

# ГЛАВА 1

## ОБЩИЕ СВЕДЕНИЯ

Обозначения, используемые в этой главе:

- Величины без риски: реальные траектории систем
- Величины с рисками: предсказанные траектории
- $L$ -стоимость перехода
- $(\cdot; t)$  - значение, предсказанное в момент  $t$
- $T$  - горизонт предсказания
- Оптимальное значение функции  $J^*(x(t)) = J(x(t), \bar{u}^*(t))$

### 1.1 Терминальная задача МРС

Приведем математическую формулировку для задачи с нулевым терминальным множеством:

Системная динамика:  $\dot{x} = f(x, u)$ ,  $x(0) = x_0$ ,  $x, u \in \mathbb{R}^n$

Ограничения:  $x(t) \in X$ ,  $u \in U$ ,  $\forall t \geq 0$

Предположения:

- $f(0, 0) \Rightarrow x_1 = 0$  – точка равновесия для  $u_1 = 0$
- $f : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  – дважды непрерывно дифференцируема
- $U$  компактное множество (ограниченное и замкнутое)
- $X$  связанное и закрытое множество
- $(0, 0) \in \text{int}(X \times U)$

Задача МРС:

В момент  $t$ , дано начальное состояние  $x(t)$

$$\min_{\bar{u}(\cdot, t)} J(x(t), \bar{u}(\cdot; t))$$

with  $J(x(t), \bar{u}(\cdot; t)) = \int_t^{t+T} L(\bar{x}(\tau; t), \bar{u}(\tau; t)) d\tau$   
 такое, что

$$\begin{aligned}\dot{\bar{x}} &= f(x, u), \bar{x}(t; t) = x(t) \\ \bar{u}(\tau; t) &\in U, \bar{x}(\tau; t) \in X, \forall \tau \in [t, t+T] \\ \bar{x}(t+T; t) &= 0\end{aligned}$$

Оптимальное управление открытой системы:

$$\bar{u}^*(\cdot; t) = \arg \min_{\bar{u}(\cdot; t)} J(x(t), \bar{u}(\cdot; t))$$

Отметим, что настоящая траектория системы может отличаться от пред-  
 сказанной

Предположения:

- $L : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  непрерывная и

$$\begin{cases} L(0, 0) = 0 \\ L(x, u) > 0 \\ \forall (x, u) \neq (0, 0) \end{cases} \quad (1.1)$$

- $J^*(x)$  непрерывна в точке  $x = 0$

Алгоритм MPC

1. В момент времени  $t$ , вычисляем  $x(t)$  и решаем оптимизационную задачу MPC
2. Применяем  $u_{MPC}(\tau) = \bar{u}^*(\tau, t) \forall t \in [t, t + \delta)$  на временном промежутке  $\delta$
3. Устанавливаем  $t := t + \delta$  и переходим к шагу 1

Достижимость: Задача MPC достижима в момент времени  $t$  если существует хотя бы одно управление  $\bar{u}(\cdot; t)$ , удовлетворяющее ограничениям.

**Theorem 1.1.1** Предположим, что

1. предположения выполняются
2. задача с нулевым терминальным множеством достижима в момент времени  $t = 0$

Тогда верно следующее:

- задача МРС рекуррентно достижима
- получаемая в результате замкнутая система является асимптотически стабильной

Пусть  $D \subset \mathbb{R}^n$  является множеством всех точек, где выполняется (??). Тогда  $D$  называется областью притяжения замкнутой системы.

Приведем идею доказательства, представленной выше теоремы, так как такой это универсальный подход и он еще будет использоваться в дальнейшем для наших целей.

Доказательство.

1. рекуррентная достижимость доказывается по индукции
2.
  - достижима в  $t = 0$  по предположению индукции
  - допустим, что достижима в момент  $t$ . Рассмотрим следующее управление:

$$\bar{u}(\tau; t + \delta) = \begin{cases} \bar{u}^*(\tau; t) & \tau \in [t + \delta, t + T] \\ 0 & \tau \in [t + T, t + \delta + T] \end{cases}$$

3. асимптотическая стабильность

Идея в использовании функции  $J^*(x(t))$  в качестве функции Ляпунова.

