日志转换条目的结果;
- <mod\_file>\_redform\_<endo name>\_vs\_shocks\_\*.fig: 显示了驱动所选

内生变量 (namendo) 与外生变量 (namexo) 的简化形式系数的十个最重要参数的敏感性指数的条形图; 后缀 log 表示日志转换条目的结果;

- `<mod_file>_redform_gsa(_log).fig`: 显示每个参数的所有敏感度指数的条形图: 这允许人们注意到对任何简化形式系数具有较小影响的参数。

分析的详细结果显示在子文件夹`<mod_file>/gsa/redform_prior` 中, 对于先前的样本, 在`<mod_file>/gsa/redform_mc` 中显示了带有选项 `neighbor_width` 的 M C 样本, 其中参数之间的单一函数关系估计的详细结果 $\theta$ 和简化形式系数 (以下表示为 $y$ ) 存储在单独的目录中, 命名为:

- `<namendo>_vs_<namlagendo>`: 用于转换矩阵的条目;
- `<namendo>_vs_<namexo>`: 表示冲击矩阵的条目。

以下文件存储在每个目录中(我们坚持使用先前的示例, 但类似的约定用于 MC 示例):

- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>.fig`: 冲击矩阵单个条目的 MC 样本的直方图和 CDF 图, ANOVA 模型的样本内和样本外拟合;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>_map_SE.fig`: 对于冲击矩阵的条目, 它显示了每个深度参数 $\theta_i$ 的估计一阶 ANOVA 项 $y = f(\theta_i)$ 的图形;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namlagendo>.fig`: 转移矩阵的单个条目的 MC 样本的直方图和 CDF 图, 样本内和样本外拟合 ANOVA 模型;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namlagendo>_map_SE.fig`: 对于转移矩阵的条目, 它显示了每个深度参数 $\theta_i$ 的估计一阶 ANOVA 项 $y = f(\theta_i)$ 的图;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>_map.mat`、`<mod_file>_<namendo>_vs_<namlagendo>_map.mat`: 这些文件在估计中存储信息;

设置选项 `logtrans_redform` 时, 使用每个 $y$ 的对数变换执行 ANOVA 估计。然后将方差分析映射转换回原始比例, 以允许与基线估计的可比性。此日志转换案例的图形存储在以 `_log` 后缀表示的文件中的同一文件夹中。

当设置了选项 `threshold_redform` 时, 通过蒙特卡洛滤波执行分析, 通过显示在 `threshold_redform` 中指定的范围内驱动单个条目  $y$  的参数。如果未找到条目 (或所有条目都在范围内), 则 MCF 算法将忽略 `threshold_redform` 中指定的范围, 并执行将  $y$  的 MC 样本拆分为十分位数的分析。设置 `threshold_redform=[-inf inf]` 会为所有  $y$  触发此方法。

结果存储在名为`<mod_file>/gsa/redform_prior` 的子目录中

- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namlagendo>_threshold`: 用于转移矩阵的条目;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>_threshold`: 用于冲击矩阵的条目。

保存的文件名为:

- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>_threshold.fig`、`<mod_file>_<namendo>_vs_<namlagendo>_threshold.fig`: 图形输出;
- `<mod_file>_prior_<namendo>_vs_<namexo>_threshold.mat`、`<mod_file>_<namendo>_vs_<namlagendo>_threshold.mat`: 分析信息;

#### 4.20.4.5 RMSE

可以使用不同类型的采样选项执行 **RMSE** 分析:

- 当 `pprior=1` 和 `ppost=0` 时, 工具箱分析通过从其先验分布 (或先验范围) 中采样参数获得的蒙特卡洛样本的 **RMSE**: 此分析提供了一些提示, 即在全面估算之前哪些参数驱动了哪个观察序列的拟合;
- 当 `pprior=0` 和 `ppost=0` 时, 工具箱分析多元正态蒙特卡洛样本 **RMSE**, 协方差矩阵基于最优 **Hessian** 逆矩阵: 当完成最大似然估计 (即没有贝叶斯估计) 时, 此分析很有用;
- 当 `ppost=1` 时, 工具箱分析通过 **Dynare** 的 **Metropolis** 程序获得的后验样本的 **RMSE**。

使用案例 2 和案例 3 需要事先进行估计步骤。为方便估计后的敏感性分析, `dynare_sensitivity` 命令还允许您指示 `estimation command` 的一些选项。这些都是:

- `datefile`
- `nobs`
- `first_obs`
- `prefilter`
- `presample`
- `nograph`
- `nodisplay`
- `graph_format`
- `conf_sig`
- `loglinear`
- `mode_file`

生成我的 **RMSE** 分析的二进制文件是:

- `<mod_file>_prior_*.mat`: 这些文件存储了先验蒙特卡洛样本的过滤和平滑变量, 在进行 **RMSE** 分析时生成 (`pprior=1` 和 `ppost=0`);
- `<mode_file>_mc_*.mat`: 这些文件存储了多元正态蒙特卡洛样本的过滤和平滑变量, 在进行 **RMSE** 分析时生成 (`pprior=0` 和 `ppost=0`)。

图文件 `<mod_file>_rmse_*.fig` 存储 **RMSE** 分析的结果。

- `<mod_file>_rmse_prior*.fig`: 使用先前的蒙特卡洛样本保存分析结果;
- `<mod_file>_rmse_mc*.fig`: 使用多元正态蒙特卡洛样本保存分析结果;
- `<mod_file>_rmse_post*.fig`: 保存使用 **Metropolis** 后验样本的分析结果。

保存了以下类型的图形（我们显示了先前的样本来修复想法，但相同的约定用于多元正态和后验）:

- `<mod_file>_rmse_prior_params_*.fig`: 对于每个参数，绘制对应于每个观察序列的最佳 10%RMSE 的 cdfs（仅那些低于显著性阈值 `alpha_rmse` 的 cdfs）;
- `<mod_file>_rmse_prior_<var_obs>*.fig`: 如果一个参数显著影响 `var_obs` 的拟合，则绘制所有可能的权衡与相同参数的其他可观察量;
- `<mod_file>_rmse_prior_<var_obs>_map.fig`: 绘制参数的 MCF 分析，显著推动观察序列 `var_obs` 的拟合;
- `<mod_file>_rmse_prior_lnlik*.fig`: 对于每个观察到的系列，在蓝色中绘制对应于最佳 10%RMSE 的对数似然的 cdf，在红色中绘制其余样本的 cdf，在黑色中绘制完整样本的 cdf; 这允许人们看到一些特殊行为的存在;
- `<mod_file>_rmse_prior_lnpost*.fig`: 对于每个观察到的系列，在蓝色中绘制对应于最佳 10%RMSE 的对数后验的 cdf，在红色中绘制其余样本的 cdf，在黑色中绘制完整样本的 cdf; 这允许人们看到特殊的行为;
- `<mod_file>_rmse_prior_lnprior*.fig`: 对于每个观察到的系列，在蓝色中绘制对应于最佳 10%RMSE 的对数先验的 cdf，在红色中绘制其余样本的 cdf，在黑色中绘制完整样本的 cdf; 这允许人们看到特殊的行为;
- `<mod_file>_rmse_prior_lik.fig`: 当 `lik_only=1` 时，这显示了过滤最佳 10%对数似然值的 MCF 测试;
- `<mod_file>_rmse_prior_post.fig`: 当 `lik_only=1` 时，这显示了过滤最佳 10%对数后验值的 MCF 测试。

#### 4.20.4.6 筛选分析

筛选分析不需要与抽样选项中列出的选项相关的任何其他选项。该工具箱执行所需的所有分析并显示结果。

使用 **Morris** 抽样设计进行筛选分析的结果存储在子文件夹`<mod_file>/gsa/screen`中。数据文件`<mod_file>_prior`存储分析的所有信息(**Morris** 样本、简化形式系数等)。

筛选分析仅涉及简化的形式系数。保存了与使用蒙特卡洛样本进行简化形式分析类似的合成条形图:

- `<mod_file>_redform_<endo name>_vs_lags_*.fig`: 显示了驱动所选内生变量 (`namendo`) 与滞后内生变量 (`namlagendo`) 的简化形式系数的十个最重

要参数的基本效应检验的条形图;

- `<mod_file>_redform_<endo name>_vs_shocks_*.fig`: 显示了驱动所选内生变量 (namendo) 与外生变量 (namexo) 的简化形式系数的十个最重要参数的基本效应测试的条形图;
- `<mod_file>_redform_screen.fig`: 显示每个参数的所有基本效果测试的条形图: 这允许识别对任何简化形式系数具有较小影响的参数。

#### 4.20.4.7 识别分析

设置选项 `identification=1`, 进行基于理论矩的识别分析。提供的灵敏度图, 可以推断哪些参数最有可能不易识别。

正确运行所有识别程序的前提是关键字 `identification`; 在 `Dynare` 模型文件中。此关键字触发模型关于估计参数和冲击的解析导数的计算。这是选项 `morris=2` 所必需的, 该选项实施 Iskrev (2010) 识别分析。

例如, 放置:

```
identification;  
dynare_sensitivity(identification=1,morris=2);
```

在 `Dynare` 模型文件中, 使用 Iskrev (2010) 中的解析导数触发识别分析, 并结合可接受区域的映射。

也可以通过单个命令触发具有导数的识别分析:

```
identification;
```

这不会为模型做可接受区域的映射, 而是使用 `Dynare` 的标准随机采样器。此外, 仅使用 `identification`; 添加了两个额外的识别检查: 即基于谱密度的 Qu 和 Tkachenko (2012) 和基于最小状态空间系统的 Komunjer 和 Ng (2011)。它完全抵消了敏感性分析工具箱的任何使用。

## 4.21 马尔科夫转换 SBVAR

给定变量列表、观察变量和数据文件, `Dynare` 可用于根据 Sims、Wagoner 和 Zha (2008) 解决马尔科夫转换 SBVAR 模型。<sup>12</sup>完成此操作后, 您可以创建预测并计算模型的边际数据密度、状态概率、IRF 和方差分解。

这些命令已经模块化, 允许在 `<mod_file>.mod` 文件中多次调用同一命令。默认是使用 `<mod_file>` 来标记程序使用 (产生) 的输入 (输出) 文件。因此, 要在 `<mod_file>.mod` 文件中多次调用任何命令, 您必须使用下面描述的 `*_tag` 选项。

**Command:** `markov_switching(OPTIONS...);`

声明一个马尔科夫转换 SBVAR 模型的马尔科夫状态变量信息。

---

<sup>12</sup> 如果您想将论文与此处的描述对齐, 请注意  $A$  是  $A^0$ ,  $F$  是  $A^+$ 。



## 选项

**chain=INTEGER:** 考虑的马尔科夫链。默认值：无

**number\_of\_regimes=INTEGER:** 指定马尔科夫链中状态的总数。这是一个必需的选项。

**duration=DOUBLE|[ROW VECTOR OF DOUBLES]:** 状态的持续时间。这是必需的选项。当传递一个标量实数时，它指定了该链中所有状态的平均持续时间。当传递大小等于 `number_of_regimes` 的向量时，它指定了该链中相关机制 (`1:number_of_regimes`) 的平均持续时间。可以通过限制选项指定吸收状态。

**restrictions=[[ROW VECTOR OF 3 DOUBLES],[ROW VECTOR OF 3 DOUBLES],...]:** 提供对该链的状态转换矩阵的限制。它的向量参数采用以下形式的三个输入：  
`[current_period_regime,next_period_regime,transition_probability]`。

前两项是正整数，第三项是集合 $[0,1]$ 中的非负实数。如果为某个状态的每个转换指定了限制，则概率之和必须为 1。否则，如果没有为给定状态的每个转换提供限制，则所提供的转换概率之和必须小于 1。无论滞后次数如何，都为时间  $t$  的参数指定了限制，因为  $t$  处参数的转移概率等于  $t-1$  处参数的转移概率。

为了分析 MS-DSGE 模型，<sup>13</sup>假设以下选项被允许：

**parameters=[LIST OF PARAMETERS]:** 该选择明确了被马尔科夫链控制的变量。

**number\_of\_lags=DOUBLE:** 提供该链中每个变量在每个状态中能承受的时间延迟。

## 示例

```
markov_switching(chain=1,duration=2.5,restrictions=[[1,3,0],[3,1,0]]);
```

指定具有第一个链的马尔科夫转换 BVAR，该链具有 3 个持续时间均为 2.5 个周期的状态。从状态 1 直接进入状态 3，反之亦然概率为 0。

## 示例

```
markov_switching(chain=2,number_of_regimes=3,duration=[0.5,2.5,2.5],
parameter=[alpha,rho],number_of_lags=2,restrictions=[[1,3,0],[3,3,1]]);
```

指定一个马尔可夫转换 DSGE 模型，其中第二条链具有 3 个持续时间分别为 0.5、2.5 和 2.5 周期的状态。转换参数是 `alpha` 和 `rho`。从状态 1 直接进入状态 3 的概率为 0，而状态 3 是吸收状态。

**Command:** `svar(OPTIONS...);`

每个马尔科夫链可以控制一组参数的切换。我们允许参数按方程和方差或斜率和截距

---

<sup>13</sup> 示例可以在 [https://git.dynare.org/Dynare/dynare/blob/master/tests/ms-dsge/test\\_ms\\_dsge.mod](https://git.dynare.org/Dynare/dynare/blob/master/tests/ms-dsge/test_ms_dsge.mod) 找到。

进行划分。

#### 选项

**coefficients:** 指定仅给定方程中的斜率和截距受给定链控制。必须出现一个，但不是两个，`coefficients` 或 `variances`。默认值：无。

**variances:** 指定仅给定方程中的方差受给定链控制。必须出现一个，但不是两个，`coefficients` 或 `variances`。默认值：无。

**equations:** 定义由给定链控制的方程。如果未指定，则所有方程都由 `chain` 控制。默认值：无。

**chain=INTEGER:** 指定由 `markov_switching` 定义的马尔科夫链。默认值：无。

**Command:** `sbvar (OPTIONS...);`

为了有据可查，现在请参见维基：<https://www.dynare.org/DynareWiki/SbvarOptions>。

#### 选项

`datafile, freq, initial_year, initial_subperiod, final_year, final_subperiod, data, vlist, vlistlog, vlistper, restriction_fname, nlags, cross_restrictions, contemp_reduced_form, real_pseudo_forecast, no_bayesian_prior, dummy_obs, nstates, indx_scalesstates, alpha, beta, gsig2_lmdm, q_diag, flat_prior, ncsk, nstd, ninv, indxpar, indxovr, aband, indxap, apband, indximf, indxfore, foreband, indxgforhat, indxgimfhat, indxestima, indxgdls, eq_ms, cms, ncms, eq_cms, tlindx, tlnumber, cnum, forecast, coefficients_prior_hyperparameters`

**Block:** `svar_identification;`

该块由 `end` 终止；并包含以下形式的行：

`UPPER_CHOLESKY;`

`LOWER_CHOLESKY;`

`EXCLUSION CONSTANTS;`

`EXCLUSION LAG INTEGER; VARIABLE_NAME[, VARIABLE_NAME...];`

`EXCLUSION LAG INTEGER; EQUATION INTEGER, VARIABLE_NAME[, VARIABLE_NAME...];`

`RESTRICTION EQUATION INTEGER, EXPRESSION=EXPRESSION;`

为了有据可查，现在请参见维基：<https://archives.dynare.org/DynareWiki/MarkovSwitchingInterface>。

**Command:** `ms_estimation (OPTIONS...);`

触发马尔科夫转换 SBVAR 模型的初始化文件的创建和估计。在运行结束时， $A^0$ 、 $A^+$ 、

$Q$ 和 $\zeta$ 矩阵包含在 `oo_.ms` 结构中。

#### 一般选项

**file\_tag=FILENAME:** 与此运行关联的文件名部分。这将创建模型初始化文件 `init_<file_tag>.dat`。默认值: `<mod_file>`。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 将分配给此运行的输出文件名部分。这将在其他文件中创建 `est_final_<output_file_tag>.out`、`est_intermediate_<output_file_tag>.out`。默认值: `<file_tag>`。

**no\_create\_init:** 不要为模型创建初始化文件。传递此选项将导致初始化选项被忽略。此外, 模型将从与先前估计运行相关的输出文件生成 (即 `est_final_<file_tag>.out`、`est_intermediate_<file_tag>.out` 或 `init_<file_tag>.dat`, 按顺序搜索)。此功能可用于继续先前的估计运行以确保达到收敛或重用初始化文件。注意: 如果未通过此选项, 则先前估算运行的文件将被覆盖。默认值: `off` (即创建初始化文件)。

#### 初始化选项

**coefficients\_prior\_hyperparameters=[DOUBLE1 DOUBLE2...DOUBLE6]:** 设置模型的超参数。参数向量的六个元素有以下解释:

- 1:  $A^0$ 和 $A^+$ 的整体紧性。
- 2:  $A^+$ 的相对紧性。
- 3: 常数项的相对紧性。
- 4: 滞后衰减的紧性 (范围: 1.2-1.5); 更快的衰减会产生更好的膨胀过程。
- 5: 系数虚拟观测值 (单位根) 的 `nvar` 总和的权重。
- 6: 单个虚拟初始观察的权重, 包括常数。

默认值: `[1.0 1.0 0.1 1.2 1.0 1.0]`

**freq=INTEGER|monthly|quarterly|yearly:** 数据的频率 (例如 `monthly`, 12)。默认值: 4。

**initial\_year=INTEGER:** 第一年的数据。默认值: `none`。

**initial\_subperiod=INTEGER:** 第一段数据 (即对于季度数据, `[1,4]` 中的整数)。默认值: 1。

**final\_year=INTEGER:** 最后一年的数据。默认值: 设置为包含整个数据集。

**final\_subperiod=INTEGER:** 数据的最后一个时期 (即对于月度数据, `[1,12]` 中的整数。默认值: 当 `final_year` 也缺失时, 设置为包含整个数据集; 当指示 `final_year` 时, 设置为给定频率的最大子周期数 (即季度数据为 4, 每月数据为 12, ...))。

**datafile=FILENAME:** 参见 `datafile`。

**xls\_sheet=NAME:** 参见 `xls_sheet`。

**xls\_range=RANGE:** 参见 `xls_range`。

**nlags=INTEGER:** 模型中的滞后数。默认值: 1。

**cross\_restrictions:** 使用交叉 $A^0$ 和 $A^+$ 限制。默认值: off。

**contemp\_reduced\_form:** 使用同期递归简化形式。默认值: off。

**no\_bayesian\_prior:** 不要使用贝叶斯先验。默认值: off (即使用贝叶斯先验)。

**alpha=INTEGER:** 平方时变结构冲击 lambda 的 Alpha 值。默认值: 1。

**beta=INTEGER:** 平方时变结构冲击 lambda 的 Beta 值。默认值: 1。

**gsig2\_lmdm=INTEGER:** SimsZha 限制下每个独立 $\lambda$ 参数的方差。默认值:  $50^2$ 。

**specification=sims\_zha|none:** 这控制了如何施加限制以减少参数数量。默认值: Random Walk。

#### 估计选项

**convergence\_starting\_value=DOUBLE:** 这是收敛的容差标准, 指的是目标函数值的变化。它应该是相当宽松的, 因为它会在估计过程中逐渐收紧。默认值:  $1e-3$ 。

**convergence\_ending\_value=DOUBLE:** 收敛标准结束值。远小于平方根机械极小值 (machine epsilon) 的值可能是矫枉过正。默认值:  $1e-6$ 。

**convergence\_increment\_value=DOUBLE:** 确定收敛标准从起始值移动到结束值的速度。默认值: 0.1。

**max\_iterations\_starting\_value=INTEGER:** 这是爬山优化程序中允许的最大迭代次数, 应该相当小, 因为它会在估计过程中逐渐增加。默认值: 50。

**max\_iterations\_increment\_value=DOUBLE:** 确定最大迭代次数增加的速度。默认值: 2。

**max\_block\_iterations=INTEGER:** 参数被分成块并且优化在每个块上进行。在执行一组分块优化后, 检查收敛标准, 如果违反该标准, 则重复分块优化。这控制了可以执行分块优化的最大次数。请注意, 在逐块优化收敛后, 会在更新收敛值和最大迭代次数之前对所有参数执行一次优化。默认值: 100。

**max\_repeated\_optimization\_runs=INTEGER:** 重复 *max\_block\_iterations* 描述的整个过程, 直到改进停止。这是允许过程重复的最大次数。将此设置为 0 以不允许重复。默认值: 10。

**function\_convergence\_criterion=DOUBLE:** 当 *max\_repeated\_optimizations\_runs* 为正时目标函数的收敛标准。默认值: 0.1。

**parameter\_convergence\_criterion=DOUBLE:** 当 *max\_repeated\_optimizations\_runs* 为正时, 参数值的收敛标准。默认值: 0.1。

**number\_of\_large\_perturbations=INTEGER:** *max\_block\_iterations* 描述的整个过程使用从后验中抽取的随机起始值重复。这指定了使用的随机起始值的数量。将此设置为 0 以不使用随机起始值。应指定更大的数字以确保已覆盖整个参数空间。默认值:

5。

**number\_of\_small\_perturbations=INTEGER:** 在大扰动停止改善后要进行的小扰动的数量。将此数字设置为远高于 10 可能有点过头了。默认值: 5。

**number\_of\_posterior\_draws\_after\_perturbation=INTEGER:** 产生小扰动时要进行的连续后验抽取的次数。因为后验抽取是连续相关的, 小数字会导致小扰动。默认值: 1。

**max\_number\_of\_stages=INTEGER:** 重复小和大扰动, 直到改进停止。这指定了允许的最大阶段数。默认值: 20。

**random\_function\_convergence\_criterion=DOUBLE:** number\_of\_large\_perturbations 为正时目标函数的收敛标准。默认值: 0.1。

**random\_parameter\_convergence\_criterion=DOUBLE:** number\_of\_large\_perturbations 为正时参数值的收敛标准。默认值: 0.1。

#### 示例

```
ms_estimation(datafile=data,initial_year=1959,final_year=2005,
nlags=4,max_repeated_optimization_runs=1,max_number_of_stages=0);
ms_estimation(file_tag=second_run,datafile=data,initial_year=1
959,final_year=2005,nlags=4,max_repeated_optimization_runs=1,max_
number_of_stages=0);
ms_estimation(file_tag=second_run,output_file_tag=third_run,no
_create_init,max_repeated_optimization_runs=5,number_of_large_per
turbations=10);
```

**Command:ms\_simulation;**

**Command:ms\_simulation(OPTIONS...);**

模拟一个马尔科夫转换 SBVAR 模型。

#### 选项

**file\_tag=FILENAME:** 与 ms\_estimation 运行关联的文件名部分。默认值: <mod\_file>。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 将分配给此运行的输出文件名部分。默认值: <file\_tag>。

