

Структурированные матрицы





• До этого мы рассматривали один класс структурированных матриц: разреженные матрицы

- До этого мы рассматривали один класс структурированных матриц: разреженные матрицы
- Но итерационные методы работают хорошо для любой матрицы, которая имеет быстрый **black-box** матрично-векторный продукт

⊕ 0 @

- До этого мы рассматривали один класс структурированных матриц: разреженные матрицы
- матрично-векторный продукт
 Важным классом таких матриц являются матрицы Тёплица (и матрицы Ганкеля) и их многоуровневы

• Но итерационные методы работают хорошо для любой матрицы, которая имеет быстрый black-box

 Важным классом таких матриц являются матрицы Тёплица (и матрицы Ганкеля) и их многоуровневые варианты



- До этого мы рассматривали один класс структурированных матриц: разреженные матрицы
- Но итерационные методы работают хорошо для любой матрицы, которая имеет быстрый black-box матрично-векторный продукт
 Важным классом таких матриц являются матрицы Тёплица (и матрицы Ганкеля) и их многоуровневые
- Важным классом таких матриц являются матрицы Тёплица (и матрицы Ганкеля) и их многоуровневы варианты
- Они непосредственно связаны с операцией свертки и БПФ.



Свертка

• Одна из ключевых операций в обработке сигналов/машинном обучении --- это свертка двух функций.





Свертка

- Одна из ключевых операций в обработке сигналов/машинном обучении --- это свертка двух функций.
- Пусть x(t) и y(t) --- две заданные функции. Их свертка определяется как

$$(x*y)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)y(t-\tau)d\tau.$$



 Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.



- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$





- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$

$$\mathcal{F}(x*y) = \mathcal{F}(x)\mathcal{F}(y).$$





- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$

Тогда,

$$\mathcal{F}(x*y) = \mathcal{F}(x)\mathcal{F}(y).$$

 Таким образом, алгоритм для вычисления свертки может быть следующим:





- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$

$$\mathcal{F}(x*y) = \mathcal{F}(x)\mathcal{F}(y).$$

- Таким образом, алгоритм для вычисления свертки может быть следующим:
 - 1. Вычислить преобразование Фурье от x(t) и y(t).





- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$

$$\mathcal{F}(x*y) = \mathcal{F}(x)\mathcal{F}(y).$$

- Таким образом, алгоритм для вычисления свертки может быть следующим:
 - 1. Вычислить преобразование Фурье от x(t) и y(t).
 - 2. Вычислить их произведение





- Известный факт: свертка в временной области эквивалентна произведению в частотной области.
- Преобразование Фурье дает соответствие между временной и частотной областями:

$$\hat{x}(w) = (\mathcal{F}(x))(w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{iwt} x(t) dt.$$

$$\mathcal{F}(x*y) = \mathcal{F}(x)\mathcal{F}(y).$$

- Таким образом, алгоритм для вычисления свертки может быть следующим:
 - 1. Вычислить преобразование Фурье от x(t) и y(t).
 - 2. Вычислить их произведение
 - 3. Вычислить обратное преобразование Фурье





Дискретная свертка

$$(x * y)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)y(t - \tau)d\tau.$$

Приблизим интеграл по квадратурной сумме на равномерной сетке и сохраним сигнал в равномерных точках.

Тогда останется суммирование

$$z_i = \sum_{i=0}^{n-1} x_j y_{i-j},$$

которое называется дискретной сверткой. Это можно рассматривать как применение фильтра с коэффициентами x к сигналу y.

Существуют разные фильтры для разных целей, но все они используют сдвиговую инвариантность.



Дискретная свертка и матрицы Тёплица

Дискретная свертка может быть представлена как матрично-векторное произведение:

$$z_i = \sum_{j=0}^{n-1} x_j y_{i-j}, \Leftrightarrow z = Ax$$

где элементы матрицы A задаются как $a_{ij}=y_{i-j}$, т.е. они зависят только от разности между индексом строки и столбца.

Такие матрицы называются матрицами Тёплица.



Матрица называется матрицей Тёплица, если ее элементы определяются как

$$a_{ij} = t_{i-j}.$$

• Матрица Тёплица полностью определяется своим первым столбцом и первой строкой (т.е. 2n-1 параметров).



Матрица называется матрицей Тёплица, если ее элементы определяются как

$$a_{ij} = t_{i-j}.$$

- Матрица Тёплица полностью определяется своим первым столбцом и первой строкой (т.е. 2n-1 параметров).
- Она является **плотной матрицей**, однако является **структурированной матрицей** (т.е. определяется $\mathcal{O}(n)$ параметрами).



