

**СРАВНЕНИЕ АЛГОРИТМОВ ОПРЕДЕЛЕНИЯ ОРИЕНТАЦИИ КОСМИЧЕСКОГО АППАРАТА  
НА ОСНОВЕ ОДНОМОМЕНТНЫХ ИЗМЕРЕНИЙ****М. А. Пономарева\*, А. В. Крамлих***Самарский национальный исследовательский университет имени академика С. П. Королева  
(Самарский университет), Самара, Россия**\*ponomarevamarina@gmail.com*

**Аннотация.** Исследована задача определения ориентации космического аппарата по одномоментным измерениям. Представлен ряд алгоритмов определения ориентации космического аппарата по одномоментным измерениям различной физической природы: TRIAD, Optimized TRIAD, q-Method, QUEST, ESOQ, ESOQ2, SVD. Проанализированы следующие свойства алгоритмов, реализованных в математическом пакете MatLab: время работы, среднее значение и среднеквадратическое отклонение меры ошибки определения ориентации, количество операций с плавающей точкой.

**Ключевые слова:** космический аппарат, ориентация, алгоритм, одномоментные измерения, матрица поворота, кватернион, быстродействие, точность, вычисления с плавающей точкой

**Благодарности:** исследование выполнено за счет гранта Российского научного фонда № 23-67-10007, <https://rscf.ru/project/23-67-10007/>.

**Ссылка для цитирования:** Пономарева М. А., Крамлих А. В. Сравнение алгоритмов определения ориентации космического аппарата на основе одномоментных измерений // Изв. вузов. Приборостроение. 2025. Т. 68, № 1. С. 89–97. DOI: 10.17586/0021-3454-2025-68-1-89-97.

**COMPARISON OF ALGORITHMS FOR DETERMINING A SPACE VEHICLE ORIENTATION BASED  
ON ONE-TIME MEASUREMENTS****M. A. Ponomareva\*, A. V. Kramlikh***Samara University, Samara, Russia**\*ponomarevamarina@gmail.com*

**Abstract.** The problem of determining the orientation of a spacecraft using instantaneous measurements is investigated. A number of algorithms for determining the spacecraft orientation using one-time measurements of various physical nature are presented: TRIAD, Optimized TRIAD, q-Method, QUEST, ESOQ, ESOQ2, SVD. The following properties of the algorithms implemented in the MatLab mathematical package are analyzed: running time, average value and standard deviation of the orientation determination error measure, and the number of floating-point operations.

**Keywords:** spacecraft, orientation, algorithm, one-time measurements, rotation matrix, quaternion, performance, accuracy, floating point calculations

**Acknowledgments:** The study was supported by the Russian Science Foundation grant No. 23-67-10007, <https://rscf.ru/project/23-67-10007/>.

**For citation:** Ponomareva M. A., Kramlikh A. V. Comparison of algorithms for determining a space vehicle orientation based on one-time measurements. *Journal of Instrument Engineering*. 2025. Vol. 68, N 1. P. 89–97 (in Russian). DOI: 10.17586/0021-3454-2025-68-1-89-97.

**Введение.** Текущее положение космического аппарата (КА) вычисляется системой определения ориентации, включающей набор датчиков и комплекс алгоритмов. Информация об угловом положении КА используется для привязки измерений, выполняемых целевой аппаратурой, и для решения задачи управления угловым движением КА.

В настоящей статье рассматривается ряд основанных на работе с одномоментными измерениями алгоритмов определения ориентации. Одномоментные измерения векторов различной

физической природы выполняются одновременно или в достаточно близкие моменты времени, чтобы движением центра масс и угловым движением КА можно было пренебречь. В таком качестве могут выступать [1] измерения от звездного датчика, магнитометра, датчика Солнца, датчика горизонта и т.п., а в качестве моделей измерений используются соответственно модель звездного неба, магнитного поля Земли, направления на Солнце, надир и др. (наиболее точным считается звездный датчик, наименее — датчик горизонта). На малоразмерных КА преимущественно используются магнитометры и датчики направления на Солнце, поскольку они достаточно точные, надежные и недорогие.

Для определения ориентации КА по одномоментным измерениям используются два и более векторов и моделей этих измерений различной физической природы. В алгоритмах TRIAD и Optimized TRIAD используются только два вектора, в q-Method, QUEST, ESOQ, ESOQ2 и SVD можно использовать два вектора и более. Поскольку угол между двумя различными векторами может быть близок к нулю или к  $180^\circ$ , то векторы вырождаются друг в друга и ориентация КА в этом случае определяется с очень большой ошибкой. Во избежание этого используют несколько векторов, чтобы из них выбрать те, угол между которыми не будет равен нулю или  $180^\circ$ .

