

## پروژه شماره ۱

# بررسی وجود رابطه نمایی در رشد و جهش زمان اجرا نسبت به توابع همسان اما با تعداد حلقه های تودرتو متفاوت

استاد: جناب آقای دکتر فیضی درخشی

نویسنده: پارسا یوسفی نژاد محمدی

شماره دانشجویی: ۱۴۰۰۵۳۶۱۱۰۴۸

## مقدمه

می‌دانیم که در حالت تئوری در صورت اضافه نمودن هر حلقه `for` اضافه، مرتبه اجرایی به صورت نمایی رشد خواهد کرد. اما آیا در دنیای حقیقی و با آزمایش‌های عملی هم میتوان به چنین نتیجه‌ای رسید یا نه؟

## هدف پروژه

در این پروژه می‌خواهیم تحقیق کنیم که اضافه کردن حلقه‌های والد مشابه بیشتر (به تعداد  $k$  تا) به صورت تودرتو آیا زمان اجرای برنامه را به شکل نمایی، یعنی به شکل  $n^k$  برابر که در آن  $n$  تعداد دفعات اجرای یک تابع دلخواه چون  $f(X)$  است را افزایش می‌دهد یا نه؟ یعنی به عنوان نمونه در صورتی که یک حلقه بیشتر به برنامه به صورت `nested` و وابسته اضافه کنیم، آیا زمان اجرای برنامه  $n$  برابر (رشد نمایی :  $O(n^{d+1}) \mid d = \text{number of fors}$ ) می‌شود؟

## تشریح کد پروژه

ابتدا ۵ تابع بعد  $D$  تعریف می‌کنیم ( $D_1$  تا  $D_5$ ) در بعد  $D_1$  یک حلقه `for` داریم و در هر بعد یک `for` دیگر اضافه میشود.

بلوک اصلی کد که اجرا میشود: ۱. محاسبه تابع  $f$  ۲. پیدا کردن ماکسیمم مقدار تابع و انتساب آن به عنوان  $y_{max}$  در صورت نیاز و پیدا کردن ماکسیمم رادیان‌هایی است که موجب این بهینگی شده‌اند.

البته که همواره درایه‌های بردار ماکسیمم با هم برابراند، چرا که اگر سینوس  $X$ ای موجب ماکسیمم شدن نتیجه بشود، تمام  $X$ های بردار  $X$  هم به ازای همان رادیان، ماکسیمم سینوس را نتیجه میدهند که در نهایت منجر به ماکسیمم جمع (`sum`) می‌شود.

همچنین برای بررسی زمان اجرا صرفن خود بلاک اصلی کد که در داخل ترین `for` قرار دارد، قبل

و بعد for ها تایمر میگذاریم تا زمان محاسبه تکرار تابع اصلی  $f$  بدست بیاید و تا حد امکان زمان سایر عملیات ها چون تعریف متغیرهای اولیه و دیگر پارامترها در زمان تمام شده اثر نداشته باشند. البته گذاشتن تایمر در ابتدا و یا از زمان شروع حلقه، هیچ تاثیر ملموسی در زمان های اجرا بدست آمده نمی گذارند، اما حتمن باید تایمر در درون تابع بعد باشد و نه بیرون از تابع اصلی.

بعد از اتمام اجرای حلقه ها، تابع `printRes` را فراخوانی میکنیم تا نتایج محاسبه شده در تابع  $f(x)$  را چاپ کند. سپس از تابع بدون برگرداندن هیچ مقداری خارج میشویم و برنامه خاتمه می یابد.

تابع  $f$  را به نحوی تعریف میکنیم که یک ورودی بردار  $X$  که همان آرایه تک بعدی است را به همراه اندازه بردار (تعداد درایه ها) دریافت بکند، و سپس سینوس تک تک درایه ها را بر حسب رادیان محاسبه و با هم جمع میکند و در آخر سر نتیجه را `return` میکند. این تابع، همان  $\sum_{i=1}^n \sin(x_i)$  را محاسبه می کند.

