Профилирование и бенчмаркинг

Никита Манович Intel 2020 Преждевременная оптимизация — корень всех (или большинства) проблем в программировании.



Профилирование: основные определения

Оптимизация — модификация программного кода для улучшения его эффективности.

Профилирование - сбор характеристик работы программы, таких как время выполнения отдельных фрагментов (обычно подпрограмм), число верно предсказанных условных переходов, число кэш-промахов и т.п.

Профилировщик - программа, которая собирает характеристики работы приложения для дальнейшего анализа.

Профилировка с помощью таймера

```
img1 = cv.imread('messi5.jpg')
e1 = cv.getTickCount()
for i in range(5,49,2):
    img1 = cv.medianBlur(img1,i)
e2 = cv.getTickCount()
t = (e2 - e1)/cv.getTickFrequency()
print( t )
# Result I got is 0.521107655 seconds
```

Профилировка C/C++ с помощью VTune

▼libldw-1.4.so	76.875s
▶itseez::ldw::RidgeDetector::process	29.752s
▶itseez::ldw::find	9.419s
bitseez::arguscv::(anonymous namespace)::remapNearest <unsigned char=""></unsigned>	8.894s
▶itseez::ldw::MotionHistoryFilter::process	5.014s
▶itseez::ldw::ComponentTracker::track	3.219s

Module / Function / Call Stack	* Clockticks	Instructions	CPI Rate	The second of th	Wasted Work	Back-end Issues			>
				Retiring uOps	Branch Mispredict	Divider	Memory Latency		Front-end Issues
				чорз			LLC Miss	LLC Hit	133063
▼libldw-1.4.so	177,032,265,548	142,840,214,260	1.239	0.441	0.109	0.082	0.031	0.020	0.041
▶itseez::ldw::RidgeDetector::process	68,460,102,690	35,986,053,979	1.902	0.442	0.076	0.189	0.000	0.002	0.017
▶itseez::arguscv::(anonymous namespace)::remapNearest	20,844,031,266	21,990,032,985	0.948	0.412	0.031	0.000	0.109	0.039	0.004
▶itseez::ldw::find	20,258,030,387	20,736,031,104	0.977	0.466	0.078	0.017	0.000	0.007	0.039
▶itseez::ldw::MotionHistoryFilter::process	12,342,018,513	13,758,020,637	0.897	0.532	0.171	0.032	0.000	0.017	0.060
▶itseez::ldw::ComponentTracker::track	7,306,010,959	7,064,010,596	1.034	0.440	0.322	0.003	0.069	0.018	0.142

Профилировка Python с помощью cProfile

```
import cv2 as cv
import sys

img = cv.imread(sys.argv[1])
for i in range(1,100):

blur1 = cv.blur(img,(5,5))

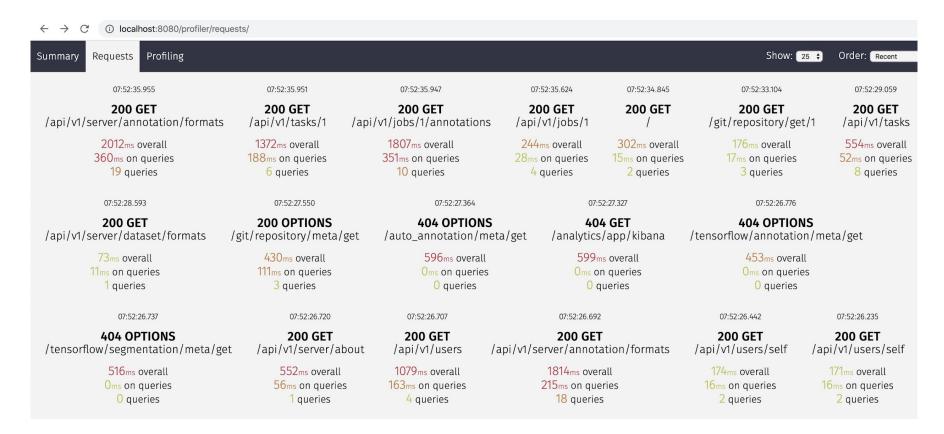
blur2 = cv.GaussianBlur(img,(5,5),0)

blur3 = cv.medianBlur(img,5)

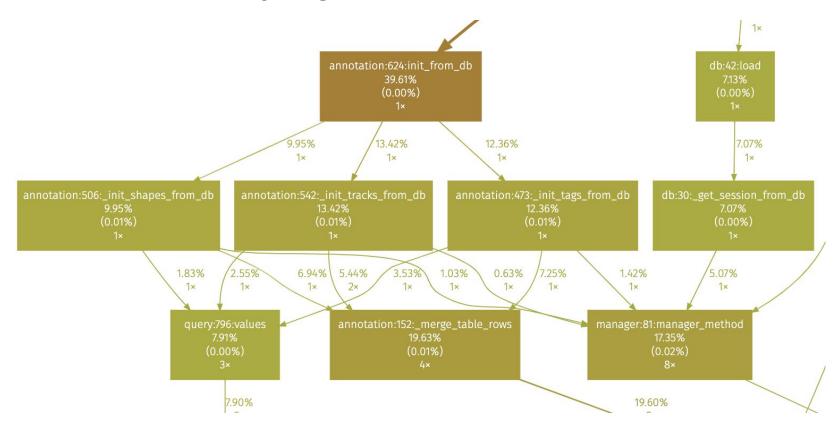
blur4 = cv.bilateralFilter(img,9,75,75)
```