**mh\_replic=INTEGER:** 要保存的抽取次数。默认值: 10,000。

**drop=INTEGER:** 预处理的抽取次数。默认值:  $0.1 * mh\_replica * thinning\_factor$ 。

**thinning\_factor=INTEGER:** 抽取总数等于  $thinning\_factor * mh\_replica + drop$ 。默认值: 1。

**adaptive\_mh\_draws=INTEGER:** Metropolis-Hastings 抽取的调整期。默认值: 30,000。

**save\_draws:** 将 $A^0$ 、 $A^+$ 、 $Q$ 和 $\zeta$ 的所有元素保存到名为 `draws_<<file_tag>>.out` 的文件中, 每次抽取在单独的行上。描述这些矩阵如何布局的文件包含在 `draws_header_<<file_tag>>.out` 中。提供了一个名为 `load_flat_file.m` 的文件, 以简化将保存的文件加载到 MATLAB/Octave 工作区中相应变量  $A^0$ 、 $A^+$ 、 $Q$  和  $\zeta$  的过程。默认值: off

#### 示例

```
ms_simulation(file_tag=second_run);  
ms_simulation(file_tag=third_run,mh_replic=5000,thinning_factor=3);
```

**Command:** `ms_compute_mdd;`

**Command:** `ms_compute_mdd(OPTIONS...);`

根据后验绘制计算马尔科夫转换 SBVAR 模型的边际数据密度。在运行结束时, Muller 和 Bridged 日志边际密度包含在 `oo_.ms` 结构中。

#### 选项

**file\_tag=FILENAME:** 参见 `file_tag`。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 参见 `output_file_tag`。

**simulation\_file\_tag=FILENAME:** 与模拟运行相关的文件名部分。默认值: `<file_tag>`。

**proposal\_type=INTEGER:** 建议类型:

- 1: 高斯函数;
- 2: 幂函数;
- 3: 截断的幂函数;
- 4: step 函数;
- 5: 截断的高斯函数。

默认值: 3

**proposal\_lower\_bound=DOUBLE:** 概率的下限。不用于 `[1,2]` 中的 `proposal_type`。所有其他建议类型都是必需的。默认值: 0.1。

**proposal\_upper\_bound=DOUBLE:** 概率的上限。不用于等于 1 的建议类型。所有其他建议类型都需要。默认值: 0.9。

**mdd\_proposal\_draws=INTEGER:** 建议的抽取次数。默认值: 100,000。

**mdd\_use\_mean\_center:** 使用后平均值作为中心。默认值: off。

**Command:** `ms_compute_probabilities;`

**Command:** `ms_compute_probabilities` (OPTIONS...);

计算马尔科夫转换 SBVAR 模型的平滑状态概率。输出\*.eps 文件包含在<output\_file\_tag/Output/Probabilities>中。

选项

**file\_tag=FILENAME:** 参见 *file\_tag*。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *output\_file\_tag*。

**filtered\_probabilities:** 计算过滤的概率而不是平滑。默认值: off。

**real\_time\_smoothed:** 基于  $0 \leq t \leq nobs$  时间  $t$  信息计算平滑概率。默认值: off。

**Command:** `ms_irf`;

**Command:** `ms_irf` (OPTIONS...);

计算马尔科夫转换 SBVAR 模型的脉冲响应函数。输出\*.eps 文件包含在<output\_file\_tag/Output/IRF>中, 而数据文件包含在<output\_file\_tag/IRF>中。

选项

**file\_tag=FILENAME:** 参见 *file\_tag*。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *output\_file\_tag*。

**simulation\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *simulation\_file\_tag*。

**horizon=INTEGER:** 预测范围。默认值: 12。

**filtered\_probabilities:** 使用样本末尾的过滤概率作为状态概率的初始条件。

只能通过 *filtered\_probabilities*、*regime* 和 *regimes* 之一。默认值: off。

**error\_band\_percentiles=[DOUBLE1...]:** 要计算的百分位数。默认值: [0.16 0.50 0.84]。如果通过了 *median*, 则默认值为 [0.5]。

**shock\_draws=INTEGER:** 要抽取的状态路径数。默认值: 10,000。

**shocks\_per\_parameter=INTEGER:** 在参数不确定性下抽取的状态路径数。默认值: 10。

**thinning\_factor=INTEGER:** 仅使用后验抽取文件中抽取的  $1/\text{thinning\_factor}$ 。默认值: 1。

**free\_parameters=NUMERICAL\_VECTOR:** 用于初始化模型 *theta* 的自由参数向量。默认值: 使用估计参数。

**parameter\_uncertainty:** 计算参数不确定性下的 IRF。要求已运行 *ms\_simulation*。默认值: off。

**regime=INTEGER:** 给定数据和模型参数, 处于指定状态的遍历概率是多少。只能通过 *filtered\_probabilities*、*regime* 和 *regimes* 之一。默认值: off。

**regimes:** 描述机制的演变。只能通过 *filtered\_probabilities*、*regime* 和 *regimes* 之一。默认值: off。

**median:** 设置 `error_band_percentiles=[0.5]` 的快捷方式。默认值: `off`。

**Command:** `ms_forecast;`

**Command:** `ms_forecast(OPTIONS...);`

为马尔科夫转换 SBVAR 模型生成预测。输出\*.eps 文件包含在<output\_file\_tag/Output/Forecast>中, 而数据文件包含在<output\_file\_tag/Forecast>中。

选项

**file\_tag=FILENAME:** 参见 *file\_tag*。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *output\_file\_tag*。

**simulation\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *simulation\_file\_tag*。

**data\_obs\_nbr=INTEGER:** 输出中包含的数据点数。默认值: 0。

**error\_band\_percentiles=[DOUBLE1...]:** 参见 *error\_band\_percentile*

*s*。

**shock\_draws=INTEGER:** 参见 *shock\_draws*。

**shocks\_per\_parameter=INTEGER:** 参见 *shocks\_per\_parameter*。

**thinning\_factor=INTEGER:** 参见 *thinning\_factor*。

**free\_parameters=NUMERICAL\_VECTOR:** 参见 *free\_parameters*。

**parameter\_uncertainty:** 参见 *parameter\_uncertainty*。

**regime=INTEGER:** 参见 *regime*。

**regimes:** 参见 *regimes*。

**median:** 参见 *median*。

**horizon=INTEGER:** 参见 *horizon*。

**Command:** `ms_variance_decomposition;`

**Command:** `ms_variance_decomposition(OPTIONS...);`

计算马尔科夫转换 SBVAR 模型的方差分解。输出\*.eps 文件包含在<output\_file\_tag/Output/Variance\_Decomposition>中, 而数据文件包含在<output\_file\_tag/Variance\_Decomposition>中。

选项

**file\_tag=FILENAME:** 参见 *file\_tag*。

**output\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *output\_file\_tag*。

**simulation\_file\_tag=FILENAME:** 参见 *simulation\_file\_tag*。

**horizon=INTEGER:** 参见 *horizon*。

**filtered\_probabilities:** 参见 *filtered\_probabilities*。

**no\_error\_bands:** 不要输出百分位误差带 (即计算平均值)。默认值: `off` (即输出误差带)



**error\_band\_percentiles**=[DOUBLE1...]: 参见 *error\_band\_percentile* S。

**shock\_draws**=INTEGER: 参见 *shock\_draws*。

**shocks\_per\_parameter**=INTEGER: 参见 *shocks\_per\_parameter*。

**thinning\_factor**=INTEGER: 参见 *thinning\_factor*。

**free\_parameters**=NUMERICAL\_VECTOR: 参见 *free\_parameters*。

**parameter\_uncertainty**: 参见 *parameter\_uncertainty*。

**regime**=INTEGER: 参见 *regime*。

**regimes**: 参见 *regimes*。

## 4.22 尾声变量

**Block:epilogue;**

尾声模块可用于计算模型中不必要定义但是感兴趣的输出变量（例如，各种实际/名义份额或相对价格，或季度模型中的年化变量）。

它还可以在计算效率和灵活性方面提供几个优势：

- 您可以在运行平滑器/模拟后计算尾声模块中的变量，而无需添加新定义和方程并重新运行平滑器/模拟。甚至后验平滑因子绘制也可以循环用于计算尾声变量，而无需使用新定义和方程重新运行子绘制。
- 您还可以减少数据过滤/平滑中的状态空间维度。例如，假设您希望年化变量作为输出。如果您在季度模型中定义年增长率，则需要滞后至相关季度变量的 7 阶；在中/大型模型中，这只会增加状态维度并大量增加平滑器的计算时间。

epilogue 模块在 end 处终止，并包含以下形式的行：

NAME=EXPRESSION;

示例

```
epilogue;  
//annualized level of y  
ya=exp(y)+exp(y(-1))+exp(y(-2))+exp(y(-3));  
//annualized growth rate of y  
gya=ya/ya(-4)-1;  
end;
```

## 4.23 显示和保存结果

Dynare 对于绘制仿真结果并保存结果提出了建议。

**Command:rplot** VARIABLE\_NAME...;

绘制一个或多个变量的模拟路径。以 *perfect\_foresight\_solver*, *simul*（参见

[4.12 确定性模拟](#)) 或选择 periods 的 `stoch_simul` (参见 [4.13 随机解和模拟](#)) 形式存储在 `oo_.endo_simul` 中。变量以水平值表示。

**Command: `dynatype (FILENAME) [VARIABLE_NAME...]`;**

此命令会在名为 `FILENAME` 的文本文件中显示列出的变量。如果没有列出 `VARIABLE_NAME`, 所有内生变量都会显示出来。

**Command: `dynasave (FILENAME) [VARIABLE_NAME...]`;**

此命令会将列出的变量保存在名为 `FILENAME` 的二进制文件中。如果没有列出 `VARIABLE_NAME`, 所有内生变量都会被保存。

在 MATLAB 或 Octave 中, 可以通过以下命令检索使用 `dynasave` 命令保存的变量:

```
load(FILENAME, '-mat')
```

## 4.24 宏处理语言

可以在 `*.mod` 文件中使用 “`macro`” 命令来执行以下任务: 包括模块化源文件、通过循环复制方程块、有条件地执行一些代码/在方程式中写入索引和或积等。

Dynare 宏语言提供了一组新的宏命令, 这些宏命令可以插入到 `*.mod` 文件中。其特征如下:

- 文件包含
- 循环 (for 结构)
- 条件包含 (if/then/else 结构)
- 表达式替换

从技术上讲, 这种宏语言完全独立于基本 Dynare 语言, 并由 Dynare 预处理器的一个单独组件处理。宏处理器转换 `*.mod` 文件将宏放入不带宏的 `*.mod` 文件中 (执行扩展/包含), 然后将其提供给 Dynare 解析器。要理解的关键是宏处理器只执行文本替换 (类似于 C 预处理程序或 PHP 语言)。注意, 可以使用 `dynare` 命令的 `savemacro` 选项查看宏处理器的输出 (参见 [3.1 Dynare 调用](#))。

宏处理器是通过在 `*.mod` 文件中放置宏指令被调用的。指令以 `@` 符号开始, 后面紧跟磅号 (`@#`)。它们不产生输出, 而是向宏处理器发出指令。在大多数情况下, 指令只占用一行文本。在必要的情况下, 行尾的两个反斜杠 (`\\`) 表示在下一行上继续执行指令。主要指令如下:

- `@#includepath`: 用来搜索要包含的文件的路径;
- `@#include`: 用于文件包含;
- `@#define`: 用于定义宏处理器变量;
- `@#if`、`@#ifdef`、`@#ifndef`、`@#else`、`@#endif`: 用于有条件的陈述;
- `@#for`、`@#endfor`: 用于构造循环。

宏处理器维护自己的变量列表 (不同的模型变量 MATLAB/Octave 变量)。这些宏变量

是使用`@#defined` 指令分配的，并且可以是以下类型：布尔值、实数、字符串、元组、函数和数组（任何先前类型）。

#### 4.24.1 宏表达式

宏表达式可以用在两个地方：

- 直接在宏指令中；
- 在`*.mod` 文件的正文中，在符号和花括号之间（如`@{expr}`）：宏处理器将用其值替换表达式。

可以构造可以分配给宏变量或在宏指令中使用的宏表达式。表达式是使用基本类型（布尔值、实数、字符串、元组、数组）、内涵式、宏变量、宏函数和标准运算符的文字构造的。

注意：在手册的其他地方，`MACRO_EXPRESSION` 表示按照本节中的解释构造表达式。

##### 布尔值

以下运算符可用于布尔值：

- 比较运算符：`==`、`!=`
- 逻辑运算符：`&&`、`||`、`!`

##### 实数

以下运算符可用于实数：

- 算术运算符：`+`、`-`、`*`、`/`、`^`
- 比较运算符：`<`、`>`、`<=`、`>=`、`==`、`!=`
- 逻辑运算符：`&&`、`||`、`!`
- 增量为 1 的范围：`REAL1:REAL2`（例如，`1:4` 相当于实数数组`[1,2,3,4]`）。  
在 4.6 版更改：以前，将括号括在冒号运算符的参数周围（例如`[1:4]`）不起作用。现在，`[1:4]` 将创建一个包含数组的数组（即`[[1,2,3,4]]`）。
- 具有用户定义增量的范围：`REAL1:REAL2:REAL3`（例如，`6:-2.1:-1` 等价于实数数组`[6,3.9,1.8,-0.3]`）。
- 函数：`max`、`min`、`mod`、`exp`、`log`、`log10`、`sin`、`cos`、`tan`、`asin`、`acos`、`atan`、`sqrt`、`cbrt`、`sign`、`floor`、`ceil`、`trunc`、`erf`、`erfc`、`gamma`、`lgamma`、`round`、`normpdf`。注意：`ln` 可以用来代替 `log`。

##### 字符串

字符串文字必须用双引号括起来（如“name”）。

以下运算符可用于字符串：

- 比较运算符：`<`、`>`、`<=`、`>=`、`==`、`!=`
- 两个字符串的串联：`+`
- 子串的提取：如果 `s` 是字符串，则 `s[3]` 是只包含 `s` 的第三个字符的字符串，`s[4:6]` 包含第 4 到 6 个字符

- 函数: `length`

### 元组

元组用括号括起来，元素用逗号分隔（如 `(a,b,c)` 或 `(1,2,3)`）。

以下运算符可用于元组：

- 比较运算符: `==`、`!=`
- 函数: `empty`、`length`

### 数组

数组用方括号括起来，它们的元素用逗号分隔（如 `[1,[2,3],4]` 或 `["US","FR"]`）。

以下运算符可用于数组：

- 比较运算符: `==`、`!=`
- 解引用: 如果 `v` 是一个数组，那么 `v[2]` 是它的第二个元素
- 两个数组的串联: `+`
- 设置两个数组的并集: `|`
- 设置两个数组的交集: `&`
- 差异-: 返回第一个操作数，其中第二个操作数的元素已被删除。
- 两个数组的笛卡尔积: `*`
- 一个数组 `N` 次的笛卡尔积: `^N`
- 子数组的提取: 例如 `v[4:6]`
- 测试数组的成员资格: `in` 运算符（例如: `["a","b","c"]` 中的 `"b"` 返回 `1`）
- 函数: `empty`、`sum`、`length`

### 内涵式

内涵式语法是一种从其他数组生成数组的速记方式。可以采用三种不同的方式使用理解语法：滤波、映射和滤波与映射。

#### 滤波

滤波允许人们从满足特定条件的数组中选择那些元素。

#### 示例

创建一个新数组，从数组 `1:5` 中选择偶数：

```
[i in 1:5 when mod(i,2)==0]
```

将会得到：

```
[2,4]
```

#### 映射

映射允许您对数组的每个元素应用转换。

#### 示例

创建一个新数组，将数组的所有从 `1:5` 的元素平方：

```
[i^2 for i in 1:5]
```

将会得到:

```
[1, 4, 9, 16, 25]
```

滤波与映射

结合前面的两个想法将允许对数组的每个选定元素应用转换。

### 示例

创建一个新数组，将数组的所有从 1:5 的偶数元素平方:

```
[i^2 for i in 1:5 when mod(i,2)==0]
```

将会得到:

```
[4, 16]
```

### 进一步的示例

```
[(j,i+1) for (i,j) in (1:2)^2]
```

```
[(j,i+1) for (i,j) in (1:2)*(1:2) when i<j]
```

将会得到:

```
[(1,2), (2,2), (1,3), (2,3)]
```

```
[(2,2)]
```

### 函数

可以使用 `@define` 指令在宏处理器中定义函数（见下文）。函数在被调用时被评估，而不是在定义时间。函数可以包含在表达式中，可以与它们组合的运算符取决于它们的返回类型。

检查变量类型

给定一个变量名称或文字，您可以使用以下函数检查它计算出的类型：`isboolean`、`isreal`、`isstring`、`istuple` 和 `isarray`。

### 示例

代码	输出
<code>isboolean(0)</code>	<code>false</code>
<code>isboolean(true)</code>	<code>true</code>
<code>isreal("str")</code>	<code>false</code>

类型之间的转换

一种类型的变量和文字可以转换为另一种类型。某些类型更改很简单（例如将实数更改为字符串），而其他类型更改有某些要求（例如，要将数组转换为实数，它必须是包含可以转换为实数的类型的单元元素数组）。

### 示例

代码	输出
<code>(bool)-1.1</code>	<code>true</code>

(bool) 0	false
(real) "2.2"	2.2
(tuple) [3.3]	(3.3)
(array) 4.4	[4.4]
(real) [5.5]	5.5
(real) [6.6, 7.7]	error
(real) "8.8 in a string"	error

可以在表达式中使用强制转换：

示例

代码	输出
(bool) 0 && true	false
(real) "1" + 2	3
(string) (3 + 4)	"7"
(array) 5 + (array) 6	[5, 6]

#### 4.24.2 宏指令

**Macro directive: @#includepath "PATH"**

**Macro directive: @#includepath MACRO\_EXPRESSION**

该指令将 PATH 中包含的路径添加到查找由 @#include 指定的 \*.mod 文件时要搜索的路径列表中。如果提供了 MACRO\_EXPRESSION 参数，则该参数必须计算为字符串。请注意，这些路径是在使用 -I 传递的任何路径之后添加的。

示例

```
@#includepath "/path/to/folder/containing/modfiles"
@#includepath folders_containing_mod_files
```

**Macro directive: @#include "FILENAME"**

**Macro directive: @#include MACRO\_EXPRESSION**

此指令只包含插入该文件所在位置的另一个文件的内容。它完全等同于所包含文件内容的复制/粘贴。请注意，嵌套包含（即从包含的文件中包含一个文件）是有可能的。该文件将在当前目录中被搜索。如果找不到，将在 -I 和 @#includepath 提供的文件夹中搜索该文件。

示例

```
@#include "modelcomponent.mod"
@#include location_of_modfile
```

**Macro directive: @#define MACRO\_VARIABLE=MACRO\_EXPRESSION**

**Macro directive: @#define MACRO\_FUNCTION=MACRO\_EXPRESSION**

定义宏变量或宏函数。

#### 示例 1

```
@#define x=5 //实数
@#define y="US" //字符串
@#define v=[1,2,4] //实数组
@#define w=["US","EA"] //字符串组
@#define z=3+v[2] //等于 5
@#define t=("US" in w) //等于 1 (true)
@#define f(x)=" "+x+y //带有扩展“x”的函数“f”
//返回字符串' '+x+'US'
```

#### 示例 2

```
@#define x=1
@#define y=["B","C"]
@#define i=2
@#define f(x)=x+" "+y[i]
@#define i=1
```

```
model;
```

```
A=@{y[i]+f("D")};
```

```
end;
```

严格意义上相当于：

```
model;
```

```
A=BD+B;
```

```
end;
```

**Macro directive: @#if MACRO\_EXPRESSION**

**Macro directive: @#ifdef MACRO\_VARIABLE**

**Macro directive: @#ifndef MACRO\_VARIABLE**

**Macro directive: @#elseif MACRO\_EXPRESSION**

**Macro directive: @#else**

**Macro directive: @#endif**

有条件地包含\*.mod 文件的某些部分。@#if、@#ifdef 或@#ifndef 与下一个@#elseif、@#else 或@#endif 之间的行仅在条件计算结果为 true 时才执行。在@#if 主体之后，您可以零个或多个@#elseif 分支。仅当前面的@#if 或@#elseif 条件计算为 false 时才计算@#elseif 条件。@#else 分支是可选的，并且仅在所有@#if 和@#elseif 语

句的计算结果为 false 时才进行计算。

请注意,在使用@#ifdef 时,如果之前已定义 MACRO\_VARIABLE,则无论其值如何,条件都将评估为真。相反,如果 MACRO\_VARIABLE 尚未定义,@#ifndef 将评估为真。

请注意,在使用@#elseif 时,您可以使用已定义的运算符检查是否已定义变量。因此,如果变量 X 尚未定义,要进入@#elseif 分支的主体,您可以编写: @#elseif!defined(X)。

请注意,如果 MACRO\_EXPRESSION 的结果出现实数,它将被解释为布尔值;值 0 被解释为 false,否则被解释为 true。进一步注意,由于实数的不精确,在 MACRO\_EXPRESSION 中测试它们时必须格外小心。例如,  $\exp(\log(5)) == 5$  将评估为假。因此,在比较实际值时,您通常应该在所需值周围使用零容差,例如  $\exp(\log(5)) > 5 - 1e-14 \&\& \exp(\log(5)) < 5 + 1e-14$ 。

### 示例 1

使用宏观变量在两种替代货币政策规则之间进行选择:

```
@#define linear_mon_pol=false //0 将被同等处理
...
model;
@#if linear_mon_pol
i=w*i(-1)+(1-w)*i_ss+w2*(pie-piestar);
@#else
i=i(-1)^w*i_ss^(1-w)*(pie/piestar)^w2;
@#endif
...
end;
这将会得到:
```

```
...
model;
i=i(-1)^w*i_ss^(1-w)*(pie/piestar)^w2;
...
end;
```

### 示例 2

使用宏观变量在两种替代货币政策规则之间进行选择。此示例与前一个示例之间的唯一区别是使用@#ifdef 而不是@#if。尽管由于@#ifdef 仅检查变量是否已定义,因此 linear\_mon\_pol 包含值 false,但输出线性货币政策:

```
@#define linear_mon_pol = false //0 将被同等处理
```



```

...
model;
@#ifdef linear_mon_pol
i=w*i(-1)+(1-w)*i_ss+w2*(pie-piestar);
@#else
i=i(-1)^w*i_ss^(1-w)*(pie/piestar)^w2;
@#endif
...
end;
这将会得到:
...
model;
i=w*i(-1)+(1-w)*i_ss+w2*(pie-piestar);
...
end;
@#for MACRO_VARIABLE in MACRO_EXPRESSION [Macro di
rective]
Macro directive:@#for MACRO_VARIABLE in MACRO_EXPRESSION
Macro directive:@#for MACRO_VARIABLE in MACRO_EXPRESSION when MACRO_
O_EXPRESSION
Macro directive:@#for MACRO_TUPLE in MACRO_EXPRESSION
Macro directive:@#for MACRO_TUPLE in MACRO_EXPRESSION when MACRO_E
XPRESSION
Macro directive:@#endfor

```

用于复制\*.mod 文件部分的循环构造。请注意，此构造可以包含变量/参数声明、计算任务，但不能包含模型声明。

#### 示例 1

```

model;
@#for country in ["home","foreign"]
GDP_{country}=A*K_{country}^a*L_{country}^(1-a);
@#endfor
end;
后者等价于:
model;

```

```
GDP_home=A*K_home^a*L_home^(1-a);
GDP_foreign=A*K_foreign^a*L_foreign^(1-a);
end;
```

