



# Исследование масштабируемости итерационных алгоритмов в суперкомпьютерном моделировании физических процессов

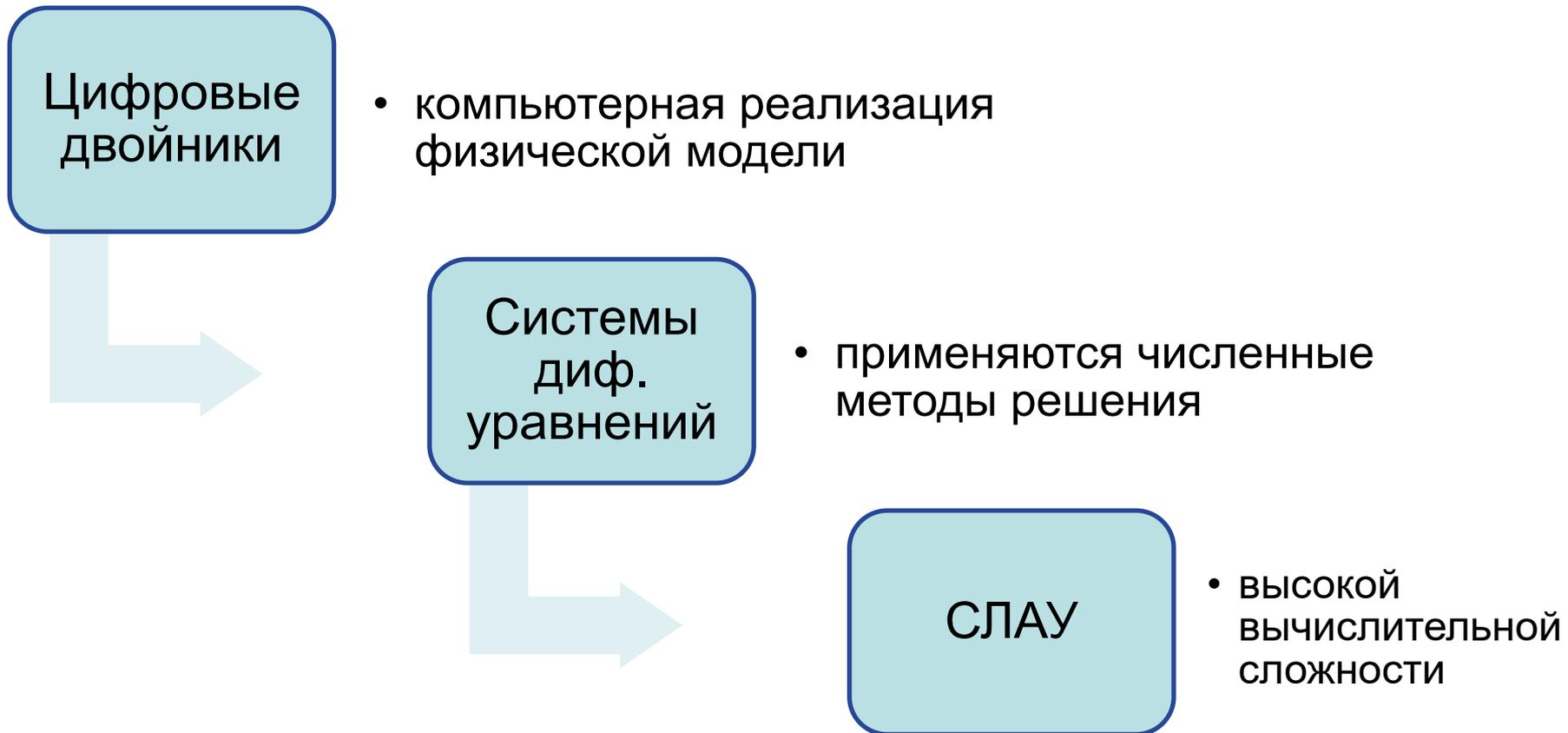
Н. А. Ежова

Л.Б. Соколинский

Южно-Уральский государственный университет  
(национальный исследовательский университет)

# Постановка задачи

---



# Решение

---

Разработана методика исследования масштабируемости ресурсоемких итерационных алгоритмов, применяемых в моделировании сложных физических процессов на суперкомпьютерных системах

# Модель параллельных вычислений BSF (Bulk-Synchronous Farm)

---

- *Модель BSF* – фреймворк (система правил и ограничений) для описания и анализа параллельных алгоритмов и программ
- Область применения:
  - Многопроцессорные системы с распределенной памятью
  - Параллельные итерационные алгоритмы с высокой вычислительной сложностью
- Позволяет предсказать:
  - границу масштабируемости параллельного алгоритма
  - ускорение параллельного алгоритма