Матрица называется матрицей Тёплица, если ее элементы определяются как

$$a_{ij} = t_{i-j}.$$

- Матрица Тёплица полностью определяется своим первым столбцом и первой строкой (т.е. 2n-1 параметров).
- Она является плотной матрицей, однако является структурированной матрицей (т.е. определяется $\mathcal{O}(n)$ параметрами).
- Основная операция в дискретной свертке --- это произведение матрицы Тёплица на вектор.



Матрица называется матрицей Тёплица, если ее элементы определяются как

$$a_{ij} = t_{i-j}.$$

- Матрица Тёплица полностью определяется своим первым столбцом и первой строкой (т.е. 2n-1 параметров).
- Она является **плотной матрицей**, однако является **структурированной матрицей** (т.е. определяется $\mathcal{O}(n)$ параметрами).
- Основная операция в дискретной свертке --- это произведение матрицы Тёплица на вектор.
- Можно ли вычислить его быстрее, чем за $\mathcal{O}(n^2)$?



Матрицы Тёплица и циркулянты

• Для специального класса матриц Тёплица, называемых циркулянтами, можно вычислить произведение матрицы на вектор быстрее, чем за $\mathcal{O}(n^2)$.

Матрицы Тёплица и циркулянты

- Для специального класса матриц Тёплица, называемых циркулянтами, можно вычислить произведение матрицы на вектор быстрее, чем за $\mathcal{O}(n^2)$.
- Матрица C называется **циркулянтом**, если

$$C_{ij} = c_{i-j \mod n},$$

т.е. она периодически заворачивается.

$$C = \begin{bmatrix} c_0 & c_3 & c_2 & c_1 \\ c_1 & c_0 & c_3 & c_2 \\ c_2 & c_1 & c_0 & c_3 \\ c_3 & c_2 & c_1 & c_0 \end{bmatrix}.$$



Матрицы Тёплица и циркулянты

- Для специального класса матриц Тёплица, называемых циркулянтами, можно вычислить произведение матрицы на вектор быстрее, чем за $\mathcal{O}(n^2)$.
- Матрица C называется **циркулянтом**, если

$$C_{ij} = c_{i-j \mod n},$$

т.е. она периодически заворачивается.

$$C = \begin{bmatrix} c_0 & c_3 & c_2 & c_1 \\ c_1 & c_0 & c_3 & c_2 \\ c_2 & c_1 & c_0 & c_3 \\ c_3 & c_2 & c_1 & c_0 \end{bmatrix}.$$

 Циркулянты имеют одинаковые собственные векторы, задаваемые дискретным преобразованием Фурье (DFT).



Теорема о спектральном разложении для циркулянтов

Теорема:

Любая циркулянтная матрица может быть представлена в виде

$$C = \frac{1}{n} F^* \Lambda F,$$

где F --- это **матрица Фурье** с элементами

$$F_{kl} = w_n^{kl}, \quad k, l = 0, \dots, n-1, \quad w_n = e^{-\frac{2\pi i}{n}},$$

и матрица $\Lambda = \mathsf{diag}(\lambda)$ --- это диагональная матрица и

$$\lambda = Fc$$
,

где c --- это первый столбец циркулянтной матрицы C.

Матрица Фурье определяется как:

$$F_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w_n^{1\cdot 1} & w_n^{1\cdot 2} & \dots & w_n^{1\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{2\cdot 1} & w_n^{2\cdot 2} & \dots & w_n^{2\cdot (n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w_n^{(n-1)\cdot 1} & w_n^{(n-1)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-1)\cdot (n-1)} \end{pmatrix},$$

или эквивалентно

$$F_n = \{w_n^{kl}\}_{k,l=0}^{n-1},$$

где

$$w_n = e^{-\frac{2\pi i}{n}}.$$

Свойства:

• Симметричная (не эрмитова!)