## 示例 2

```
model;
@#for (i,j) in ["GDP"]*["home","foreign"]
@{i}_@{j}=A*K_@{j}^a*L_@{j}^(1-a);
@#endfor
end;
```

后者等价于:

```
model;
GDP_home=A*K_home^a*L_home^(1-a);
GDP_foreign=A*K_foreign^a*L_foreign^(1-a);
end;
```

## 示例 3

```
@#define countries=["US","FR","JA"]
@#define nth_co="US"
model;
@#for co in countries when co!=nth_co
(1+i_@{co})=(1+i_@{nth_co})*E_@{co}(+1)/E_@{co};
@#endfor
E_@{nth_co}=1;
end;
```

后者等价于:

```
model;
(1+i_FR)=(1+i_US)*E_FR(+1)/E_FR;
(1+i_JA)=(1+i_US)*E_JA(+1)/E_JA;
E_US=1;
end;
```

**Macro directive: @#echo** MACRO\_EXPRESSION

要求预处理器在标准输出上显示一些消息。参数必须计算为字符串。

**Macro directive: @#error** MACRO\_EXPRESSION

要求预处理器在标准输出上显示一些错误消息并中止。 参数必须计算为字符串。

**Macro directive: @#echomacrovars**

**Macro directive:**`@#echomacrovars` MACRO\_VARIABLE\_LIST

**Macro directive:**`@#echomacrovars` (save) MACRO\_VARIABLE\_LIST

要求预处理器显示到目前为止所有宏变量的值。如果传递了 `save` 选项，则宏变量的值将保存到 `options_.macrovars_line_<<line_numbers>>`。如果 `NAME_LIST` 被传递，则只显示/保存具有该名称的变量和函数。

#### 示例

```
@#define A=1
@#define B=2
@#define C(x)=x*2
@#echomacrovars A C D
```

上面命令的输出是：

Macro Variables:

A=1

Macro Functions:

C(x)=(x\*2)

### 4.24.3 典型用法

#### 4.24.3.1 模块化

`@#include` 指令可用于将\*.mod 文件拆分为多个模块化组件。

示例设置：

`modeldesc.mod`: 包含变量的声明，模型方程和冲击声明。

`simul.mod`: 包括 `modeldesc.mod`，可以校准参数和运行随机模拟。

`estim.mod`: 包括 `modeldesc.mod`，宣布参数先验，运行贝叶斯估计。

Dynare 可以调用 `simul.mod` 和 `estim.mod`，但是在 `modeldesc.mod` 上运行它是没有意义的。

这个的主要优点是不需要再手动复制/粘贴整个模型（在开始时）或更改模型（在开发期间）。

#### 4.24.3.2 指数和或乘积

下面的示例演示如何构造移动平均值：

```
@#define window=2
var x MA_x;
...
model;
...
MA_x=@{1/(2*window+1)}*(
```

```

@#for i in -window:window
    +x(@{i})
@#endfor

);

```

...

end;

经过宏处理，这等价于：

```

var x MA_x;

```

...

model;

...

```

MA_x =1/5*(

```

```

+x(-2)

```

```

+x(-1)

```

```

+x(0)

```

```

+x(1)

```

```

+x(2)

```

```

);

```

...

end;

#### 4.24.3.3 多国模型

这是一个多国模型的基本示例：

```

@#define countries=["US","EA","AS","JP","RC"]

```

```

@#define nth_co="US"

```

```

@#for co in countries

```

```

var Y_@{co} K_@{co} L_@{co} i_@{co} E_@{co}...;

```

```

parameters a_@{co}...;

```

```

varexo ...;

```

```

@#endfor

```

model;

```

@#for co in countries

```

```

Y_@{co}=K_@{co}^a_@{co}*L_@{co}^(1-a_@{co});

```

...

```

@#if co!=nth_co

```

```

(1+i_@{co})=(1+i_@{nth_co})*E_@{co}(+1)/E_@{co}; //UIP relation
@#else
E_@{co}=1;
@#endif
@#endfor
end;

```

#### 4.24.3.4 内生参数

当进行模型的稳态校准时,考虑把参数当作一个内生变量的可能是有用的(反之亦然)。

例如,假设生产是由 CES 函数定义的:

$$y = (\alpha^{1/\xi} \ell^{1-1/\xi} + (1 - \alpha)^{1/\xi} k^{1-1/\xi})^{\xi/(\xi-1)}$$

GDP 中的劳动份额定义为:

$$lab\_rat = (wl)/(py)$$

在这个模型中,  $\alpha$  是一个(份额)参数,而  $lab\_rat$  是一个内生变量。

显然,校准  $\alpha$  不是简单的;相反,我们有  $lab\_rat$  的真实世界数据,并且很明显这两个变量在经济上是联系在一起的。

解决方案是使用一种称为变量翻转的方法,它包括改变计算常稳态的方式。在这个计算过程中,  $\alpha$  是一个内生变量,而  $lab\_rat$  将成为一个参数。一个经济相关的值将被校准为  $lab\_rat$ , 并且求解算法将推导出  $\alpha$  的隐含值。

一个安装启用可以由以下文件组成:

`modeqs.mod`: 该文件包含变量声明和模型方程。 $\alpha$  和  $lab\_rat$  的声明的代码看起来像这样:

```

@#if steady
var alpha;
parameter lab_rat;
@#else
parameter alpha;
var lab_rat;
@#endif

steady.mod: 这个文件计算常稳态。它开始于:
@#define steady=1
@#include "modeqs.mod"

```

然后它初始化参数(包括  $lab\_rat$ , 不包括  $\alpha$ ), 计算常稳态(使用内生性猜测值, 包括  $\alpha$ ), 然后在文件中使用 `save_params_and_steady_state` 命令保存参数值和稳定的内生值。

simul.mod: 这个文件计算模拟值。它开始于:

```
@#define steady=0
@#include "modeqs.mod"
```

然后利用 `load_params_and_steady_state` 命令, 从文件中加载参数值和稳态内源值, 并进行仿真计算。

#### 4.24.4 Matlab/Octave 循环与宏处理器循环

假设你有一个  $\rho$  参数的模型, 你想为三值进行模拟:  $\rho=0.8$ 、 $0.9$ 、 $1$ 。有几种方法可以做到这一点:

用 Matlab/Octave 循环

```
rhos=[0.8,0.9,1];
for i=1:length(rhos)
    rho=rhos(i);
    stoch_simul(order=1);
end
```

这里循环没有展开, Matlab/Octave 管理迭代次数。当有很多迭代次数时就非常有趣。

使用宏处理器循环 (案例 1)

```
rhos=[0.8,0.9,1];
@#for i in 1:3
    rho=rhos(@{i});
    stoch_simul(order=1);
@#endfor
```

这与前面的示例非常类似, 只是循环展开了。宏处理器管理循环索引, 但不管理数据数组 (rhos)。

使用宏处理器循环 (案例 2)

```
@#for rho_val in [0.8,0.9,1]
    rho=@{rho_val};
    stoch_simul(order=1);
@#endfor
```

这种方法的优点是它使用了较短的语法, 因为在循环构造中直接给出了值列表。注意, 值是以字符串形式给出的 (宏处理器不能认出浮点值)。不便之处在于, 不能重用存储在 Matlab/Octave 变量中的数组。

## 4.25 逐字包含

将包含在逐字区域中的所有内容传递给 `<mod_file>.m` 文件。

**Block:verbatim;**

默认情况下，每当 Dynare 遇到解析器无法理解的代码时，它就直接传递给预处理器输出。为了推动这种行为，可以使用 verbatim 模块。当您要传递给<mod\_file>.m 文件的代码包含 Dynare 预处理器识别的标记时，这很有用。

#### 示例

```
verbatim;

%Anything contained in this block will be passed
%directly to the <modfile>.m file, including comments

var=1;

end;
```

## 4.26 MISC 命令

**Command:** `set_dynare_seed`(INTEGER)

**Command:** `set_dynare_seed`('default')

**Command:** `set_dynare_seed`('clock')

**Command:** `set_dynare_seed`('reset')

**Command:** `set_dynare_seed`('ALGORITHM', INTEGER)

设置用于随机数生成的种子。可以设置给定的整数、使用默认值或使用时钟（通过使用后者，可以因此在不同的 Dynare 运行中将得到不同的结果）。reset 选项用于重置这个种子为最后一个 set\_dynare\_seed 命令所设置的值。在 MATLAB7.8 或更高版本上，还可以选择用于随机数生成的特定算法；可接受的值是 mcg16807、mlfg6331\_64、mrg32k3a、mt19937ar（默认值）、shr3cong 和 swb2712。

**Command:** `save_params_and_steady_state`(FILENAME);

对于所有参数，内生变量和外生变量，使用简单的名称/值关联表将它们的值存储在文本文件中。

- 对于参数，该值取自最后一个参数初始值
- 对于外生值，该值取自最后一个 initval 模块
- 对于内生值，该值取自上一个稳态计算（或者，如果没有计算稳态，则取自最后一个 initval 初始块）

注意，文件中没有存储变量类型，因此可以在变量类型不同的设置中使用 load\_params\_and\_steady\_state 重新加载这些值。

这个函数的典型用途是通过校准一些内生变量的稳态值（这意味着一些参数在稳态计算过程中必须内生）来计算模型的稳态。

然后，你会写一个第一个\*.mod 文件，它使用 save\_params\_and\_steady\_state 计算稳态，并在文件末尾保存计算结果。

在第二个设计用于执行实际模拟的文件中，您将在变量声明之后使用 load\_params\_

and\_steady\_state, 以便加载先前计算的稳态（包括在稳态计算期间内生的参数）。

之所以需要两个独立的\*.mod 文件, 是因为用于稳态校准和仿真的文件之间的变量声明不同（内源和参数的集合在两者之间不同）; 这导致不同的 var 和 parameters 语句。

还要注意, 您可以利用@#include 指令在两个文件之间共享模型方程（参见 [4.24 宏处理语言](#)）。

**Command: load\_params\_and\_steady\_state(FILENAME);**

- 对于所有的参数, 内生变量和外生变量, 用 save\_params\_and\_steady\_state 创建的文件加载它们的值。
- 对于参数, 它们的值将被初始化, 就像它们已经在\*.mod 文件中被校准了一样。
- 对于内生变量和外生变量, 它们的值将被初始化, 因为它们可能来自一个 initval 模块。

此函数与 save\_params\_and\_steady\_state 一起使用; 有关更多信息, 参见该函数的文档说明。

**Command: compilation\_setup(OPTIONS);**

当 use\_dll 选项存在时, Dynare 使用随其分配的 GCC 编译器来编译由预处理器生成的静态和动态 C 文件。您可以使用此选项更改所使用的编译器、标志和库。

选项

**compiler=FILENAME:** 编译器的路径。

**substitute\_flags=QUOTED\_STRING:** 要使用的标志而不是默认标志。

**add\_flags=QUOTED\_STRING:** 除了默认标志之外要使用的标志。如果 substitute\_flags 被传递, 这些标志被添加到那里指定的标志。

**substitute\_libs=QUOTED\_STRING:** 要链接的库而不是默认库。

**add\_libs=QUOTED\_STRING:** 除了默认库之外要链接的库。如果 substitute\_libs 被传递, 这些库被添加到那里指定的库。

**MATLAB/Octave command: dynare\_version;**

输出当前正在使用的 Dynare 版本（即在 Matlab/Octave 路径上最高级的版本）。

**MATLAB/Octave command: write\_latex\_definitions;**

将模型变量的名称、LaTeX 名称和长名称写入名为<<M\_.fname>>\_latex\_definitions.tex. 的文件中的表。需要以下 LaTeX 包: longtable。

**MATLAB/Octave command: write\_latex\_parameter\_table;**

将模型参数的 LaTeX 名称、参数名称和长名称写入名为<<M\_.fname>>\_latex\_parameters.tex. 的文件中的表中。命令写入当前存储的参数的值。因此, 如果在稳态计算中设置或更改了参数, 则应在稳态命令之后调用该命令, 以确保参数被正确更新。长名称可以用来添加参数描述。需要以下 LaTeX 包: longtable、booktabs。



**MATLAB/Octave command:**`write_latex_prior_table;`

在名为<<M\_.fname>>\_latex\_priors\_table.tex.的文件中，将关于先前分发的描述性统计信息写入 LaTeX 表。该命令写入当前存储的先前定义中。因此，必须在估计的 `estimated_params` 块之后调用此命令。如果先验定义在测量误差之上，则命令还必须先声明观察变量（使用 `varobs`）。如果没有定义先前的密度（ML 估计）或缺少对观测变量的声明，则命令将显示警告。需要以下 LaTeX 包： `longtable`、`booktabs`。

**MATLAB/Octave command:**`collect_latex_files;`

编写一个名为<<M\_.fname>>\_TeX\_binder.tex 的 LaTeX 文件，将 Dynare 输出的所有 TeX 输出类型收集到一个文件中。该文件可以使用 `pdflatex` 编译，并自动尝试加载所有必需的包。需要下列 LaTeX 包： `breqn`、`psfrag`、`graphicx`、`epstopdf`、`longtable`、`booktabs`、`caption`、`float`、`amsmath`、`amsfonts` 和 `morefloat`。

## 5 配置文件

配置文件用于向 Dynare 提供与模型无关的信息（因此不放在模型文件中）。目前，它仅在使用 Dynare 运行并行计算时使用。

在 Linux 和 macOS 上，配置文件的默认位置是 `$HOME/.dynare`。而在 Windows 上，配置文件是 `%APPDATA%\dynare.ini`（典型如 `c:\Users\USERNAME\AppData\dynare.ini`）。可以使用 `dynare` 命令的 `conffile` 选项指定非标准位置（参见 [3.1 Dynare 调用](#)）。

配置文件的解析是区分大小写的，它应该采取以下形式，每个选项/选择对都放在换行符上：

```
[command0]
option0=choice0
option1=choice1

[command1]
option0=choice0
option1=choice1
```

配置文件遵循一些约定（为了简洁起见，排除了诸如 `USER_NAME` 之类的自解释约定）：

`COMPUTER_NAME`：指示服务器的有效名称（例如 `localhost`、`server.cepremap.org`）或 IP 地址。

`DRIVE_NAME`：在 Windows 中指示一个有效的驱动器名，没有尾随冒号（例如 `C`）。

`PATH`：指示底层操作系统中的有效路径（例如 `/home/user/dynare/matlab/`）。

`PATH_AND_FILE`：指示到底层操作系统中的文件的有效路径（例如 `/usr/local/MATLAB/R2010b/bin/matlab`）。

`BOOLEAN`：是 `true` 还是 `false`

### 5.1 Dynare 配置

本节说明如何配置 Dynare 用于一般处理。目前，只有一个选项可用。

#### Configuration block: [hooks]

模块可以用来指定运行 Dynare 时使用的配置选项。

#### 选项

**GlobalInitFile=PATH\_AND\_FILE**：全局初始化文件的位置，会运行在 `global_initialization.m` 的结束位置。

#### 示例

```
[hooks]

GlobalInitFile=/home/usern/dynare/myInitFile.m
```

### Configuration block: [paths]

该模块可用于指定运行 Dynare 时将使用的路径。

#### 选项

Include=PATH

在通过@#include 搜索要包含的文件时使用的冒号分隔路径。通过-I 优先于这里指定的路径，而这些路径优先于@#include 指定的路径。

#### 示例

[paths]

Include=/path/to/folder/containing/modfiles:/path/to/another/folder

## 5.2 平行配置

本节将解释如何配置 Dynare，以并行化一些只需要很少进程间通信的任务。

并行化是通过在本地或远程机器上运行多个 MATLAB 或 Octave 来完成的。主进程和从进程之间的通信是通过 Windows 上的 SMB 和 UNIX 上的 SSH 来完成的。输入和输出数据以及一些简短的状态消息通过网络文件系统交换。目前，系统只能使同构网络：只有 Windows 或 Unix 计算机。

以下例程目前是并行的：

- 多链检测时的后验抽样算法；
- Metropolis-Hastings 诊断；
- 后验 IRF；
- 事前及事后统计；
- 一些绘图程序；

注意，为了触发计算的并行化，仅仅创建配置文件是不够的：您还需要为 dynare 命令指定 parallel 选项。有关并行化引擎的更多细节和其他选项，请参见 [3.1 Dynare 调用](#)。

您还需要验证您的集群（由一个主节点和一个或多个从节点组成）是否满足以下要求：

对于 Windows 网络：

- 必须有一个标准的 Windows 网络（SMB）；
- PsTools 必须安装在主 Windows 机器的路径中；
- 主机上的 Windows 用户必须是集群中任何其他从机器的用户，该用户将用于远程计算；
- 详细的逐步安装说明可以在 [5.3 Windows 分布指南](#) 找到。

对于 UNIX 网络：

- SSH 必须安装在主机和从机器上；
- 必须安装 SSH 密钥，以便在不使用密码的情况下完成从主服务器到从服务器的 SS

H 连接，或者使用 SSH 代理。

我们现在转向配置指令的描述。注意，配置文件中注释可由 `hashtag(#)` 开头的单独行提供。

#### **Configuration block: [cluster]**

在并行工作时，需要 `[cluster]` 指定要使用的计算机组。即使您只在一台计算机上调用多个进程，也需要它。

##### **选项**

**Name=CLUSTER\_NAME:** 该集群的引用名称。

**Members=NODE\_NAME [ (WEIGHT) ] NODE\_NAME [ (WEIGHT) ] ...:** 包含集群的节点列表，其中包含为该节点指定的可选计算权值。计算权值表示一个节点相对于其他节点的能力有多强（例如 `n1 (2) n2 (1) n3 (3)`，表示 `n1` 比 `n2` 强大 2 倍而 `n3` 比 `n2` 强大 3 倍）。每个节点至少由一个空格隔开，权重在括号中，没有空格将它们与节点分开。

##### **示例**

```
[cluster]
Name=c1
Members=n1 n2 n3

[cluster]
Name=c2
Members=n1 (4) n2 n3
```

#### **Configuration block: [node]**

当并行工作时，将使用的台计算机都需要 `[node]`。所需的选项各不相同，这取决于底层操作系统以及你是在本地工作还是远程工作。

##### **选项**

**Name=NODE\_NAME:** 此节点的引用名称

**CPUnbr=INTEGER | [ INTEGER:INTEGER ]:** 如果只传递一个整数，则使用处理器数量。如果传递了一个整数范围，则使用的特定处理器计数定义为从 1 开始，而不是从 0 开始。注意，只有在 Windows 下才能使特定的处理器；在 Linux 和 macOS 中，如果传递了一个范围，将使用相同数量的处理器，但是范围将被调整为从一个开端开始。

**ComputerName=COMPUTER\_NAME:** 节点的名称或 IP 地址。如果想在本地运行，请使用 `localhost`（区分大小写）。

**Port=INTEGER:** 节点上要连接的端口号。默认为空，这意味着连接将被连接到默认的 SSH 端口（22）。

**Username=USER\_NAME:** 用于登录远程系统的用户名。需要在所有平台上远程运行。

**Password=PASSWORD:** 用于登录远程系统的密码。需要源自 Windows 远程运行。

**RemoteDrive=DRIVE\_NAME:** 用于远程计算的驱动器。需要源自 Windows 远程运行。

**RemoteDirectory=PATH:** 用于远程计算的路径。需要在所有平台上远程运行。

**DynarePath=PATH:** 在 Dynare 安装目录中到 matlab 子目录的路径。默认值是空字符串。

**MatlabOctavePath=PATH\_AND\_FILE:** 到 MATLAB 或 Octave 可执行文件的路径。默认值是 matlab。

**NumberOfThreadsPerJob=INTEGER:** 对于 Windows 节点，设置分配给每个远程 MATLAB 或 Octave 的线程数。默认值是 1。

**SingleCompThread=BOOLEAN:** 是否禁 MATLAB 的本机多线程。默认值为 false。在 Octave 下没有意义的选项。

**OperatingSystem=OPERATING\_SYSTEM:** 与节点相关联的操作系统。只有在使用来自不同操作系统的节点创建集群时才需要。可能的值是 unix 或 windows。没有默认值。

#### 示例

```
[node]
Name=n1
ComputerName=localhost
CPUnbr=1

[node]
Name=n2
ComputerName=dynserv.cepremap.org
CPUnbr=5
UserName=usern
RemoteDirectory=/home/usern/Remote
DynarePath=/home/usern/dynare/matlab
MatlabOctavePath=matlab

[node]
Name=n3
ComputerName=dynserv.dynare.org
Port=3333
CPUnbr=[2:4]
UserName=usern
RemoteDirectory=/home/usern/Remote
DynarePath=/home/usern/dynare/matlab
MatlabOctavePath=matlab
```

### 5.3 Windows 分步指南

本节概述了在大多数 Windows 系统上为并行执行建立 Dynare 所必需的步骤。

1. 编写包含所需选项的配置文件。下面是一个 `mimimum` 工作示例，它设置了一个由两个本地 CPU 内核组成的集群，允许并行运行两个 MCMC 链。

2. 保存配置文件到某处。如果您为它提供了 `conf file` 命令行选项，那么名称和文件结尾并不重要。唯一的限制是路径必须是有效的文件名，不包含非字母数字字符，也不包含任何空格。要访问配置文件而不在命令行提供显式路径，必须将其保存在名称 `dynare.ini` 下进入您的户账户的 Application Data 文件夹。

3. 从 <https://technet.microsoft.com/sysinternals/pstools.aspx> 安装 `PSTools` 进如你的系统的，例如进入 `C:\PSTools`。

4. 将 Windows 系统路径设置为 `PSTools` 文件夹（例如，使类似于按下 Windows 键 +Pause 这样的方法来打开系统配置，然后转到高级->环境变量->路径）。

5. 重新启动计算机以使路径更改生效。

6. 打开 Matlab，在命令窗口输入

```
!psexec
```

这将从 `PSTools` 执行您的系统上的 `psexec.exe`。并且显示 `Dynare` 是否能定位它。如果 `Matlab` 在此阶段发出抗议，说明您没有正确设置 `PSTools` 文件夹的 Windows 系统路径。

7. 如果 `psexec.exe` 位于前面的步骤中，弹出窗口将出现，要求确认许可协议。确认 `psexec` 的版权声明（只需要做一次）。在此之后，`Dynare` 应该准备好并行执行。

8. 调用 `*.mod` 文件上的 `Dynare`，调用 `parallel` 选项并使用 `conf file` 选项提供配置文件的路径（如果你没有在步骤 2 中将它保存为 `%APPDATA%\Dynare.ini` 的话，它应该被自动检测）。

```
dynare ls2003 parallel conf file='C:\Users\Dynare~1\parallel\conf_file.ini'
```

请记住，在 `conf file` 路径中不允许出现超过 8 个字符的空白或名称。8 个字符的限制可以通过使用波浪窗口路径标记来实现，如上例所示。

#### 示例

```
#cluster needs to always be defined first
[cluster]

#Provide a name for the cluster
Name=Local

#declare the nodes being member of the cluster
Members=n1
```

```

#declare nodes(they need not all be part of a cluster)
[node]
#name of the node
Name=n1
#name of the computer(localhost for the current machine)
ComputerName=localhost
#cores to be included from this node
CPUnbr=[1:2]
#path to matlab.exe;on Windows,the MATLAB bin folder is in the s
ystem path
#so we only need to provide the name of the exe file
MatlabOctavePath=matlab
#Dynare path you are using
DynarePath=C:/dynare/2016-05-10/matlab