# BSF-компьютер

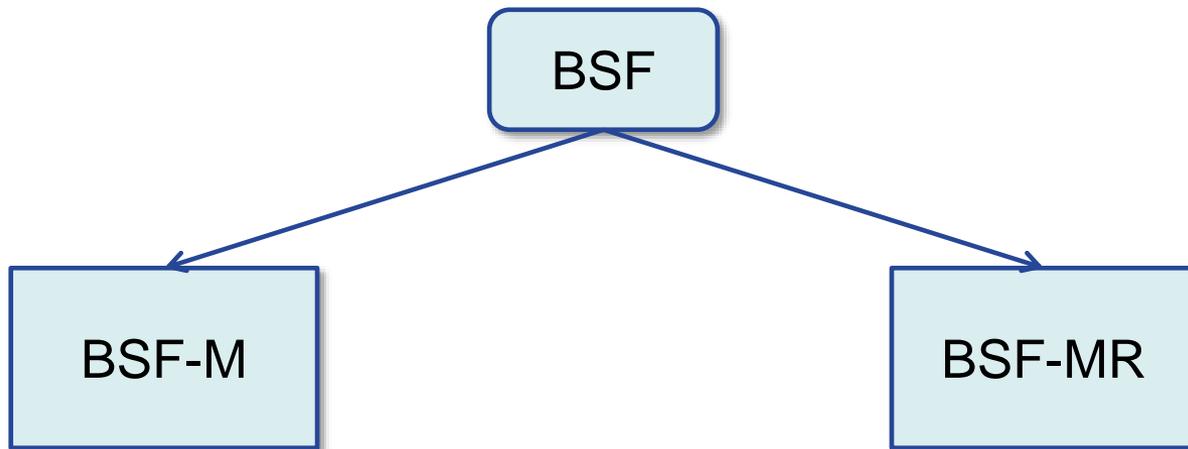
---



Процессорные узлы

# Разновидности модели BSF

---



# Модель BSF-M

---

Используется функция  
высшего порядка *Map*

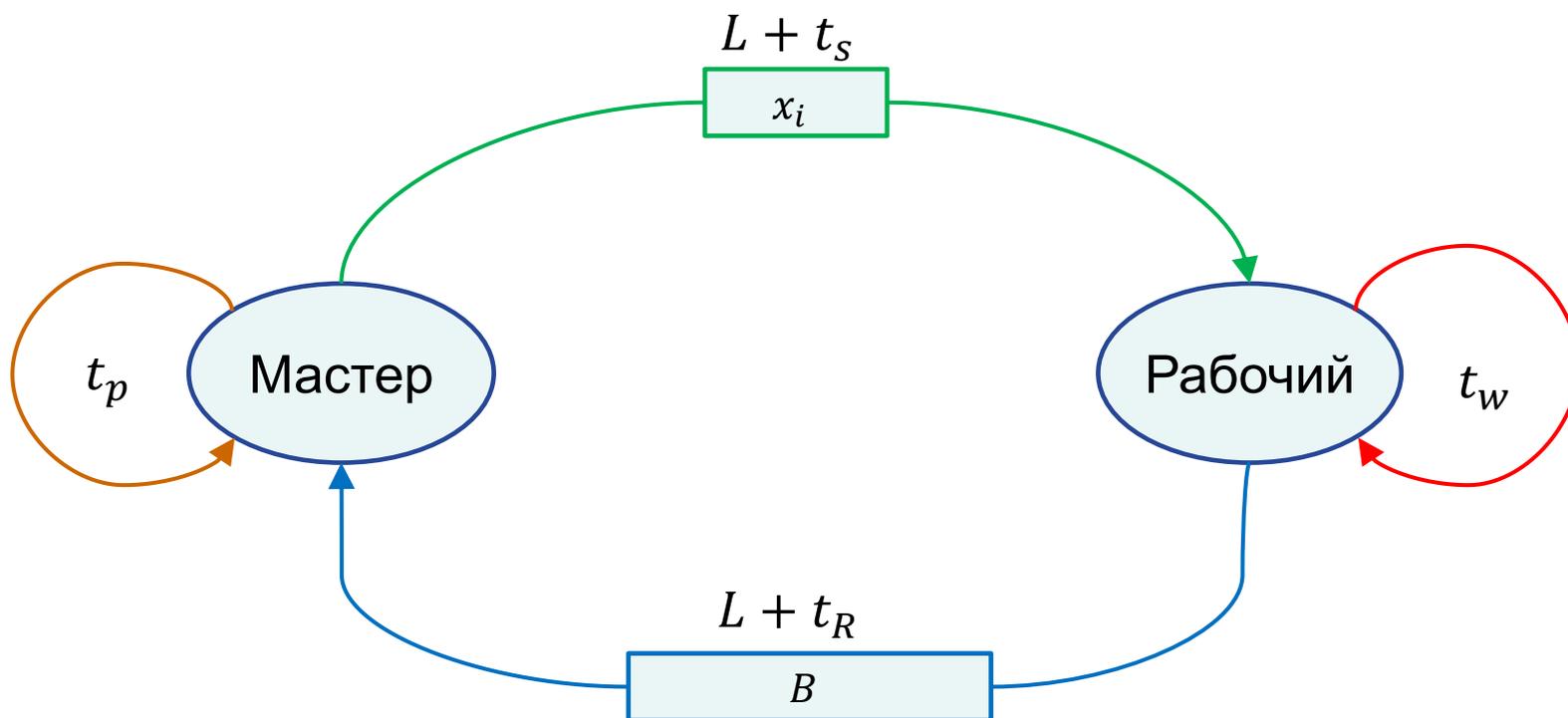
# Параметры BSF-M

---

- $K$  – количество рабочих
- $t_s$  – время, затрачиваемое мастером на передачу сообщения одному рабочему (без учета латентности)
- $L$  – латентность (время посылки сообщения длиной в 1 байт)
- $t_w$  – время выполнения задания бригадой из одного рабочего в рамках одной итерации
- $t_R$  – время, затрачиваемое мастером на получение результатов от всех рабочих (без учета латентности)
- $t_p$  – время, затрачиваемое мастером на обработку полученных результатов и проверку условия завершения