ncalls	tottime	percall	cumtime	percall	<pre>filename:lineno(function)</pre>
99	20.241	0.204	20.241	0.204	<pre>{bilateralFilter}</pre>
99	4.033	0.041	4.033	0.041	{medianBlur}
99	1.245	0.013	1.245	0.013	{blur}
1	0.719	0.719	27.219	27.219	<pre>opencv_ex1.py:1(<module>)</module></pre>
99	0.462	0.005	0.462	0.005	{GaussianBlur}

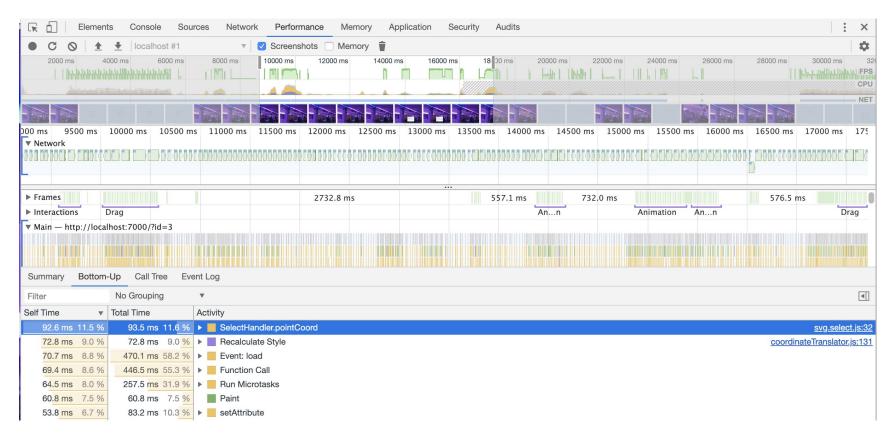
Профилировка Django с помощью Silk



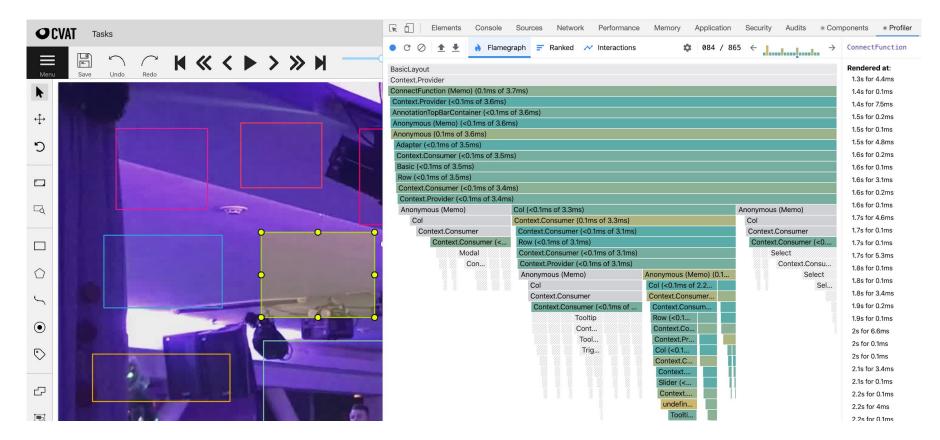
Профилировка Django с помощью Silk



Профилировка JavaScript с помощью Chrome



Профилировка с помощью React Profiler



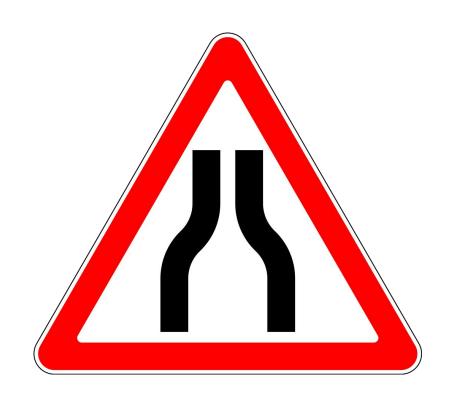
Цели профилировки

- Лучше понимать приложение и его архитектуру
- Находить "узкие" места в программе и понимать из-за чего они "тормозят"
- Рассчитать потенциал "разгона" приложения
- Не тратить время на оптимизацию кода, который и так быстро работает
- Не усложнять код там, где это не нужно
- Экономить на "железе"

Правило 80/20 - обычно 20% кода потребляют 80% ресурсов системы

Типичные "узкие" места

- Процессор
- Подсистема ввода-вывода
- Оперативная память
- Сетевые задержки
- Разделяемые ресурсы
- Частые системные вызовы
- Внешние ресурсы
 - о Базы данных
 - Web-сервисы



Типы профилировщиков

Инструментация кода

- Инструментация исходного кода
- Статическая бинарная инструментация
- Динамическая бинарная инструментация
- С помощью LD_PRELOAD

Статистические методы

- Статистический сэмплинг
- Статистический граф-вызовов



Гранулярность информации

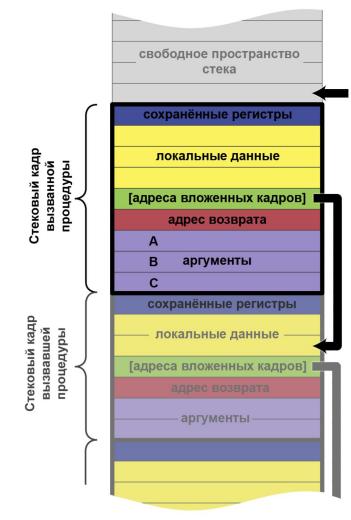


- Модуль или программа
- Файл с исходным кодом
- Функция или метод класса
- Строчка кода в исходном коде
- Байт код, машинная инструкция

Собираемая информация

- Процессорные события
- События операционной системы
- Время выполнения частей программы
- Время ожидания каких-либо событий
- Количество вызов функций