```

## 6 时间序列

Dynare 提供了一个用于处理时间序列数据的 Matlab/Octave 类，该类基于处理日期的类。Dynare 还提供了一种新的日期类型，这样基本用户不必担心日期的类和方法。下面，您将首先找到用于创建和处理日期的类和方法，然后找到用于使时间序列的类。

### 6.1 日期

#### 6.1.1 mod 文件中的日期

Dynare 理解 mod 文件中的日期。用户可以使用以下语法声明说明年度、季度或月度：

```
1990Y
1990Q3
1990M11
```

幕后的 Dynare 的预处理器将这些表达式转换为下面描述的 Matlab/Octave 类 `dates` 的实例化。基本操作可以按期执行：

加二进制运算符 (+)：一个整数标量，解释为若干周期，可以添加到一个日期。例如，如果  $a=1950Q1$ ，那么  $b=1951Q2$  和  $b=a+5$  是相同的。

加一元运算符 (+)：将日期增加一个周期。 $+1950Q1$  与  $1950Q2$  相同， $++++1950Q1$  与  $1951Q1$  相同。

减二进制运算符 (-)：有两种功能：差分 and 差集。如果第二个参数是日期，则第一个日期和第二个日期之间的差值（例如  $1951Q2-1950Q1$  等于 5。）如果第二个参数是整数  $x$ ，则从日期里减去  $x$  个周期（例如  $1951Q2-2$  等于  $1950Q4$ 。）

减一元运算符 (-)：将一个周期减为一个日期。 $-1951Q1$  和  $1949Q4$  是一样的。一元减号运算符是一元加号运算符的逆运算， $+1950Q1$  和  $1950Q1$  是一样的。

冒号运算符 (:)：可用于创建一系列日期。例如， $r=1950Q1:1951Q1$  创建了一个包含五个元素的日期对象： $1950Q1$ 、 $1950Q2$ 、 $1950Q3$ 、 $1950Q4$  和  $1951Q1$ 。通过默认每个元素之间的增量是一个周期。例如，可以使用以下指令来更改这个默认值： $1950Q1:2:1951Q1$ ，它将实例化一个含三个元素的 `dates` 对象： $1950Q1$ 、 $1950Q3$  和  $1951Q1$ 。

`horzcat` 运算符 ([,])：连接日期对象而不删除重复。例如  $[1950Q1, 1950Q2]$  是一个带有两个元素（ $1950Q1$  和  $1950Q2$ ）的日期对象。

`vertcat` 算子 ([;])：和 `horzcat` 操作符一样。

`eq` 算子 (`equal`, `==`)：测试两个 `date` 对象是否相等。 $+1950Q1==1950Q2$  返回 `true`， $1950Q1==1950Q2$  返回 `false`。如果被比较的对象都有  $n>1$  元素，那么 `eq` 操作符返回一个  $n \times 1$  列向量，由许多 0 和 1 组成。

`ne` 算子 (`not equal`, `~=`)：测试两个 `date` 对象是否不相等。 $+1950Q1~=$  返回 `false`，而  $1950Q1~=1950Q2$  返回 `true`。如果被比较的对象都有  $n>1$  个元素，则运算符返回



一个  $n \times 1$  的列向量，由许多 0 和 1 组成。

**lt** 操作符 (`less than, <`): 测试 `dates` 对象是否先于另一个 `dates` 对象。例如, `1950Q1<1950Q3` 返回 `true`。如果被比较的对象同时具有  $n>1$  个的元素, 则 **lt** 操作符返回一个  $n \times 1$  的列向量, 由许多 0 和 1 组成。

**gt** 运算符 (`greater than, >`): 测试 `dates` 对象是否跟随另一个 `dates` 对象。例如, `1950Q1>1950Q3` 返回 `false`。如果被比较的对象同时具有  $n>1$  个的元素, **gt** 运算符返回一个  $n \times 1$  的列向量, 由许多 0 和 1 组成。

**le** 运算符 (`less or equal, <=`): 测试一个 `dates` 对象是否先于另一个 `dates` 对象, 或者是否等于这个对象。例如, `1950Q1<=1950Q3` 返回 `true`。如果被比较的对象同时具有  $n>1$  个的元素, 那么运算符返回一个  $n \times 1$  的列向量, 由许多 0 和 1 组成。

**ge** 运算符 (`greater or equal, >=`): 测试 `dates` 对象是否跟随另一个 `dates` 对象或是否等于这个对象。例如, `1950Q1>=1950Q3` 返回 `true`。如果被比较的对象同时具有  $n>1$  个的元素, 则 **ge** 运算符返回一个  $n \times 1$  的列向量, 由许多 0 和 1 组成。

人们可以在 `dates` 对象中选择一个或一些元素, 就像他会从 `MATLAB/Octave` 中的向量中提取一些元素一样。让 `a=1950Q1:1951Q1` 成为 `dates` 对象, 然后 `a(1)==1950Q1` 返回 `true`, `a(end)==1951Q1` 返回 `true` 并且 `a(end-1:end)` 选择 `a` 的最后两个元素 (通过实例化日期对象 `[1950Q4,1951Q1]`)。

备注: **Dynare** 将 `*.mod` 文件中出现的任何日期替换为日期类的实例, 而不管上下文如何。例如, `d=1950Q1` 将被翻译为 `d=date('1950Q1');`。如果在字符串中定义了日期, 则此自动替换可能会导致崩溃。通常, 如果用户想要显示日期: 将被翻译为。

```
disp('Initial period is 1950Q1');
```

**Dynare** 将翻译为:

```
disp('Initial period is dates('1950Q1')');
```

这将导致崩溃, 因为此表达式在 `MATLAB` 中是非法的。对于这种情况, **Dynare** 提供了 `$` 逃逸参数。以下表达式:

```
disp('Initial period is $1950Q1');
```

将会被翻译成:

```
disp('Initial period is 1950Q1');
```

在生成的 `MATLAB` 脚本中。

### 6.1.2 日期类

#### **Dynare class:dates**

**arg int freq:** 等于 1、4 或 12 (代表每年、每季或每月的日期)。

**arg int ndat:** 对象中声明的日期数。

**arg int time:** 一个 `ndat*2` 数组, 年份存储在第一列, 子周期 (1 用于年度日期, 1-4

用于季度日期，1-12 用于月度日期）存储在第二列。

每个成员都是单独的，可以显示成员的内容，但不能直接更改其值。注意，不可能在日期对象中混合不同频率：所有的元素必须有共同的频率。

`dates` 类具有以下构造函数：

**Constructor:** `dates()`

**Constructor:** `dates(FREQ)`

返回具有给定频率的空 `dates` 对象（如果使用一个输入参数调用构造函数）。`FREQ` 是一个等于“Y”或“a”（年度日期）、“Q”（季度日期）或“M”（月度日期）的字符。请注意，`FREQ` 不区分大小写，因此，例如，“q”也允许用于季度日期。频率也可以设置为整数标量等于 1（年度日期）、4（季度日期）、或 12（月度日期）。空对象的实例化可用于重命名 `dates` 类。例如，如果只处理季度日期，对象 `qq` 可以创建为：

```
qq=dates('Q')
```

和一个日期对象持有日期 2009Q2：

```
d0=qq(2009,2);
```

如果 `dates` 对象必须以编程方式定义，那么这就简单得多了。

**Constructor:** `dates(String)`

**Constructor:** `dates(String,String,...)`

返回一个表示由字符串 `String` 给出的日期的 `dates` 对象。该字符串必须可解释为日期（只有以下形式的字符串才允许：'1990Y'，'1990A'，'1990Q1'，'1990M2'），例程 `isdate` 可用于测试字符串是否可解释为日期。如果提供了多个参数，它们都应该是表示为字符串的日期，结果的 `dates` 对象包含与构造函数参数一样多的元素。

**Constructor:** `dates(DATES)`

**Constructor:** `dates(DATES,DATES,...)`

返回作为输入参数传递的 `dates` 对象的副本。如果提供了多个参数，它们都应该是 `dates` 对象。实例化的 `dates` 对象中的元素数量等于作为参数传递给构造函数的 `dates` 中的元素之和。

**Constructor:** `dates(FREQ, YEAR, SUBPERIOD)`

中 `FREQ` 是单个字符（“Y”、“a”、“Q”、“M”）或指定频率的整数（1、4 或 12），`YEAR` 和 `SUBPERIOD` 是  $n \times 1$  个整数的向量。返回一个包含  $n$  个元素的 `dates` 对象。如果 `FREQ` 等于 'Y'、'A' 或 1，则不需要第三个参数（因为在这种情况下 `SUBPERIOD` 必须是 1 的向量）。

示例

```
do1=dates('1950Q1');
```

```
do2=dates('1950Q2','1950Q3');
```

```
do3=dates (do1,do2);  
do4=dates ('Q',1950,1);
```

下面列出了按字母顺序排列的可用方法。注意，默认情况下，这些方法不允许就地修改：当一个方法被应用到一个对象时，一个新的对象会被实例化。例如，要将方法 `multiplybytwo` 应用于对象 `x`，我们可以这样写：

```
>>x=2;  
>>y=x.multiplybytwo();  
>>x  
2  
>>y  
4
```

或者等价：

```
>>y=multiplybytwo(x);
```

对象 `x` 保持不变，对象 `y` 是 `x` 的修改副本（乘以 2）。如果方法的名称后面加上下划线，则此行将更改。在这种情况下，可以避免创建副本。例如，按照前面的例子，我们将有：

```
>>x=2;  
>>x.multiplybytwo_();  
>>x  
4
```

如果在循环中调用这些方法，那么使用下划线方法在适当位置修改对象是特别有用的，因为这节省了对象实例化的支出。

**Method: `C=append(A,B)`**

**Method: `C=append_(A,B)`**

将 `dates` 对象 `B` 或一个可以解释为日期的字符串附加到 `dates` 对象 `A`。如果 `B` 是一个 `dates` 对象，则假定它只有一个元素。

**示例**

```
>>D=dates('1950Q1','1950Q2');  
>>d=dates('1950Q3');  
>>E=D.append(d);  
>>F=D.append('1950Q3');  
>>isequal(E,F)  
ans=  
1  
>>F
```

```
F=<dates:1950Q1,1950Q2,1950Q3>
>>D
D=<dates:1950Q1,1950Q2>
>>D.append_('1950Q3')
ans=<dates:1950Q1,1950Q2,1950Q3>
```

**Method: B=char (A)**

重载 MATLAB/Octave 的 char 函数。将 dates 对象转换为字符数组。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1');
>A.char()
ans=
'1950Q1'
```

**Method: C=colon (A, B)**

**Method: C=colon (A, i, B)**

重载 MATLAB/Octave 的冒号(:) 操作符。A 和 B 是 dates 对象。可选的增量 i 是一个标量整数(默认值为 i=1)。此方法返回一个 dates 对象，并可用于创建日期范围。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1');
>>B=dates('1951Q2');
>>C=A:B
C=<dates:1950Q1,1950Q2,1950Q3,1950Q4,1951Q1>
>>D=A:2:B
D=<dates:1950Q1,1950Q3,1951Q1>
```

**Method: B=copy (A)**

返回 dates 对象的副本。

**Method: disp (A)**

重载 MATLAB/Octave 的 disp 函数的 dates 对象。

**Method: display (A)**

重载 MATLAB/Octave 显示函数的 dates 对象。

**示例**

```
>>disp(B)
B=<dates:1950Q1,1950Q2,1950Q3,1950Q4,1951Q1,1951Q2,1951Q3,1951
Q4,1952Q1,1952Q2,1952Q3>
>>display(B)
```

```
B=<dates:1950Q1,1950Q2,...,1952Q2,1952Q3>
```

**Method: B=double (A)**

重载 MATLAB/Octave 的 double 函数功能。A 是 dates 对象。该方法返回一个 date 对象的浮点表示，整数和小数部分分别对应于年份和子期间。小数部分是子期间编号减 1 除以频率（1、4 或 12）

**示例**

```
>>a=dates('1950Q1'):dates('1950Q4');
>>a.double()

ans=

1950.00
1950.25
1950.50
1950.75
```

**Method: C=eq (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 eq（等号，==）运算符。dates 对象 A 和 B 必须具有相同数量的元素（例如 n）。返回的参数是 n×1 的逻辑向量。当且仅当日期 A(i) 和 B(i) 相同时，C 的第 i 个元素等于 true。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');
>>A==B

ans=

2x1 logical array

1
0
```

**Method: C=ge (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 ge（大于或等于，>=）运算符。dates 对象 A 和 B 必须具有相同数量的元素（例如 n）。返回的参数是 n×1 的逻辑向量。当且仅当日期 A(i) 是迟于或等于 B(i) 时，C 的第 i 个元素等于 true。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');
>>A>=B

ans=
```

```
2x1 logical array  
1  
1
```

**Method:** **C=gt** (A,B)

重载 MATLAB/Octave 的 gt（大于，>）运算符。dates 对象 A 和 B 必须具相同数量的元素（例如 n）。返回的参数是 n×1 的逻辑向量。当且仅当日期 A(i) 迟于或等于日期 B(i) 时，C 的第 i 个元素等于 1。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');  
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');  
>>A>B  
ans=  
0  
1
```

**Method:** **D=horzcat** (A,B,C,...)

重载 MATLAB/Octave 的 horzcat 操作符。所有输入参数必须是 dates 对象。返回的参数是一个 dates 对象，用于收集输入中给出的所有 dates 参数（不删除重复）。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1');  
>>B=dates('1950Q2');  
>>C=[A,B];  
>>C  
C=<dates:1950Q1,1950Q2>
```

**Method:** **C=intersect** (A,B)

重载 MATLAB/Octave 的 intersect 函数。所有输入参数必须是 dates 对象。返回的参数是一个 dates 对象，收集在中给出的所有常见 dates 输入参数。如果 A 和 B 是不相交的 dates 对象，则该函数返回空 dates 对象。dates 对象 C 中的返回 dates 按递增顺序排序。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1'):dates('1951Q4');  
>>B=dates('1951Q1'):dates('1951Q4');  
>>C=intersect(A,B);  
>>C  
C=<dates:1951Q1,1951Q2,1951Q3,1951Q4>
```

**Method: B=isempty (A)**

重载 MATLAB/Octave 的 isempty 函数。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1');  
>>A isempty()  
ans=  
logical  
0  
  
>>B=dates();  
>>B isempty()  
ans=  
logical  
1
```

**Method: C=isequal (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 isequal 函数。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1');  
>>B=dates('1950Q2');  
>>isequal(A,B)  
ans=  
logical  
0
```

**Method: C=le (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 le (小于或等于, <=) 运算符。dates 对象 A 和 B 必须具有相同数量的元素 (例如 n)。返回的参数是 n×1 的逻辑向量。当且仅当日期 A (i) 先于或等于日期 B (i) 时, C 的第 i 个元素等于 true。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');  
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');  
>>A<=B  
ans=  
2x1 logical array  
1  
0
```

**Method: B=length(A)**

重载 MATLAB/Octave 的长度函数。返回 dates 对象中的元素数量。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1'):dates(2000Q3);
>>A.length()
ans=
203
2
```

**Method: C=lt(A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 lt (小于, <) 运算符。dates 对象 A 和 B 必须具有相同数量的元素 (例如 n)。返回的参数是 n×1 的逻辑向量。当且仅当日期 A(i) 先于日期 B(i) 时, C 的第 i 个元素等于 true。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');
>>A<B
ans=
2x1 logical array
0
0
```

**Method: D=max(A,B,C,...)**

重载 MATLAB/Octave 的 max 函数。所有输入参数必须是 dates 对象。该 function 返回包含最大日期的单个元素 dates 对象。

**示例**

```
>>A={dates('1950Q2'),dates('1953Q4','1876Q2'),dates('1794Q3')};
>>max(A{:})
ans=<dates:1953Q4>
```

**Method: D=min(A,B,C,...)**

重载 MATLAB/Octave 的 min 函数。所有输入参数必须是 dates 对象。function 返回包含最小日期的单个元素 dates 对象。

**示例**

```
>>A={dates('1950Q2'),dates('1953Q4','1876Q2'),dates('1794Q3')};
>>min(A{:})
ans=<dates:1794Q3>
```



**Method: C=minus (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 minus 运算符 (-)。如果两个输入参数都是 dates 对象，然后返回 A 和 B 之间的周期数 ( $A+C=B$ )。如果 B 是整数向量，减号运算符将 dates 对象向后移动 B 个周期。

**示例**

```
>>d1=dates('1950Q1','1950Q2','1960Q1');
>>d2=dates('1950Q3','1950Q4','1960Q1');
>>ee=d2-d1
ee=
2
2
0
>>d1-(-ee)
ans=<dates:1950Q3,1950Q4,1960Q1>
```

**Method: C=mtimes (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 mtimes (\*) 运算符。A 和 B 分别是一个 dseries 对象和一个标量整数。返回对象 A 复制 B 次的 dates。

**示例**

```
>>d=dates('1950Q1');
>>d*2
ans=<dates:1950Q1,1950Q1>
```

**Method: C=ne (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 ne (不等于, ~=) 运算符。dates 对象 A 和 B 必须具有相同数量的元素 (例如 n) 或其中一个输入必须是单个元素 dates 对象。返回的参数是  $n \times 1$  的逻辑向量。当且仅当  $\text{datesA}(i)$  和  $\text{B}(i)$  不同时, C 的第 i 个元素等于 true。

**示例**

```
>>A=dates('1950Q1','1951Q2');
>>B=dates('1950Q1','1950Q2');
>>A~=B
ans=
2x1 logical array
0
1
```

**Method: C=plus (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 plus 运算符 (+)。如果两个输入参数都是 dates 对象，然后该方法结合 A 和 B 而不删除重复。如果 B 是整数向量，plus 运算符将 dates 对象向前移动 B 个周期。

#### 示例

```
>>d1=dates('1950Q1','1950Q2')+dates('1960Q1');
>>d2=(dates('1950Q1','1950Q2')+2)+dates('1960Q1');
>>ee=d2-d1;
ee=
2
2
0
>>d1+ee
ans=<dates:1950Q3,1950Q4,1960Q1>
```

**Method:C=pop(A)**

**Method:C=pop(A,B)**

**Method:C=pop\_(A)**

**Method:C=pop\_(A,B)**

dates 类的 pop 方法。如果仅提供一个输入，则该方法将删除最后一个元素 dates 对象。如果提供了第二个输入参数，则标量整数介于 1 和 A.length()，该方法从 dates 对象 A 中删除元素编号 B。

#### 示例

```
>>d=dates('1950Q1','1950Q2');
>>d.pop()
ans=<dates:1950Q1>
>>d.pop_(1)
ans=<dates:1950Q2>
```

**Method:C=remove(A,B)**

**Method:C=remove\_(A,B)**

删除 dates 类的方法。两个输入都必须是 dates 对象，从 A 中删除 B 中的日期。

#### 示例

```
>>d=dates('1950Q1','1950Q2');
>>d.remove(dates('1950Q2'))
ans=<dates:1950Q1>
```

**Method:C=setdiff(A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 `setdiff` 函数。所有的输入参数必须是 `dates` 对象。返回的参数是一个 `dates` 对象，所有的 `dates` 都出现在 A 中，而不是在 B 中。如果 A 和 B 是不相交的 `dates` 对象，该函数返回 A。 `dates` 对象 C 中的返回日期按递增顺序排序。

#### 示例

```
>>A=dates('1950Q1'):dates('1969Q4');
>>B=dates('1960Q1'):dates('1969Q4');
>>C=dates('1970Q1'):dates('1979Q4');
>>setdiff(A,B)
ans=<dates:1950Q1,1950Q2,...,1959Q3,1959Q4>
>>setdiff(A,C)
ans=<dates:1950Q1,1950Q2,...,1969Q3,1969Q4>
```

**Method: B=sort(A)**

**Method: B=sort\_(A)**

`dates` 对象的排序方法。返回一个 `dates` 对象，其中的元素按递增顺序排序。

#### 示例

```
>>dd=dates('1945Q3','1938Q4','1789Q3');
>>dd.sort()
ans=<dates:1789Q3,1938Q4,1945Q3>
```

**Method: B=strings(A)**

将 `dates` 对象转换为字符数组单元。

#### 示例

```
>>A=dates('1950Q1');
>>A=A:A+1;
>>strings(A)
ans=
1x2 cell array
{'1950Q1'}{'1950Q2'}
```

**Method: B=subperiod(A)**

返回日期的子周期 (1 和 A.freq 之间的整数标量)。

#### 示例

```
>>A=dates('1950Q2');
>>A.subperiod()
ans=
2
```

**Method: B=uminus (A)**

重载 MATLAB/Octave 的一元减法运算符，返回一个 dates 对象，其中元素向后移动一位。

示例

```
>>dd=dates('1945Q3','1938Q4','1973Q1');  
>>-dd  
ans=<dates:1945Q2,1938Q3,1972Q4>
```

**Method: D=union (A,B,C,...)**

重载 MATLAB/Octave 的 union 函数。返回具有按顺序排序的元素的 dates 对象（重复被删除，为了保持重复，使用 horzcat 或 plus 运算符）

示例

```
>>d1=dates('1945Q3','1973Q1','1938Q4');  
>>d2=dates('1973Q1','1976Q1');  
>>union(d1,d2)  
ans=<dates:1938Q4,1945Q3,1973Q1,1976Q1>
```

**Method: B=unique (A)**

**Method: B=unique\_ (A)**

重载 MATLAB/Octave 的 unique 函数程序。返回 dates 对象的同时删除重复（只保留最后一次出现的日期）

示例

```
>>d1=dates('1945Q3','1973Q1','1945Q3');  
>>d1.unique()  
ans=<dates:1973Q1,1945Q3>
```

**Method: B=uplus (A)**

示例

```
>>dd=dates('1945Q3','1938Q4','1973Q1');  
>>+dd  
ans=<dates:1945Q4,1939Q1,1973Q2>
```

**Method: D=vertcat (A,B,C,...)**

重载 MATLAB/Octave 的 horzcat 算子。所有的输入参数必须是 dates 对象。返回的参数是一个收集输入参数中给定的所有日期的 dates 对象（重复不会被删除）。

**Method: B=year (A)**

返回日期的年份（1 和 A.freq 之间的整数标量）。

示例

```
>>A=dates('1950Q2');
>>A.subperiod()
ans=
1950
```

## 6.2 dseries 类

### **Dynare class:dseries**

MATLAB/Octave 的 `dseries` 类处理时间序列数据。像任何 MATLAB/Octave 语句一样，这个类可以在 Dynare 的 `mod` 文件中使用。一个 `dseries` 对象有六个类别：

**arg name:** 字符串的 `nobs*1` 单元格或 `nobs*p` 字符数组，变量的名称；  
**arg tex:** 一个 `nobs*1` 的字符串单元格或 `nobs*p` 字符数组，变量的 `tex` 名称；  
**arg dates dates:** 一个带有 `nobs` 元素的对象，即样本的日期；  
**arg double data:** 一个 `nobs×vobs` 数组，数据；  
**arg ops:** 变量的操作历史；  
**arg 标记:** 变量上的用户定义标记。

