

۹۹۲۷۰۷۲

① اگر بردار q_i مستقل نباشد باعث می‌شود در مرحله i از q_i این توله شده بردار صفر شود که اندازه آن نیز صفر است و تقسیم بر صفر رخ می‌دهد $\left(\hat{q}_i = \frac{q_i}{\|q_i\|_2}\right)$ و الگوریتم متوقف می‌شود.

در واقع با توجه به این که این الگوریتم هر یک از بردارهای ورودی را به ترتیب نسبت به بردارهای قبلی متعامد می‌کند و این کار با جایابی آن بردار و عمود ساختن آن بر Span بردارهای قبلی انجام می‌شود، حال چون $v_3 \in \text{Span}\{v_1, v_2\}$ بنابراین این بردارها مستقل خطی نیستند و v_3 در Span بردارهای قبل از خود قرار می‌گیرد و بردار صفر توله می‌شود و الگوریتم متوقف می‌شود (Runtime Error).

② الف) با توجه به این که ماتریس متعامد خاصیت $Q Q^T = Q^T Q = I$ را دارد بنابراین می‌توانیم بنویسیم: $Q^T (Q^T)^T = (Q^T)^T Q^T = I$ در نتیجه ترانپوز یک ماتریس متعامد نیز خاصیت اینترومتری را دارد و متعامد خواهد بود. [درست]

ب) شرط پایه بودن این است که این سطرهای ماتریس $n \times n$ مولد \mathbb{R}^n باشند و همچنین مستقل خطی باشند. اگر این شرط را داشته باشد می‌توان با استفاده از الگوریتم گرام-اسمیت این سطرها را متعامد و یک کرد. در نتیجه لزوماً این گزاره برقرار نیست و نیاز است شرط‌های بالا برقرار باشند [نادرست]

ج) با توجه به این که ماتریس متعامد دو خاصیت $Q Q^T = Q^T Q = I$ و $Q^{-1} = Q^T$ را دارد و از گزاره الف این سوال می‌دانیم که ترانپوز یک ماتریس متعامد، متعامد است در نتیجه با استفاده از ② نتیجه می‌گیریم که وارون یک ماتریس متعامد نیز متعامد خواهد بود [درست]

③

Input: $\{v_1, v_2, v_3\}$ مستقل خطی

① $q_1 = v_1$, $\hat{q}_1 = \frac{q_1}{\|q_1\|_2}$ $\rightarrow q_1 = [0, 1, 1]^T$ $\|q_1\|_2 = \sqrt{1^2 + 1^2} = \sqrt{2}$

② $q_2 = v_2 - \text{proj}_{q_1}(v_2)$, $\hat{q}_2 = \frac{q_2}{\|q_2\|_2}$ $\hat{q}_2 = \frac{q_2}{\|q_2\|_2} = [0, \frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}]^T$

③ $q_3 = v_3 - \text{proj}_{q_1}(v_3) - \text{proj}_{q_2}(v_3)$, $\hat{q}_3 = \frac{q_3}{\|q_3\|_2}$

$\text{proj}_u(v) = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\|_2^2} \cdot u$

$$\text{proj}_{q_1}(v_r) = \frac{\langle v_r, q_1 \rangle}{\|q_1\|_r^2} q_1 = \frac{\langle [1, 0, 1]^T, [0, 1, 1]^T \rangle}{0^2 + 1^2 + 1^2} [0, 1, 1]^T = \frac{1}{2} [0, 1, 1]^T$$

$$q_r = v_r - \text{proj}_{q_1}(v_r) = [1, 0, 1]^T - [0, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T = [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T$$

$$\hat{q}_r = \frac{q_r}{\|q_r\|_r} = \frac{1}{\sqrt{\frac{3}{4}}} [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T \quad \|q_r\|_r = \sqrt{1 + \frac{1}{4} + \frac{1}{4}} = \sqrt{\frac{3}{2}}$$