Рассмотрим:

$$\begin{aligned} J(x(t + \delta), \bar{u}(\cdot; t + \delta)) &= \int_{t+\delta}^{t+\delta+T} L(\bar{x}(\tau; t + \delta), \bar{u}(\tau; t + \delta)) d\tau = \\ &= \int_{t+\delta}^{t+T} L(\bar{x}^*(\tau; t), \bar{u}^*(\tau; t)) d\tau + \int_{t+T}^{t+\delta+T} L(0, 0) d\tau (= 0) = \\ &= J^*(x(t)) - \int_t^{t+\delta} L(\bar{x}^*(\tau; t), \bar{u}^*(\tau; t)) d\tau \end{aligned}$$

из оптимальности

$$J^*(x(t+\delta)) \leq J(x(t+\delta), \bar{u}(\cdot; t+\delta)) \leq J^*(x(t)) - \int_t^{t+\delta} L(\bar{x}^*(\tau; t), \bar{u}^*(\tau; t)) d\tau$$

по индукции

$$J^*(x(\infty)) (\geq 0) \leq J^*(x(0)) (finite) - \int_0^\infty L(x_{MPC}(\tau), u_{MPC}(\tau)) d\tau$$

**Lemma 1 (Barbalat's)**  $\phi$  uniformly continuous  $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \int_0^t \phi(\tau) d\tau < \infty \Rightarrow \phi(t) \rightarrow 0, t \rightarrow \infty$$

Из леммы Barbalat's  $L \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow \infty \Rightarrow$ . Следовательно мы получаем, что  $\|x_{MPC}(t)\| \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow \infty \Rightarrow$ , что и означает сходимость.

## 1.2 MPC на квази-бесконечном горизонте

Цель: ослабить ограничения нулевой терминальной задачи

Идея: терминальная функция + локальная функция управления Ляпунова

Задача оптимизации MPC. В момент времени  $t$

$$\min_{\bar{u}(\cdot; t)} J(x(t), \bar{u}(\cdot; t)) = \int_t^{t+T} L(\bar{x}(\tau; t), \bar{u}(\tau; t)) d\tau + F(\bar{x}(t+T; t))$$

$F(\bar{x}(t+T; t))$  - терминальная стоимость

такая что

$$\dot{\bar{x}} = f(\bar{x}, \bar{u}), \bar{x}(t; t) = x(t)$$

$$\bar{x}(t; t) \in X \quad \bar{u}(t; t) \in U \quad \forall \tau \in [t, t+T]$$

$$\bar{x}(t+T; t) \in X^f$$

$X^f$  - терминальный регион

Оптимальное решение:  $\bar{u}^*(\cdot, t)$ ,  $J^*(x(t))$

Предположение 1: Терминальный регион + терминальное управление

Пусть существует локальное вспомогательное управление  $u = k^{loc}(x)$  такое что

1.  $X^f$  является инвариантным множеством для  $\dot{x} = f(x, k^{loc}(x))$

2.  $k^{loc}(x) \in U \quad \forall x \in X^f$

3.  $\dot{F}(x) + L(x, k^{loc}(x)) \leq 0 \quad \forall x \in X^f$

$\Rightarrow F$  это локальная функция Ляпунова.

**Theorem 1.2.1** Предположим, что предположение 1 выполняется и задача MPC достижима в точке  $t = 0$ . Тогда:

- рекурсивна достижима
- закрытая система является асимптотически устойчивая

Как предположение 1 может быть удовлетворено?