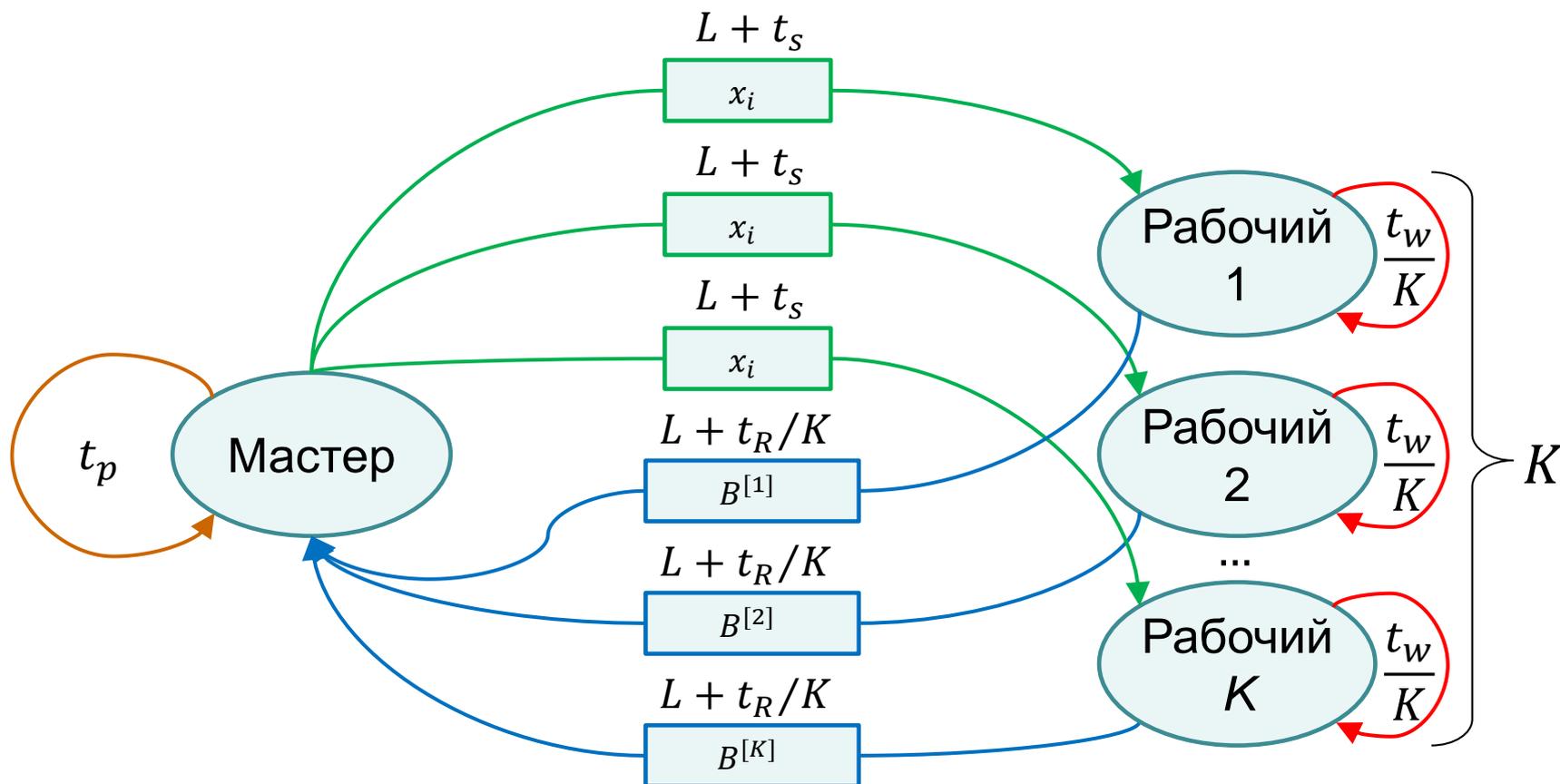
# Время решения задачи системой из одного мастера и одного рабочего для BSF-M (сек.)

$$T_1 = L + t_s + t_w + L + t_R + t_p$$



# Время решения задачи системой из одного мастера и $K$ рабочих для BSF-M (сек.)

$$T_K = K(L + t_s) + t_w/K + K(L + t_R/K) + t_p$$

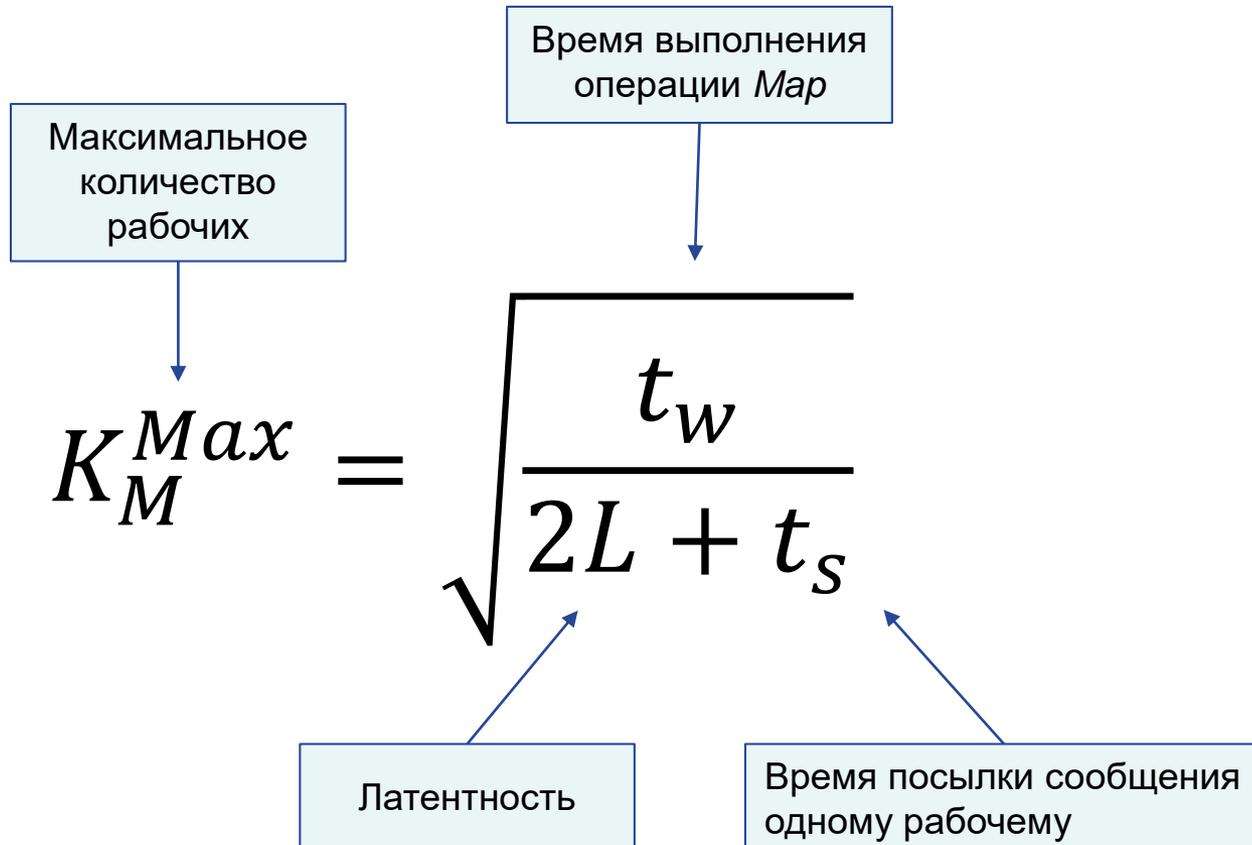


# Ускорение для BSF-M

---

$$a_{BSF-M}(K) = \frac{T_1}{T_K} = \frac{2L + t_s + t_R + t_p + t_w}{K^2(2L + t_s) + K(t_R + t_p) + t_w}$$