`data`、`name`、`tex` 系用户自定义类别。下面是可用的构造函数：

### **Constructor:dseries()**

### **Constructor:dseries( INITIAL\_DATE )**

实例化一个空的 `dseries` 对象，如果已定义，则使用单个元素 `dates` 对象 `INITIAL_DATE` 给出的初始日期。

### **Constructor:dseries( FILENAME[, INITIAL\_DATE] )**

用作为输入传递的字符串 `FILENAME` 指定的数据文件实例化并填充一个 `dseries` 对象。有效的文件类型是 `*.m`、`*.mat`、`*.csv` 和 `*.xls/*.xlsx` (Octave 只支持 `*.xlsx` 文件，必须安装 Octave-forge 的 `io` 包)。应该显式地提供文件的扩展名。一个典型的 `*.m` 文件有以下形式：

```
FREQ__=4;
INIT__='1994Q3';
NAMES__={'azert';'yuiop'};
TEX__={'azert';'yuiop'};
TAGS__=struct()
DATA__={}
azert=randn(100,1);
yuiop=randn(100,1);
```

如果改用 `*.mat` 文件，它应该提供相同的信息，除了数据不应作为一组向量给出，而是作为一个名为 `DATA__` 的双精度矩阵给出。该数组的列数应与 `NAMES__` 中的元素（变量

数)一样多。请注意, `INIT__` 变量可以是日期对象或可用于实例化相同日期对象的字符串。如果 `*.mat` 或 `*.m` 文件中未提供 `INIT__`, 默认情况下初始值设置为 `date('1Y')`。如果将第二个输入参数传递给构造函数日期对象 `INITIAL_DATE`, 则 `FILENAME` 中定义的初始日期将重置为 `INITIAL_DATE`。如果数据文件中未提供 `INIT__`, 这通常很有用。

**Constructor: dseries** (`DATA_MATRIX[, INITIAL_DATE[, LIST_OF_NAMES[, TEX_NAMES]]]`)

**Constructor: dseries** (`DATA_MATRIX[, RANGE_OF_DATES[, LIST_OF_NAMES[, TEX_NAMES]]]`)

如果数据不是从文件中读取的, 则可以通过  $T \times N$  矩阵作为第一个参数提供给 `dseries` 的构造函数, 其中  $T$  表示对  $N$  个变量的观察次数。可选的第二个参数 `INITIAL_DATE` 可以是表示第一次观察周期的日期对象, 也可以是用于实例化日期对象的字符串。它的默认值是 `dates('1Y')`。可选的第三个参数 `LIST_OF_NAMES` 是一个  $N \times 1$  的字符串单元格, 每个变量名称都有一个条目。与 `DATA_MATRIX` 的列  $i$  关联的默认名称是 `Variable_i`。最后一个参数 `TEX_NAMES` 是由与变量关联的 LaTeX 名称组成的  $N \times 1$  字符串单元格。与 `DATA_MATRIX` 的第  $i$  列关联的默认 LaTeX 名称是 `Variable\_i`。如果可选的第二个输入参数是日期范围, 日期对象 `RANGE_OF_DATES`, 则第一个参数中的行数必须与元素 `RANGE_OF_DATES` 的数量匹配或等于 1 (在这种情况下, 将复制单个观察值)。

**Constructor: dseries** (`TABLE`)

给定作为唯一参数提供的 MATLAB 表, 创建一个 `dseries` 对象。假设表的第一列包含 `dseries` 的日期, 第一行包含名称。此功能在 Octave 或 MATLAB R2013a 或更早版本下不可用。

### 示例

Various ways to create a `dseries` object:

```
do1=dseries(1999Q3);
do2=dseries('filename.csv');
do3=dseries([1;2;3],1999Q3,{'var123'},{'var_{123}'});
>>do1=dseries(dates('1999Q3'));
>>do2=dseries('filename.csv');
>>do3=dseries([1;2;3],dates('1999Q3'),{'var123'},{'var_{123}'});
```

可以使用重载的括号运算符轻松地从 `dseries` 对象创建子样本。如果 `ds` 是具有  $T$  个观察值的 `dseries` 对象, 而  $d$  是具有  $S < T$  元素的日期对象, 则  $\min(d)$  不小于与 `ds` 中的第一个观察值关联的日期, 并且  $\max(d)$  不大于与最后一次观察相关联的日期, 然后 `ds(d)` 实例化一个新的 `dseries` 对象, 其中包含由  $d$  定义的子样本。

下面按字母顺序列出了可用的方法。与上一节一样，方法的就地修改版本以下划线作为后缀。

**Method: A=abs (B)**

**Method: abs\_ (B)**

重载 dseries 对象的 abs() 函数。返回 d 系列对象 B 中变量的绝对值。

**示例**

```
>>ts0=dseries(randn(3,2),'1973Q1',{'A1';'A2'},{'A_1';'A_2'});
>>ts1=ts0.abs();
>>ts0
ts0 is a dseries object:
      | A1      | A2
1973Q1|-0.67284|1.4367
1973Q2|-0.51222|-0.4948
1973Q3|0.99791 |0.22677
>>ts1
ts1 is a dseries object:
      |abs(A1)|abs(A2)
1973Q1|0.67284|1.4367
1973Q2|0.51222|0.4948
1973Q3|0.99791|0.22677
```

**Method: [A,B]=align (A,B)**

**Method: align\_ (A,B)**

如果 dseries 对象 A 和 B 在不同的时间范围内定义，则此函数使用 NaN 扩展 A 和/或 B，以便它们在相同的时间范围内定义。请注意，两个 dseries 对象必须具有相同的频率。

**示例**

```
>>ts0=dseries(rand(5,1),dates('2000Q1'));%2000Q1->2001Q1
>>ts1=dseries(rand(3,1),dates('2000Q4'));%2000Q4->2001Q2
>>[ts0,ts1]=align(ts0,ts1);%2000Q1->2001Q2
>>ts0
ts0 is a dseries object:
      |Variable_1
2000Q1|0.81472
2000Q2|0.90579
2000Q3|0.12699
```

```

2000Q4|0.91338
2001Q1|0.63236
2001Q2|NaN
>>ts1
ts1 is a dseries object:
    |Variable_1
2000Q1|NaN
2000Q2|NaN
2000Q3|NaN
2000Q4|0.66653
2001Q1|0.17813
2001Q2|0.12801
>>ts0=dseries(rand(5,1),dates('2000Q1'));%2000Q1->2001Q1
>>ts1=dseries(rand(3,1),dates('2000Q4'));%2000Q4->2001Q2
>>align_(ts0,ts1);%2000Q1->2001Q2
>>ts1
ts1 is a dseries object:
    |Variable_1
2000Q1|NaN
2000Q2|NaN
2000Q3|NaN
2000Q4|0.66653
2001Q1|0.17813
2001Q2|0.12801

```

**Method:**`C=backcast(A,B[,diff])`

**Method:**`backcast_(A,B[,diff])`

使用 `dseries` 对象 `B` 的增长率反向转换 `dseries` 对象 `A` (除非最后一个可选参数 `diff` 为真, 在这种情况下使用一阶差分)。两个 `dseries` 对象必须具有相同的频率。

**Method:**`B=baxter_king_filter(A,hf,lf,K)`

**Method:**`baxter_king_filter_(A,hf,lf,K)`

`dseries` 对象的 Baxter 和 King (1999) 带通滤波的实现。该滤波使用具有  $2K + 1$  个点的对称移动平均平滑器来隔离周期长度介于 `hf` (高频) 到 `lf` (低频) 之间的商业周期波动, 以便在样本的开头和结尾处的  $K$  个观测值在过滤器的计算中丢失。`hf` 的默认值为 6, `lf` 的默认值为 32,  $K$  的默认值为 12。



### 示例

```
%Simulate a component model (stochastic trend,deterministic
%trend, and a stationary autoregressive process).
e=0.2*randn(200,1);
u=randn(200,1);
stochastic_trend=cumsum(e);
deterministic_trend=.1*transpose(1:200);
x=zeros(200,1);
for i=2:200
x(i)=.75*x(i-1)+u(i);
end
y=x+stochastic_trend+deterministic_trend;
%Instantiates time series objects.
ts0=dseries(y,'1950Q1');
ts1=dseries(x,'1950Q1');%stationarycomponent.
%Apply the Baxter-King filter.
ts2=ts0.baxter_king_filter();
%Plot the filtered time series.
plot(ts1(ts2.dates).data,'-k');%Plot of the stationary componen
t.

hold on
plot(ts2.data,'--r');% Plot of the filtered y.
hold off
axis tight
id=get(gca,'XTick');
set(gca,'XTickLabel',strings(ts1.dates(id)));
```

**Method: B=center** (A[,geometric])

**Method: center\_** (A[,geometric])

将 dseries 对象 A 中的变量围绕其算术平均值居中，除非可选参数几何设置为 true，在这种情况下，所有变量都除以它们的几何平均值。

**Method: C = chain** (A, B)

**Method: chain\_** (A, B)

沿时间维度合并两个 dseries 对象。这两个对象必须具有相同数量的观察变量，并且 B 中的初始日期不得晚于 A 中的最后一个日期。返回的 dseries 对象 C 是通过使

用 B 的累积增长因子扩展 A 来构建的。

#### 示例

```
>>ts=dseries([1;2;3;4],dates('1950Q1'))
```

ts is a dseries object:

```
    |Variable_1
```

```
1950Q1|1
```

```
1950Q2|2
```

```
1950Q3|3
```

```
1950Q4|4
```

```
>>us=dseries([3;4;5;6],dates('1950Q3'))
```

us is a dseries object:

```
    |Variable_1
```

```
1950Q3|3
```

```
1950Q4|4
```

```
1951Q1|5
```

```
1951Q2|6
```

```
>>chain(ts,us)
```

ans is a dseries object:

```
    |Variable_1
```

```
1950Q1|1
```

```
1950Q2|2
```

```
1950Q3|3
```

```
1950Q4|4
```

```
1951Q1|5
```

```
1951Q2|6
```

**Method: [error\_flag,message]=check(A)**

dseries 对象 A 的完整性检查。如果有错误，则返回 1，否则返回 0。第二个输出参数是一个字符串，提供有关错误的简要信息。

**Method: B=copy(A)**

返回 A 的副本。如果对 A 应用了就地修改方法，则对象 B 不会受到影响。请注意，如果将 A 分配给 C，C=A，则应用于 A 的任何就地修改方法都将更改 C。

#### 示例

```
>>a=dseries(randn(5,1))
```

a is a dseries object:

```

    |Variable_1
1Y|-0.16936
2Y|-1.1451
3Y|-0.034331
4Y|-0.089042
5Y|-0.66997
>>b=copy(a);
>>c=a;
>>a.abs();
>>a.abs_();
>>a
a is a dseries object:
    |Variable_1
1Y|0.16936
2Y|1.1451
3Y|0.034331
4Y|0.089042
5Y|0.66997
>> b
b is a dseries object:
    |Variable_1
1Y|-0.16936
2Y|-1.1451
3Y|-0.034331
4Y|-0.089042
5Y|-0.66997
>> c
c is a dseries object:
    |Variable_1
1Y|0.16936
2Y|1.1451
3Y|0.034331
4Y|0.089042
5Y|0.66997

```

**Method:** `B=cumprod(A[,d[,v]])`

**Method:** `cumprod_(A[,d[,v]])`

重载 `dseries` 对象的 MATLAB/Octave 的 `cumprod` 函数。如果 `dseries` 对象 `A` 中的变量具有 NaN，则无法计算累积乘积。如果提供 `dates` 对象 `d` 作为第二个参数，则该方法计算累积乘积，附加约束是 `dseries` 对象 `B` 中的变量在周期 `d` 中等于 1。如果将单个观察值 `dseries` 对象 `v` 作为第三个参数提供，则 `B` 中的累积乘积被归一化，使得 `B(d)` 匹配 `v` (`dseries` 对象 `A` 和 `v` 必须具有相同数量的变量)。

#### 示例

```
>>ts1=dseries(2*ones(7,1));
>>ts2=ts1.cumprod();
>>ts2
ts2 is a dseries object:
  |cumprod(Variable_1)
1Y|2
2Y|4
3Y|8
4Y|16
5Y|32
6Y|64
7Y|128
>>ts3=ts1.cumprod(dates('3Y'));
>>ts3
ts3 is a dseries object:
  |cumprod(Variable_1)
1Y|0.25
2Y|0.5
3Y|1
4Y|2
5Y|4
6Y|8
7Y|16
>>ts4=ts1.cumprod(dates('3Y'),dseries(pi));
>>ts4
ts4 is a dseries object:
```

```
|cumprod(Variable_1)
1Y|0.7854
2Y|1.5708
3Y|3.1416
4Y|6.2832
5Y|12.5664
6Y|25.1327
7Y|50.2655
```

**Method:** **B=detrend** (A,m)

**Method:** **dentrend\_** (A,m)

使用  $m$  阶拟合多项式去趋势 `dseries` 对象  $A$ 。请注意，每个变量都使用不同的多项式去趋势。

**Method:** **B=diff** (A)

**Method:** **diff\_** (A)

返回 `dseries` 对象  $A$  的一阶差分。

**Method:** **disp** (A)

重载 `dseries` 对象 MATLAB/Octave 的 `disp` 函数。

**Method:** **display** (A)

重载 `dseries` 对象的 MATLAB/Octave 显示函数。`display` 是 MATLAB 调用的函数，用于在 MATLAB 语句末尾缺少分号时打印对象的内容。如果 `dseries` 对象定义的时间跨度太大，则只会打印第一个和最后一个周期。如果 `dseries` 对象包含太多变量，则只会打印第一个和最后一个变量。如果需要所有期间和变量，则应改用 `disp` 方法。

**Method:** **C=eq** (A,B)

重载 MATLAB/Octave 的 `eq` (`equal`, `==`) 运算符。`dseries` 对象  $A$  和  $B$  必须具有相同数量的观察时长（例如  $T$ ）和变量（ $N$ ）。返回的参数是一个  $T \times N$  的逻辑矩阵。当且仅当  $A$  和  $B$  中变量  $j$  的观测值  $i$  相同时， $C$  的元素  $(i,j)$  才等于 `true`。

**示例**

```
>>ts0=dseries(2*ones(3,1));
>>ts1=dseries([2;0;2]);
>>ts0==ts1
ans=
3x1 logical array
1
0
```

1

**Method: l=exist** (A, varname)

测试变量 varname 是否存在于 dseries 对象 A 中。当且仅当变量存在于 A 中，则返回 true。

**示例**

```
>>ts=dseries(randn(100,1));
>>ts.exist('Variable_1')
ans=
logical
1
>>ts.exist('Variable_2')
ans=
logical
0
```

**Method: B=exp** (A)

**Method: exp\_** (A)

重载 dseries 对象的 MATLAB/Octave 的 exp 函数。

**示例**

```
>>ts0=dseries(rand(10,1));
>>ts1=ts0.exp();
```

**Method: C=extract** (A,B[,...])

从一个 dseries 对象 A 中提取一些变量并返回一个 dseries 对象 C。A 后面的输入参数是表示要在新的 dseries 对象 C 中选择的变量的字符串。为了简化子对象的创建，dseries 类重载了大括号 (D=extract(A,B,C) 等价于 D=A{B,C}) 并允许隐式循环 (在一对@符号之间定义，见下面的例子) 或 MATLAB/Octave 的正则表达式 (由方括号引入)。

**示例**

以下选择是等价的：

```
>>ts0=dseries(ones(100,10));
>>ts1=ts0{'Variable_1','Variable_2','Variable_3'};
>>ts2=ts0{'Variable_@1,2,3@'};
>>ts3=ts0{'Variable_[1-3]$'};
>>isequal(ts1,ts2)&&isequal(ts1,ts3)
ans=
logical
```

1

最多可以使用两个隐式循环来选择变量:

```
names={'GDP_1';'GDP_2';'GDP_3';'GDP_4';'GDP_5';'GDP_6';'GDP_7';
'GDP_8';'GDP_9';'GDP_10';'GDP_11';'GDP_12';...
'HICP_1';'HICP_2';'HICP_3';'HICP_4';'HICP_5';'HICP_6';'HICP_7';
'HICP_8';'HICP_9';'HICP_10';'HICP_11';'HICP_12'};
ts0=dseries(randn(4,24),dates('1973Q1'),names);
ts0{'@GDP,HICP@_@1,3,5@'}
ans is a dseries object:
```

	GDP_1	GDP_3	GDP_5	HICP_1	HICP_3	HICP_5
1973Q1	1.7906	-1.6606	-0.57716	0.60963	-0.52335	0.26172
1973Q2	2.1624	3.0125	0.52563	0.70912	-1.7158	1.7792
1973Q3	-0.81928	1.5008	1.152	0.2798	0.88568	1.8927
1973Q4	-0.03705	-0.35899	0.85838	-1.4675	-2.1666	-0.62032

**Method: f=firstdate(A)**

返回 dseries 对象 A 中的第一个周期。

**Method: f=firstobservedperiod(A)**

返回观察到 dseries 对象 A 中所有变量的第一个周期 (非 NaN)。

**Method: f=frequency(B)**

返回 dseries 对象 B 中变量的频率。

示例

```
>>ts=dseries(randn(3,2),'1973Q1');
>>ts.frequency
ans=
4
```

**Method: D=horzcat(A,B[,...])**

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 horzcat 方法。返回一个 dseries 对象 D, 其中包含作为输入传递的 dseries 对象中的变量: A、B……。如果输入未在相同的时间范围内定义, 则该方法将 NaN 添加到变量中, 以便在最小的变量上重新定义变量共同的时间范围。请注意, 作为输入传递的 dseries 对象中的名称必须不同, 并且这些对象必须具有共同的频率。

示例

```
>>ts0=dseries(rand(5,2),'1950Q1',{'nifnif';'noufnouf'});
>>ts1=dseries(rand(7,1),'1950Q3',{'nafnaf'});
```

```
>>ts2=[ts0,ts1];
>>ts2
ts2 is a dseries object:
      |nifnif |noufnouf|nafnaf
1950Q1|0.17404|0.71431 |NaN
1950Q2|0.62741|0.90704 |NaN
1950Q3|0.84189|0.21854 |0.83666
1950Q4|0.51008|0.87096 |0.8593
1951Q1|0.16576|0.21184 |0.52338
1951Q2|NaN     |NaN     |0.47736
1951Q3|NaN     |NaN     |0.88988
1951Q4|NaN     |NaN     |0.065076
1952Q1|NaN     |NaN     |0.50946
```

**Method:**`B=hpcycle(A[,lambda])`

**Method:**`hpcycle_(A[,lambda])`

使用 Hodrick 和 Prescott (1997) 滤波从 dseries 对象 A 中提取循环分量并返回 dseries 对象 B。lambda (平滑参数) 的默认值为 1600。

### 示例

```
%Simulate a component model(stochastic trend,deterministic
%trend,and a stationary autoregressive process).
e=0.2*randn(200,1);
u=randn(200,1);
stochastic_trend=cumsum(e);
deterministic_trend=.1*transpose(1:200);
x=zeros(200,1);
for i=2:200
x(i)=.75*x(i-1)+u(i);
end
y=x+stochastic_trend+deterministic_trend;
%Instantiates time series objects.
ts0=dseries(y,'1950Q1');
ts1=dseries(x,'1950Q1');%stationary component.
%Apply the HP filter.
ts2=ts0.hpcycle();
```



```

%Plot the filtered time series.
plot(ts1(ts2.dates).data,'-k');%Plot of the stationary componen
t.

hold on
plot(ts2.data,'--r');%Plot of the filtered y.
hold off
axis tight
id=get(gca,'XTick');
set(gca,'XTickLabel',strings(ts.dates(id)));

```

**Method:**`B=hptrend(A[,lambda])`

**Method:**`hptrend_(A[,lambda])`

使用 Hodrick 和 Prescott (1997) 滤波从 `dseries` 对象 A 中提取趋势分量，并返回 `dseries` 对象 B。lambda (平滑参数) 的默认值为 1600。

#### 示例

```

%Using the same generating data process
%as in the previous example:
ts1=dseries(stochastic_trend+deterministic_trend,'1950Q1');
%Apply the HP filter.
ts2=ts0.hptrend();
%Plot the filtered time series.
plot(ts1.data,'-k');%Plot of the nonstationary components.
hold on
plot(ts2.data,'--r');%Plot of the estimated trend.
hold off
axis tight
id=get(gca,'XTick');
set(gca,'XTickLabel',strings(ts0.dates(id)));

```

**Method:**`C=insert(A,B,I)`

将包含在 `dseries` 对象 B 中的变量插入 `dseries` 对象 A 中由向量 I 中的整数标量指定的位置，返回增广的 `dseries` 对象 C。I 中的整数标量必须取值介于 `` 和 `A.length()` +1 之间并引用 A 的列号。`dseries` 对象 A 和 B 不需要在相同的时间范围内定义，但假设它们具有共同的频率。

#### 示例

```

>>ts0=dseries(ones(2,4),'1950Q1',{'Sly';'Gobbo';'Sneaky';'Stea

```

```
lthy'}});

>>ts1=dseries(pi*ones(2,1),'1950Q1',{'Noddy'});
>>ts2=ts0.insert(ts1,3)
ts2 is a dseries object:
      |Sly|Gobbo|Noddy |Sneaky|Stealthy
1950Q1|1 |1 |3.1416|1 |1
1950Q2|1 |1 |3.1416|1 |1
>>ts3=dseries([pi*ones(2,1) sqrt(pi)*ones(2,1)],'1950Q1',{'Noddy';'Tessie Bear'});
>>ts4=ts0.insert(ts1,[3,4])
ts4 is a dseries object:
      |Sly|Gobbo|Noddy |Sneaky|Tessie Bear|Stealthy
1950Q1|1 |1 |3.1416|1 |1.7725 |1
1950Q2|1 |1 |3.1416|1 |1.7725 |1
```

**Method: B=isempty(A)**

重载 MATLAB/Octave 的 isempty 函数。如果 dseries 对象 A 为空，则返回 true。

**Method: C=isequal(A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 isequal 函数。如果 dseries 对象 A 和 B 相同，则返回 true。

**Method: C=isinf(A)**

重载 MATLAB/Octave 的 isinf 函数。返回一个逻辑数组，其中元素 (i,j) 等于 true 当且仅当变量 j 在周期 A.dates(i) 中是有限的。

**Method: C=isnan(A)**

重载 MATLAB/Octave 的 isnan 函数。返回一个逻辑数组，其中元素 (i,j) 等于 true 当且仅当变量 j 在周期 A.dates(i) 中不是 NaN 时。

**Method: C=isreal(A)**

重载 MATLAB/Octave 的 isreal 函数。返回一个逻辑数组，其中元素 (i,j) 等于 true 当且仅当变量 j 在周期 A.dates(i) 中为实数。

**Method: B=lag(A[,p])**

**Method: lag\_(A[,p])**

返回滞后时间序列。整数标量 p（滞后数）的默认值为 1。

**示例**

```
>>ts0=dseries(transpose(1:4),'1950Q1')
ts0 is a dseries object:
```

```

        |Variable_1
1950Q1|1
1950Q2|2
1950Q3|3
1950Q4|4
>>ts1=ts0.lag()
ts1 is a dseries object:
        |Variable_1
1950Q1|NaN
1950Q2|1
1950Q3|2
1950Q4|3
>>ts2=ts0.lag(2)
ts2 is a dseries object:
        |Variable_1
1950Q1|NaN
1950Q2|NaN
1950Q3|1
1950Q4|2
%dseries class overloads the parenthesis
%so that ts.lag(p) can be written more
%compactly as ts(-p). For instance:
>>ts0.lag(1)
ans is a dseries object:
        |Variable_1
1950Q1|NaN
1950Q2|1
1950Q3|2
1950Q4|3
或者另一种写法:
>>ts0(-1)
ans is a dseries object:
        |Variable_1
1950Q1|NaN