Предположим:

- функция стоимости перехода является квадратической  $L(x, u) = x^T Q x + u^T R u$ ,  $Q, R > 0$
- линеаризация в нуле стабилизируемая  $\dot{x} = Ax + Bu$   $A = \frac{\partial F}{\partial x}(0, 0)$   $B = \frac{\partial F}{\partial u}(0, 0)$

Подход:

- Линейное вспомогательное управление  $k^{loc}(x) = Kx$
- Квадратическая терминальная функция  $F(x) = x^T P x$ ,  $P > 0$
- Терминальный регион  $X_\alpha^f = \{x \in \mathbb{R}^n | x^T P x \leq \alpha\}$  для некоторой  $\alpha > 0$
- Определим  $P, K, \alpha$  так что предположения 1.1-1.3 выполняются

Для предположения 1.3:

$$\frac{d}{dt} x(t)^T P x(t) \leq -x(t)^T (Q + K^T R K) x(t) = -x(t)^T Q^* x(t)$$

$$[x^T Q x + u^T R u = [u = Kx] = x^T (Q + K^T R K) x]$$

$$\frac{d}{dt} x(t)^T P x(t) = f(x, Kx)^T P x + x^T P f(x, Kx)$$

$[f(x, Kx) = (A + BK)x + \phi(x), A + BK = A_K, K$  выбирается так что  $A + BK$  является гурвицевой]

Верхняя граница для  $x^T P \phi(x)$ :  $L_\phi := \sup\{\frac{|\phi(x)|}{|x|}, x \in X_\alpha^f, x \neq 0\}$

$$x^T P \phi(x) \leq |x^T P| |\phi(x)| \leq \|P\| L_\phi |x|^2 \leq \frac{\|P\| L_\phi}{\lambda_{\min}(P)} x^T P x \quad (1.2)$$

Выберем  $\alpha$  достаточно малой для

$$L_\phi \leq \frac{k \lambda_{\min}(P)}{\|P\|} \quad (1.3)$$

для некоторого  $k > 0$ . Подставим это в (1.2):  $x^T P \phi(x) \leq kx^T P x$ . Подставим это в  $\frac{d}{dt} x^T P x \leq x^T (A_K P + P A_K) x + 2kx^T P x$

$$= x^T ((A_K + kI)^T P + P(A_K + kI)) x$$

все это нам гарантирует, что  $\leq -x^T Q^* x$

$\Rightarrow$  равенство ляпунова может быть решено тогда и только тогда, когда  $A_K + kI$  является гурвицевой

$$\Leftrightarrow k < -\max \operatorname{Re}\{\lambda(A_K)\} \quad (1.4)$$

$$\Rightarrow (A_K + kI)^T P + P(A_K + kI) = -Q^* \quad (1.5)$$

Представим ниже весь алгоритм

1. Найдем  $K$  такое что  $(A + BK)$  гурвицева
2. Выберем  $k > 0$  такую что (1.4) и решаем (1.5)
3. Найдем наибольшее  $\alpha_1$  такое что  $Kx \in U, \forall x \in X_{\alpha_1}^f$
4. Найдем наибольшее  $\alpha \in (0, \alpha_1]$  такое что (1.3) выполняется.

Шаг (4) мы можем заменить на альтернативный

Решить задачу оптимизации

$$\max_x x^T P \phi(x) - kx^T P x \text{ s.t. } x^T P x \leq \alpha \quad (1.6)$$

Постепенно будем уменьшать  $\alpha$  относительно  $\alpha_1$  до тех пор, пока оптимальное значение (4) является отрицательным.

В итоге мы имеем следующие степени свободы:

- нахождение  $K$
- выбор  $k$  определяет компромисс между "большим" терминальным регионом и большим  $P$

## 1.3 Неограниченный MPC

Цель: гарантировать стабильность + оценить на сколько управление MPC отличается от оптимального

Постановка задачи:

- $\dot{x} = f(x, u), x(0) = x_0$
- ограничения на управление  $u(t) \in \mathbb{U} \subseteq \mathbb{R}^m \forall t \geq 0$

Функция стоимости на бесконечном горизонте  $J_\infty(x_0, \bar{u}(\cdot; 0)) = \int_0^\infty L(\bar{x}(\tau; 0), \bar{u}(\tau; 0))d\tau \Rightarrow$  оптимальное значение функции  $J_\infty^*(x_0)$

Предположение:  $J_\infty^*(x_0) < \infty, \forall x_0 \Rightarrow$  система асимптотически стабильна

Функция стоимости на конечном горизонте:  $J_T(x(t), \bar{u}(\cdot; t)) = \int_0^T L(\bar{x}(\tau; t), \bar{u}(\tau; t))d\tau$

Функцию стоимости на бесконечном горизонте получаем, как результат применения МРС

$$J_\infty^{MPC}(x_0) = \int_0^\infty L(\bar{x}_{MPC}(\tau), \bar{u}_{MPC}(\tau))d\tau$$

**Определение 1.1** Индекс субоптимальности  $\alpha$ :  $\alpha J_\infty^{MPC}(x_0) \leq J_\infty^*(x_0) \forall x_0$

- $\alpha \leq 1$  следует из оптимальности  $J_\infty^*$
- $\alpha > 0$  дает стабильность замкнутой системы (лемма Барбашина???)