Матрица Фурье определяется как:

$$F_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w_n^{1\cdot 1} & w_n^{1\cdot 2} & \dots & w_n^{1\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{2\cdot 1} & w_n^{2\cdot 2} & \dots & w_n^{2\cdot (n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w_n^{(n-1)\cdot 1} & w_n^{(n-1)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-1)\cdot (n-1)} \end{pmatrix},$$

или эквивалентно

$$F_n = \{w_n^{kl}\}_{k,l=0}^{n-1},$$

где

$$w_n = e^{-\frac{2\pi i}{n}}.$$

Свойства:

- Симметричная (не эрмитова!)
- Унитарная с точностью до масштабирования:



Матрица Фурье определяется как:

$$F_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w_n^{1\cdot 1} & w_n^{1\cdot 2} & \dots & w_n^{1\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{2\cdot 1} & w_n^{2\cdot 2} & \dots & w_n^{2\cdot (n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w_n^{(n-1)\cdot 1} & w_n^{(n-1)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-1)\cdot (n-1)} \end{pmatrix},$$
 • Унитарная с точностью до масштабирования:
$$F_n^* F_n = F_n F_n^* = nI \text{ (проверьте этот факт)}.$$
 Следовательно,
$$F_n^{-1} = \frac{1}{n} F_n^*$$
 • Можно умножать на вектор (называемый дискретным преобразованием Фурье или DFT) с
$$\mathcal{O}(n \log n) \text{ сложностью (называемый быстрым}$$

или эквивалентно

$$F_n = \{w_n^{kl}\}_{k,l=0}^{n-1},$$

где

$$w_n = e^{-\frac{2\pi i}{n}}.$$

Свойства:

- Симметричная (не эрмитова!)
- Унитарная с точностью до масштабирования:
- преобразованием Фурье или FFT)!



Матрица Фурье определяется как:

$$F_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w_n^{1\cdot 1} & w_n^{1\cdot 2} & \dots & w_n^{1\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{2\cdot 1} & w_n^{2\cdot 2} & \dots & w_n^{2\cdot (n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w_n^{(n-1)\cdot 1} & w_n^{(n-1)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-1)\cdot (n-1)} \end{pmatrix},$$

• Унитарная с точностью до масштабирования:
$$F_n^* F_n = F_n F_n^* = nI \text{ (проверьте этот факт)}.$$
Следовательно,
$$F_n^{-1} = \frac{1}{n} F_n^*$$
• Можно умножать на вектор (называемый дискретным преобразованием Фурье или DFT) с
$$\mathcal{O}(n \log n) \text{ сложностью (называемый быстрым}$$

или эквивалентно

$$F_n = \{w_n^{kl}\}_{k,l=0}^{n-1}$$

где

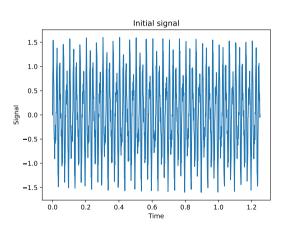
$$w_n = e^{-\frac{2\pi i}{n}}.$$

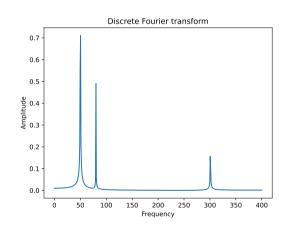
Свойства:

- Симметричная (не эрмитова!)
- Унитарная с точностью до масштабирования:
- преобразованием Фурье или FFT)!
- FFT помогает анализировать спектр сигнала и, как мы увидим позже, помогает выполнять быстрые умножения с определенными типами матриц.

Дискретное преобразование Фурье

$$f(x) = \sin(50.0 \cdot 2\pi x) + 0.5 \cdot \sin(80.0 \cdot 2\pi x) + 0.2 \cdot \sin(300.0 \cdot 2\pi x)$$







Рассмотрим матричное представление стандартного алгоритма Cooley-Tukey (1965), основная идея которого --разделяй и властвуй.

Обратите внимание, что в пакетах используются более сложные версии.

Пусть n --- степень двойки.



Рассмотрим матричное представление стандартного алгоритма Cooley-Tukey (1965), основная идея которого --разделяй и властвуй.

Обратите внимание, что в пакетах используются более сложные версии.

- Пусть n --- степень двойки.
- ullet Сначала мы **переставляем строки** матрицы Фурье так, что первые n/2 строк новой матрицы имеют номера 1, 3, 5, ..., n-1 и последние n/2 строки имеют номера 2, 4, 6..., n.



Рассмотрим матричное представление стандартного алгоритма Cooley-Tukey (1965), основная идея которого --разделяй и властвуй.

Обратите внимание, что в пакетах используются более сложные версии.