# Граница масштабируемости для BSF-M



# Модель BSF-MR

---

Используются функции высшего порядка *Map* и *Reduce*

# Параметры BSF-MR

---

$K$  – количество рабочих

$l$  – длина списка ( $l = mK, m \in \mathbb{N}$ )

$t_s$  – время, затрачиваемое мастером на передачу сообщения одному рабочему (без учета латентности)

$L$  – латентность (время посылки сообщения длиной в 1 байт)

$t_w$  – время выполнения задания бригадой из одного рабочего в рамках одной итерации

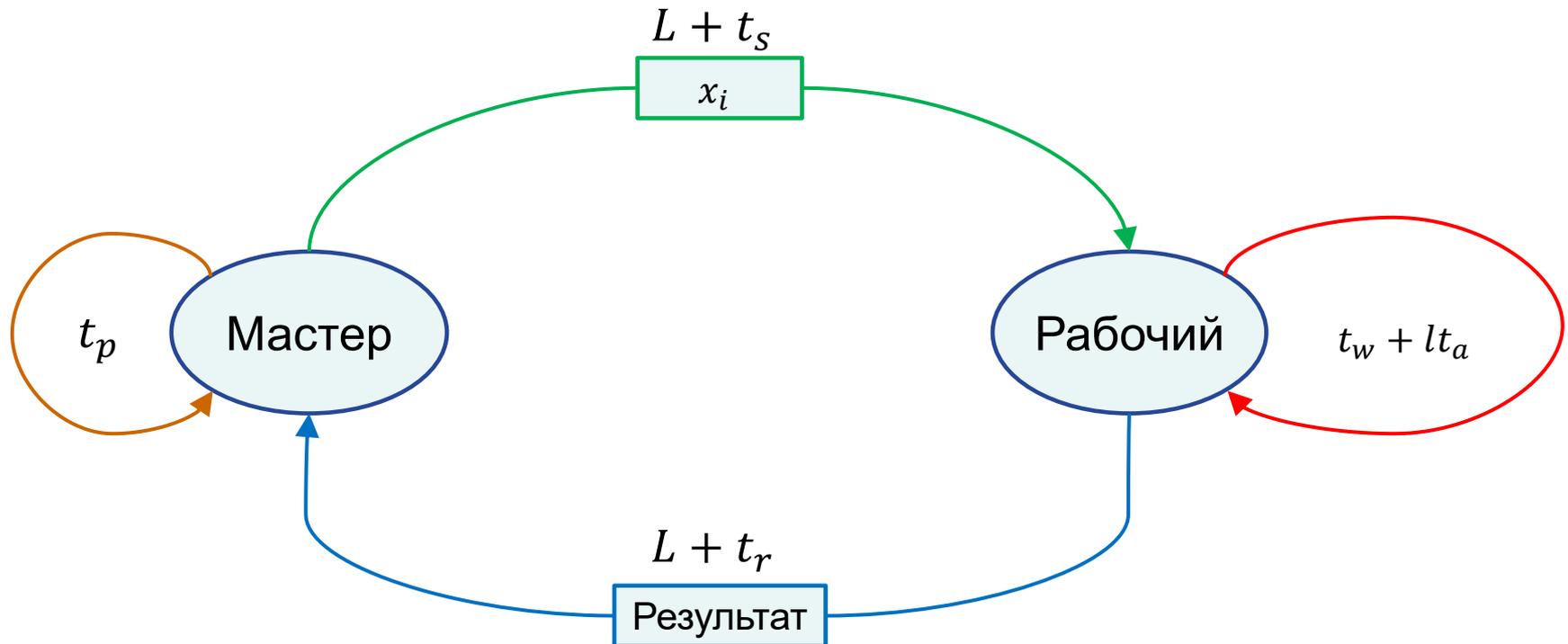
$t_r$  – время, затрачиваемое мастером на получение сообщения от одного рабочего (без учета латентности)

$t_a$  – время, необходимое для выполнения одной операции  $\oplus$

$t_p$  – время, затрачиваемое мастером на вычисление следующего приближения и проверку условия завершения