$$q_r = v_r - \text{proj}_{q_1}(v_r) - \text{proj}_{q_2}(v_r), \quad \hat{q}_r = \frac{q_r}{\|q_r\|_r}$$

$$\text{proj}_{q_2}(v_r) = \frac{\langle v_r, q_2 \rangle}{\|q_2\|_r^2} \cdot q_2 = \frac{\langle [2, 1, 0]^T, [0, 1, 1]^T \rangle}{0^2 + 1^2 + 1^2} \cdot [0, 1, 1]^T = \frac{1}{2} [0, 1, 1]^T$$

$$\text{proj}_{q_r}(v_r) = \frac{\langle v_r, q_r \rangle}{\|q_r\|_r^2} \cdot q_r = \frac{\langle [2, 1, 0]^T, [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T \rangle}{\frac{3}{2}} \cdot [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T = [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T$$

$$q_r = [2, 1, 0]^T - [0, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T - [1, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]^T = [1, 1, -1]^T \quad \|q_r\|_r = \sqrt{3}$$

$$\hat{q}_r = \frac{q_r}{\|q_r\|_r} = \left[\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}} \right]^T$$

④ الف) $\forall i, a_i \neq 0 \quad A_{n \times n} = [a_1, a_2, \dots, a_n]$ (با فرض استقلال a_i)

مردان با استفاده از تجزیه QR می‌توانیم ماتریس A را به شکل زیر در بیاوریم:

$$A = \underbrace{\hat{Q}}_{\text{ماتریس Q}} \underbrace{D^{-1}}_{\text{ماتریس D}} \underbrace{\hat{R}}_{\text{ماتریس R}}$$

ادعا می‌کنیم برابر هر ماتریس معکوس Q ، شماره $|\det(Q)| = 1$.

اثبات این ادعا به شکل مقابل است. می‌دانیم:

خاصیت
ماتریس معکوس

$$Q Q^T = Q^T Q = I$$

$$Q^{-1} = Q^T$$

و همچنین می‌دانیم

$$\det(AB) = \det(A) \det(B)$$

$$\det(A) = \det(A^T)$$

$$\left. \begin{aligned} \det(Q) \cdot \det(Q^T) &= \det(I) \\ \det(Q) &= \det(Q^T) \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$(\det(Q))^2 = \det(I) = 1$$

$$\Rightarrow \det(Q) = \pm 1 \Rightarrow |\det(Q)| = 1$$

۹۹۲۶۰۷۳

بنابراین داریم که برابر هر ماتریس معکوس Q ، همواره $|\det(Q)| = 1$.

$$A = \underbrace{\hat{Q}}_{\text{معکوس}} \underbrace{D^{-1}}_{\text{بالاشی}} \underbrace{\hat{R}}_{\text{بالاشی}}$$

$$\rightarrow \det(A) = \det(Q) \det(D) \det(\hat{R})$$

میدانیم که در میان ماتریس بالاشی یا قطری برابر حاصلضرب درایه‌های روی قطر اصلی این ماتریس است. \hat{R} بالاشی قطر واحد است بنابراین $\det(\hat{R}) = 1$ و در نهایت داریم:

$$\det(A) = \pm \det(D)$$

$$D = \text{diag}(r_{11}, r_{22}, \dots, r_{nn})$$

و میدانیم که تجزیه QR در حالت کلی به شکل مقابل است:

$$q_1 = a_1, \quad r_{11} = \|q_1\|_2$$

$$q_r = a_r - r_{1r} q_1, \quad r_{1r} = \frac{q_1^T a_r}{\|q_1\|_2}, \quad r_{rr} = \|q_r\|_2$$

$$q_j = a_j - \sum_{i=1}^{j-1} r_{ij} q_i, \quad r_{ij} = \frac{q_i^T a_j}{\|q_i\|_2}, \quad r_{jj} = \|q_j\|_2$$

