

Intel® PERFOMANCE libraries OVERVIEW

February, 2020

Andrey Bakshaev, Intel® Performance Primitives Library

Содержание

- Введение
- 1. Обзор IPL библиотек
 - 1.1 MKL
 - 1.2 DAAL
 - 1.3 ADL
 - 1.4 IPP
- 2. Оптимизация кода фильтра Blur
 - 2.1 Фильтр Blur
 - 2.2 Первоначальная реализация
 - 2.3 Векторизация
 - 2.4 Алгоритмическая оптимизация
 - 2.5 Распараллеливание и OpenMP



Введение

Математический Библиотеки Intel Performance Libraries (IPL) позволяют ускорять приложения и сокращать время на разработку. Все эти библиотеки бесплатные и позволяют добиться впечатляющей производительности на процессорах Intel®.



<u>Intel® Integrated Performance</u> Primitives (IPP)

Оптимизированная библиотека для обработки изображений, сигналов, сжатия данных, криптографии. Работает на многих операционных системах.



Intel® Math Kernel Library (MKL)

Широкоизвестная математическая библиотека для умножения матриц, систем линейных уравнений.



Intel® Data Analytics
Acceleration Library (DAAL)

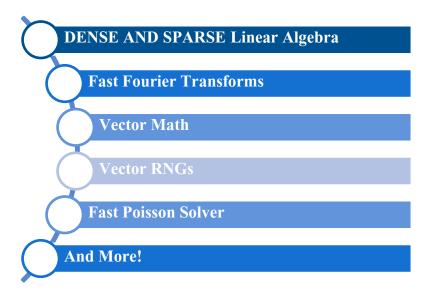
Библиотека для машинного обучения и обработки больших данных.

and more...



Intel® MKL

- Ускоряет научные, инженерные, финансовые и приложения для машинного обучения. Содержит высокооптимизированные, распареллеленные и векторизованные математические функции
- Содержит стандартные алгоритмы для плотной и разреженной линейной алгебры(BLAS, LAPACK, PARDISO), FFTs, векторную математику, статистические функции, глубокое обучение, сплайны и другие функции
- Автоматически определяет процессор и запускает наиболее подходящий код библиотеки
- Использует все возможности векторизиции и рационально использует кэш процессора
- Автоматически задействует все ядра процессора
- Масштабируется от процессора до кластера



Available as standalone or as a part of Intel® System Studio

Intel® Architecture Platforms

Operating System: Windows*, Linux*, MacOS1*







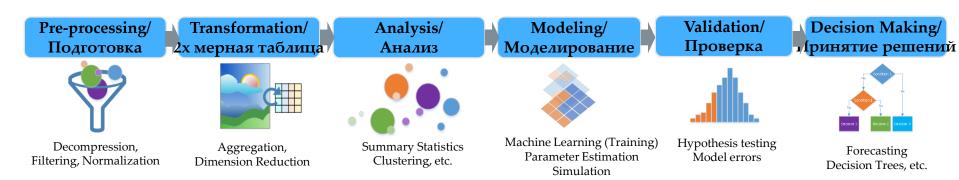


Intel® Data Analytic Acceleration Library (DAAL)

- Оптимизированная библиотека для классических алгоритмов машинного обучения
- Специальные режимы работы с очень большими объемами входных данных.
- Интерфейсы для языков Python*, C++, and Java* и сред машиннго обучения Spark* и Hadoop*

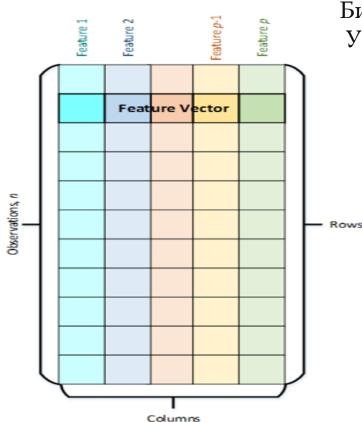
- Распространяется как Open Source продукт
- Yepes Github: https://github.com/intel/daal
- A также YUM, APT-GET, PIPY and Conda, Maven repositories
- Доступен в виде статической и динамической библиотек
- Многоплатформенность

Идея DAAL заключается в том, чтобы создать одну библиотеку для работы на всех этапах аналитики данных, исключая подобные многослойные реализации, при этом оптимизировать её под железо. Использование этого решения позволяет получить значительный прирост производительности.





DAAL. Управление данными



Библиотека состоит и трех основных компонент: Управление данными, Алгоритмы и Сервисы.

Feature – это одно из свойств объекта. (Цвет глаз, возраст, рост,

температура воды и так далее)

Feature Vector - набор свойств. Размер Р.

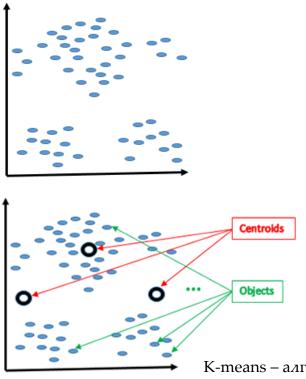
Observations - множество наблюдений (векторов). Количество N.