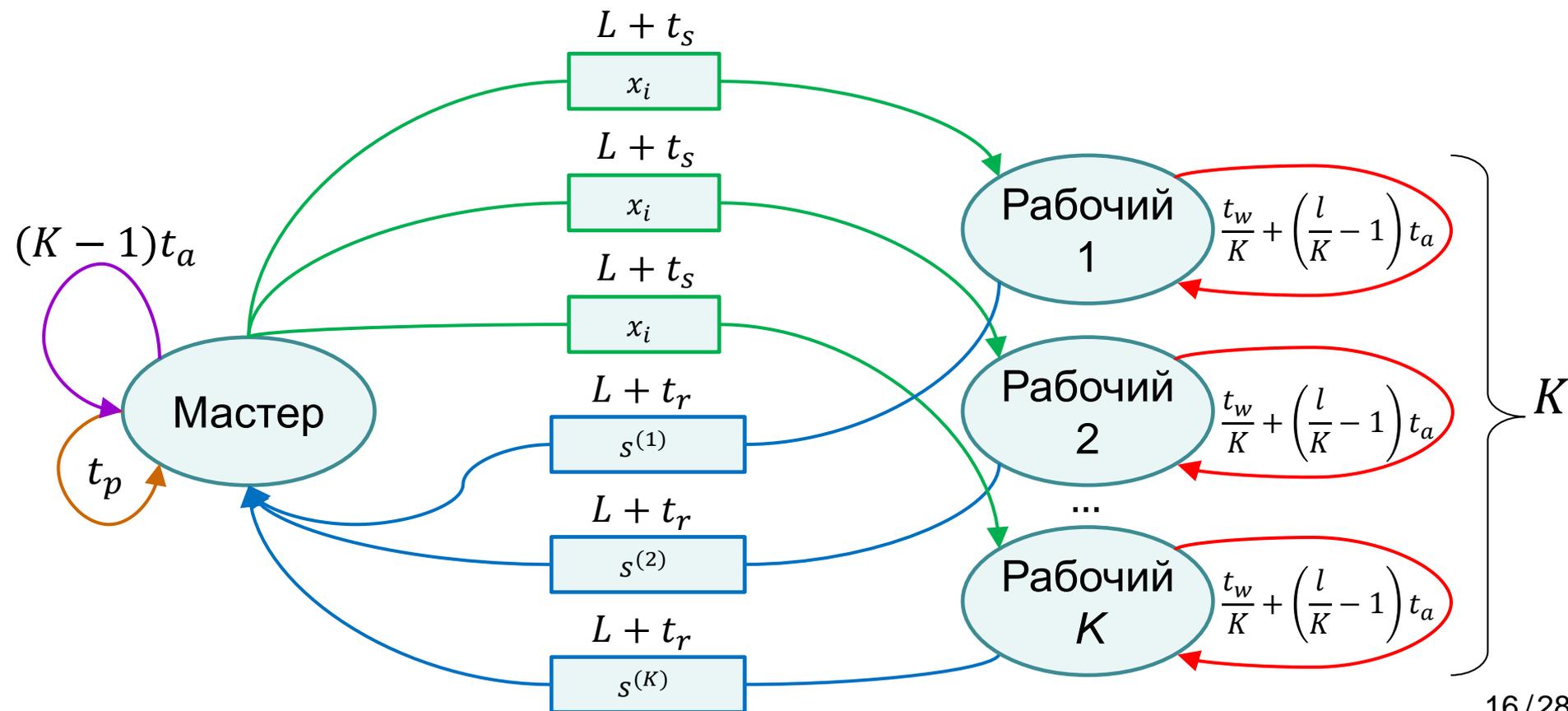
# Время решения задачи системой из мастера и одного рабочего для BSF-MR

$$T_1 = L + t_s + t_w + lt_a + L + t_r + t_p$$



# Время решения задачи системой из одного мастера и $K$ рабочих для BSF-MR

$$T_K = K(L + t_s) + \frac{t_w}{K} + \left(\frac{l}{K} - 1\right)t_a + K(L + t_r) + (K - 1)t_a + t_p$$