Целью настоящей работы является сравнение наиболее популярных алгоритмов определения ориентации КА по следующим критериям: скорость работы, точность, тип выходной информации и сложность реализации.

**Математическая постановка задачи.** В настоящей работе используются:

— абсолютная геоцентрическая система координат  $ox_a y_a z_a$  (АСК): начало  $O$  в центре Земли, ось  $ox_a$  направлена в точку весеннего равноденствия, ось  $oz_a$  направлена по оси суточного вращения Земли (перпендикулярно плоскости экватора),

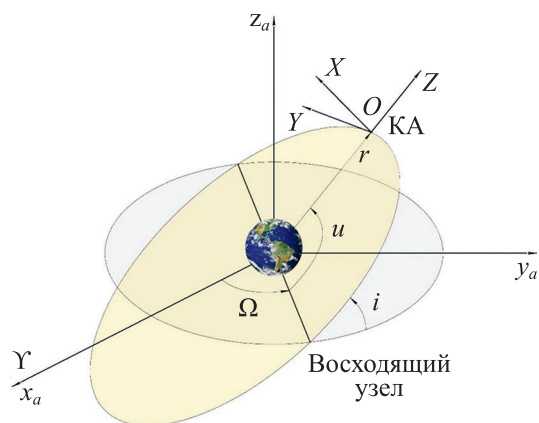


Рис. 1

ось  $oy_a$  лежит в плоскости экватора Земли и дополняет систему до правой (рис. 1;  $\Omega$  — долгота восходящего узла,  $i$  — наклонение орбиты,  $u$  — аргумент широты). Изначально модели измерений задаются в АСК с помощью математических моделей магнитного поля Земли, движения Солнца, звезд и т. д., а затем переводятся в орбитальную систему координат;

— орбитальная система координат  $OXYZ$  (ОСК): начало  $O$  в центре масс КА, ось  $OZ$  направлена по радиусу-вектору КА, ось  $OY$  направлена перпендикулярно плоскости орбиты (по вектору кинетического момента орбитального движения), ось  $OX$  направлена по вектору скорости КА (рис. 1). ОСК является опорной, т. е. относительно нее определяется угловое положение КА;

— связанная система координат  $Oxyz$  (ССК): начало в центре масс КА, оси сонаправлены с главными центральными осями инерции КА. В ССК векторы определяются с помощью датчиков, находящихся на борту КА.

Задача определения ориентации КА заключается в нахождении углового положения связанной с КА системы координат относительно некоторой опорной системы координат, например орбитальной, по имеющимся измерениям в ССК и моделям этих измерений в ОСК. На рис. 2 проиллюстрирован переход от ОСК к ССК ( $\psi$  — угол прецессии,  $\alpha_n$  — пространственный угол атаки,  $\phi$  — угол собственного вращения).

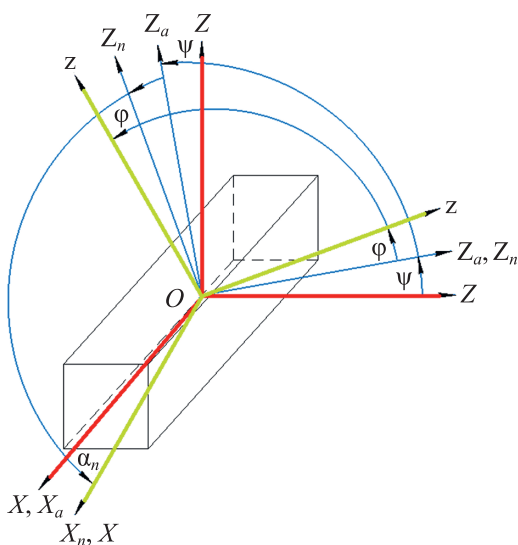


Рис. 2

Переход от ОСК к ССК осуществляется тремя последовательными поворотами вокруг осей  $x - y - x$  на углы  $\psi, \alpha_n, \varphi$  соответственно. Эти углы называются углами Эйлера [2] и задаются следующим образом: угол прецессии  $\psi \in [-\pi, \pi]$ ; пространственный угол атаки  $\alpha_n \in [0, \pi]$  и угол собственного вращения  $\varphi \in [-\pi, \pi]$ .