Предположим, что существует  $\alpha \in (0, 1]$  такое что  $\forall x \in \mathbb{R}^n$   
 $J_T^*(x(t + \delta)) \leq J_T^*(x(t)) - \alpha \int_t^{t+\delta} L(\bar{x}^*(\tau; t), \bar{u}^*(\tau; t))d\tau$  (\*)

Тогда для всех  $x \in \mathbb{R}^n$  верна следующая цепочка неравенств

$$\alpha J_\infty^*(x(t)) \leq \alpha J_\infty^{MPC}(x(t)) \leq J_T^*(x(t)) \leq J_\infty^*(x(t)) \quad (1.7)$$

Введем обозначение  $L^*(t; t) = L(\bar{x}^*(\tau; t), \bar{u}^*(\tau; t))$

Рассмотрим следующие два уравнения:

$$(c) : J_T^*(x(t + \delta)) \leq \frac{1}{\epsilon} \int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t)d\tau : (b) \quad (1.8)$$

$$(b) : \int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t)d\tau \leq \gamma \int_t^{t+\delta} L^*(\tau; t)d\tau : (a) \quad (1.9)$$

**Теорема 1.1** Предположим, что существуют  $\epsilon \in (0, 1]$  и  $\gamma > 0$  такие что 1.8 - 1.9 выполняется. Тогда (\*) выполняется при  $\alpha = 1 - \gamma \frac{1-\epsilon}{\epsilon}$

$$J_T^*(x(t + \delta)) - J_T^*(x(t)) = J_T^*(x(t + \delta)) - \int_t^{t+T} L^*(\tau; t)d\tau \leq^{(1.8)}$$

$$\leq \frac{1-\epsilon}{\epsilon} \int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t)d\tau - \int_t^{t+\delta} L^*(\tau; t)d\tau \leq^{(1.9)}$$

$$\leq (\gamma \frac{1-\epsilon}{\epsilon} - 1) \int_t^{t+\delta} L^*(\tau; t) d\tau$$

$$-\alpha := \gamma \frac{1-\epsilon}{\epsilon} - 1$$

Предположение 1: Асимптотическая управляемость

Для всех  $x$ , существует некое управление  $\hat{u}_x(\cdot)$  удовлетворяющее  $\hat{u}_x(t) \in \mathbb{U}, \forall t \geq 0$  такое что

$$L(\hat{x}(t), \hat{u}(t)) \leq \beta(t) \min_u L(x, u), \forall t > 0$$

где  $\beta : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  - непрерывная, положительная, строго убывающая с  $\lim_{t \rightarrow 0} \beta(t) = 0 \Rightarrow \int_0^\infty \beta(\tau) d\tau < \infty$   $B(t) = \int_0^t \beta(\tau) d\tau$

Сейчас покажем, как найти  $\epsilon$  и  $\gamma$ :

**Lemma 2** Пусть предположение 1 выполняется. Тогда неравенство

$$J_T^*(x(t+\delta)) \leq \int_{t+\delta}^{t+t'} L^*(\tau; t) d\tau + B(T+\delta-t') L^*(t+t'; t) \quad (1.10)$$

верно для всех  $t' \in [\delta, T]$

Основываясь на предыдущей лемме, найдем чему равно  $\epsilon$ :

$$J_T^*(x(t+\delta)) \leq \min_{t' \in [\delta, T]} \left( \int_{t+\delta}^{t+t'} L^*(\tau; t) d\tau + B(T+\delta-t') L^*(t+t'; t) \right) \leq$$

$$\int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t) d\tau + B(T) \min_{t' \in [\delta, T]} L^*(t+t'; t)$$

так как  $\min_{t' \in [\delta, T]} L^*(t+t'; t) \leq \frac{1}{T-\delta} \int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t) d\tau$  минимум менее или равен среднему

$$= (1 + \frac{B(T)}{T-\delta}) \int_{t+\delta}^{t+T} L^*(\tau; t) d\tau$$

$$(1 + \frac{B(T)}{T-\delta}) = \frac{1}{\epsilon}$$

Аналогичным способом найдем, чему равно  $\gamma$ .