در تابع `main` هم تنها به صورت تکی به فراخوانی تابع ها بعد با `step` ( $\Delta x$ ) های مختلف از ۰.۹ تا ۰.۰۰۱ می پردازیم، علت فراخوانی توابع به صورت تکی و نه با اجراهای پشت سر هم بدلیل خنثی کردن سایر پارامترهایی هستند که در زمان نهایی اثر میگذارند است.

## جمع بندی:

در مجموع تمام کاری که برنامه برای ما قرار است انجام دهد، محاسبه زمان اجرای ۵ تابع بعد با ۵ مقدار `step` مختلف است، یعنی در کل ۲۵ مرتبه فراخوانی و چاپ کردن زمان اجرای تابع اصلی  $f(X)$  که در صفحه بعدی، جدول زمانی ۲۵ اجرا (در صورت ممکن بودن محاسبه) را رسم می کنیم.

## شرح پروژه

پس از تکمیل کد مربوطه، توابع هر بعد را با سه نوع  $\Delta x$  مختلف اجرا میکنیم و زمان اجرای هر کد را بدست میآوریم و آن را در داخل سلول جدول زمان اجرا (بر حسب نانوثانیه) یادداشت میکنیم، با توجه به اینکه در هر بار اجرای برنامه برای هر بعد با استپ های مشخص، زمان های متفاوتی نسبت به رابطه نمایی بنا به ویژگی های سخت افزاری و سایر پارامترهای دخیل بدست میاد. هر سلول را از میانگین ۵ مرتبه اجرا بدست آورده ایم تا به زمانی دقیق تر برسیم.

مشاهده میکنیم که برخی از سلول های پایانی، خالی گذاشته شده اند و این بدین دلیل است که محاسبه زمان اجرای تابع در یک زمان معقول امکان پذیر نبوده، بدین جهت در ادامه پس از تحلیل جدول زمانی، با تخمین زدن زمان تقریبی اجرای بلوک های خالی را محاسبه میکنیم و جدول را تکمیل می کنیم.

### راهنمای جدول:

- ستون های جدول، نشان دهنده شماره بعد (تعداد for) توابع D می باشند.
- سطر های جدول، نشان دهنده گام های حلقه for می باشند.
- تمامی زمان های اجرا بدست آمده به صورت دقیق و بر حسب نانوثانیه (ns) می باشند.
- بلوک های خالی به منزله ممکن نبودن محاسبات در زمان معقول هستند.

### جدول زمانی اجرای تابع f(X) در بعدها و قدم های مختلف

بعد قدم	D1	D2	D3	D4	D5
$\Delta x = 0.9$	774 <sub>ns</sub>	6,334 <sub>ns</sub>	75,958 <sub>ns</sub>	908,376 <sub>ns</sub>	11,872,458 <sub>ns</sub>
$\Delta x = 0.3$	1,437 <sub>ns</sub>	34,125 <sub>ns</sub>	1,328,750 <sub>ns</sub>	40,088,635 <sub>ns</sub>	1,041,358,098 <sub>ns</sub>
$\Delta x = 0.1$	2,858 <sub>ns</sub>	271,175 <sub>ns</sub>	25,920,543 <sub>ns</sub>	1,970,328,042 <sub>ns</sub>	237,861,642,841 <sub>ns</sub>
$\Delta x = 0.01$	22,209 <sub>ns</sub>	22,456,750 <sub>ns</sub>	20,148,465,291 <sub>ns</sub>	----	----
$\Delta x = 0.001$	137,750 <sub>ns</sub>	1,151,899,292 <sub>ns</sub>	----	----	----