Угловое положение ССК относительно ОСК описывается матрицей поворота  $\mathbf{M}$ , параметризованной через углы Эйлера [2]:

$$\mathbf{M}(\alpha_n, \varphi, \psi) = \begin{bmatrix} c\alpha_n & s\alpha_n s\psi & -s\alpha_n c\psi \\ s\varphi s\alpha_n & c\varphi c\psi - c\varphi s\alpha_n s\psi & c\varphi s\psi + s\varphi c\alpha_n c\psi \\ c\varphi s\alpha_n & -s\varphi c\psi - c\varphi s\alpha_n s\psi & -s\varphi s\psi + c\varphi c\alpha_n c\psi \end{bmatrix} \quad (1)$$

или кватернион [3]

$$\mathbf{M}(\mathbf{Q}) = \begin{bmatrix} q_4^2 + q_1^2 - q_2^2 - q_3^2 & 2(q_1 q_2 + q_4 q_3) & 2(q_1 q_3 - q_4 q_2) \\ 2(q_1 q_2 - q_4 q_3) & q_4^2 + q_2^2 - q_1^2 - q_3^2 & 2(q_2 q_3 + q_4 q_1) \\ 2(q_1 q_3 + q_4 q_2) & 2(q_2 q_3 - q_4 q_1) & q_4^2 + q_3^2 - q_1^2 - q_2^2 \end{bmatrix}, \quad (2)$$

где  $c = \cos, s = \sin$ ;  $\mathbf{Q} = (q_1, q_2, q_3, q_4)$  — кватернион;  $q_4$  — компоненты векторной части кватерниона,  $q_1, q_2, q_3$  — скалярная часть кватерниона.

Связь измерений и моделей этих измерений описывается формулой:

$$\mathbf{b}_i = \mathbf{M} \mathbf{r}_i,$$

где  $\mathbf{b}_i$  — вектор измерений ( $i = \overline{1, N}$ ,  $N$  — число единичных векторов измерений в ССК);  $\mathbf{r}_i$  — вектор моделей измерений в ОСК; определитель  $\mathbf{M}$  должен быть равен единице — условие ортогональности матрицы.

Решение задачи определения ориентации КА сводится к нахождению матрицы поворота  $\mathbf{M}$ .

*TRIAD* — первый алгоритм, созданный для определения матрицы поворота [4–6]. Этот алгоритм работает только с двумя измеренными векторами: 1 — получен с помощью датчиков освещенности, 2 — вектор магнитной индукции;  $\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2$  — проекции векторов в ССК,  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2$  — проекции векторов в ОСК, которые удовлетворяют выражению

$$\mathbf{b}_1 = \mathbf{M} \mathbf{r}_1, \mathbf{b}_2 = \mathbf{M} \mathbf{r}_2.$$

В алгоритме учитывается только направление вектора, а не его длина, поэтому все векторы нормируются.

*TRIAD* основан на следующей идее: создается правая тройка векторов  $\{\mathbf{R}_1, \mathbf{R}_2, \mathbf{R}_3\}$  в ОСК и правая тройка векторов  $\{\mathbf{W}_1, \mathbf{W}_2, \mathbf{W}_3\}$  в ССК с помощью полученных ранее векторов по следующим формулам:

$$\mathbf{R}_1 = \frac{\mathbf{r}_1}{|\mathbf{r}_1|}, \mathbf{R}_2 = \frac{\mathbf{R}_1 \mathbf{r}_2}{|\mathbf{R}_1 \mathbf{r}_2|}, \mathbf{R}_3 = \mathbf{R}_1 \mathbf{R}_2, \quad (3)$$

$$\mathbf{R}_1 = \frac{\mathbf{b}_1}{|\mathbf{b}_1|}, \mathbf{R}_2 = \frac{\mathbf{W}_1 \mathbf{b}_2}{|\mathbf{W}_1 \mathbf{b}_2|}, \mathbf{R}_3 = \mathbf{R}_1 \mathbf{R}_2. \quad (4)$$

Тогда матрицу поворота можно найти по формуле

$$\mathbf{M} = \mathbf{R}_1 \mathbf{W}_1^T + \mathbf{R}_2 \mathbf{W}_2^T + \mathbf{R}_3 \mathbf{W}_3^T. \quad (5)$$

В алгоритме *TRIAD* вычисления опираются на один из векторов (вектор 1 используется чаще), для повышения точности алгоритма необходимо использовать наиболее точно найденный вектор. При разработке КА решается, какой из используемых датчиков считать более точным,

в зависимости от принципа их работы (например, магнитометры и датчики Солнца бывают различной сложности и точности) и полноты математических моделей.