و در هر مرحله برای جابجایی و تغییر a_j ؛ الگوریتم گرام اسمیت a_j را روی q_i های قبلی که بدست آورده ایم تصویر می‌کنیم و این مقدار تصویر شده که جزئی از a_j اصلی است را از a_j کم می‌کنیم و به این ترتیب اندازه a_j کوچکتر می‌شود و به q_i های قبلی عمود می‌شود. در نتیجه به طور کلی اندازه q_j از a_j کمتر می‌شود: $\|q_j\|_2 \leq \|a_j\|_2$

با توجه به این که داریم $\det(A) = \pm \det(D)$ و $\det(D) = r_{11} r_{22} \dots r_{nn}$ (میدانیم) و $r_{jj} = \|q_j\|_2$ ، بنابراین:

$$\det(A) = \pm \det(D) = \pm \prod_{i=1}^n \|q_i\|_2 \leq \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2 \Rightarrow \boxed{\det(A) \leq \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2}$$

(ب) اگر ستون‌های A یعنی a_j ها معکوس باشند به این معنیست که اگر طبق الگوریتم گرام اسمیت بدین برویم تصویر a_j روی q_i های قبلی صفر می‌شود زیرا این بردارها طبق فرض برهم عمودند و میدانیم برای $i < j$ $q_i^T a_j = 0$ و بنابراین تمام r_{ij} ها صفر می‌شوند و در نتیجه:

$$q_1 = a_1, \quad q_2 = a_2, \quad \dots, \quad q_n = a_n, \quad r_{11} = \|a_1\|_2, \dots, r_{nn} = \|a_n\|_2$$

در نتیجه داریم:

$$\det(A) = \pm \det(D) = \pm \prod_{i=1}^n \|q_i\|_2 = \pm \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2 \Rightarrow \boxed{\det(A) = \pm \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2}$$

حال اگر بدینچه که $\det(A) = \prod_{i=1}^n \|a_i\|_r$ آنگاه می‌توانیم A را یک ماتریس قطری در نظر بگیریم که عناصر روی قطر اصلی آن $\|a_i\|_r$ هستند. می‌دانیم که شرط متعامد بودن بردارها $\{v_1, \dots, v_n\}$ این است که $v_i^T v_j = 0$ ($i \neq j, i, j = 1, 2, 3, \dots, n$) و ماتریس A به شکل زیر در می‌آید:

$$A = \begin{bmatrix} \|a_1\|_r & 0 & & 0 \\ 0 & \|a_2\|_r & & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & & \|a_n\|_r \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\quad}_{v_1} \quad \underbrace{\quad}_{v_2} \quad \quad \underbrace{\quad}_{v_n}$

واضح است به ازای هر i و j $v_i \perp v_j$ (متعامد) $v_i^T v_j = 0$ در نتیجه ماتریس A متعامد است.

به طور کلی تر می‌توان گفت با توجه به این که $\det(A) = \prod_{i=1}^n \|a_i\|_r$ بنابراین ماتریس A یک قطری است یا بالابستگی است یا پائین‌بستگی و در همه این حالات عناصر روی قطر اصلی این ماتریس $\|a_i\|_r$ هستند که در همه این حالات ها شرط متعامد بودن یعنی $A^T A = A A^T = I_n$ برقرار خواهد بود (البته بعد از یک کردن ماتریس A)

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$q_1 = a_1 = [2, 1, 0]^T, \quad r_{11} = \|q_1\|_r = \sqrt{5} \quad \text{QR}$$

$$q_r = a_r - r_{1r} q_1$$

$$r_{1r} = \frac{q_1^T a_r}{\|q_1\|_r} = \frac{r}{\omega}$$

$$q_r = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} - \frac{r}{\omega} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{r}{\omega} \\ \frac{\omega}{\omega} \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$r_{rr} = \|q_r\|_r = \sqrt{\left(\frac{1}{\omega}\right)^2 + \left(\frac{r}{\omega}\right)^2 + r^2} = \frac{\sqrt{1+\omega^2}}{\omega} \approx 1.414$$