- Пусть n --- степень двойки.
- ullet Сначала мы **переставляем строки** матрицы Фурье так, что первые n/2 строк новой матрицы имеют номера 1, 3, 5, ..., n-1 и последние n/2 строки имеют номера 2, 4, 6..., n.
- Это можно выразить как умножение на перестановочную матрицу P_n :

$$P_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & & & & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ \hline 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & & & & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix},$$



Таким образом,

$$P_nF_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w_n^{2\cdot 1} & w_n^{2\cdot 2} & \dots & w_n^{2\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{4\cdot 1} & w_n^{4\cdot 2} & \dots & w_n^{4\cdot (n-1)} \\ \vdots & & & \vdots \\ 1 & w_n^{(n-2)\cdot 1} & w_n^{(n-2)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-2)\cdot (n-1)} \\ \hline 1 & w_n^{1\cdot 1} & w_n^{1\cdot 2} & \dots & w_n^{1\cdot (n-1)} \\ 1 & w_n^{3\cdot 1} & w_n^{3\cdot 2} & \dots & w_n^{3\cdot (n-1)} \\ \vdots & & & \vdots \\ 1 & w_n^{(n-1)\cdot 1} & w_n^{(n-1)\cdot 2} & \dots & w_n^{(n-1)\cdot (n-1)} \end{pmatrix},$$

Теперь представим, что мы разделили её столбцы и строки на две части размера n/2.

В результате мы получаем 2×2 **блочную матрицу**, которая имеет следующий вид

$$P_n F_n = \begin{pmatrix} \{w_n^{2kl}\} & \{w_n^{2k(\frac{n}{2}+l)}\} \\ \{w_n^{(2k+1)l}\} & \{w_n^{(2k+1)(\frac{n}{2}+l)}\} \end{pmatrix}, \quad k, l = 0, \dots, \frac{n}{2} - 1.$$

Пока что это не выглядит как что-то, что работает быстрее :) Но мы увидим, что это так. Давайте рассмотрим первый блок $\{w_n^{2kl}\}$:

$$w_n^{2kl} = e^{-2kl\frac{2\pi i}{n}} = e^{-kl\frac{2\pi i}{n/2}} = w_{n/2}^{kl}.$$

Таким образом, этот блок является в точности матрицей Фурье в два раза меньшего размера $F_{n/2}$!

Блок $\{w_n^{(2k+1)l}\}$ можно записать как

$$w_n^{(2k+1)l} = w_n^{2kl+l} = w_n^l w_n^{2kl} = w_n^l w_{n/2}^{kl},$$

который можно записать как $W_{n/2}F_{n/2}$, где

$$W_{n/2} = \text{diag}(1, w_n, w_n^2, \dots, w_n^{n/2-1}).$$



Проделав те же самые трюки для других блоков, мы, наконец, получим

$$P_n F_n = \begin{pmatrix} F_{n/2} & F_{n/2} \\ F_{n/2} W_{n/2} & -F_{n/2} W_{n/2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_{n/2} & 0 \\ 0 & F_{n/2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n/2} & I_{n/2} \\ W_{n/2} & -W_{n/2} \end{pmatrix}.$$

ullet Таким образом, мы **уменьшили умножение на** F_n **до 2 умножений на** $F_{n/2}$ и дешевых умножений на диагональные матрицы.



Проделав те же самые трюки для других блоков, мы, наконец, получим

$$P_n F_n = \begin{pmatrix} F_{n/2} & F_{n/2} \\ F_{n/2} W_{n/2} & -F_{n/2} W_{n/2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_{n/2} & 0 \\ 0 & F_{n/2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n/2} & I_{n/2} \\ W_{n/2} & -W_{n/2} \end{pmatrix}.$$

- ullet Таким образом, мы **уменьшили умножение на** F_n **до 2 умножений на** $F_{n/2}$ и дешевых умножений на диагональные матрицы.
- Если мы применим полученные выражения рекурсивно к $F_{n/2}$, мы получим $\mathcal{O}(n\log n)$ сложность.

Циркулянтные матрицы

БПФ помогает быстро умножать на определенные типы матриц. Начнем с циркулянтной матрицы:

$$C = \begin{pmatrix} c_0 & c_{n-1} & c_{n-2} & \dots & c_1 \\ c_1 & c_0 & c_{n-1} & \dots & c_2 \\ c_2 & c_1 & c_0 & \dots & c_3 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{n-1} & c_{n-2} & c_{n-3} & \dots & c_0 \end{pmatrix}$$

Теорема. Пусть C --- циркулянтная матрица размера $n \times n$ и пусть c --- ее первый столбец, тогда

$$C = \frac{1}{n} F_n^* \mathrm{diag}(F_n c) F_n$$



Быстрый матвек с циркулянтной матрицей

• Представление $C = \frac{1}{n} F^* \mathrm{diag}(F_n c) F_n$ дает нам явный способ умножать вектор x на C за $\mathcal{O}(n \log n)$ операций.