**Lemma 3**

$$\int_{t+t'}^{t+T} L^*(\tau; t) d\tau \leq B(T-t') L^*(t+t'; t) \forall t' \in [0; T]$$



$$\gamma = \frac{B(T)}{\delta}$$

В результате

$$\alpha = 1 - \gamma \frac{1 - \epsilon}{\epsilon} = 1 - \frac{B(T)}{\delta} \left( \frac{B(T)}{T - \delta} \right)$$

## 1.4 Robust MPC

Рассмотрим линейную (дискретную) систему:  $x(t+1) = Ax(t) + Bu(t) + w(t)$  или в краткой записи  $x^+ = Ax + Bu + w$

Введем следующие ограничения:  $x(t) \in X, u(t) \in U, \forall t = 0, 1, \dots$

Ограничения на  $W$ :  $W$  является компактным, выпуклым множеством, содержащим 0.  $w(t) \in W \forall t = 0, 1, \dots$

Главная идея: используем дополнительную обратную связь по ошибке, такую, что будет обеспечивать нахождение состояния нашей системы внутри "трубки" вокруг некоего номинального состояния системы.

Определим номинальную систему следующим образом:

$$z^+ = Az + Bv$$

В момент времени  $t$ , дано  $z(t)$ , решаем

$$\min_{v(\cdot|t)} \hat{J}(z(t), v(\cdot|t)) = \sum_{i=t}^{t+N-1} L(z(i|t), v(i|t)) + F(z(t+N|t))$$

такое что

$$z(i+1|t) = Az(i|t) + Bv(i|t), z(t|t) = z(t)$$

$$z(i|t) \in Z, v(i|t) \in V, t \leq i \leq t+N-1$$

$$z(t+N|t) \in Z^f \subseteq Z$$

Таким образом, найдя оптимально значения  $V^*(\cdot|t)$ , мы найдем оптимальное значение  $\hat{J}^*(z(t))$

Предположение 1:

- Стоимость является квадратичной функцией  $L(z, v) = z^T Q z +$

$$v^t R v, Q, R > 0$$

- Существует локальное вспомогательное управление  $k^{loc} = Kx$  такое что
  1.  $Z^f$  инвариантно по отношению  $Z^+ = (A + BK)z$ ,  $A_k = A + BK$ ,  
i.e.  $A_k Z^f \subseteq Z^f$
  2.  $Kz \in V \forall z \in Z^f$
  3.  $F(A_k z) - F(z) \leq -L(z, Kz) \forall z \in Z^f$

Из предположения 1 следует, что

$$\hat{J}^*(z(t+1)) - \hat{J}^*(z(t)) \leq -L(z(t), v_{MPC}(t))$$

Так как  $L$  квадратичная, то существуют ограничения  $c_2 > c_1 > 0$  такие что  $\forall z \in Z_N$

1.  $c_1 |z|^2 \leq \hat{J}^*(z)$
2.  $\hat{J}^*(z^+) - \hat{J}^*(z) \leq -c_1 |z|^2$
3.  $\hat{J}^*(z) \leq c_2 |z|^2$

Влияние возмущения:

**Определение 1.2** Сумма Минковского:

$$A, B \subseteq \mathbb{R}^n \quad A \oplus B = \{a + b | a \in A, b \in B\}$$

Разница Понтрягина:

$$A, B \subseteq \mathbb{R}^n \quad A \ominus B = \{a \in \mathbb{R}^n | a + b \in A, \forall b \in B\}$$

$$(A \ominus B) \oplus B \subseteq A$$

$$A \subseteq (A \oplus B) \ominus B$$

**Определение 1.3** Робастное инвариантное множество :

$S$  является робастным инвариантным множеством для  $x^+ = Ax + w$  если  $AS \oplus W \subseteq S$  (или эквивалентно  $Ax + w \in S \forall x \in S, \forall w \in W$ )