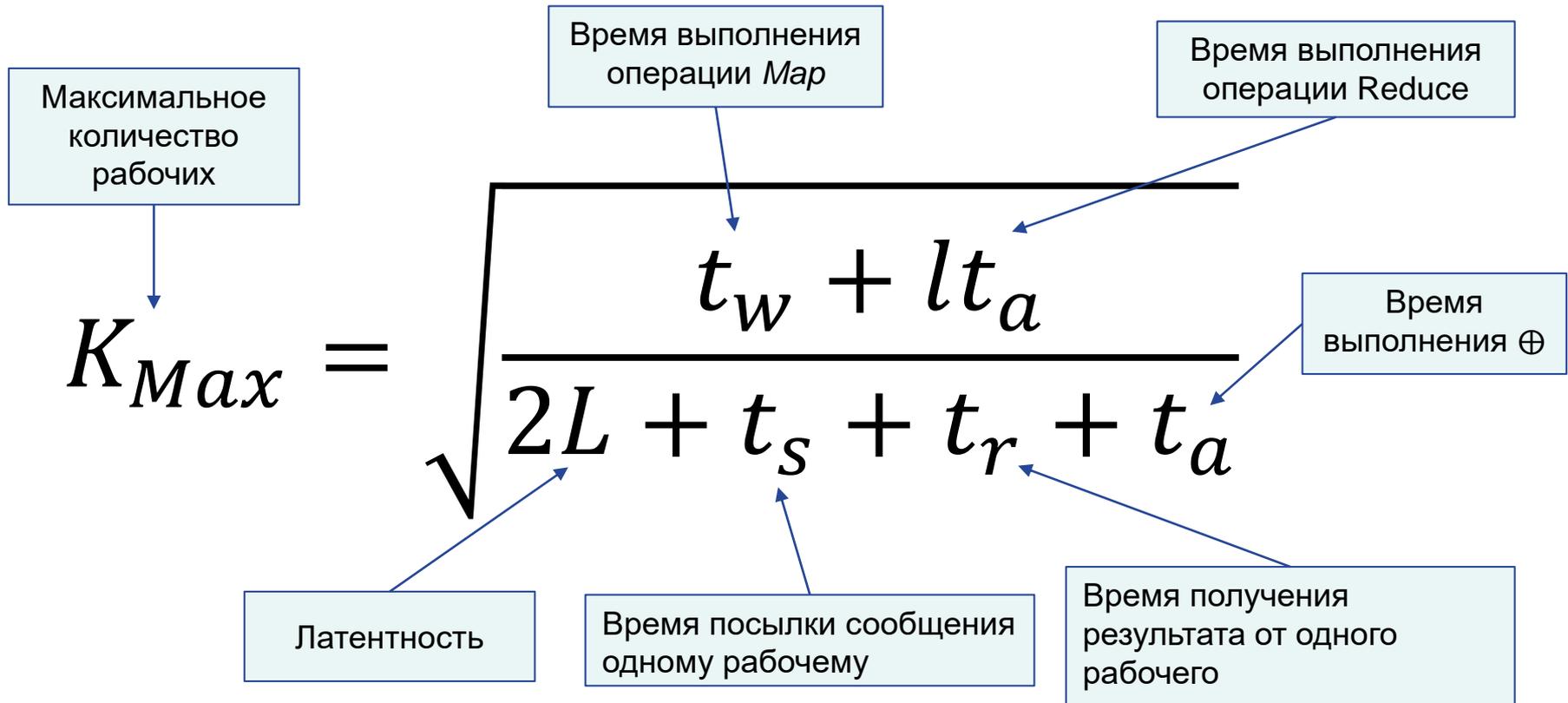


# Ускорение для BSF-MR

---

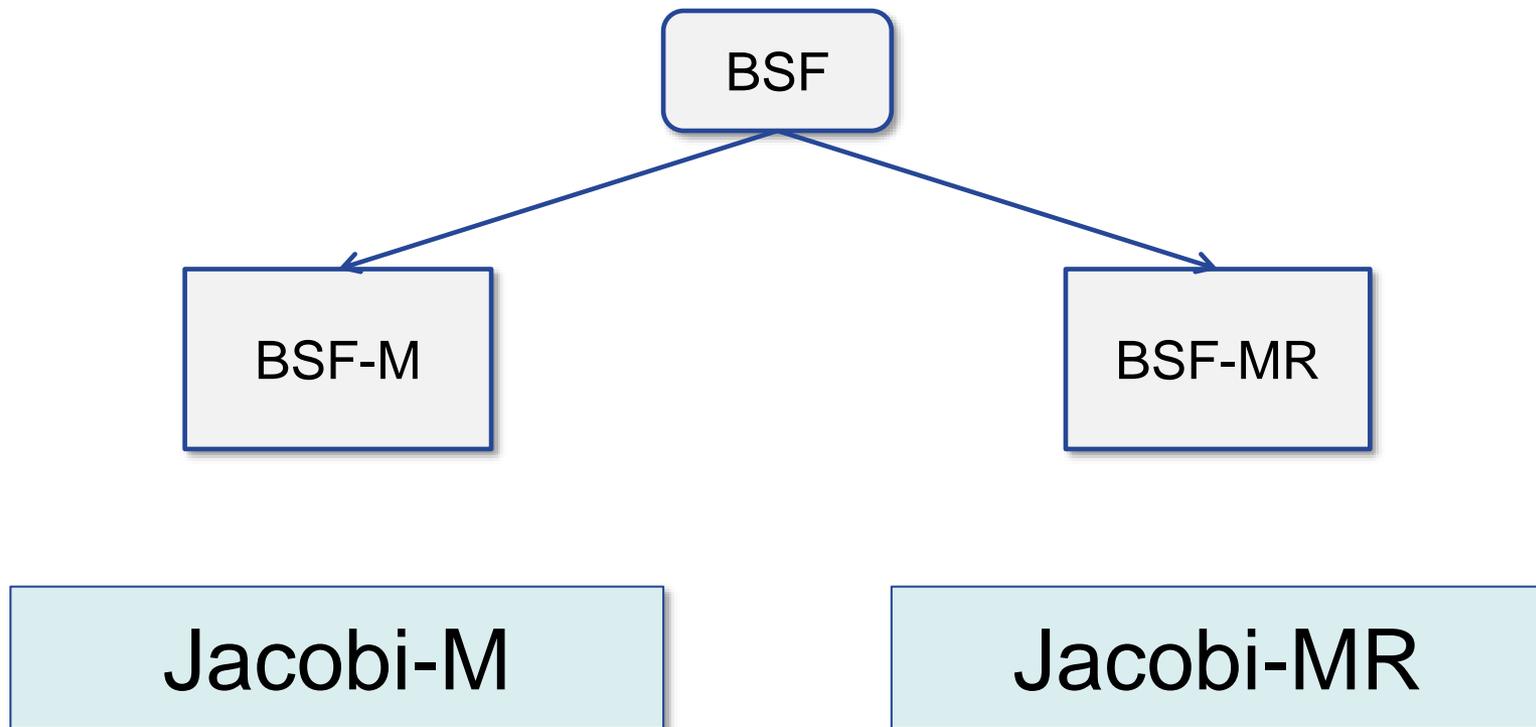
$$\alpha_{BSF-MR}(K) = \frac{T_1}{T_K} = \frac{2L + t_s + t_r + t_p + t_w + lt_a}{K(2L + t_s + t_r + t_a) + (t_w + lt_a)/K - t_a + t_p}$$

# Граница масштабируемости для BSF-MR



# Примеры применения моделей

---



# Алгоритм Якобі для приближенного решения СЛАУ

---

$$Ax = b$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad x = (x_1, \dots, x_n) \quad b = (b_1, \dots, b_n)$$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix} \quad c_{ij} = \begin{cases} -\frac{a_{ij}}{a_{ii}}, \forall j \neq i \\ 0, \forall j = i \end{cases}$$

$$d = (d_1, \dots, d_n) \quad d_i = b_i / a_{ii}$$

$$x^{(k+1)} = Cx^{(k)} + d$$

# Алгоритм Якоби-М над списками

---

$$F_{x^{(k)}} = d_i + \sum_{j=1}^n c_{ij}x_j$$

1. *Input*( $A, b$ ); *Comput*( $C, d$ );  $k := 0$ ;  $x^{(0)} := d$
2.  $C_j^{row} := [c_{1j}, \dots, c_{nj}]$ ;  $x^{(k+1)} := \text{Map}(F_{x^{(k)}}, C_j^{row})$
3. Если  $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|^2 < \varepsilon$ ; перейти на шаг 5
4.  $k := k + 1$ ; перейти на шаг 2
5. Стоп

# BSF-оценки для алгоритма Jacobi-M для многопроцессорных систем с распределенной памятью

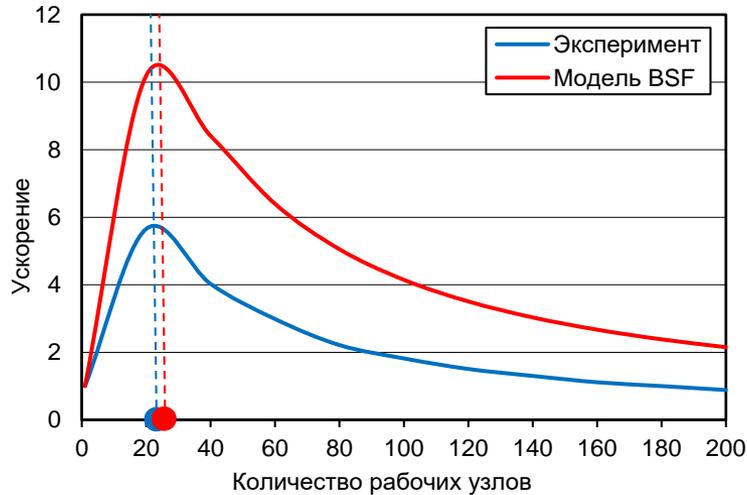
$\tau_{op}$  - время выполнения одной операции с плавающей точкой  
 $\tau_{tr}$  - время пересылки вещественного числа (без учета латентности)  
 $n$  - количество уравнений  
 $L$  - латентность

$$a_{Jacobi-M}(K) = \frac{K(2L + 2\tau_{tr}n + \tau_{op} \cdot (2n + 2) + \tau_{op}2n^2)}{K^2(2L + \tau_{tr}n) + K(\tau_{tr}n + \tau_{op} \cdot (2n + 2)) + \tau_{op}2n^2}$$