$$\text{if } \Delta x = 0.9 \Rightarrow b = n = (10-0)/0.9 = 11.1$$

$$\text{if } \Delta x = 0.3 \Rightarrow b = n = (10-0)/0.3 = 33.3$$

$$\text{if } \Delta x = 0.1 \Rightarrow b = n = (10-0)/0.1 = 100$$

$$\text{if } \Delta x = 0.01 \Rightarrow b = n = (10-0)/0.01 = 1000$$

$$\text{if } \Delta x = 0.001 \Rightarrow b = n = (10-0)/0.001 = 10000$$

## تحلیل جدول زمانی + نتیجه گیری

تعداد دفعات تکرار فراخوانی تابع  $f(x)$  را فارغ از وابستگی حلقه درونی ( $\Sigma$ ) به بعد (اندازه بردار  $X$ ) آن در نظر میگیریم. حال برای بررسی وجود رابطه نمایی در افزایش زمان از یک بعد به بعد دیگر با  $\Delta x$  های یکسان، چندین نمونه را بررسی میکنیم و نشان میدهیم که فرض زمان اجرا فورهای متوالی با  $\Delta x = 0.3$  برای تابع  $f$  در بعد  $m$   $33^{m-n}$  برابر بعد  $n$   $m > n$  میباشد.

### بخش اول: اثبات عملی وجود رابطه رشد نمایی در بعدها با استپ های مختلف

بررسی جهش زمانی  $\Delta x = 0.1$   $D1 \rightarrow D2$

در تابع بعد  $D1$  در صورتی که  $\Delta x$  (step) برابر  $0.1$  باشد، تعداد تکرار تابع  $f(x)$   $100 = 10 \times 10$  بار خواهد بود از طرفی مرتبه اجرایی برنامه برای تابعمان، برابر  $O(n)$  خواهد بود چرا که تنها  $n$  بار، که در اینجا  $n$  برابر  $100$  است، تابع  $f$  اجرا خواهد شد. در این حالت میانگین زمان اجرای  $D1$  برابر  $2858 \text{ ns}$  است.

حال با همین  $\Delta x$  سراغ تابع بعد دوم  $D2$  که یک حلقه تودرتو (nested) اضافه دارد میرویم، در این مورد تابع  $f$   $100$  برابر تعداد بعد اول، یعنی  $100 \times 100$  بار اجرا خواهد شد. مرتبه اجرایی کد فوق واضح است که  $O(n^2) = O(n \times n)$  است چون یک **for** اضافی تر داریم. زمان انجام این دستور برابر با  $271175 \text{ ns}$  میباشد. در شرایط تئوری (آزمایشگاهی) انتظار داریم که زمان اجرا هم  $100$  برابر شود، در عمل هم مشاهده می شود که زمان اجرا  $D2$  نسبت به  $D1$   $94 = 271175 / 2858$  برابر میشود که بسیار نزدیک به حالت تئوری بوده و علت عدم تطابق دقیق بدلیل وجود برخی از پیچیدگی های سخت افزاری-نرم افزاری است. پس در این مورد با  $100$  برابر کردن تعداد دفعات اجرا، زمان اجرا  $94$  برابر میشود و این بدین معناست که با افزودن یک حلقه **for** تودرتو اضافه تر توانستیم به صورت عملی نمایی بودن جهش زمان اجرا ( $n$  برابر شدن = افزایش درجه تابع چند جمله ای) را ببینیم.

D4 → D5

$$\Delta x = 0.1$$

بررسی جهش زمانی

جهش زمانی از D4 به D5 با  $\Delta x = 0.1$  را مقایسه می‌کنیم، از آن جهت که در D4 حدودن ۱.۹۷ میلیارد نانو ثانیه اجرا طول میکشد، با اضافه کردن یک حلقه تودرتو، تعداد دفعات اجرای تابع f مجدداً ۱۰۰ برابر میشود، اما زمان اجرا تقریباً ۱۲۰ برابر میشود که یکی از دلایل شدت تاثیر گذار، اضافه شدن یک مرحله جمع دیگر بخاطر افزایش بعد (یک درایه اضافه‌تر بردار) در تابع f می‌باشد. در کنار همه این عوامل، پارامترهای بسیاری در زمان اجرای واقعی دخیل‌اند که نمیشود از آن‌ها چشم پوشی کرد. پس با اغماض از چنین پارامترهایی میتوان گفت که رشد پیچیدگی زمانی از بعد چهارم ( $O(n^4)$ ) به بعد پنجم ( $O(n^5)$ ) به شکل نمایی بوده چرا که با افزایش هر بعد، مرتبه اجرایی، n برابر شده و در بعد Mام به بعد Kام مرتبه اجرایی  $n^{(K-M)}$  برابر شده است که به صورت جهش نمایی است.