*Optimized TRIAD* [7], в нем учитываются не только ошибки определения вектора 2, но и ошибки определения вектора 1.

Для вычисления матрицы поворота по *Optimized TRIAD* необходимо найти матрицу  $\mathbf{M}_1$  согласно формуле (5), считая вектор 1 более точным; затем — по (5) найти матрицу  $\mathbf{M}_2$ , считая более точным вектор 2. Также нужно получить значения стандартных отклонений:  $\sigma_1$  — среднее квадратическое отклонение (СКО) измерений вектора 1, а  $\sigma_2$  — СКО вектора 2. Тогда по формуле несмещенной оценки с минимальной дисперсией можно найти [7]:

$$\hat{\mathbf{M}} = \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \mathbf{M}_1 + \frac{\sigma_1^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \mathbf{M}_2. \quad (6)$$

Для выполнения условия ортогональности матрицы  $\mathbf{M}$  необходимо преобразовать выражение (6) следующим образом:

$$\mathbf{M} = 0,5[\hat{\mathbf{M}} + (\hat{\mathbf{M}}^{-1})^T].$$

*Задача Вахбы.* Поиск матрицы поворота между двумя системами координат может сводиться к так называемой задаче Вахбы [8]: найти ортогональную матрицу  $\mathbf{M}$ , доставляющую минимум функции потерь, представляющую собой разность между измеренными векторами и их моделями

$$L(\mathbf{M}) = \sum_{i=1}^N a_i \|\mathbf{b}_i - \mathbf{M}\mathbf{r}_i\|^2 \rightarrow \min,$$

где  $\{\mathbf{b}_i\}$  — совокупность единичных векторов измерений в ССК,  $\{\mathbf{r}_i\}$  — совокупность единичных векторов моделей измерений в ОСК,  $a_i$  — весовой коэффициент соответствующих измерений.

Функцию потерь можно свести к выражению [8]:

$$L_1 = \text{tr}(\mathbf{M}\mathbf{B}^T) \rightarrow \max, \quad (7)$$

где  $\mathbf{B} = \sum_{i=1}^N a_i \mathbf{b}_i \mathbf{r}_i^T$ ,  $\text{tr}()$  — след матрицы.

В дальнейшем вместо функции потерь  $L$  будем работать с функцией  $L_1$ .

Рассматриваемые далее алгоритмы предназначены для решения задачи Вахбы.

*q-Method* — один из первых, созданных для решения задачи Вахбы [6, 9–11]: вводится матрица поворота, параметризованная через кватернион

$$\mathbf{M} = (q_4^2 - \mathbf{q}^T \mathbf{q}) \mathbf{I} + 2\mathbf{q}\mathbf{q}^T - 2q_4[\mathbf{q} \times], \quad (8)$$

где  $\mathbf{Q} = [\mathbf{q} \ q_4]^T$  — кватернион,  $[\mathbf{q} \times] = \begin{bmatrix} 0 & -q_3 & q_2 \\ q_3 & 0 & -q_1 \\ -q_2 & q_1 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{I}$  — единичная матрица.

Подставив (8) в уравнение (7) и преобразовав его, получим

$$L_1 = \text{tr}(\mathbf{M}\mathbf{B}^T) = \mathbf{Q}^T \mathbf{K} \mathbf{Q} \rightarrow \max, \quad (9)$$

где  $\mathbf{K} = \begin{bmatrix} \mathbf{S} - \mathbf{I} \text{tr}(\mathbf{B}) & \mathbf{z} \\ \mathbf{z}^T - \mathbf{B}_{13} & \text{tr}(\mathbf{B}) \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{S} = \mathbf{B} + \mathbf{B}^T$ ,  $\mathbf{z} = \begin{bmatrix} \mathbf{B}_{23} - \mathbf{B}_{32} \\ \mathbf{B}_{31} - \mathbf{B}_{13} \\ \mathbf{B}_{12} - \mathbf{B}_{21} \end{bmatrix}$ .

Рассмотрев правую часть уравнения (9), можно заметить, что матрица постоянна. Тогда для того, чтобы значение функции (9) было максимальным, необходимо, чтобы значение  $\mathbf{Q}$  было

максимальным. Можно также доказать [10], что  $\mathbf{Q}$  является собственным вектором матрицы  $\mathbf{K}$ . Таким образом, задача сводится к нахождению максимального значения вектора  $\mathbf{Q}$ , который также называют оптимальным кватернионом, или к решению следующего уравнения:

$$\mathbf{K}\mathbf{Q}_{\text{opt}} = \lambda_{\text{max}}\mathbf{Q}_{\text{opt}}, \quad (10)$$

где  $\lambda_{\text{max}}$  — максимальное собственное число матрицы  $\mathbf{K}$ .

q-Method не предлагает конкретного способа отыскания максимального собственного вектора матрицы  $\mathbf{K}$ , являющегося оптимальным кватернионом  $\mathbf{Q}_{\text{opt}}$ . Алгоритмы QUEST [5, 6, 10–12], ESOQ [6, 10, 13] и ESOQ2 [6, 10, 14] предлагают различные способы нахождения этого собственного вектора. Рассмотрим эти алгоритмы подробнее.