```

```
1950Q2|1
1950Q3|2
1950Q4|3
```

**Method: l=lastdate (B)**

返回 dseries 对象 B 中的最后一个时期。

**示例**

```
>>ts=dseries(randn(3,2),'1973Q1');
>>ts.lastdate()
ans=<dates:1973Q3>
```

**Method: f=lastobservedperiod (A)**

返回观察到 dseries 对象 A 中所有变量的最后一个时期（非 NaN）。

**Method: B=lead (A[,p])**

**Method: lead\_ (A[,p])**

返回提前期序列。整数标量 p 的默认值，即领先的数量是 1。在滞后方法中，dseries 类重载了括号，以便 ts.lead(p) 等价于 ts(p)。

**示例**

```
>>ts0=dseries(transpose(1:4),'1950Q1');
>>ts1=ts0.lead()
ts1 is a dseries object:
      |Variable_1
1950Q1|2
1950Q2|3
1950Q3|4
1950Q4|NaN
>>ts2=ts0(2)
ts2 is a dseries object:
      |Variable_1
1950Q1|3
1950Q2|4
1950Q3|NaN
1950Q4|NaN
```

**备注**

dseries 对象括号的重载允许通过复制/粘贴模型块中声明的方程轻松创建新的 dseries 对象。例如，如果在模型模块中定义了一个欧拉方程：

```

model;
...
1/C-beta/C(1)*(exp(A(1))*K^(alpha-1)+1-delta);
...
end;

```

如果变量，`A` 和 K 被定义为 dseries 对象，则通过编写：

```
Residuals=1/C-beta/C(1)*(exp(A(1))*K^(alpha-1)+1-delta);
```

在模型模块之外，我们为欧拉方程的残差创建了一个新的 dseries 对象，称为 Residuals（模型块中定义的方程的条件期望为零，但残差不为零）。

**Method: B=lineartrend(A)**

返回以 0 为中心的线性趋势，趋势的长度由 dseries 对象 A 的大小（周期数）给出。

示例

```

>>ts=dseries(ones(3,1));
>>ts.lineartrend()
ans=
-1
0
1

```

**Method: B=log(A)**

**Method: log\_(A)**

重载 dseries 对象的 MATLAB/Octave 的 log 日志函数。

示例

```

>>ts0=dseries(rand(10,1));
>>ts1=ts0.log();

```

**Method: B=mdiff(A)**

**Method: mdiff\_(A)**

计算 dseries 对象 A 中变量的月增长率。

**Method: B=mean(A[,geometric])**

重载 dseries 对象的 MATLAB/Octave 的 mean 均值函数。返回 dseries 对象 A 中每个变量的平均值。如果第二个参数为 true，则计算几何平均值，否则（默认）报告算术平均值。

**Method: C=merge(A,B[,legacy])**

在 dseries 对象 C 中合并两个 dseries 对象 A 和 B。对象 A 和 B 需要具有共同的频率，但可以在不同的时间范围内定义。如果在 dseries 对象 A 和 B 中都定义了一个变量，

例如  $x$ ，则合并将选择在第二个输入参数 B 中定义的变量  $x$ ，如果 A 中的相应元素（即相同期间）是明确定义的数字。可以通过将可选参数 `legacy` 设置为 `true` 来更改此行为，在这种情况下，即使第二个变量具有 NaN，第二个变量也会覆盖第一个变量。

#### 示例

```
>>ts0=dseries(rand(3,2),'1950Q1',{'A1';'A2'})
```

ts0 is a dseries object:

```
      |A1      |A2
1950Q1|0.96284|0.5363
1950Q2|0.25145|0.31866
1950Q3|0.34447|0.4355
```

```
>>ts1=dseries(rand(3,1),'1950Q2',{'A1'})
```

ts1 is a dseries object:

```
      |A1
1950Q2|0.40161
1950Q3|0.81763
1950Q4|0.97769
```

```
>>merge(ts0,ts1)
```

ans is a dseries object:

```
      |A1      |A2
1950Q1|0.96284|0.5363
1950Q2|0.40161|0.31866
1950Q3|0.81763|0.4355
1950Q4|0.97769|NaN
```

```
>>merge(ts1,ts0)
```

ans is a dseries object:

```
      |A1      |A2
1950Q1|0.96284|0.5363
1950Q2|0.25145|0.31866
1950Q3|0.34447|0.4355
1950Q4|0.97769|NaN
```

**Method:** `C=minus(A, B)`

为 `dseries` 对象重载 MATLAB/Octave 的 `minus` (`-`) 运算符，逐个元素相减。如果 A 和 B 都是 `dseries` 对象，则不需要在相同的时间范围内定义它们。如果 A 和 B 是具有  $T_A$  和  $T_B$  个观测值以及  $N_A$  和  $N_B$  变量的 `dseries` 对象，则  $N_A$  必须等于  $N_B$  或 1，并且  $N_B$  必须等于

$N_A$ 或1。如果 $T_A = T_B$ ，则 `isequal(A.init,B.init)` 返回1且 $N_A = N_B$ ，然后 `minus` 运算符将对每对 $(t,n)$ 进行计算，其中 $1 \leq t \leq T_A$ 且 $1 \leq n \leq N_A$ ， $C.data(t,n)=A.data(t,n)-B.data(t,n)$ 。如果 $N_B$ 等于1且 $N_A > 1$ ，则较小的 `dseries(B)` 在较大的 `dseries(A)` 上“传播”，以便它们具有兼容的形状，`minus` 运算符将从 A 中每个变量减去 B 中定义的变量。如果 B 是双标量，那么 `minus` 法将从 A 中的所有观测值/变量中减去 B。如果 B 是长度为 $N_A$ 的行向量，那么对于 $i = 1, \dots, N_A$ ，`minus` 法将减去 B(i) 变量 i 所有观测值。如果 B 是长度为 $T_A$ 的列向量，则 `minus` 法将从所有变量中减去 B。

### 示例

```
>>ts0=dseries(rand(3,2));
>>ts1=ts0{'Variable_2'};
>>ts0-ts1
ans is a dseries object:
    |Variable_1|Variable_2
1Y|-0.48853   |0
2Y|-0.50535   |0
3Y|-0.32063   |0
>>ts1
ts1 is a dseries object:
    |Variable_2
1Y|0.703
2Y|0.75415
3Y|0.54729
>>ts1-ts1.data(1)
ans is a dseries object:
    |Variable_2
1Y|0
2Y|0.051148
3Y|-0.15572
>>ts1.data(1)-ts1
ans is a dseries object:
    |Variable_2
1Y|0
2Y|-0.051148
3Y|0.15572
```

**Method: C=mpower (A,B)**

重载 dseries 对象的 MATLAB/Octave 的 mpower (^) 运算符并计算逐个元素的幂。A 是具有 N 个变量和 T 个观测值的 dseries 对象。如果 B 是实数标量，则 mpower(A,B) 返回一个 dseries 对象 C，其中  $C.data(t,n)=A.data(t,n)^B$ 。如果 B 是具有 N 个变量和 T 个观测值的 dseries 对象，则 mpower(A,B) 返回一个 dseries 对象 C，其中  $C.data(t,n)=A.data(t,n)^{C.data(t,n)}$ 。

#### 示例

```
>>ts0=dseries(transpose(1:3));
```

```
>>ts1=ts0^2
```

```
ts1 is a dseries object:
```

```
|Variable_1
```

```
1Y|1
```

```
2Y|4
```

```
3Y|9
```

```
>>ts2=ts0^ts0
```

```
ts2 is a dseries object:
```

```
|Variable_1
```

```
1Y|1
```

```
2Y|4
```

```
3Y|27
```

**Method: C=mrdivide (A,B)**

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 mrdivide (/) 运算符，逐个元素相除（类似于 ./MATLAB/Octave 算子）。如果 A 和 B 都是 dseries 对象，则不需要在相同的时间范围内定义它们。如果 A 和 B 是具有  $T_A$  和  $T_B$  个观测值以及  $N_A$  和  $N_B$  变量的 dseries 对象，则  $N_A$  必须等于  $N_B$  或 1，并且  $N_B$  必须等于  $N_A$  或 1。如果  $T_A = T_B$ ，则 isequal(A.init,B.init) 返回 1 且  $N_A = N_B$ ，然后 mrdivide 运算符将对每对  $(t,n)$  进行计算，其中  $1 \leq t \leq T_A$  且  $1 \leq n \leq N_A$ ， $C.data(t,n)=A.data(t,n)/B.data(t,n)$ 。如果  $N_B$  等于 1 且  $N_A > 1$ ，则较小的 dseries(B) 在较大的 dseries(A) 上“传播”，以便它们具有兼容的形状。在这种情况下 mrdivide 运算符将从 A 中每个变量除以 B 中定义的变量。如果 B 是双标量，那么 mrdivide 将从 A 中的所有观测值/变量中除以 B。如果 B 是长度为  $N_A$  的行向量，那么对于  $i = 1, \dots, N_A$ ，mrdivide 将除以 B(i) 中变量 i 所有观测值。如果 B 是长度为  $T_A$  的列向量，则 mrdivide 法将逐个元素除以 B 的所有变量。

#### 示例

```
>>ts0=dseries(rand(3,2))
```



```

ts0 is a dseries object:
  |Variable_1|Variable_2
1Y|0.72918   |0.90307
2Y|0.93756   |0.21819
3Y|0.51725   |0.87322
>>ts1=ts0{'Variable_2'};
>>ts0/ts1
ans is a dseries object:
  |Variable_1|Variable_2
1Y|0.80745   |1
2Y|4.2969    |1
3Y|0.59235   |1

```

**Method: C=mtimes (A,B)**

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 `mtimes(*)` 运算符和 Hadamard 乘积 (类似于 `.*MATLAB/Octave` 算子)。如果 A 和 B 都是 dseries 对象, 则不需要在相同的时间范围内定义它们。如果 A 和 B 是具有  $T_A$  和  $T_B$  个观测值以及  $N_A$  和  $N_B$  变量的 dseries 对象, 则  $N_A$  必须等于  $N_B$  或 1, 并且  $N_B$  必须等于  $N_A$  或 1。如果  $T_A = T_B$ , 则 `isequal(A.init,B.init)` 返回 1 且  $N_A = N_B$ , 然后 `mtimes` 运算符将对每对  $(t,n)$  进行计算, 其中  $1 \leq t \leq T_A$  且  $1 \leq n \leq N_A$ ,  $C.data(t,n)=A.data(t,n)*B.data(t,n)$ 。如果  $N_B$  等于 1 且  $N_A > 1$ , 则较小的 dseries(B) 在较大的 dseries(A) 上“传播”, 以便它们具有兼容的形状。在这种情况下 `mtimes` 运算符将从 A 中每个变量乘以 B 中定义的变量。如果 B 是双标量, 那么 `mtimes` 将从 A 中的所有观测值/变量中乘以 B。如果 B 是长度为  $N_A$  的行向量, 那么对于  $i = 1, \dots, N_A$ , `mtimes` 将乘以 B(i) 中变量 i 所有观测值。如果 B 是长度为  $T_A$  的列向量, 则 `mtimes` 法将逐个元素乘以 B 的所有变量。

**Method: B=nanmean (A[,geometric])**

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 `nanmean` 函数。返回 dseries 对象 A 中每个变量的平均值, 忽略 NaN 值。如果第二个参数为 true, 则计算几何平均值, 否则 (默认) 报告算术平均值。

**Method: C=ne (A,B)**

重载 MATLAB/Octave 的 `ne` (不等于,  $\neq$ ) 运算符。dseries 对象 A 和 B 必须具有相同数量的观察 (例如  $T$ ) 和变量 ( $N$ )。返回的参数是一个由 0 和 1 组成的  $T \times N$  矩阵。当且仅当 A 和 B 中变量  $j$  的观测值  $i$  不相等时, C 的元素  $(i,j)$  等于 1。

**示例**

```
>>ts0=dseries(2*ones(3,1));
```

```
>>ts1=dseries([2;0;2]);
>>ts0~=ts1
ans=
3x1 logical array
0
1
0
```

**Method: B=nobs (A)**

返回 dseries 对象 A 中的观察数。

示例

```
>>ts0=dseries(randn(10));
>>ts0.nobs
ans=
10
```

**Method: B=onesidedhpcycle (A[,lambda[,init]])**

**Method: onesidedhpcycle\_ (A[,lambda[,init]])**

使用单边 HP 滤波（带有卡尔曼滤波）从 dseries 对象 A 中提取循环分量并返回 dseries 对象 B。lambda 的默认值（平滑参数）为 1600。默认情况下，如果未提供 init，初始值基于前两个观察值。

**Method: B=onesidedhptrend (A[,lambda[,init]])**

**Method: onesidedhptrend\_ (A[,lambda[,init]])**

使用单边 HP 滤波（带有卡尔曼滤波）从 dseries 对象 A 中提取趋势分量并返回 dseries 对象 B。lambda 的默认值（平滑参数）为 1600。默认情况下，如果未提供 init，初始值基于前两个观察值。

**Method: h=plot (A)**

**Method: h=plot (A,B)**

**Method: h=plot (A[,...])**

**Method: h=plot (A,B[,...])**

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 plot 函数。返回一个 MATLAB/Octave 绘图句柄，可用于修改绘制的时间序列的属性。如果只有一个 dseries 对象 A 作为参数传递，则绘图函数会将关联的日期放在 x 横坐标上。如果这个 dseries 对象只包含一个变量，则可以传递额外的参数来修改绘图的属性（就像使用 MATLAB/Octave 版本的绘图函数所做的那样）。如果 dseries 对象 A 包含多个变量，则无法传递这些附加参数，并且必须使用返回的绘图句柄和 MATLAB/Octave 的 set 函数修改绘制的时间序列的属性（参见下

面的示例)。如果两个 dseries 对象 A 和 B 作为输入参数传递, 绘图函数将根据 B 中的变量绘制 A 中的变量 (每个对象中的变量数必须相同, 否则会发出错误)。同样, 如果每个对象只包含一个变量, 则可以传递额外的参数来修改绘制的时间序列的属性, 否则必须使用 MATLAB/Octave 的 set 命令。

### 示例

定义一个带有两个变量的 dseries 对象 (默认命名为 Variable\_1 和 Variable\_2):

```
>>ts=dseries(randn(100,2),'1950Q1');
```

以下命令将绘制 ts 中的第一个变量:

```
>>plot(ts{'Variable_1'},'-k','linewidth',2);
```

下一个命令将在同一图上绘制 ts 中的所有变量:

```
>>h=plot(ts);
```

如果想要修改绘制的时间序列的属性 (线型、颜色等), 可以使用 set 函数 (参见 MATLAB 的文档):

```
>>set(h(1),'-k','linewidth',2);
```

```
>>set(h(2),'--r');
```

以下命令将针对 exp(Variable\_1) 绘制 Variable\_1:

```
>>plot(ts{'Variable_1'},ts{'Variable_1'}.exp(),'ok');
```

同样, 也可以使用返回的绘图句柄和 set 函数修改属性:

```
>>h=plot(ts,ts.exp());
```

```
>>set(h(1),'ok');
```

```
>>set(h(2),'+r');
```

### Method: C=plus(A,B)

为 dseries 对象重载 MATLAB/Octave 的 plus (+) 运算符, 逐个元素相加。如果 A 和 B 都是 dseries 对象, 则不需要在相同的时间范围内定义它们。如果 A 和 B 是具有  $T_A$  和  $T_B$  个观测值以及  $N_A$  和  $N_B$  变量的 dseries 对象, 则  $N_A$  必须等于  $N_B$  或 1, 并且  $N_B$  必须等于  $N_A$  或 1。如果  $T_A = T_B$ , 则 `isequal(A.init,B.init)` 返回 1 且  $N_A = N_B$ , 然后 plus 运算符将对每对  $(t,n)$  进行计算, 其中  $1 \leq t \leq T_A$  且  $1 \leq n \leq N_A$ ,  $C.data(t,n)=A.data(t,n)+B.data(t,n)$ 。如果  $N_B$  等于 1 且  $N_A > 1$ , 则较小的 dseries (B) 在较大的 dseries (A) 上“传播”, 以便它们具有兼容的形状, plus 运算符将从 A 中每个变量加上 B 中定义的变量。如果 B 是双标量, 那么 plus 将从 A 中的所有观测值/变量中奖励 B。如果 B 是长度为  $N_A$  的行向量, 那么对于  $i = 1, \dots, N_A$ , plus 将加上 B(i) 中变量 i 所有观测值。如果 B 是长度为  $T_A$  的列向量, 则 `mtimes` 法将加 B 到所有变量。

### Method: C=pop(A[,B])

**Method:pop\_(A[,B])**

从 dseries 对象 A 中删除变量 B。默认情况下, 如果未提供第二个参数, 则删除最后一个变量。

**示例**

```
>>ts0=dseries(ones(3,3));
>>ts1=ts0.pop('Variable_2');
ts1 is a dseries object:
   |Variable_1|Variable_3
1Y|1          |1
2Y|1          |1
3Y|1          |1
```

**Method:B=qdiff(A)**

**Method:B=qgrowth(A)**

**Method:qdiff\_(A)**

**Method:qgrowth\_(A)**

计算季度差异或增长率。

**示例**

```
>>ts0=dseries(transpose(1:4),'1950Q1');
>>ts1=ts0.qdiff()
ts1 is a dseries object:
   |Variable_1
1950Q1|NaN
1950Q2|1
1950Q3|1
1950Q4|1
>>ts0=dseries(transpose(1:6),'1950M1');
>>ts1=ts0.qdiff()
ts1 is a dseries object:
   |Variable_1
1950M1|NaN
1950M2|NaN
1950M3|NaN
1950M4|3
1950M5|3
```

1950M6|3

**Method: C=remove** (A, B)

**Method: remove\_** (A, B)

带有两个参数的 pop 方法的别名。从 dseries 对象 A 中删除变量 B。

**示例**

```
>>ts0=dseries(ones(3,3));
>>ts1=ts0.remove('Variable_2');
ts1 is a dseries object:
```

	Variable_1	Variable_3
1Y 1		1
2Y 1		1
3Y 1		1

可以使用更短的语法: `remove(ts, 'Variable_2')` 等价于 `ts{'Variable_2'}=[]` (`[]` 可以被任何空对象替换)。如果必须删除多个变量, 则此替代语法很有用。例如:

```
ts{'Variable_@2,3,4@'}=[];
```

将从 dseries 对象 ts 中删除 Variable\_2、Variable\_3 和 Variable\_4 (如果这些变量存在)。不能使用正则表达式, 但可以使用隐式循环。

**Method: B=rename** (A, oldname, newname)

**Method: rename\_** (A, oldname, newname)

在 dseries 对象 A 中将变量 oldname 重命名为 newname。返回一个 dseries 对象。如果需要重命名多个变量, 则可以将 char 数组的单元格作为第二个和第三个参数传递。

**示例**

```
>>ts0=dseries(ones(2,2));
>>ts1=ts0.rename('Variable_1','Stinkly')
ts1 is a dseries object:
```

	Stinkly	Variable_2
1Y 1		1
2Y 1		1

**Method: C=rename** (A, newname)

**Method: rename\_** (A, newname)

将 A 中的名称替换为在元胞字符串数组 newname 中传递的名称。newname 必须具有与 dseries 对象 A 具有变量相同数量的元素。返回一个 dseries 对象。

**示例**

```
>>ts0=dseries(ones(2,3));
>>ts1=ts0.rename({'TinkyWinky','Dipsy','LaaLaa'})
ts1 is a dseries object:

|TinkyWinky|Dipsy|LaaLaa
1Y|1          |1      |1
2Y|1          |1      |1
```

**Method: save** (A, basename[, format])

重载 MATLAB/Octave 保存函数并将 dseries 对象 A 保存到磁盘。可能的格式有 mat (这是默认值)、m (MATLAB/Octave 脚本) 和 csv (MATLAB 二进制数据文件)。没有扩展名的文件名由 basename 指定。

### 示例

```
>>ts0=dseries(ones(2,2));
>>ts0.save('ts0','csv');
最后一个命令将创建一个文件 ts0.csv, 内容如下:
,Variable_1,Variable_2
1Y,          1,          1
2Y,          1,          1
```

要创建 MATLAB/Octave 脚本, 请使用以下命令:

```
>>ts0.save('ts0','m');
将生成一个包含以下内容的文件 ts0.m:
%File created on 14-Nov-2013 12:08:52.
FREQ__=1;
INIT__='1Y';
NAMES__={'Variable_1';'Variable_2'};
TEX__={'Variable_{1}';'Variable_{2}'};
OPS__={};
TAGS__=struct();
Variable_1=[
1
1];
Variable_2 = [
1
1];
```

如上所述, 在实例化 dseries 对象时可以加载生成的 (csv、m 或 mat) 文件。

**Method:** `B=set_names(A,s1,s2,...)`

重命名 dseries 对象 A 中的变量并返回具有新名称 s1、s2……的 dseries 对象 B  
第一个 (dseries 对象 A) 之后的输入参数的数量必须等于 A.vobs (A 中的变量数量)。

s1 将是 B 中第一个变量的名称, s2 将是 B 中第二个变量的名称, 依此类推。

示例

```
>>ts0=dseries(ones(1,3));  
>>ts1=ts0.set_names('Barbibul',[],'Barbouille')  
ts1 is a dseries object:  
|Barbibul|Variable_2|Barbouille  
1Y|1      | 1      |1
```

**Method:** `[T,N]=size(A[,dim])`

重载 MATLAB/Octave 的 size 函数。返回 dseries 对象 A (即 A.nobs) 中的观察数和变量数 (即 A.vobs)。如果传递了第二个输入参数, 则 size 函数在 dim=1 时返回观察的数量或在 dim=2 时返回变量的数量 (对于所有其他的 dim 值, 会发出错误)。

示例

```
>>ts0=dseries(ones(1,3));  
>>ts0.size()  
ans=  
1 3
```

**Method:** `B=std(A[,geometric])`

重载 dseries 对象的 MATLAB/Octave 的 std 函数。返回 dseries 对象 A 中每个变量的标准差。如果第二个参数为 true, 则计算几何标准差 (第二个参数的默认值为 false)。

**Method:** `A=tag(A,a[,b,c])`

将标签添加到 dseries 对象 A 中的变量。

示例

```
>>ts=dseries(randn(10,3));  
>>tag(ts,'type');%Define a tag name.  
>>tag(ts,'type','Variable_1','Stock');  
>>tag(ts,'type','Variable_2','Flow');  
>>tag(ts,'type','Variable_3','Stock');
```

**Method:** `B=tex_rename(A,name,newtexname)`

**Method:** `B=tex_rename(A,newtexname)`

**Method:** `tex_rename_(A,name,newtexname)`

**Method:tex\_rename\_**(A,newtexname)

将变量 name 的 tex 名称重新定义为 dseries 对象 A 中的 newtexname。返回一个 dseries 对象。

只有两个参数 A 和 newtexname，它将 A 的 tex 名称重新定义为包含在 newtexname 中的名称。此处，newtexname 是一个元胞字符串数组，其条目数与 A 中的变量数相同。