- Стек вызовов

Собираемая информация атрибутируется к различным интересным участкам программы.



Инструментация исходного кода

Преимущества

- Переносим и работает на всех платформах
- Полный контроль над собираемой информацией
- Легко интерпретируемые результаты

- В общем случае существенно замедляет код
- Плохо расширяется и тяжело поддерживается
- Требует пересборки программы

Статическая бинарная инструментация

Преимущества

- Полный контроль над собираемой информацией
- Легко интерпретируемые результаты
- Не требует пересборки программы

- В общем случае существенно замедляет код
- Требует наличие специальных инструментов
- Инструментация необходима после каждой пересборки программы

Динамическая бинарная инструментация

Преимущества

- Полный контроль над собираемой информацией
- Легко интерпретируемые результаты
- Не требует пересборки программы
- Можно настроить под входные данные

- В общем случае существенно замедляет код
- Требует наличие специальных инструментов

Подмена функций с помощью LD_PRELOAD

Преимущества

- Полный контроль над собираемой информацией
- Легко интерпретируемые результаты
- Не требует пересборки программы
- Стандартный механизм, встроенный в операционную систему

- В общем случае существенно замедляет код
- Зависит от операционной системы
- Можно подменять функции только из динамических библиотек

Статистический сэмплинг

Преимущества

- Работает на большинстве платформ
- Легко интерпретируемые результаты
- Отображение только нужных данных
- Не замедляет код (зависит от технологии)

- Невозможно собрать статистику без специальных инструментов
- Не всегда позволяет выявить проблемы
- Требует наличие отладочной информации

Бенчмаркинг: основные определения

Бенчмаркинг - это процесс измерения производительности разных частей программы или системы и сравнение результатов с эталоном.