*QUEST.* Уравнение (10) можно переписать как

$$(\lambda_{\text{max}}\mathbf{I} - \mathbf{K})\mathbf{Q}_{\text{opt}} = 0, \quad (11)$$

$\lambda_{\text{max}}$  в случае использования двух векторов измерений можно найти по формуле

$$\lambda_{\text{max}} = \sqrt{a_1^2 + 2a_1a_2c + a_2^2},$$

$$c = (\mathbf{b}_1\mathbf{b}_2)(\mathbf{r}_1\mathbf{r}_2) + \|\mathbf{b}_1\mathbf{b}_2\| \|\mathbf{r}_1\mathbf{r}_2\|,$$

где  $\|\cdot\|$  — вторая норма.

Тогда из уравнения (10) можно найти оптимальный кватернион по формуле

$$\mathbf{Q}_{\text{opt}} = \frac{1}{\sqrt{\gamma^2 + |\mathbf{x}|^2}} \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \gamma \end{bmatrix},$$

где  $\mathbf{x} = (\alpha\mathbf{I} + \beta\mathbf{S} + \mathbf{S}^2)\mathbf{z}$ ,  $\gamma = \alpha(\lambda_{\text{max}} + \text{tr}(\mathbf{B})) - \det(\mathbf{S}^2)$ ,  $\det()$  — определитель матрицы,  $\alpha = \lambda_{\text{max}}^2 - (\text{tr}(\mathbf{B}))^2 + \text{tr}(\text{adj}(\mathbf{S}))$ ,  $\text{adj}()$  — присоединенная матрица,  $\beta = \lambda_{\text{max}} - \text{tr}(\mathbf{B})$ .

В алгоритме ESOQ вводится вспомогательная матрица

$$\mathbf{H} = \lambda_{\text{max}}\mathbf{I} - \mathbf{K}.$$

Необходимо найти присоединенную матрицу  $\text{adj}(\mathbf{H})$  и  $k$  — номер столбца с максимальным диагональным элементом матрицы  $\text{adj}(\mathbf{H})$ .

Далее находятся ненормированные элементы оптимального кватерниона

$$q_i = (-1)^{k+1} \det(\mathbf{H}_{ki}),$$

где  $i = 1, \dots, 4$ , а  $\mathbf{H}_{ki}$  получена из матрицы  $\mathbf{H}$  путем вычеркивания  $k$ -й строчки и  $i$ -го столбца.

Оптимальный кватернион нормируется по формуле

$$\mathbf{Q}_{\text{opt}} = \frac{1}{\sqrt{q_1^2 + q_2^2 + q_3^2 + q_4^2}} \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \\ q_3 \\ q_4 \end{bmatrix}.$$

*ESOQ2.* В уравнение (10) подставляется кватернион вида  $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} \mathbf{e} \sin\left(\frac{\theta}{2}\right) \\ \cos\left(\frac{\theta}{2}\right) \end{bmatrix}$ , где  $\mathbf{e}$  — ось поворота;  $\theta$  — угол поворота.

Затем с помощью математических преобразований можно получить

$$\mathbf{P} = (\lambda_{\max} - \text{tr}(\mathbf{B}))((\lambda_{\max} + \text{tr}(\mathbf{B}))\mathbf{I} - \mathbf{S}) - \mathbf{z}\mathbf{z}^T = [\mathbf{p}_1; \mathbf{p}_2; \mathbf{p}_3],$$

далее

$$\mathbf{P}_1 = [\mathbf{p}_2 \mathbf{p}_3; \mathbf{p}_3 \mathbf{p}_1; \mathbf{p}_1 \mathbf{p}_2]$$

и вектор  $\mathbf{y}$  — столбец  $\mathbf{P}_1$  с максимальной второй нормой.