D3 → D4

$$\Delta x = 0.3$$

بررسی جهش زمانی

برای بررسی بیشتر به جهش از D3 به بعد D4 با  $\Delta x = 0.3$  می‌پردازیم. با  $\text{step} = 0.3$ ، تعداد اجرای هر حلقه برابر است با:  $(10 - 0) / 0.3 = 33.3$ ، این بدین معنیست که در بعد سوم که ۳ حلقه تودرتو داریم، دستور f به تعداد  $33.3^3$  بار اجرا خواهد شد، و در بعد D4 هم  $33.3^4$  بار. پس ما انتظار داریم که زمان اجرا هم در بعد چهارم،  $33.3^4$  برابر بعد سوم باشد. در عمل با مقایسه دو زمان اجرا بدست آمده داریم:  $40088635 / 1328750 = 30$ ، یعنی زمان اجرا ۳۰ برابر شده است که به نتیجه آزمایشگاهی که جهش ۳۳.۳ برابری است، بسیار نزدیک بوده، از این رو میتوان گفت که در جهش از هر بعد به هر بعد بالاتر به صورت نمایی افزایش پیدا میکند.

D2 → D5

$$\Delta x = 0.9$$

بررسی جهش زمانی

میتوانیم با کمی اغماض از سایر پارامترهای سخت‌افزاری-نرم‌افزاری و همچنین متغیر بودن عملکرد تابع f در هر بعد، بگوییم که با استپ ۰.۹ از بعد D2 که مرتبه اجرایی آن  $n = 11.1$  |  $O(n^2)$  است اگر به بعد D5 که زمان اجرای دستور f آن  $O(n^5)$  است برویم، جهش زمانی  $11^3 = 1331$  برابری خواهیم داشت که نتایج جدول هم این مورد را تصدیق میکنند، چرا که:  $11872458 / 6334 = 1874$  این یعنی اینکه زمان اجرا از D3 به D5، ۱۸۷۴ برابر شده بسیار به رشد  $n^3$  برابری حالت تئوری نزدیک است.

حال به بررسی جهش از بعد D1 به بعد D2 اما با  $\text{step} = 0.001$  پرداخت میکنیم، تعداد اجرای هر حلقه به صورت دقیق برابر است با:  $10000 = (10-0)/0.001$  یعنی هر حلقه ده هزار بار تابع  $f$  را فراخوانی می‌کند، از طرفی در بعد D1 چون یک حلقه داریم، پس به همین تعداد هم تابع اصلی اجرا میشود، در بعد دوم، چون دو حلقه  $\text{for}$  تودرتو وجود دارد، پس  $10^4 \times 10^4$  شاهد اجرای تابع  $f$  خواهیم بود، برای بررسی این جهش  $n$  برابری از یک بعد به بعد بالاتر در عمل، زمان‌های اجرای دو تابع را با کمک جدول زمانی مقایسه میکنیم:  $11210 = 1,151,899,292/137,750$  همانطور که میبینیم با یک زمان اجرا در واقعیت رشد یازده هزار برابری را تجربه کرده است. و یکی از علت‌های اصلی دقیق نبودن کامل با نتیجه تئوری، اضافه شدن یک مرحله محاسبه جمع بیشتر در تابع  $f$  که منجر به طول کشیدن بیشتر زمان اجرای D2 شده است.

## نتیجه‌گیری:

در این بخش توانستیم با بررسی کامل پنج پرش از بعدهای گوناگون با استپ‌های مختلف در عمل نیز رابطه‌نمایی در جهش مرتبه زمان اجرایی تابع  $f$  را نتیجه بگیریم، به همین منوال میتوان برای تک‌تک سلول‌های جدول زمانی با سطرهای یکسان وجود این رابطه را تنها با تناسب بستن زمان اجرای یک تابع بعد به تابع بعد دیگر در همان سطر به آسانی در عمل نشان داد.