Тест производительности, **бенчмарк** - контрольная задача, необходимая для определения сравнительных характеристик производительности компьютерной системы.

Бенчмаркинг: задачи и типы

Типичные задачи

- Тестирование производительности, то есть сравнение запуска с предыдущей версией или ожидаемым результатом
- **Сравнение с конкурентами** для демонстрации преимущества своего решения

Основные типы (*)

- о **Микро бенчмаркинг** похоже на юнит тест и тестирует небольшую часть системы или отдельную подпрограмму
- о **Макро бенчмаркинг** напоминает интеграционное тестирование и покрывает какой-то сценарий использования системы
- (*) Разделение по типам условное и зависит от контекста. Одна и та же бенчмарка в разных контекстах может быть как микро, так и макро.

Бенчмаркинг: основные принципы

- Актуальность: измерять полезные характеристики
- **Репрезентативность**: метрики производительности должны быть приняты академией и индустрией
- Справедливость: честное сравнение
- Повторяемые результаты: результаты должны быть воспроизводимы
- Прозрачность: метрики должны быть интерпретируемыми и понятными
- **Экономическая целесообразность**: легко поддерживать, работает разумное время
- **Масштабируемость**: возможность расширения, поддержка разных сценариев

Бенчмаркинг: проблемы

- Зависимость от окружения, таких как операционная система, процессор, подсистема ввода-вывода и т.п.
- **Ложные результаты**, когда регрессия с производительностью не может быть найдена или происходит большое количество ложных срабатываний
- Воспроизводимость результатов, то есть получение одних и тех же результатов с заданной погрешностью при нескольких запусках
- **Неприемлемое время работы**, например, невозможно быстро оценить результаты оптимизации
- **Неадекватные метрики,** например, среднее время не всегда является хорошим показателем (системы реального времени)

Бенчмаркинг: советы

- Запуск в изолированном окружении (например, отключение антивируса и других тяжелых сервисов)
- Сравнение с предельным случаем (например, чтение с парсингом)
- Запуск множества раз и усреднение результатов
- Использование фреймворков для бенчмаркинга (например, google/benchmark, Celero)

Бенчмаркинг: примеры реализации

- **Gtest фреймворк с расширением** + скрипты для удобного запуска, сбора и сравнения результатов (подход, который использует OpenCV)
- С помощью профилировщиков сравнивать основные "горячие" точки по разным характеристикам (например, Intel VTune Amplifier может выдавать разницу по двум результатам)
- В сложных алгоритмах компьютерного зрения можно коррелировать время обработки одного фрейма в зависимости от номера кадра на видеопоследовательностях
- Сравнивать с эталоном или решением от конкурентов (OpenCV, FastCV, OpenCV for Tegra)

Бенчмаркинг: индустриальные примеры

- MPerf (<u>https://mlperf.org</u>) тесты для измерения производительности тренировки и вывода DL моделей на GPU, CPU, TPU и т.д.
- LINPACK (http://www.netlib.org/benchmark/) для измерения вычислительной производительности компьютеров при обработке чисел с плавающей запятой.
- **AnTuTu** (http://www.antutu.com) программа для тестирования производительности устройств, обычно используемая для тестирования смартфонов и планшетов.
- CoreMark (http://www.eembc.org/coremark/) набор синтетических тестов производительности для измерения скорости центральных процессоров во встраиваемых системах.

Основные выводы

- Существует большое количество инструментов, которые помогают собирать необходимые метрики работы приложения
- **Нужно понимать как достоинства так и недостатки инструментов**, а также умело пользоваться ими
- Простой анализ можно сделать "руками" (замеряем / печатаем)
- Сложный анализ приложения возможен только с помощью специальных инструментов
- Тестирование производительности необходимо, как основа для развития и роста кодовой базы

Вопросы