Оптимальный кватернион находится по формуле

$$\mathbf{Q}_{\text{opt}} = \frac{1}{\sqrt{|\lambda_{\max} - \text{tr}(\mathbf{B})\mathbf{y}|^2 + |\mathbf{z}\mathbf{y}|^2}} \begin{bmatrix} (\lambda_{\max} + \text{tr}(\mathbf{B}))\mathbf{y} \\ \mathbf{z}\mathbf{y} \end{bmatrix}.$$

*SVD*. Также задачу Вахбы можно решить с помощью сингулярного разложения, используя алгоритм SVD [6, 10, 11, 15].

Матрица  $\mathbf{B} = \sum_{i=1}^N a_i \mathbf{b}_i \mathbf{r}_i^T$  имеет сингулярное разложение

$$\mathbf{B} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & 0 & 0 \\ 0 & \Sigma_{22} & 0 \\ 0 & 0 & \Sigma_{33} \end{bmatrix} \mathbf{V}^T,$$

где  $\mathbf{U}$  и  $\mathbf{V}$  — ортогональные матрицы, состоящие из левых и правых сингулярных векторов соответственно, а собственные сингулярные числа  $\Sigma$  подчиняются неравенствам  $\Sigma_{11} \geq \Sigma_{22} \geq \Sigma_{33} \geq 0$ . Матрица  $\mathbf{U}$  состоит из собственных векторов матрицы  $\mathbf{B}\mathbf{B}^T$ , матрица  $\mathbf{V}$  состоит из собственных векторов матрицы  $\mathbf{B}^T\mathbf{B}$ .

Матрица поворота находится по формуле

$$\mathbf{M} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \det(\mathbf{U})\det(\mathbf{V}) \end{bmatrix} \mathbf{V}^T.$$

**Моделирование.** Для сравнения алгоритмов было проведено математическое моделирование в MatLab при следующих условиях. Углы ориентации выбирались из диапазона  $\alpha_n \in [0; 180^\circ]$ ,  $\varphi \in [-180^\circ; 180^\circ]$ ,  $\psi \in [-180^\circ; 180^\circ]$  и вычислялась истинная матрица поворота  $\mathbf{M}$ , которую можно найти по формуле (1).

Во всех рассмотренных алгоритмах определения ориентации КА используются нормированные векторы. Моделирование векторов  $\mathbf{r}_1 \mathbf{r}_2$  проводилось следующим образом: компоненты  $r_{x_i}, r_{y_i}, r_{z_i}$  ( $i = 1, 2$ ) векторов  $\mathbf{r}_i = (r_{x_i}, r_{y_i}, r_{z_i})^T$  генерировались по равновероятному закону в диапазоне  $[-1000; 1000]$ .

Векторы  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2$  (измерения в ССК) получены по формуле

$$\mathbf{b}_i = \mathbf{M}\mathbf{r}_i + \mathbf{w},$$

где  $\mathbf{w} = (w_x, w_y, w_z)^T$ ,  $w_x, w_y, w_z \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $\sigma = 0,01|\mathbf{r}|$  или  $\sigma = 0,1|\mathbf{r}|$ ,  $i = 1, 2$  (т. е. величина СКО принималась равной 1 или 10 % модуля вектора).

Мера ошибки определения ориентации КА находится по формуле

$$F = \arccos\left(\frac{1}{2}(\text{tr}(\mathbf{B} - \mathbf{I}))\right), \quad (12)$$

где  $\hat{\mathbf{B}} = \mathbf{M}\hat{\mathbf{M}}^T$ ,  $\mathbf{M}$  — истинная матрица,  $\hat{\mathbf{M}}$  — найденная матрица.

Для каждого алгоритма подсчитаны: мера ошибки определения ориентации, скорость работы для выборки размером 10 000, при этом число операций с плавающей точкой определялось для одной реализации алгоритма.



Результаты исследования приведены в табл. 1, 2 и на рис. 3.

В табл. 1 представлены результаты вычисления времени работы и числа операций с плавающей точкой. Самыми быстрыми алгоритмами являются TRIAD и SVD, самые медленные — ESOQ и QUEST. Алгоритм с наименьшим числом операций с плавающей точкой — TRIAD, с наибольшим числом — QUEST.

Таблица 1

Алгоритм	Время работы*, с	Число операций с плавающей точкой**	Тип выходной информации
TRIAD	0,04	11	Матрица поворота
Optimized TRIAD	0,14	42	Матрица поворота
q-method	0,20	59	Кватернион
QUEST	0,29	227	Кватернион
ESOQ	0,54	125	Кватернион
ESOQ2	0,14	79	Кватернион
SVD	0,13	53	Матрица поворота

\* Указано время работы алгоритмов при обработке выборки размером 10 000 реализаций.