**Method:B=uminus**(A)

为 dseries 对象重载 uminus (-, 一元减法运算符)。

**示例**

```
>>ts0=dseries(1)
ts0 is a dseries object:
    |Variable_1
1Y|1
>>ts1=-ts0
ts1 is a dseries object:
    |Variable_1
1Y|-1
```

**Method:D=vertcat**(A,B[,...])

对 dseries 对象重载 vertcat 的 MATLAB/Octave 方法。此方法用于将更多的观测结果附加到一个 dseries 对象。返回一个 dseries 对象 D，其中包含作为输入传递的 dseries 对象中的变量。所有的输入参数必须是 dseries 对象，在不同的时间范围内定义相同的变量。

**示例**

```
>>ts0=dseries(rand(2,2),'1950Q1',{'nifnif';'noufnouf'});
>>ts1=dseries(rand(2,2),'1950Q3',{'nifnif';'noufnouf'});
>>ts2=[ts0;ts1]
ts2 is a dseries object:
    |nifnif |noufnouf
1950Q1|0.82558|0.31852
1950Q2|0.78996|0.53406
1950Q3|0.089951|0.13629
1950Q4|0.11171|0.67865
```

**Method:B=vobs**(A)

返回 dseries 对象 A 中变量的数量。

**示例**



```
>>ts0=dseries(randn(10,2));  
>>ts0.vobs  
ans=  
2  
Method:B=ydiff(A)  
Method:B=ygrowth(A)  
Method:ydiff_(A)  
Method:ygrowth_(A)
```

计算年差异或增长率。

## 7 报告

Dynare 为创建 LaTeX 报告提供了一个简单的界面，由 LaTeX 表和 PGFPLOTS/TikZ 图表组成。您可以使用通过 Dynare 创建的报告，或者挑选出您想要包含在您自己的论文中的部分（表格和图表）。尽管 Dynare 提供了通过 PGFPLOTS/TikZ 可用的选项子集，但您可以使用 PGFPLOTS/TikZ 手册中提供的选项轻松修改由 Dynare 创建的图形。您可以手动执行此操作，也可以将选项传递给 *miscTikzAxisOptions* 或 *graphMiscTikzAddPlotOptions*。

报告是通过调用类对象的方法来创建和修改的。对象是分层的，具有以下顺序（从高到低）：Report、Page、Section、Graph/Table/Vspace、Series。为简化语法，我们从这些类中抽象出来，允许您直接对 Report 对象进行操作，同时在您将使用的 Report 类方法中保留这些类的名称。

报告是按命令顺序创建的，因此命令的顺序很重要。当插入某个层次结构的对象时，所有方法都将在该对象上运行，直到添加了相同或更高层次结构的对象。因此，一旦您向报表添加一个页面，每次添加一个 Section 对象时，它都会被添加到这个 Page，直到另一个 Page 被添加到报告中（通过 *addPage*）。这将通过本节末尾的示例变得更加清晰。

方法选项的传递方式与 Dynare 命令的传递方式不同。它们采用 MATLAB 函数的命名选项形式，其中参数成对出现（例如 *function\_name('option\_1\_name','option\_1\_value','option\_2\_name','option\_2\_value',...)*，其中 *option\_X\_name* 是选项的名称，而 *option\_X\_value* 是分配给该选项的值）。选项对的顺序仅在一个选项被提供两次（可能是错误的）的异常情况下才有意义。在这种情况下，传递的最后一个值是使用的值。

下面，您将看到可用于报告类的方法列表和一个说明性示例。

### Constructor: *report()*

实例化一个 Report 对象。

#### 选项

**compiler,FILENAME:** 你的系统上 LaTeX 编译器的完整路径。如果未提供此选项，Dynare 将尝试找到合适的程序来在您的系统上编译 LaTeX。默认值取决于系统：

- Windows: *findtexmf--file-type=exepdflatex* 的结果。
- macOS 和 Linux: *pdflatex* 的结果。

**directory,FILENAME:** 要在其中创建报告的目录的路径。默认值：当前目录。

#### **showDate,BOOLEAN**

显示编译报告的日期和时间。默认值：true。

**fileName,FILENAME:** 保存此报告时使用的文件名。默认值：report.tex。

**header,STRING:** 有效的 LaTeX 在 `\begin{document}` 之前包含在报告中的代码。

默认值: empty。

**maketoc,BOOLEAN:** 是否制作目录。每页包含一个标题一个条目。默认值: false。

**margin,DOUBLE:** 页边距。默认值: 2.5。

**marginUnit,'cm' | 'in':** 与边距相关的单位。默认值: “cm”。

**orientation,'landscape' | 'portrait':** 纸张方向。默认值: “纵向”。

**paper,'a4' | 'letter':** 纸张大小。默认值: “a4”。

**reportDirName,FILENAME:** 用于存储报告组成部分（序言、文档、结尾）的文件夹的名称。默认值: tmpRepDir。

**showDate,BOOLEAN:** 显示编译报告的日期和时间。默认值: true。

**showOutput,BOOLEAN:** 将报告创建进度打印到屏幕。显示创建和写入时的页码。这对于查看报告创建过程中发生潜在错误的位置很有用。默认值: true。

**title,STRING:** 报告标题。默认值: none。

#### Method: addPage()

向报告添加页面。

选项

**footnote,STRING:** 将包含在本页底部的脚注。默认值: none。

**latex,STRING:** 用于此页面的有效 LaTeX 代码。允许用户通过直接传递 LaTeX 代码来创建要包含在报告中的页面。如果此选项被传递，页面本身将以 page\_X.tex 形式保存在 pageDirName 目录中，其中 X 指的是页码。默认值: empty。

**orientation,'landscape' | 'portrait':** 参见 orientation。

**pageDirName,FILENAME:** 用于存储此页面的文件夹的名称。给出的目录是相对于报告类的目录选项。仅在传递 latex 命令时使用。默认值: tmpRepDir。

**paper,'a4' | 'letter':** 参见 paper。

**title,STRING|CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 一个条目 (STRING) 是页面的标题。有多个条目 (CELL\_ARRAY\_STRINGS) 时，页面的标题和副标题。传递的值必须是有效的 LaTeX 代码（例如，% 必须是 \%）。默认值: none。

**titleFormat,STRING|CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 一个字符串，表示在 title 上使用的有效 LaTeX 标记。如果您不想使用标题（和副标题）的默认值，则元胞数组条目的数量必须等于 title 选项的数量。默认值: \large\bfseries。

**titleTruncate,INTEGER:** 当自动生成可能变得太长的页面标题时很有用，title Truncate 可用于在它们传递指定数量的字符时截断标题（和后续副标题）。默认值: .off。

#### Method: addSection()

向 Page 添加 Section。

选项

**cols, INTEGER:** 部分中的列数。默认值: 1。

**height, STRING:** 与\sectionheight LaTeX 命令使用的字符串。默认值: '!'。

**Method: addGraph()**

向 Section 添加 Graph。

选项

**data, dseries:** 为图形提供数据的 dseries。默认值: none。

**axisShape, 'box' | 'L':** 轴应具有的形状。'box' 表示在图形线的左侧、右侧、底部和顶部有一条轴线。'L' 表示图形线的左侧和底部有一个轴。默认值: 'box'。

**graphDirName, FILENAME:** 用于存储此图窗的文件夹的名称。给出的目录是相对于报告类的目录选项。默认值: tmpRepDir。

**graphName, STRING:** 保存此图窗时使用的名称。默认值: 某种形式的 graph\_pg1\_sec2\_row1\_col3.tex。

**height, DOUBLE:** 图形的高度, 以英寸为单位。默认值: 4.5。

**showGrid, BOOLEAN:** 是否在图形上显示主格。默认值: true。

**showLegend, BOOLEAN:** 是否显示图例。

除非您使用 graphLegendName 选项, 否则图例中显示的名称是与 dseries 关联的 tex 名称。您可以使用 tex\_rename 修改此 tex 名称。默认值: false。

**legendAt, NUMERICAL\_VECTOR:** 图例位置的坐标。如果此选项被传递, 它会覆盖 legendLocation 选项。大小必须为 2。默认值: empty。

**showLegendBox, BOOLEAN:** 是否在图例周围显示一个框。默认值: false。

**legendLocation, OPTION:** 图例中图例的放置位置。OPTION 的可能值是:

'south west' | 'south east' | 'north west' | 'north east' | 'outer north east'

默认值: 'south east'。

**legendOrientation, 'vertical' | 'horizontal':** 图例方向。默认值: 'horizontal'。

**legendFontSize, OPTION:** 图例条目的字体大小。OPTION 的可能值是: 'tiny' | 'scriptsize' | 'footnotesize' | 'small' | 'normalsize' | 'large' | 'Large' | 'LARGE' | 'huge' | 'Huge'

默认值: tiny。

**miscTikzAxisOptions, STRING:** 如果您对 PGFPLOTS/TikZ 感到满意, 则可以使用此选项将参数直接传递给 PGFPLOTS/TikZ 轴环境命令。专门用于尚未纳入 Dynare 报告的所需 PGFPLOTS/TikZ 选项。默认值: empty。

**miscTikzPictureOptions,STRING:** 如果您对 PGFPLOTS/TikZ 感到满意,您可以使用此选项将参数直接传递给 PGFPLOTS/TikZ tikzpicture 环境命令。(例如,要在 x 和 y 维度上缩放图形,您可以将以下内容传递给此选项:“xscale=2.5,yscale=0.5”)。专门用于尚未纳入 Dynare 报告的所需 PGFPLOTS/TikZ 选项。默认值: empty。

**seriesToUse,CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 提供给 data 选项的 dseries 中包含的 series 的名称。如果为空,则使用提供给数据选项的所有系列。默认值: empty。

**shade,dates:** 显示图形中应加阴影的部分的日期范围。默认值: none。

**shadeColor,STRING:** 图形阴影部分使用的颜色。定义供 PGFPLOTS/TikZ 使用的所有有效颜色字符串都是有效的。定义的颜色列表是: 'red','green','blue','cyan','magenta','yellow','black','gray','white','darkgray','lightgray','brown','lime','olive','orange','pink','purple','teal','violet'。

此外,您可以使用这些颜色的组合。例如,如果您想要一种 20%绿色和 80%紫色的颜色,您可以传递字符串 'green!20!purple'。您还可以使用 RGB 颜色,遵循以下语法: `\rgb,255:red,231;green,84;blue,121` 对应于 RGB 颜色 (231;84;121)。PGFPLOTS/TikZ 手册修订版 1.10 的第 4.7.5 节提供了更多示例。默认值: `'green'`。

**shadeOpacity,DOUBLE:** 阴影区域的不透明度必须在 [0,100] 内。默认值: 20。

**tickFontSize,OPTION:** x 轴和 y 轴刻度标签的字体大小。OPTION 的可能值是: `'\tiny'|\scriptsize'|\footnotesize'|\small'|\normalsize'|\large'|\Large'|\LARGE'|\huge'|\Huge'`。默认值: `normalsize`。

**title,STRING|CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 与 `title` 相同,仅用于图表。

**titleFontSize,OPTION:** 标题的字体大小。OPTION 的可能值是: `'\tiny'|\scriptsize'|\footnotesize'|\small'|\normalsize'|\large'|\Large'|\LARGE'|\huge'|\Huge'`。默认值: `normalsize`。

**titleFormat,STRING:** 用于图形标题的格式。与 `titleFormat` 不同,由于 TikZ 的限制,此格式适用于标题和副标题。默认值: TikZ 默认。

**width,DOUBLE:** 图形的宽度,以英寸为单位。默认值: 6.0。

**writeCSV,BOOLEAN:** 是否只用绘制的数据写入 CSV 文件。该文件将保存在由 `graphDirName` 指定的目录中,其基本名称与由 `graphName` 指定的相同,并以 .csv 结尾。默认值: false。

**xlabel,STRING:** x 轴标签。默认值: none。

**ylabel,STRING:** y 轴标签。默认值: none。

**xAxisTight,BOOLEAN:** 使用紧的 x 轴。如果为 false,则使用 PGFPLOTS/TikZ 放大 x 限制来选择合适的轴大小。默认值: true。

**xrange,dates:** 要在图形中显示的 x 轴上的边界。默认值: all。

**xTicks, NUMERICAL\_VECTOR:** 仅与 xTickLabels 结合使用, 此选项表示标签沿 x 轴的数字位置。位置从 1 开始。默认值: 与 dseries 的第一个和最后一个日期相关的索引, 如果通过, 则与 shade 选项的第一个日期相关的索引。

**xTickLabels, CELL\_ARRAY\_STRINGS | 'ALL':** 要映射到 xTicks 提供的刻度的标签。默认值: dseries 的第一个和最后一个日期, 如果通过, 则为 shade 选项的第一个日期。

**xTickLabelAnchor, STRING:** 锚定 x 刻度标签的位置。默认值: 'east'。

**xTickLabelRotation, DOUBLE:** 旋转 x 刻度标签的量。默认值: 0。

**yAxisTight, BOOLEAN:** 使用紧密的 y 轴。如果为 false, 则使用 PGFPLOTS/TikZ enlarge y limits 以选择合适的轴大小。默认值: false。

**yrange, NUMERICAL\_VECTOR:** 要在图形中显示的 y 轴上的边界, 表示为大小为 2 的 NUMERICAL\_VECTOR, 第一个条目小于第二个条目。默认值: all。

**yTickLabelFixed, BOOLEAN:** 将 y 刻度标签四舍五入到固定的小数位数, 由 yTickLabelPrecision 给出。默认值: true。

**yTickLabelPrecision, INTEGER:** 报告 yTickLabel 的精度。默认值: 0。

**yTickLabelScaled, BOOLEAN:** 确定 y 轴是否有共同的缩放因子。默认值: true。

**yTickLabelZeroFill, BOOLEAN:** 是否用零填充缺失的精度点。默认值: true。

**showZeroline, BOOLEAN:** 在 y = 0 处显示黑色实线。默认值: false。

**zeroLineColor, STRING:** 用于零线的颜色。仅在 showZeroLine 为真时使用。有关如何在报告中使用颜色, 参见 shadeColor 中的说明。默认值: 'black'。

#### Method: addTable()

向 Section 加入 Table。

#### 选项

**data, dseries:** 参见 data。

**highlightRows, CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 包含用于行突出显示的颜色元胞数组。有关如何在报告中使用颜色, 参见 shadeColor。可以通过使用 addSeries 的 tableRowColor 选项来覆盖特定行的突出显示。默认值: empty。

**showHlines, BOOLEAN:** 是否显示分隔行的水平线。默认值: false。

**precision, INTEGER:** 要在表数据中报告的小数位数 (四舍五入通过离零二分法完成)。默认值: 1。

**range, dates:** 要显示的数据的日期范围。默认值: all。

**seriesToUse, CELL\_ARRAY\_STRINGS:** 参见 seriesToUse。

**tableDirName, FILENAME:** 用于存储此表的文件夹的名称。给出的目录是相对于报告类的目录选项。默认值: tmpRepDir。

**tableName,STRING:** 保存此表时使用的名称。默认值: 某种形式的 `table_pg1_sec2_row1_col3.tex`。

**title,STRING:** 与 `title` 相同, 仅用于表格。

**titleFormat,STRING:** 与 `titleFormat` 相同, 仅用于表格。默认值: `\large`。

**vlineAfter,dates|CELL\_ARRAY\_DATES:** 在指定日期(或日期, 如果传递的是日期元胞数组) 之后显示一条垂直线。默认值: `empty`。

**vlineAfterEndOfPeriod,BOOLEAN:** 在每个时期结束后(即每年之后、第四季度之后等) 显示一条垂直线。默认值: `false`。

**showVlines,BOOLEAN:** 是否显示分隔列的垂直线。默认值: `false`。

**writeCSV,BOOLEAN:** 是否写入包含表中显示数据的 CSV 文件。该文件将保存在 `tableDirName` 指定的目录中, 其基本名称与 `tableName` 指定的名称相同, 结尾为 `.csv`。默认值: `false`。

#### Method:addSeries()

向 Graph 或 Table 添加 Series。

特定于图形的选项以 “graph” 开头, 而特定于表格的选项以 “table” 开头。

#### 选项

**data,dseries:** 参见 `data`。

**graphBar,BOOLEAN:** 是否将此系列显示为条形图, 而不是默认显示为折线图。默认值: `false`。

**graphFanShadeColor,STRING:** 图表中系列和先前添加的系列之间使用的阴影颜色。用于制作扇形图。默认值: `empty`。

**graphFanShadeOpacity,INTEGER:** `graphFanShadeColor` 中传递的颜色不透明度。默认值: 50。

**graphBarColor,STRING:** 条形图中每个条形的轮廓颜色。只有通过 `graphBar` 才有效。默认值: `'black'`。

**graphBarFillColor,STRING:** 条形图中每个条形的填充颜色。只有通过 `graphBar` 才有效。默认值: `'black'`。

**graphBarWidth,DOUBLE:** 条形图中每个条形的宽度。只有通过 `graphBar` 才有效。默认值: 2。

**graphHline,DOUBLE:** 使用此选项可在给定值处绘制一条水平线。默认值: `empty`。

**graphLegendName,STRING:** 本系列图例中显示的名称, 作为有效的 LaTeX 传递(例如 `GDP_{US}, $\alpha$, \color{red}GDP\color{black}`)。仅当 `data` 和 `showLegend` 选项已通过时才会显示。默认值: 系列的 `tex` 名称。

**graphLineColor,STRING:** 用于图表中系列的颜色。有关如何在报告中使用颜色,

参见 *shadeColor* 中的说明。默认值: ``black'`

**graphLineStyle,OPTION:** 图中系列的线型。OPTION 的可能值是:

``none'|`solid'|`dotted'|`densely dotted'|`loosely dotted'|`dashed'|`densely dashed'|`looselydashed'|`dashdotted'|`densely dashdotted'|`loosely dashdotted'|`dashdotdotted'|`densely dashdotdotted'|`loosely dashdotdotted'`

默认值: ``solid'`。

**graphLineWidthDOUBLE:** 图中系列的线宽。默认值: 0.5。

**graphMarker,OPTION:** 在图中系列上使用的标记。OPTION 的可能值是:

``x'|`+'|`-'|`'|`o'|`asterisk'|`star'|`10-pointed star'|`oplus'|`oplus*'|`otimes'|`otimes*'|`square'|`square*'|`triangle'|`triangle*'|`diamond'|`diamond*'|`halfdiamond*'|`halfsquare*'|`halfsquare right*'|`halfsquare left*'|`Mercedes star'|`Mercedes star flipped'|`halfcircle'|`halfcircle*'|`pentagon'|`pentagon star'`

默认值: none。

**graphMarkerEdgeColor,STRING:** 图形标记的边缘颜色。如何在报告中颜色,参见 *shadeColor* 中的说明。默认值: *graphLineColor*。

**graphMarkerFaceColor,STRING:** 图形标记的颜色。有关如何在报表中使用颜色,参见 *shadeColor* 中的说明。默认值: *graphLineColor*。

**graphMarkerSize,DOUBLE:** 图形标记的大小。默认值: 1。

**graphMiscTikzAddPlotOptions,STRING:** 如果您对 PGFPLOTS/TikZ 感到满意,您可以使用此选项将参数直接传递给 PGFPLOTS/TikZaddPlots 命令。(例如,您可以将如下字符串传递给此选项,而不是传递上面的标记选项: ``mark=halfcircle*,markoptions={rotate=90,scale=3}'`)。专门用于未纳入 Dynare 报告的所需 PGFPLOTS/TikZ 选项。默认值: empty。

**graphShowInLegend,BOOLEAN:** 是否在图例中显示这个系列,给定 *showLegend* 选项传递给 *addGraph*。默认值: true。

**graphVline,dates:** 使用此选项在给定日期绘制一条垂直线。默认值: empty。

**tableDataRhs,dseries:** 要添加到当前系列右侧的系列。用于显示系列的汇总数据。例如,如果系列是季度,tableDataRhs 可以指向季度系列的年度平均值。这将导致显示季度数据,然后是年度数据。默认值: empty。

**tableRowColor,STRING:** 您希望该行的颜色。预定义的值包括 LightCyan 和 Gray。默认值: white。

**tableRowIndent,INTEGER:** 表中系列名称的缩进次数。用于创建系列的子组。默



默认值: 0。

**tableShowMarkers, BOOLEAN:** 在表格中, 如果为 true, 则将每个单元格用括号括起来, 并根据 tableNegColor 和 tablePosColor 对其进行着色。对图形没有影响。默认值: false。

**tableAlignRight, BOOLEAN:** 是否将系列名称与单元格右侧对齐。默认值: false。

**tableMarkerLimit, DOUBLE:** 对于小于  $-1 \times \text{tableMarkerLimit}$  的值, 用 tableNegColor 表示的颜色标记单元格。对于大于 tableMarkerLimit 的值, 用 tablePosColor 表示的颜色标记单元格。默认值:  $1e-4$ 。