Быстрый матвек с циркулянтной матрицей

- ullet Представление $C=rac{1}{2}F^*\mathrm{diag}(F_nc)F_n$ дает нам явный способ умножать вектор x на C за $\mathcal{O}(n\log n)$ операций.
- Действительно,

$$Cx = \frac{1}{n} F_n^* \mathrm{diag}(F_n c) F_n x = \mathrm{ifft} \left(\mathrm{fft}(c) \circ \mathrm{fft}(x) \right)$$

где \circ обозначает поэлементное произведение (Hadamard product) двух векторов (так как $\operatorname{diag}(a)b=a\circ b$) и ifft обозначает обратное дискретное преобразование Фурье F_n^{-1} .

Матрицы Теплица

Теперь вернемся к матрицам Тёплица!

$$T = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_{-3} & \dots & t_{1-n} \\ t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} & \dots & t_{2-n} \\ t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} & \dots & t_{3-n} \\ t_3 & t_2 & t_1 & t_0 & \dots & t_{4-n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ t_{n-1} & t_{n-2} & t_{n-3} & t_{n-4} & \dots & t_0 \end{pmatrix},$$

или эквивалентно $T_{ij} = t_{i-j}$.

Операция матрично-векторного произведения может быть записана как

$$y_i = \sum_{i=1}^n t_{i-j} x_j,$$

которая может быть интерпретирована как дискретная свертка фильтра t_i и сигнала x_i .

Для простоты размер фильтра t таков, что размер входного и выходного сигналов одинаковый.

Обычно размер фильтра может быть произвольным.

Быстрая свертка имеет множество приложений, например, в обработке сигналов или в дифференциальных и интегральных уравнениях. Структурированные матрицы

Key point: the multiplication by a Toeplitz matrix can be reduced to the multiplication by a circulant.

• Indeed, every Toeplitz matrix of size $n \times n$ can be embedded into a Circulant matrix C of size $(2n-1) \times (2n-1)$:

$$C = \begin{pmatrix} T & \dots \\ \dots & \dots \end{pmatrix}.$$



Key point: the multiplication by a Toeplitz matrix can be reduced to the multiplication by a circulant.

• Indeed, every Toeplitz matrix of size $n \times n$ can be embedded into a Circulant matrix C of size $(2n-1) \times (2n-1)$:

$$C = \begin{pmatrix} T & \dots \\ \dots & \dots \end{pmatrix}.$$

• The 3×3 matrix $T=\begin{pmatrix}t_0&t_{-1}&t_{-2}\\t_1&t_0&t_{-1}\\t_1&t_0&t_{-1}\end{pmatrix}$ can be embedded as follows

$$C = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 \\ t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 \\ t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix}.$$

• For matvec $\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$ we pad vector x with zeros:

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \star \\ \star \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 \\ t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 \\ t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_1 & t_2 & t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \mathrm{ifft}(\mathrm{fft}(\begin{pmatrix} t_0 \\ t_1 \\ t_2 \\ t_{-2} \\ t_1 \end{pmatrix}) \circ \mathrm{fft}(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix})).$$

Структурированные матрицы

 $\bullet \text{ For matvec } \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & \iota_{-1} & \iota_{-2} \\ t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_1 & t_2 & t_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ x_2 \\ w \end{pmatrix} \text{ we pad vector } x \text{ with zeros: } x \text{ where } x \text{ is the property of } x \text{ where } x \text{ is the property of } x \text{ where } x \text{ is the property of } x \text{$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \star \\ \star \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 \\ t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 \\ t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \mathrm{ifft}(\mathrm{fft}(\begin{pmatrix} t_0 \\ t_1 \\ t_2 \\ t_{-2} \\ t_{-1} \end{pmatrix}) \circ \mathrm{fft}(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix})).$$

Note that you do not need to form and store the whole matrix T

• For matvec $\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$ we pad vector x with zeros:

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \star \\ \star \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 \\ t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} & t_2 \\ t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} & t_{-2} \\ t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 & t_{-1} \\ t_{-1} & t_{-2} & t_2 & t_1 & t_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \mathrm{ifft}(\mathrm{fft}(\begin{pmatrix} t_0 \\ t_1 \\ t_2 \\ t_{-2} \\ t_{-1} \end{pmatrix}) \circ \mathrm{fft}(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix})).$$

- ullet Note that you **do not need to form and store** the whole matrix T
- From the Cooley-Tukey algorithm follows that the preferable size of circulant matrix is 2^k for some k. You can do it with zero padding of the appropriate size.

♥ ೧ 0