\*\* Для вычислений операций с плавающей точкой использовалась функция, реализованная в MatLab [16].

В табл. 2 представлены результаты вычисления среднего значения и СКО для меры ошибки определения ориентации КА (см. формулу (12)). Можно увидеть, что наименее точным является TRIAD, остальные алгоритмы работают примерно с одинаковой точностью. Также можно увидеть, что при увеличении ошибки измерения вектора в десять раз погрешность определения ориентации тоже увеличивается примерно в десять раз.

Таблица 2

Алгоритм	Среднее значение ошибки, ...°		СКО, ...°	
	$\sigma = 0,1 \mathbf{r} $	$\sigma = 0,01 \mathbf{r} $	$\sigma = 0,1 \mathbf{r} $	$\sigma = 0,01 \mathbf{r} $
TRIAD	8,58	0,86	5,78	0,57
Optimized TRIAD	7,84	0,79	5,35	0,53
q-method	7,84	0,79	5,35	0,53
QUEST	7,84	0,79	5,35	0,53
ESOQ	7,84	0,79	5,35	0,53
ESOQ2	7,84	0,79	5,35	0,53
SVD	7,84	0,79	5,35	0,53

На рис. 3 представлены результаты моделирования алгоритмов при ошибке в 1 % от модуля вектора ( $\sigma = 0,01|\mathbf{r}|$ ). Можно увидеть, что алгоритм TRIAD — наименее точный, а графики остальных алгоритмов сливаются. На границах графика можно увидеть значительное увеличение погрешности при приближении к особым точкам. Это происходит, потому что при углах между векторами  $\delta = 0$  или  $180^\circ$  векторы вырождаются друг в друга.

**Закключение.** Моделирование показало, что наименее точным алгоритмом является TRIAD, остальные работают примерно с одинаковой точностью. Самыми быстрыми являются TRIAD и SVD, самые медленные — ESOQ и QUEST. Алгоритм с наименьшим числом операций с плавающей точкой — TRIAD, с наибольшим — QUEST.

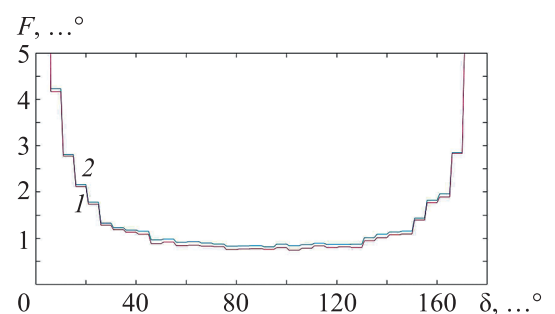


Рис. 3

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Mohd Zamri H., Amran A., Abu Hassan A. et al. Review on attitude estimation algorithm of attitude determination system // *ARNP Journal of Engineering and Applied Sciences*. 2016. Vol. 11, N 7. P.4455–4460.
2. Белоконов И. В., Тимбай И. А. Движение наноспутника относительно центра масс на околоземных орбитах: учеб. пос. Самара: Изд-во Самарского университета, 2020. 128 с.
3. Бранец В. Н., Шмыглевский И. П. Применение кватернионов в задачах ориентации твердого тела. М.: Наука, 1973. 320 с.
4. Black H. D. A Passive System for Determining the Attitude of a Satellite // *AIAA Journal*. 1964. Vol. 2, N 7. P. 1350–1351.
5. Shuster M. D., Oh S. D. Three-Axis Attitude Determination from Vector Observations // *Journal of Guidance and Control*. 1981. Vol. 4, N 1. P. 70–77.
6. Markley F. L., Crassidis J. L. *Fundamentals of Spacecraft Attitude Determination and Control*. Microcosm Press and Springer, 2014.
7. Bar-Itzhack Y. I., Harman R. R. Optimized TRIAD algorithm for attitude determination // *Collection of Technical papers (A96-34712 09-12)*. 1996. P. 422–427.
8. Wahba G. A. Least-squares estimate of satellite attitude // *SIAM Review*. 1965. Vol. 8, N 3. P. 384–386.
9. Davenport P. A vector approach to the algebra of rotations with applications // *NASA TN D-4696*. 1968.
10. Markley F. L., Mortari D. How to estimate attitude from vector observations // *AAS 99-427, AAS/AIAA. Astrodynamics Specialist Conference*. Girdwood, Alaska, 1999.
11. Hajiyev C., Soken H. E. *Fault Tolerant Attitude Estimation for Small Satellites*. CRC Press, 2021.
12. Shuster M. D. Approximate Algorithms for Fast Optimal Attitude Computation // *AIAA Paper 78-1249, AIAA. Guidance and Control Conference*. Palo Alto, 7–9 August 1978.
13. Mortari D. ESOQ: A closed-form solution of the Wahba problem // *Journal of Astronautical Sciences*. 1997. Vol. 45, N 2. P. 195–205.
14. Mortari D. ESOQ2 Single-Point Algorithm for Fast Optimal Attitude Determination // *Paper AAS 97-167, AAS/AIAA. Space Flight Mechanics Meeting*. Huntsville, 10–12 February 1997.
15. Markley F. L. Attitude Determination Using Vector Observations and the Singular Value Decomposition // *Journal of the Astronautical Sciences*. 1988. Vol. 36, N 3. P. 245–258.
16. Counting the Floating Point Operations (FLOPS) [Электронный ресурс]: <<https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/50608-counting-the-floating-point-operations-flops>>. (дата обращения 22.05.2024).