## بخش دوم: تخمین زمان اجرای سلول‌های خالی جدول با کمک وجود رابطه رشد

### نمایی طور مرتبه‌های اجرایی تابع f

حال در این بخش پس از اینکه توانستیم وجود چنین رابطه‌ای را به صورت عملی و با آزمایش‌ها و نمونه‌های واقعی نشان بدهیم، اکنون می‌توانیم با تقریب بسیار مناسبی سلول‌های خالی‌ای را که محاسبه زمان اجرای آن‌ها با یک کامپیوتر شخصی در یک زمان معقول امکان پذیر نبود را محاسبه کنیم و همچنین به علت عدم ممکن بودن این امر هم پردازیم و بزرگی چنین جهشی را در دنیای واقعی در غالب این کدها به شکل ملموسی ببینیم

#### $[\Delta x=0.01]$ [D4]

#### \* محاسبه زمان اجرای

در سلول D3 در ردیف  $\Delta x = 0.01$  مشاهده می‌شود که زمان اجرا بر حسب ثانیه تقریباً برابر ۲۰ ثانیه می‌باشد، میدانیم که افزودن هر حلقه for (رفتن به بعد بالاتر) منجر به n برابر شدن تعداد اجرای تابع f می‌شود، از طرفی n (b) در اینجا با توجه به استپمان برابر است با:  $(1000-0)/0.01 = 100000$  که این بدین معناست که در صورت اضافه کردن یک حلقه والد دیگر از D3 برای رفتن به بعد چهارم، زمان اجرا تقریباً ۱۰۰۰ برابر خواهد شد، یعنی زمان اجرای تابع در بعد جدید برابر است با:

$$20s \times 100000 = 2000000 \text{ ثانیه} = 5:30 \text{ ساعت}$$

پس با تقریب خوبی می‌توانیم بگوییم که با اضافه کردن تنها یک حلقه، برنامه به عبارتی تقریباً ۵۰۰۰۰۰ ساعت زمان برای اجرا نیاز دارد.

#### $[\Delta x=0.01]$ [D5]

#### \* محاسبه زمان اجرای

برای محاسبه این سلول می‌توانیم از D4 یا D3 و یا ابعاد کمتر کمک بگیریم، به دلخواه از زمان D4 کمک می‌گیریم، زمان اجرای D4 با استپ 0.01 را ۵:۳۰ ساعت بدست آوردیم، با رفتن به بعد بالاتر (اضافه کردن یک حلقه بیشتر) زمان مجدداً ۱۰۰۰ برابر خواهد شد، پس زمان اجرای تقریبی برابر خواهد بود با:

$$5:30h \times 1000 = 229 \text{ Days (روز)}$$

پس برای بدست آوردن زمان اجرای این درایه از جدول، با یک کامپیوتر معمولی به حد/قل ۲۲۹



روز زمان احتیاج خواهیم داشت، می‌گوییم حداقل چرا که در بعد بالاتر یک مرحله جمع بیشتر در تابع  $f$  داریم که آن را در محاسباتمان لحاظ نکردیم.

**$[\Delta x=0.001]$   $[D_3]$**

**\*محاسبه زمان اجرای**

زمان  $D_2$  (۱.۱ ثانیه) در همان سطر را در تعداد دفعات تکرار (۱۰۰۰۰ بار) یک حلقه ضرب می‌کنیم:

$$1.151899s \times 10000 = 11518.99s = 3:12 \text{ hours}$$

**$[\Delta x=0.001]$   $[D_4]$**

**\*محاسبه زمان اجرای**

از  $D_3$  برای محاسبه مدت زمان اجرای  $D_4$  استفاده می‌کنیم:

$$3:12h * 10000 = 1329 \text{ Days} = 3.64155 \text{ Years}$$

اجرای این تابع ۳.۶ سال نیاز به زمان دارد.