**tableNaNSymbol, STRING:** 用此选项中的文本替换 NaN 值。默认值: NaN。

**tableNegColor, LATEX\_COLOR:** 标记小于零的表数据时使用的颜色。默认值: 'red'。

**tablePrecision, INTEGER:** 表数据中要报告的小数位数。默认值: precision 设置的值。

**tablePosColor, LATEX\_COLOR:** 标记大于零的表数据时使用的颜色。默认值: 'blue'。

**tableSubSectionHeader, STRING:** 表格的一个小节的标题。不会有任何数据与之关联。相当于添加了一个带有名称的空系列。默认值: ''。

**zeroTol, DOUBLE:** 零容差。任何小于 zeroTol 和大于  $-\text{zeroTol}$  的内容都将在绘制或写入表格之前设置为零。默认值:  $1e-6$ 。

**Method: addParagraph()**

向 Section 加入 Paragraph。

Section 只能由 Paragraphs 组成, 并且必须只有 1 列。

选项

**balancedCols, BOOLEAN:** 确定当 Paragraph 有多于一列时文本是否均匀分布在各列中。默认值: true。

**cols, INTEGER:** Paragraph 的列数。默认值: 1。

**heading, STRING:** Paragraph 的标题 (如节标题)。该字符串必须是有效的 LaTeX 代码。默认值: empty。

**indent, BOOLEAN:** 是否缩进段落。默认值: true。

**text, STRING:** 段落本身。该字符串必须是有效的 LaTeX 代码。默认值: empty。

**Method: addVspace()**

加入 Vspace (垂直空间) 向 Section。

选项

**hline,INTEGER:** 要插入的水平线数。默认值: 0。

**number,INTEGER:** 要插入的新行数。默认值: 1。

#### **Method:write()**

写入此报告的 LaTeX 表示, 将其保存到 *filename* 指定的文件中。

#### **Method:compile()**

将 write 编写的报告编译成 pdf 文件。如果报告尚未写入 (由 filename 指定的文件的存在确定), 则调用 write。

#### **选项**

**compiler,FILENAME:** 和 *compiler* 一样, 除了不会覆盖 report 对象中包含的 *compiler* 的值。因此, 在此处传递值对于使用不同的 LaTeX 编译器或仅用于在最后一分钟传递值非常有用。

**showOutput,BOOLEAN:** 将编译器输出打印到屏幕上。如果出现问题, LaTeX 编译器会挂起, 因此对于调试代码很有用。默认值: showOutput 的值。

**showReport,BOOLEAN:** 打开编译后的报告 (适用于 Windows 和 macOS 上的 MATLAB)。默认值: true。

#### **示例**

以下代码创建一页报告。页面的第一部分包含跨两列和一行显示的两个图形。页面底部显示一个居中的表格:

```
%%Created series
dsq=dseries('quarterly.csv');
dsa=dseries('annual.csv');
dsca=dseries('annual_control.csv');
%%Report
rep=report();
%%Page1
rep.addPage('title',{'MyPageTitle','MyPageSubtitle'},...'title
Format',{'\large\bfseries','\large'});
%Section1
rep.addSection('cols',2);
rep.addGraph('title','GraphColumn1','showLegend',true,...'xrange',
dates('2007q1'):dates('2013q4'),...'shade',dates('2012q2'):da
tes('2013q4'));
rep.addSeries('data',dsq{'GROWTH_US'},'graphLineColor','blue
',...'graphLineStyle','looselydashed','graphLineWidth',1);
```

```

rep.addSeries('data',dsq{'GROWTH_EU'},'graphLineColor','green',...
'graphLineWidth',1.5);
rep.addGraph('title','GraphColumn2','showLegend',true,...'xrange',
dates('2007q1'):dates('2013q4'),...'shade',dates('2012q2'):dates('2013q4'));
rep.addSeries('data',dsq{'GROWTH_JA'},'graphLineColor','blue',...
'graphLineWidth',1);
rep.addSeries('data',dsq{'GROWTH_RC6'},'graphLineColor','green',...
'graphLineStyle','dashdotdotted','graphLineWidth',1.5);
%Section2
rep.addVspace('number',15);
rep.addSection();
rep.addTable('title','Table1','range',dates('2012Y'):dates('2014Y'));
shortNames={'US','EU'};
longNames={'United States','Euro Area'};
for i=1:length(shortNames)
rep.addSeries('data',dsa{['GROWTH_'shortNames{i}]});
delta=dsa{['GROWTH_'shortNames{i}]}-dsca{['GROWTH_'shortNames{i}]};
delta.tex_rename_('$\Delta$');
rep.addSeries('data',delta,...
'tableShowMarkers',true,'tableAlignRight',true);
end
%%Write&Compile Report
rep.write();
rep.compile();
编译后，报告如下所示：

```

My Page Title  
My Page Subtitle

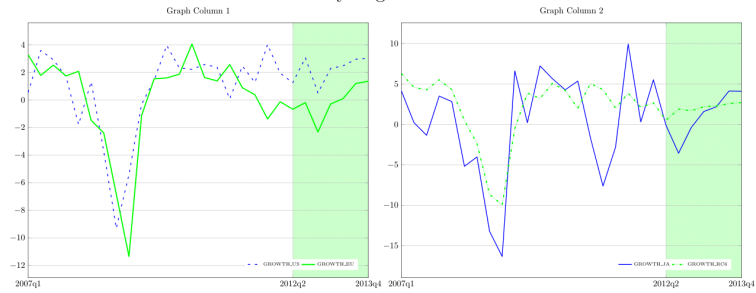


Table 1

	2012	2013	2014
GROWTHUS	1.7	2.7	3.3
$\Delta$	[0.0]	[-0.1]	[0.0]
GROWTHLEU	-0.8	0.6	1.5
$\Delta$	[-0.2]	[-0.2]	[-0.1]

## 8 示例

Dynare 附带了一个 `example.mod` 文件的数据库，这些文件被设计为显示 Dynare 的广泛特性，并且取自大多数学术论文。你应该在分配的 `example` 子目录中拥有这些文件。

下面是一个简短的例子列表。为了更完整的描述，参见文件本身的注释。

`ramst.mod`: 一个基本的真实商业周期 (RBC) 模型，在确定性设置中模拟。

`example1.mod example2.mod`: 在随机设置中的小型 RBC 模型的两个例子，在 Collard (2001) 中提出 (参见 Dynare 的 `guide.pdf`)。

`example3.mod`: 在 Collard (2001) 提出了一个小型 RBC 模型在随机设置。稳态使用 `steady_state_model` 模块求解 (参见 `steady_state_model`)。

`fs2000.mod`: 现金预付款模型，由 SchorfHeId 估计 (2000)。该文件演示如何使用 Dynare 进行估计。

`fs2000_nonstationary.mod`: 相同的模型类似 `fs2000.mod`，但非平稳形式写出。方程消除长期趋势是由 Dynare 来完成的。

`bkk.mod`: 建立带有时间的多国 RBC 模型，在 Backus、Kehoe 和 Kydland (1992) 展示。该文件显示了如何使用 Dynare 的宏处理器。

`agtrend.mod`: 带有对增长趋势冲击的小型开放经济 RBC 模型，Aguiar 和 Gopina (2004) 提出。

`NK_baseline.mod`: 在 Fernández-Villaverde (2010) 估计新凯恩斯模型基线。它演示了如何使用显式稳定状态文件来更新参数并调用数值求解器。

`Ramsey_Example.mod`: 文件展示了如何在承诺 (Ramsey) 或使用最优简单规则 (OSR) 的简单新凯恩斯主义模型中进行最优政策实验。

## 9 Dynare 的 misc 命令

**Command:** `prior_function` (OPTIONS);

对先验分布的参数绘制执行用户定义的函数。Dynare 返回名为 `oo_.prior_function_results` 的 `$ndraws` 乘以 `$n` 元胞数组中所有绘图的计算结果。

### 选项

**function=FUNCTION\_NAME:** 该函数必须具有以下标题 `output_cell=FILENAME` (`xparam1`, `M`, `options`, `oo`, `estim_params`, `bayestopt`, `dataset`, `dataset_info`), 提供对所有 Dynare 结构的只读访问。允许的唯一输出参数是  $1 \times n$  元胞数组, 它允许存储任何类型的输出/计算。此选项是必需的。

**sampling\_draws=INTEGER:** 用于采样的绘图数。默认值: 500。

**Command:** `posterior_function` (OPTIONS);

与 `prior_function` 相同, 但是属于后验分布。返回结果 `oo_.posterior_function_results`。

### 选项

**function=FUNCTION\_NAME:** 参见 `prior_function_function`。

**sampling\_draws=INTEGER:** 参见 `prior_function_sampling_draws`。

**Command:** `generate_trace_plots` (CHAIN\_NUMBER);

在指定的马尔科夫链 CHAIN\_NUMBER 中, 为所有估计参数和后验密度生成 MCMC 绘制的跟踪图。

**MATLAB/Octave command:** `internals` FLAG ROUTINENAME [.m] | MODFILENAME

根据 FLAG 的值, `internals` 命令可以用于运行特定于 Matlab/Octave 例程 (如果可用) 的单元测试, 显示关于 Matlab/Octave 例程的文档, 或者提取关于 Dynare 状态的一些信息。

### 标记

`--test`

执行与 ROUTINENAME 关联的单一测试 (如果这个例程存在, 并且如果 `matalab/octave.m` 文件具有单一测试部分)。

### 示例

```
>>internals --test ROUTINENAME
```

如果是 `routine.m` 不在当前目录中, 则必须给出完整路径:

```
>>internals --test ../matlab/fr/ROUTINENAME
```

```
--info
```

在屏幕上打印 ROUTINENAME 的内部文档 (如果这个例程存在并且有一个 `texinfo` 内部文档头)。如果例程不在当前目录中, 必须提供 ROUTINENAME 的路径。

### 示例

```
>>internals --doc ../matlab/fr/ROUTINENAME
```

这时，将只适用于少量的例程。在（可用的）Matlab/Octave 程序的顶部，内部文档的注释模块被写入 GNU texinfo 文档格式。通过调用来自 Matlab 的 texinfo 处理该块。因此，必须在您的机器上安装 texinfo。

```
--display-mh-history
```

显示由 MODFILENAME 生成的\*.mod 文件生成的先前保存的 MCMC 绘图的信息。此文件必须在当前目录中。

### 示例

```
>>internals --display-mh-history MODFILENAME
```

```
--load-mh-history
```

加载到 Matlab/Octave 的工作空间信息中, 这些信息是关于先前保存的 MCMC 绘图的, 这些绘图是由名为 MODFILENAME 的\*.mod 文件生成的。

### 示例

```
>>internals --load-mh-history MODFILENAME
```

这将创建一个名为 mcmc\_informations 的结构（在工作区中），具有以下字段：

Nblk: MCMC 链的数目。

InitialParameters: Nblk\*n, 其中 n 是估计参数的数目，双打数组。MCMC 的初始状态。

LastParameters: Nblk\*n, 其中 n 是估计参数的数目，双打数组。MCMC 的当前状态。

InitialLogPost: Nblk\*1 双打阵列。后核的初始值。

LastLogPost: Nblk\*1 双打阵列。后核的当前值。

InitialSeeds: 1\*Nblk 结构数组。随机数发生器的初始状态。

LastSeeds: 1\*Nblk 结构数组。随机数发生器的当前状态。

AcceptanceRatio: 1\*Nblk 双打阵列。目前接受的比率。

**MATLAB/Octave command:** `prior[OPTIONS[,...]];`

根据选项打印关于先验分布的各种信息。如果没有提供选项，则命令返回可用选项列表。

以下选项可用：

### 选项

**table:** 建立一个表格描述边际收入分配情况（平均值、众数、标准差、上下限、HPD 区间）。

**moments:** 计算并显示先验模式下的内生变量的一阶矩和二阶矩（考虑模型的线性化版本）。

**moments(distribution):** 通过从先验中随机抽样，计算并显示内生变量（考虑模型的线性化版本）的第一和第二矩的先验均值和先验标准差。结果也将存储在中先前的子文件夹\_endogenous\_variables\_prior\_drawn.mat 文件。

**optimize:** 优化先验密度（从随机初始猜测开始）。使稳态不存在或不满足 Blanchard 和 Kahn 条件的参数处于不利状态，就像它们在最大化后验密度时一样。如果在这些区域上定义了显著比例的先验质量，则优化算法可能无法收敛到真解（先验模式）。

**simulate:** 使用蒙特卡洛计算有效先验质量。理想情况下，有效先验质量应该等于 1，否则当最大化后验密度时可能出现問題，并且基于边际密度的模型比较可能不公平。当比较模型如  $A$  和  $B$  时，对于估计的有效先验质量  $p_A \neq p_B \leq 1$ ，边际密度  $m_A$  和  $m_B$  应该被校正，以便比较模型的先验质量是相同的。

**plot:** 绘制边际先验密度。



## 10 参考文献

- Abramowitz, Milton and Irene A. Stegun (1964): “Handbook of Mathematical Functions”, Courier Dover Publications.
- Adjemian, Stéphane, Matthieu Darracq Parriès and Stéphane Moyen (2008): “Towards a monetary policy evaluation framework”, *European Central Bank Working Paper*, 942.
- Aguiar, Mark and Gopinath, Gita (2004): “Emerging Market Business Cycles: The Cycle is the Trend,” *NBER Working Paper*, 10734.
- Amisano, Gianni and Tristani, Oreste (2010): “Euro area inflation persistence in an estimated nonlinear DSGE model”, *Journal of Economic Dynamics and Control*, 34(10), 1837–1858.
- Andreasen, Martin M., Jesús Fernández-Villaverde, and Juan Rubio-Ramírez (2018): “The Pruned State-Space System for Non-Linear DSGE Models: Theory and Empirical Applications,” *Review of Economic Studies*, 85(1), pp. 1-49.
- Andrews, Donald W.K (1991): “Heteroskedasticity and autocorrelation consistent covariance matrix estimation”, *Econometrica*, 59(3), 817–858.
- Backus, David K., Patrick J. Kehoe, and Finn E. Kydland (1992): “International Real Business Cycles,” *Journal of Political Economy*, 100(4), 745–775.
- Baxter, Marianne and Robert G. King (1999): “Measuring Business Cycles: Approximate Band-pass Filters for Economic Time Series,” *Review of Economics and Statistics*, 81(4), 575–593.
- Boucekkin, Raouf (1995): “An alternative methodology for solving nonlinear forward-looking models,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 19, 711–734.
- Brooks, Stephen P., and Andrew Gelman (1998): “General methods for monitoring convergence of iterative simulations,” *Journal of Computational and Graphical Statistics*, 7, pp. 434–455.
- Cardoso, Margarida F., R. L. Salcedo and S. Feyo de Azevedo (1996): “The simplex simulated annealing approach to continuous non-linear optimization,” *Computers & Chemical Engineering*, 20(9), 1065-1080.
- Chib, Siddhartha and Srikanth Ramamurthy (2010): “Tailored randomized block MCMC methods with application to DSGE models,” *Journal of Econ*

*ometrics*, 155, 19–38.

- Christiano, Lawrence J., Mathias Trabandt and Karl Walentin (2011): “Introducing financial frictions and unemployment into a small open economy model,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 35(12), 1999–2041.
- Christoffel, Kai, Günter Coenen and Anders Warne (2010): “Forecasting with DSGE models,” *ECB Working Paper Series*, 1185.
- Collard, Fabrice (2001): “Stochastic simulations with Dynare: A practical guide”.
- Collard, Fabrice and Michel Juillard (2001a): “Accuracy of stochastic perturbation methods: The case of asset pricing models,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 25, 979–999.
- Collard, Fabrice and Michel Juillard (2001b): “A Higher-Order Taylor Expansion Approach to Simulation of Stochastic Forward-Looking Models with an Application to a Non-Linear Phillips Curve,” *Computational Economics*, 17, 125–139.
- Corona, Angelo, M. Marchesi, Claudio Martini, and Sandro Ridella (1987): “Minimizing multimodal functions of continuous variables with the “simulated annealing” algorithm”, *ACM Transactions on Mathematical Software*, 13 (3), 262–280.
- Del Negro, Marco and Franck Schorfheide (2004): “Priors from General Equilibrium Models for VARs”, *International Economic Review*, 45(2), 643–673.
- Dennis, Richard (2007): “Optimal Policy In Rational Expectations Models: New Solution Algorithms”, *Macroeconomic Dynamics*, 11(1), 31–55.
- Durbin, J. and S. J. Koopman (2012), *Time Series Analysis by State Space Methods*, Second Revised Edition, Oxford University Press.
- Fair, Ray and John Taylor (1983): “Solution and Maximum Likelihood Estimation of Dynamic Nonlinear Rational Expectation Models,” *Econometrica*, 51, 1169–1185.
- Fernández-Villaverde, Jesús and Juan Rubio-Ramírez (2004): “Comparing Dynamic Equilibrium Economies to Data: A Bayesian Approach,” *Journal of Econometrics*, 123, 153–187.
- Fernández-Villaverde, Jesús and Juan Rubio-Ramírez (2005): “Estimating Dynamic Equilibrium Economies: Linear versus Nonlinear Likelihood,” *Journ*

*al of Applied Econometrics*, 20, 891–910.

- Fernández-Villaverde, Jesús (2010): “The econometrics of DSGE models,” *SERIEs*, 1, 3–49.
- Ferris, Michael C. and Todd S. Munson (1999): “Interfaces to PATH 3.0: Design, Implementation and Usage”, *Computational Optimization and Applications*, 12(1), 207–227.
- Geweke, John (1992): “Evaluating the accuracy of sampling-based approaches to the calculation of posterior moments,” in J.O. Berger, J.M. Bernardo, A.P. Dawid, and A.F.M. Smith (eds.) *Proceedings of the Fourth Valencia International Meeting on Bayesian Statistics*, pp. 169–194, Oxford University Press.
- Geweke, John (1999): “Using simulation methods for Bayesian econometric models: Inference, development and communication,” *Econometric Reviews*, 18(1), 1–73.
- Giordani, Paolo, Michael Pitt, and Robert Kohn (2011): “Bayesian Inference for Time Series State Space Models” in: *The Oxford Handbook of Bayesian Econometrics*, ed. by John Geweke, Gary Koop, and Herman van Dijk, Oxford University Press, 61–124.
- Goffe, William L., Gary D. Ferrier, and John Rogers (1994): “Global Optimization of Statistical Functions with Simulated Annealing,” *Journal of Econometrics*, 60(1/2), 65–100.
- Hansen, Nikolaus and Stefan Kern (2004): “Evaluating the CMA Evolution Strategy on Multimodal Test Functions”. In: *Eighth International Conference on Parallel Problem Solving from Nature PPSN VIII*, Proceedings, Berlin: Springer, 282–291.
- Harvey, Andrew C. and Garry D.A. Phillips (1979): “Maximum likelihood estimation of regression models with autoregressive-moving average disturbances,” *Biometrika*, 66(1), 49–58.
- Herbst, Edward (2015): “Using the “Chandrasekhar Recursions” for Likelihood Evaluation of DSGE Models,” *Computational Economics*, 45(4), 693–705.
- Ireland, Peter (2004): “A Method for Taking Models to the Data,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 28, 1205–26.
- Iskrev, Nikolay (2010): “Local identification in DSGE models,” *Journal of*

*Monetary Economics*, 57(2), 189–202.

- Judd, Kenneth (1996): “Approximation, Perturbation, and Projection Methods in Economic Analysis”, in *Handbook of Computational Economics*, ed. by Hans Amman, David Kendrick, and John Rust, North Holland Press, 511–585.
- Juillard, Michel (1996): “Dynare: A program for the resolution and simulation of dynamic models with forward variables through the use of a relaxation algorithm,” CEPREMAP, *Couverture Orange*, 9602.
- Kim, Jinill and Sunghyun Kim (2003): “Spurious welfare reversals in international business cycle models,” *Journal of International Economics*, 60, 471–500.
- Kanzow, Christian and Stefania Petra (2004): “On a semismooth least squares formulation of complementarity problems with gap reduction,” *Optimization Methods and Software*, 19, 507–525.
- Kim, Jinill, Sunghyun Kim, Ernst Schaumburg, and Christopher A. Sims (2008): “Calculating and using second-order accurate solutions of discrete time dynamic equilibrium models,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 32(11), 3397–3414.
- Komunjer, Ivana and Ng, Serena (2011): “Dynamic identification of dynamic stochastic general equilibrium models”, *Econometrica*, 79, 1995–2032.
- Koop, Gary (2003), *Bayesian Econometrics*, John Wiley & Sons.
- Koopman, S. J. and J. Durbin (2000): “Fast Filtering and Smoothing for Multivariate State Space Models,” *Journal of Time Series Analysis*, 21(3), 281–296.
- Koopman, S. J. and J. Durbin (2003): “Filtering and Smoothing of State Vector for Diffuse State Space Models,” *Journal of Time Series Analysis*, 24(1), 85–98.
- Kuntsevich, Alexei V. and Franz Kappel (1997): “SolvOpt - The solver for local nonlinear optimization problems (version 1.1, Matlab, C, FORTRAN)”, University of Graz, Graz, Austria.
- Laffargue, Jean-Pierre (1990): “Résolution d’un modèle macroéconomique avec anticipations rationnelles”, *Annales d’Économie et Statistique*, 17, 97–119.
- Liu, Jane and Mike West (2001): “Combined parameter and state estimation

n in simulation-based filtering”, in *Sequential Monte Carlo Methods in Practice*, Eds. Doucet, Freitas and Gordon, Springer Verlag.

- Lubik, Thomas and Frank Schorfheide (2007): “Do Central Banks Respond to Exchange Rate Movements? A Structural Investigation,” *Journal of Monetary Economics*, 54(4), 1069–1087.
- Murray, Lawrence M., Emlyn M. Jones and John Parslow (2013): “On Disturbance State-Space Models and the Particle Marginal Metropolis-Hastings Sampler”, *SIAM/ASA Journal on Uncertainty Quantification*, 1, 494–521.
- Mutschler, Willi (2015): “Identification of DSGE models - The effect of higher-order approximation and pruning“, *Journal of Economic Dynamics & Control*, 56, 34-54.
- Pearlman, Joseph, David Currie, and Paul Levine (1986): “Rational expectations models with partial information,” *Economic Modelling*, 3(2), 90–105.
- Planas, Christophe, Marco Ratto and Alessandro Rossi (2015): “Slice sampling in Bayesian estimation of DSGE models”.
- Pfeifer, Johannes (2013): “A Guide to Specifying Observation Equations for the Estimation of DSGE Models”.
- Pfeifer, Johannes (2014): “An Introduction to Graphs in Dynare”.
- Qu, Zhongjun and Tkachenko, Denis (2012): “Identification and frequency domain quasi-maximum likelihood estimation of linearized dynamic stochastic general equilibrium models“, *Quantitative Economics*, 3, 95–132.
- Rabanal, Pau and Juan Rubio-Ramirez (2003): “Comparing New Keynesian Models of the Business Cycle: A Bayesian Approach,” Federal Reserve of Atlanta, *Working Paper Series*, 2003-30.
- Raftery, Adrian E. and Steven Lewis (1992): “How many iterations in the Gibbs sampler?,” in *Bayesian Statistics, Vol. 4*, ed. J.O. Berger, J.M. Bernardo, A.P. \* Dawid, and A.F.M. Smith, Clarendon Press: Oxford, pp. 763-773.
- Ratto, Marco (2008): “Analysing DSGE models with global sensitivity analysis”, *Computational Economics*, 31, 115–139.
- Ratto, Marco and Iskrev, Nikolay (2011): “Identification Analysis of DSGE Models with DYNARE.“, *MONFISPOL* 225149.
- Schorfheide, Frank (2000): “Loss Function-based evaluation of DSGE models,” *Journal of Applied Econometrics*, 15(6), 645–670.

- Schmitt-Grohé, Stephanie and Martin Uribe (2004): “Solving Dynamic General Equilibrium Models Using a Second-Order Approximation to the Policy Function,” *Journal of Economic Dynamics and Control*, 28(4), 755–775.
- Schnabel, Robert B. and Elizabeth Eskow (1990): “A new modified Cholesky algorithm,” *SIAM Journal of Scientific and Statistical Computing*, 11, 1136–1158.
- Sims, Christopher A., Daniel F. Waggoner and Tao Zha (2008): “Methods for inference in large multiple-equation Markov-switching models,” *Journal of Econometrics*, 146, 255–274.
- Skoeld, Martin and Gareth O. Roberts (2003): “Density Estimation for the Metropolis-Hastings Algorithm,” *Scandinavian Journal of Statistics*, 30, 699–718.
- Smets, Frank and Rafael Wouters (2003): “An Estimated Dynamic Stochastic General Equilibrium Model of the Euro Area,” *Journal of the European Economic Association*, 1(5), 1123–1175.
- Stock, James H. and Mark W. Watson (1999). “Forecasting Inflation,” *Journal of Monetary Economics*, 44(2), 293–335.
- Uhlig, Harald (2001): “A Toolkit for Analysing Nonlinear Dynamic Stochastic Models Easily,” in *Computational Methods for the Study of Dynamic Economies*, Eds. Ramon Marimon and Andrew Scott, Oxford University Press, 30–61.
- Villemot, Sébastien (2011): “Solving rational expectations models at first order: what Dynare does,” *Dynare Working Papers*, 2, CEPREMAP.