## СВЕДЕНИЯ ОБ АВТОРАХ

- Мария Андреевна Пономарева** — студентка; Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева, межвузовская кафедра космических исследований; E-mail: [ponomarevamarina@gmail.com](mailto:ponomarevamarina@gmail.com)
- Крамлих Андрей Васильевич** — канд. техн. наук, доцент; Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева, межвузовская кафедра космических исследований; E-mail: [kramlikh@mail.ru](mailto:kramlikh@mail.ru)

Поступила в редакцию 10.07.24; одобрена после рецензирования 09.09.24; принята к публикации 21.11.24.

## REFERENCES

1. Mohd Zamri H., Amran A., Abu Hassan A. et al. *ARNP Journal of Engineering and Applied Sciences*, 2016, no. 7(11), pp. 4455–4460.
2. Belokonov I.V., Timbay I.A. *Dvizheniye nanosputnika otnositel'no tsentra mass na okolozemnykh orbitakh* (Motion of a Nanosatellite Relative to the Center of Mass in Near-earth Orbits), Samara, 2020, 128 p. (in Russ.)
3. Branets V.N., Shmyglevsky I.P. *Primeneniye kvaternionov v zadachakh oriyentatsii tverdogo tela* (Application of Quaternions in Problems of Rigid Body Orientation), Moscow, 1973, 320 p. (in Russ.)
4. Black H.D. *AIAA Journal*, 1964, no. 7(2), pp. 1350–1351.
5. Shuster M.D., Oh S.D. *Journal of Guidance and Control*, 1981, no. 1(4), pp. 70–77.
6. Markley F.L., Crassidis J.L. *Fundamentals of Spacecraft Attitude Determination and Control*, Microcosm Press and Springer, 2014.
7. Bar-Itzhack Y.I., Harman R.R. *Collection of Technical papers (A96-34712 09-12)*, 1996, pp. 422–427.
8. Wahba G.A. *SIAM Review*, 1965, no. 3(8), pp. 384–386.
9. Davenport P. *NASA TN D-4696*, 1968.



10. Markley F.L., Mortari D. AAS 99-427, *AAS/AIAA Astrodynamics Specialist Conference*, Girdwood, Alaska, 1999.
11. Hajiyeve C., Soken H.E. *Fault Tolerant Attitude Estimation for Small Satellites*, CRC Press, 2021.
12. Shuster M.D. AIAA Paper 78-1249, *AIAA Guidance and Control Conference*, Palo Alto, CA, August 7–9, 1978.
13. Mortari D. *Journal of Astronautical Sciences*, 1997, no. 2(45), pp. 195–205.
14. Mortari D. Paper AAS 97–167, *AAS/AIAA Space Flight Mechanics Meeting*, Huntsville, AL, February 10–12, 1997.
15. Markley F.L. *Journal of the Astronautical Sciences*, 1988, no. 3(36), pp. 245–258.
16. *Counting the Floating Point Operations (FLOPS)*, <https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/50608-counting-the-floating-point-operations-flops>.

#### DATA ON AUTHORS

- |                            |  |
|----------------------------|--|
| <b>Maria A. Ponomareva</b> | — Student, Samara University, Inter-University Department of Space Research;<br>E-mail: ponomarevamariaan@gmail.com                |
| <b>Andrey V. Kramlikh</b>  | — PhD, Associate Professor; Student, Samara University, Inter-University Department<br>of Space Research; E-mail: kramlikh@mail.ru |

Received 10.07.24; approved after reviewing 09.09.24; accepted for publication 21.11.24.