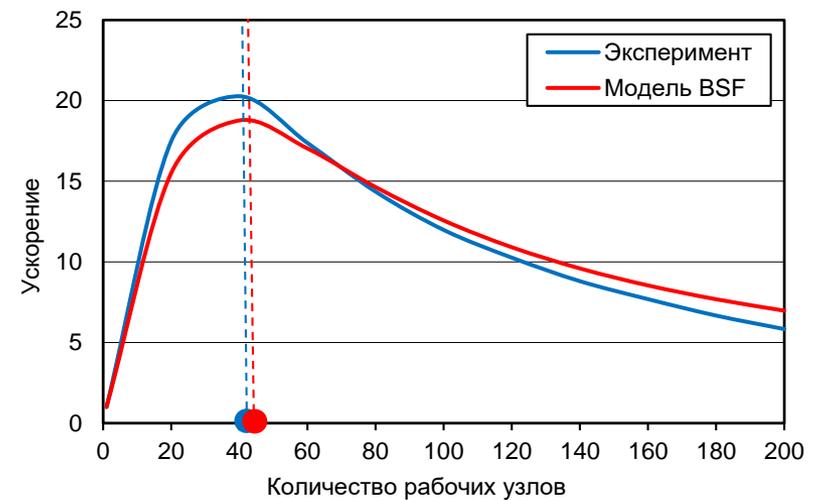
$$K_{Jacobi-M}^{Max} = O(\sqrt{n})$$

# Ускорение алгоритма Якоби-М: теория и практика

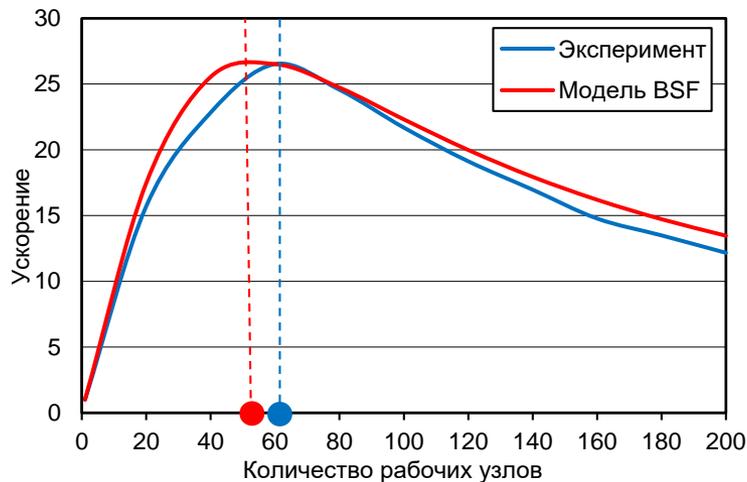
$n = 1\,500$



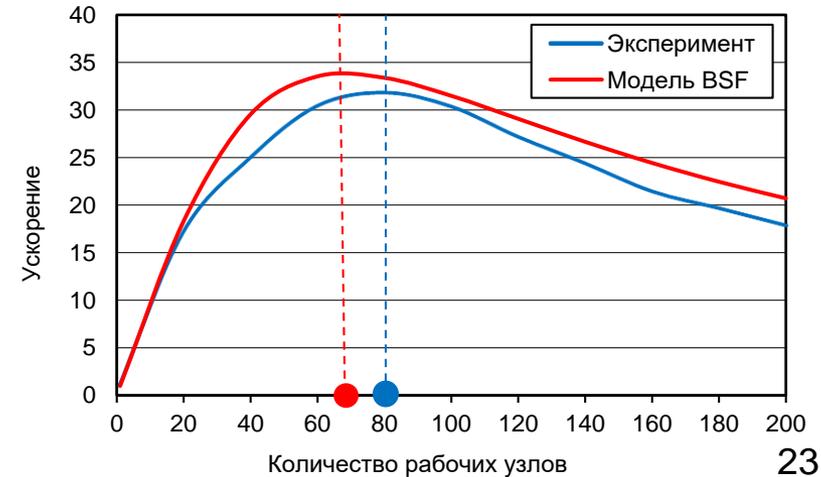
$n = 5\,000$



$n = 10\,000$



$n = 16\,000$



# Алгоритм Якоби-MR над списками

---

$$F_x(j) = (c_{1j}x_j, \dots, c_{nj}x_j)$$

1. *Input*( $A, b$ ); *Comput*( $C, d$ );  $k := 0$ ;  $x^{(0)} := d$
2.  $C_i^{col} := \text{Map}(F_{x^{(k)}}, [c_{1j}, \dots, c_{nj}])$
3.  $x^{(k+1)} := \text{Reduce}(\oplus, C_i^{col})$
4.  $x^{(k+1)} := x^{(k+1)} + d$
5. Если  $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|^2 < \varepsilon$ , перейти на шаг 7
6.  $k := k + 1$ ; перейти на шаг 2
7. Стоп