**Пример 1.1**  $x^+ = 0.5x + w$ .  $w \in [-5, 5]$ . Робастное инвариантное множество:  $S = [-20, 20]$ , минимальное:  $S = [-10, 10]$

Минимальное робастное инвариантное множество:

$$S_{\infty} = \sum_{i=0}^{\infty} A^i w$$

Следует отметить, что представленная выше сумма существует и ограничена, если  $A$  является матрицей Шура.

В общем случае трудно подсчитать  $S_{\infty}$ .

Однако в некоторых случаях мы можем приближенно найти это множество.

**Пример 1.2** Найти робастное инвариантное множество:

$$S_{\infty} = \sum_{i=0}^{\infty} A^i w$$

Для заданной системы с ограниченным возмущением.

$$x^+ = \frac{1}{2}x + w, \quad w \in [-5, 5]$$

$$S_{\infty} = \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^i [-5, 5] = [-10, 10]$$

Пусть наше управление выглядит следующим образом:

$$u_{MPC} = v_{MPC}(x) + K(x - z)$$

Утверждение 1

Пусть  $x^+ = Ax + Bu + w$  и  $z^+ = Az + Bv$ . Если  $x \in Z \oplus S$  и  $u = v + K(x - z)$ , тогда  $X^+ \in Z^+ \oplus S$  (инвариантное множество для  $x^+ = (A + BK)x + w$ )

Представим алгоритм для robust MPC

В момент времени  $t$ , дано  $x(t)$ , решаем

$$\min_{z(t|t), v(\cdot|t)} J(x(t), v(\cdot|t)) = \sum_{i=1}^{t+N-1} L(z(i|t), v(i|t)) + F(z(t+N|t))$$

$$s.t. z(i+1|t) = Az(i|t) + Bv(i|t)$$

$$z(i|t) \in Z = X \ominus S$$

$$v(i|t) \in V = U \ominus KS$$

$$t \leq i \leq t + N - 1$$

$$z(t + N|t) \in Z_N \subseteq Z$$

Начальные условия  $x(t) \in z(t|t) \oplus S$

→ оптимальные значения для  $J^*(x(t))$ : достигаются в  $z^*(t|t), v^*(\cdot|t) \rightarrow$

→ строим управление для исходной задачи:  $u(t) = v^*(t|t) + K(x(t) - z^*(t|t))$

Свойство робастного MPC (введем обозначение  $z^*(x(t)) := z^*(t|t)$ )

- достижимое множество  $X_N = Z_N \oplus S \subseteq X$
- $J^*(x) = \hat{J}^*(z^*(x))$  по определению  $J^*$  и  $\hat{J}^*$
- $J^*(x) = 0 \ \forall x \in S$

**Theorem 1.4.1** Пусть предположение 1 выполняется и система робастного MPC достижима в точке  $t = 0$ .

Тогда:

1. задача робастного MPC рекуррентно достижима
2. замкнутая система робастно экспоненциально сходится к  $S$
3. замкнутая система удовлетворяет ограничениям на управление и состояние, то есть  $x(t) \in X, u(t) \in U \ \forall t = 0, 1, \dots$

$|x(i)|_S$  - point-to-set distance

Важным обобщением использования данного метода являются применение его к системам вида

$$x(t + 1) = A(t)x(t) + B(t)u(t)$$

$$(A(t), B(t)) \in \rho : \text{con}(A_j, B_j), j = 1, \dots, J \ \forall \geq 0$$

$$\text{Введем значения: } \bar{A} := \frac{1}{J} \sum_{i=0}^J A_i, \bar{B} := \frac{1}{J} \sum_{i=0}^J B_i$$

$$x(t + 1) = \bar{A}x(t) + \bar{B}u(t) + w(t)$$

$$w(t) \in W := (A - \bar{A})x + (B - \bar{B})u | (A, B) \in \rho, x \in X, u \in U$$

$W$  является компактом, если  $X, U$  компакты

Как уже говорилось, сложно вычислить в общем случае минимальное робастное инвариантное множество  $S_\infty$ .

$$S_\infty := \sum_{i=0}^{\infty} A^i w$$

Представим один из способов его аппроксимации.