$$q_r = a_r - r_{1r} q_1 - r_{rr} q_r$$

$$r_{1r} = \frac{q_1^T a_r}{\|q_1\|_r} = \frac{-r}{\omega} \quad r_{rr} = \frac{q_r^T a_r}{\|q_r\|_r} = \frac{\omega\omega}{1.414}$$

$$q_r = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \left(\frac{-r}{\omega}\right) \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{\omega\omega}{1.414} \begin{bmatrix} -\frac{r}{\omega} \\ \frac{\omega}{\omega} \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{r}{r_1} & \frac{r}{r_1} & -\frac{1}{r_1} \end{bmatrix}^T = [-0.992, 0.992, -0.045]^T$$

$$r_{rr} = \|q_r\|_r = \frac{1}{\sqrt{r_1}} \approx 0.2182$$

$$D = \text{diag}(r_{11}, r_{rr}, r_{rrr})$$

$$\hat{R} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{r}{\omega} & -\frac{r}{\omega} \\ 0 & 1 & \frac{\omega\omega}{1.414} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$R = D \hat{R}$$

$$R = \begin{bmatrix} 2.236 & 1.414 & -0.992 \\ 0 & 1.414 & 1.077 \\ 0 & 0 & 0.218 \end{bmatrix}$$

$$Q = \hat{Q} D^{-1}$$

$$\hat{Q} = [q_1, q_r, q_r]$$

$$Q = \begin{bmatrix} 0.992 & -0.992 & -0.992 \\ 0.992 & 0.992 & 0.992 \\ 0 & 0.992 & -0.992 \end{bmatrix}$$

$$QR = A$$

$$Q Q^T = Q^T Q = I_r$$

محقق شد

9924073

⑤ (ب) با توجه به تجزیه QR-decomposition مرحله به مرحله پیچیدگی محاسباتی و میزان محاسبات را بدست آوریم :

① محاسبه درمیان ماتریس برای اطمینان از مستقل خطی بودن ستون ها : بهترین حالت استفاده از الگوریتم استراسن با $O(n^{2.37})$ است. البته در کل هر کوان از این قسمت صرف نظر کرد.

② تشکیل ماتریس های کمکی : $O(mn)$

③ حلقه تو در تو :

$$O\left[\sum_{i=1}^n \left(m + \underbrace{n((2m+2m+1)+2m)}_{4mn} + 1 + (2m+1)\right)\right] =$$

$$O\left[\underbrace{n(m + \underbrace{n(4m+2)}_{4mn}) + 1 + 2m+1}_{4mn+3m+2}\right] = O[4mn^2 + 3mn + 2n] = O(mn^2)$$

④ ضرب ماتریس برای بدست آوردن Q و R : باید هم هر کوان از استراسن استفاده کرد و $O(n^{2.37})$.

در نهایت پیچیدگی محاسباتی تجزیه QR برابرست با : $O(mn^2) + O(n^{2.37})$

و اگر $m \geq n^{0.37}$ برقرار باشد برابرست با : $O(mn^2)$

⑥ (الف) داخل notebook است

(ب) "

(ج) "

(د) با توجه به این که پیچیدگی زمانی الگوریتم گرام اسمیت و تجزیه QR هر دو از $O(mn^2)$ هستند بنابراین اگر ابعاد ماتریس خیلی بزرگ شوند زمان بسیار زیادی طول می کشد تا الگوریتم پایان یابد. اگر فرض کنیم یک کامپیوتر قادر بر اجرای 10^5 عملیات در ثانیه باشد و ابعاد ماتریس ورودی $m=n=10^5$ باشد آنگاه $10^{10}/(10^5)^3 = 10^5$ ثانیه طول می کشد تا به جواب برسیم که عدد بسیار بزرگی است و اصلاً مطلوب نیست.