# BSF-оценки для алгоритма Jacobi-MR для многопроцессорных систем с распределенной памятью

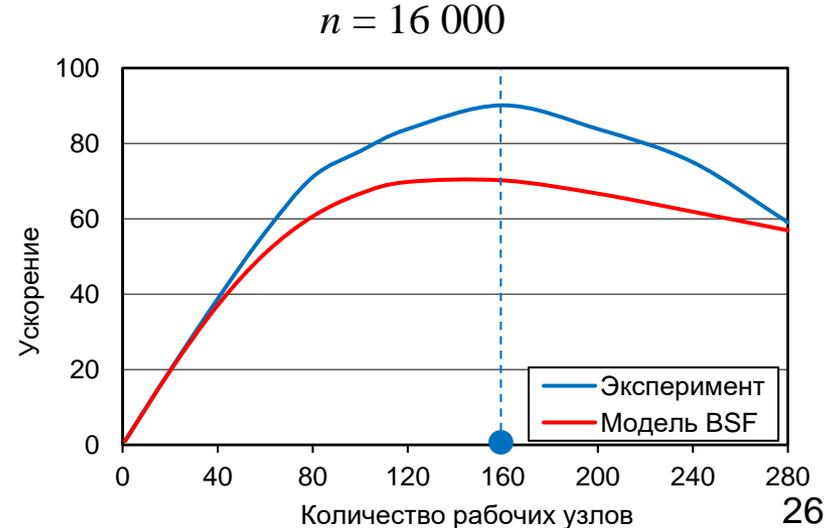
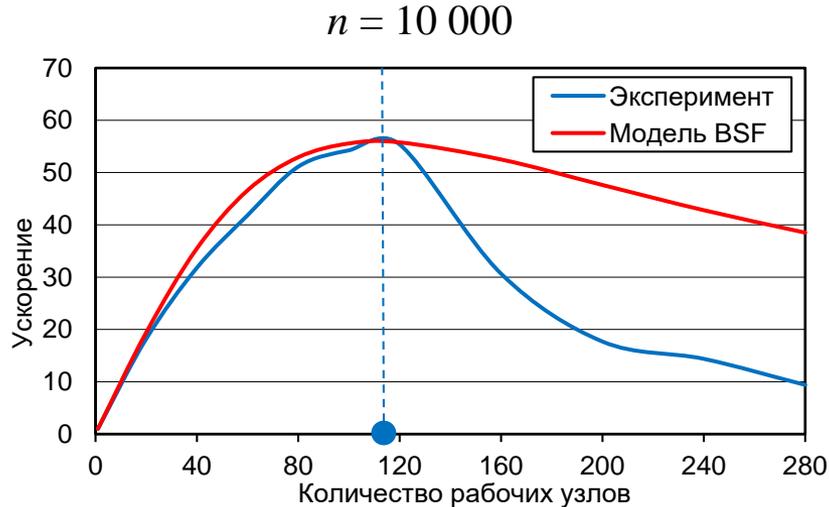
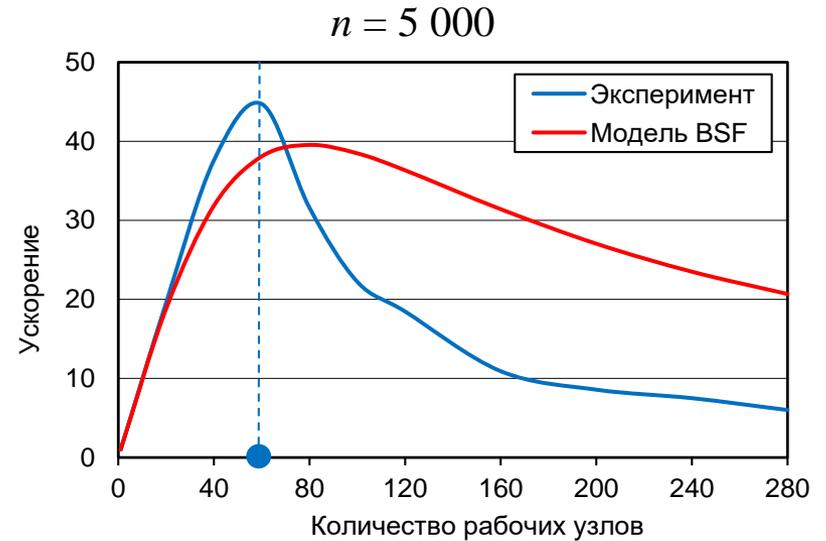
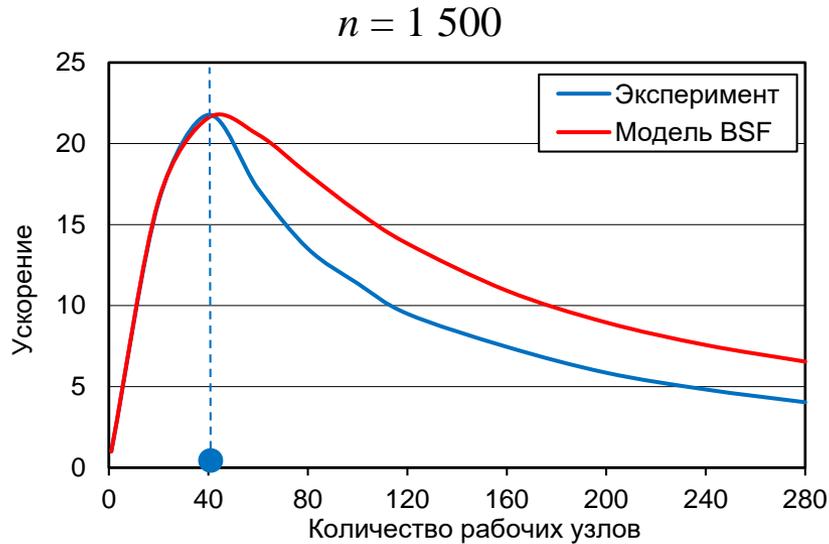
$\tau_{op}$  - время выполнения одной операции с плавающей точкой  
 $\tau_{tr}$  - время пересылки вещественного числа (без учета латентности)  
 $n$  - количество уравнений  
 $L$  - латентность

$$a_{Jacobi-MR}(K) = \frac{2(L + \tau_{tr}n) + \tau_{op}n(3n - K + 5)}{K^2 (2(L + \tau_{op}n) + 3\tau_{op}n(n + K))}$$

$$K_{Jacobi-MR}^{Max} = O(\sqrt{n})$$

# Ускорение алгоритма Якоби-MR:

## теория и практика



# Исходные коды

---

<https://github.com/nadezhda-ezhova/Jacobi-MR>

<https://github.com/nadezhda-ezhova/Jacobi-M>

---

Спасибо за внимание!