Определим  $S_k := \sum_{i=0}^{k-1} A^i w$   $k \geq 1$

В общем случае,  $S_k$  для конечного  $k$  не является инвариантным (это верно только в том случае, если  $A$  нильпотентна)

**Theorem 1.4.2** Если  $0 \in \text{int}(W)$  и  $A$  является матрицей Шура, тогда существует целое число  $k > 0$  и  $\alpha \in [0, 1)$  такое, что

$$A^k W \subseteq \alpha W \tag{1.11}$$

Если (1.11) выполняется, то

$$S(\alpha, k) := (1 - \alpha)^{-1} S_k$$

является инвариантным множеством для  $x^+ = Ax + w$

Представим алгоритм для нахождения инвариантного множества

1. Фиксируем  $\alpha \in (0, 1)$  и целое  $k > 0$
2. проверяем, выполняется ли (1.11) holds:
  - если да:  $S(\alpha, k)$  это инвариантное множество
  - если нет: устанавливаем  $k := k + 1$  и переходим к шагу (2)

## ГЛАВА 2

### МОДЕЛЬ

В данной главе введем основные понятия и обозначения, которые будем использовать в дальнейшем для решения задачи оптимизации портфеля.

Портфель – совокупность инвестиционных вложений, состоящих из ценных бумаг и свободных финансов.

Портфель состоит из  $N$  типов бумаг. Количество бумаг  $i$ -го типа в момент времени  $t \in \overline{0, T}$  равняется  $x_i(t)$ , где  $x_i(t) \in R_{\geq 0}$ . Введем вектор

$$X(t) = \{x_1(t), x_2(t), \dots, x_N(t)\}^T$$

Обозначим  $x_0(t)$  как количество свободных финансов в момент времени  $t$ .

Под  $u_i^+(t)$  мы будем понимать сколько мы купили ценных бумаг типа  $i$  в момент времени  $t$ . Под  $u_i^-(t)$  мы будем понимать сколько мы продали ценных бумаг типа  $i$  в момент времени  $t$ . При этом стоимость покупки этой бумаги равна  $b_i(t)$  (buy), а продажа  $s_i(t)$  (sell).

Таким образом, на каждом шаге покупаем ценных бумаг типа  $i$  на сумму  $u_i^+(t)b_i(t)$  и продаем на сумму  $u_i^-(t)s_i(t)$ .

Таким образом, количество свободных средств в следующий момент времени будет равно

$$x_0(t+1) = x_0(t) - \sum_{i=1}^N (-u_i^+(t)b_i(t) + u_i^-(t)s_i(t))$$

Количество ценных бумаг типа  $i$  в момент времени  $t+1$  будет равно

$$x_i(t+1) = x_i(t) + u^+(i) - u^-(i)$$

Представим все это в векторной форме. Введем следующие определения:

$$U^+(t) = \{u_1^+(t), \dots, u_N^+(t)\}^T$$

$$U^-(t) = \{u_1^-(t), \dots, u_N^-(t)\}^T$$

$$B(t) = \{b_1(t), \dots, b_N(t)\}^T$$

$$S(t) = \{s_1(t), \dots, s_N(t)\}^T$$

Тогда имеем функцию перехода для  $X(t)$ :

$$X(t+1) = X(t) + U^+(t) - U^-(t)$$

И для  $x_0(t)$ :

$$x_0(t+1) = x_0(t) + U^+(t)^t B(t) - U^-(t)^t S(t)$$

На значения  $X, U^+, U^-, x_0$  накладываются следующие естественные ограничения:

$$\begin{aligned} X(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \\ U^+(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\ U^-(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\ x_0(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \end{aligned}$$

Введем понятие общей стоимости портфеля.