**$[\Delta x=0.001]$   $[D_5]$**

**\*محاسبه زمان اجرای**

چون نمونه‌های قبل این مورد را محاسبه می‌کنیم:

$$3.64155 \text{ Years} * 10000 = 36415.5Y = 36.4 \text{ Centuries}$$

اجرای این کد به حداقل ۳۶.۴ قرن زمان نیاز دارد یعنی حداقل ۳۶.۴ هزار سال.

می‌خواهیم  $D_5$  را با استپ‌های ۰.۰۰۱ اجرا بنماییم، تعداد اجرای هر حلقه برابر است با  $10000 = (10^4) / (0.001)$  دفعه، که با ۵ حلقه تودرتو، به عبارتی میشود:  $10000^5 = 10^{20}$  مرتبه که تعداد بسیار زیادی بوده، و انجام هیچ دستوری برای کامپیوتر عادی با این تعداد عملیات در یک زمان معقول یعنی ۳۶.۴ قرن امکان پذیر نبوده، لذا امکان محاسبه زمان اجرای برنامه با چنین استپ‌هایی ممکن نیست، که این خود مهر تاییدی بر رشد نمایی زمان اجرایی بوده، چرا که آنقدر جهش بزرگی از  $D_4$  با  $\Delta x = 0.001$  به  $D_5$  یعنی ده هزار برابر انجام بیشتر داشتیم، که اصلن کامپیوتر قادر به محاسبه‌اش نیست.

## رسم مجدد جدول زمانی با کمک اطلاعات حاصل شده برای مقایسه و دید بهتر زمان‌های اجرایی برنامه با یکاهای متناسب با بزرگی هر زمان

در نهایت پس از تخمین و محاسبه کردن تمامی سلول‌های خالی، جدول تکمیل شده زمانی را متناسب با بهترین یکا برای آن زمان رسم می‌کنیم:

♦ جدول کامل زمان اجرای تابع  $f(X)$  در  
بعدها و قدم‌های مختلف

راهنمای جدول:  
 ○ ستون‌های جدول، نشان دهنده شماره بعد (تعداد for) توابع D می‌باشند.  
 ○ سطرهای جدول، نشان دهنده گام‌های حلقه for می‌باشند.  
 ○ تمامی زمان‌های اجرا بدست آمده برحسب بهترین یکا ممکن (نانو: ns – میکرو: us – میلی: ms – ثانیه: s – دقیقه: min – ساعت: h – روز: d – سال: y – قرن: Cen) برای آن داده می‌باشند.

بعد / قدم	D1	D2	D3	D4	D5
$\Delta x = 0.9$	774ns	6.3us	75.9us	908.3us	11.8ms
$\Delta x = 0.3$	1.4us	34.1us	1.3ms	40ms	1s
$\Delta x = 0.1$	2.8us	271.1us	25.9ms	1.9s	237.8s
$\Delta x = 0.01$	22.2us	22.4ms	20.1s	5:30h	299d
$\Delta x = 0.001$	137.7us	1,1s	3:12h	3.6y	36.4Cen

Parsa Yousefi Nejad

### جمع‌بندی پروژه اول

در این پروژه در ابتدا به بررسی کد برنامه پرداختیم و قسمت‌های مختلف آن را شرح دادیم، سپس جدولی ۲۵ خانه‌ای برای تمام حالت‌های بعد و  $\Delta x$  ساختیم و در بخش اول به شکل عملی به بررسی وجود رابطه‌نمایی بین پرش‌های مختلف پرداختیم و درستی رابطه را به شکل تئوری و آزمایشگاهی هم نتیجه گرفتیم. در بخش دوم خانه‌های خالی جدول را که توسط کامپیوتر شخصی قابل محاسبه نبودند را با استفاده از وجود رابطه‌نمایی، تخمین و تقریب زدیم و مشاهده کردیم، بدلیل خاصیت جهش‌نمایی، چه رشد سرسام‌آوری در مرتبه زمان اجرای حداقل توابع داریم. سپس جدول زمانی را با بهترین یکاها برای آن زمان‌ها تکمیل کردیم.