Пусть  $w_i(t)$  общая стоимость бумаг типа  $i$ , и она равна сумме, которую мы сейчас можем выручить из ее продажи, т.е.  $w_i(t) = x_i(t)s_i(t)$ .  $w_0(t)$  будем считать равным  $x_0(t)$ . Тогда общая стоимость портфеля равна

$$w(t) = \sum_{i=0}^N w_i(t)$$

. Или в векторном виде:

$$w(t) = x_0(t) + X(t)^T S(t)$$

### 2.0.1 Данные для численных экспериментов

В данной главе описаны данные, которые используются для проведения численных экспериментов. Тут же дано описание того, как строятся прогнозы в случае, когда работаем с недетерминированной моделью.

Тут же будет рассказано, как будут проводиться эксперименты, с какими параметрами и что обозначают графики.

### 2.0.2 Детерминированная модель

В данной главе мы рассмотрим детерминированную модель, а именно, когда нам точно известны наперед все значения  $s_i(t)$  и  $b_i(t)$ .

Иными словами  $\hat{s}(t) = s(t)$  и  $\hat{b}(t) = b(t)$

В таком случае, мы можем рассмотреть следующие модели:

- максимизация стоимости портфеля без терминального множества
- максимизация стоимости портфеля с терминальным множеством

Максимизация стоимости портфеля без терминального множества

Рассмотрим следующую задачу МРС на горизонте планирования  $T$

$$\begin{aligned} \max_{U^+, U^-} J(x, u) &= w(T) = x_0(T) + X(T)^T S(T) \\ X(t+1) &= X(t) + U^+(t) - U^-(t) \\ x_0(t+1) &= x_0(t) + U^+(t)^t B(t) - U^-(t)^t S(t) \\ X(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \\ U^+(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\ U^-(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\ x_0(t) &\geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \end{aligned} \tag{2.1}$$

Отметим, что в данной задаче функция стоимости не ограничена, кроме того, тут отсутствуют стоимости переходов а есть только терминальная стоимость.

Так как предположение  $J_\infty^*(x_0) < \infty$  из главы (1.3) не выполняется, то мы не можем гарантировать устойчивость и исследовать на субоптимальность.

Проведем численные эксперименты для  $T = 6$  и  $N = 2$  для синтетических и настоящих данных.

TODO вставить картинки

Как видим, у нас происходят частые операции вида: продать все бумаги типа  $i$  и на освободившиеся деньги купить бумаги типа  $j$ . Это может представлять собой проблему, так как мы производим сразу большие переводы, что может привносить с собой большие риски (подробнее об этом будет сказано в главе с недетерминированной моделью)

Изменим функцию стоимости таким образом, чтоб добавить в нее стоимость перехода.

$$\min_{U^+, U^-} J(x, u) = \sum_{i=0}^T L(U^+(i), U^-(i)) - w(T)$$

Если в качестве функции стоимости взять, скажем

$$L(U^+(t), U^-(t)) = \alpha(U^+(t)^t B(t) + U^-(t)^t S(t))$$



то есть весь оборот денег, который был в момент  $t$ , то наши графики изменятся уже следующим образом (для  $\alpha = 0.1$ )

Максимизация стоимости портфеля с терминальным множеством

Рассмотрим следующую задачу МРС на горизонте планирования  $T$

$$\begin{aligned}
& \max_{U^+, U^-} J(x, u) = x_0(T) + X(T)^T S(T) \\
& X(t+1) = X(t) + U^+(t) - U^-(t) \\
& x_0(t+1) = x_0(t) + U^+(t)^t B(t) - U^-(t)^t S(t) \\
& X(t) \geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \\
& U^+(t) \geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\
& U^-(t) \geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T-1} \\
& x_0(t) \geq 0, \quad \forall t \in \overline{0, T} \\
& frac{x_k(T)}{\sum_{i=0}^N x_i(T)} = frac{x_k(0)}{\sum_{i=0}^N x_i(0)}, \quad \forall k \in \overline{0, N}
\end{aligned} \tag{2.2}$$

иными словами, требуется, чтоб в момент времени  $T$  пропорции в портфеле вернулись к тем, что были в нулевой момент времени.