В DAAL данные хранятся в виде таблиц, в которых строками являются наблюдения (**Observations**), а столбцами – свойства (**Features**).

https://m.habr.com/ru/company/intel/blog/265347/



DAAL. Алгоритмы



Алгоритмы состоят из классов, реализующих анализ данных и их моделирование. Они включают декомпозицию, кластеризацию, классификацию и регрессионные алгоритмы, а также ассоциативные правила.

batch processing – все данные доступны сразу и обрабатываются целиком
online processing - данные доступны не полностью и обрабатываются
блоками по мере поступления

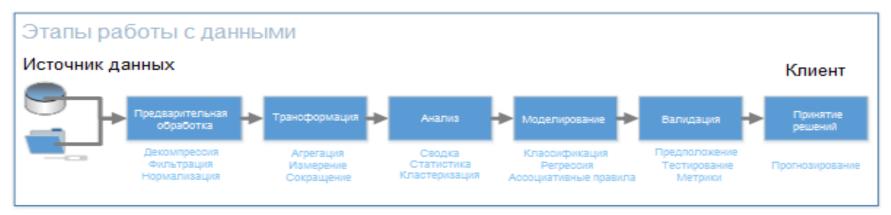
distributed processing - данные обрабатываются на нескольких вычислительных узлах и объединяются на итоговом узле

K-means – алгоритм кластеризации данных

https://software.intel.com/en-us/articles/improve-performance-of-k-means-with-intel-data-analytics-acceleration-library



DAAL

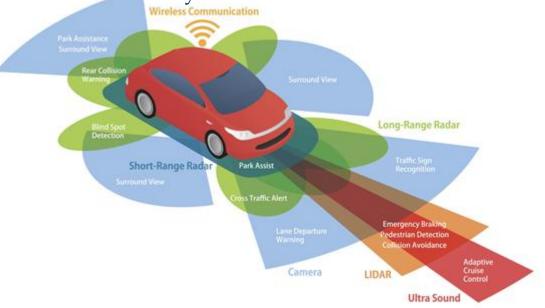


Идея DAAL заключается в том, чтобы создать одну библиотеку для работы на всех этапах аналитики данных, исключая подобные многослойные реализации, при этом оптимизировать её под железо Использование этого решения должно дать нам значительной

прирост производительности.

Intel® Autonomous Driving Library ADL

Автономные автомобили управляемые программным обеспечением основанным на Intel Mobileye



ADL-based application ystem (Car supplier software) -works with sensors data -controls the car Operating Intel® ADL Mathematical algorithms with FuSa (safety mechanisms) Safe Intel® AD C++ Library FuSa C++ standard library Intel® C++ FuSa qualified Compiler

ADL



Библиотека оптимизированных алгоритмов для автономных автомобилей

Разработана по стандарту ISO26262 (Standard for functional Safety for EE Systems in passenger vehicles (<3.5 tonnes))

Functional Safety (FuSa) сертифицированная библиотека алгоритмов:

- Линейной алгебры, машинного обучения
- статистики, фильтрации данных,
- Генератора случайных данных, геометрических преобразований
- Ориентированный на производительноть С и C++ APIs
- Optimizations for in-vehicle (target) platforms
- Платформы:
 - x86 part of <u>Intel MobilEye in-vehicle hardware solution</u>
 (functional and FuSa) with Intel® Streaming SIMD Extensions 4.2 (optimized for Intel® SSE4.2)
 - Intel® Xeon (only functional) with Intel® Advanced Vector Extensions 512 (optimized for Intel® AVX512)



Intel® IPP

Что такое Intel® IPP?

Intel IPP это около 6000 функций для обрабоки изображений, сигналов, сжатия данных и криптографии

Почему используют Intel® IPP?

- Высокая производительность
- Стандартизованный АРІ
- Регулярные обновления
- Подробная документация
- Техподдержка
- Многоплатформенность

Как поставляется Intel® IPP?

- Intel® Parallel Studio XE
- Intel® System Studio
- Free Tools Program
- IPP Crypto open source
- YUM, APT-GET и Conda packages

Оптимизация для













Supports



Windows





Где используется









Internet of Things Embedded SystemsCloud Computing

Обработка изображений

- Медицина
- Компьютерное
- зрение

- Графические редактор • Поиск объектов на
- видео
- Видеонаблюдение

Обработка сигналов

- Обработка аудиосигналов
- Удаление эхо
- Сортировка данных
- Анализ спектров сигнала

Сжатие данных и криптография

- Дата центры
- Идентификация
- Электронная подпись
- Информационная безопасность

IPP подробнее

Обработка изображений

Компьютерное зрение

Цветовые пространства Обработка сигналов

Векторная математика Сжатие данных

Криптография

Обработка строк Processing

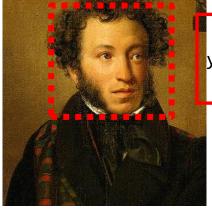


Часть II. Примеры повышения производительности кода фильтра Blur

- Краткое описание фильтра размытия Blur
- Первоначальная реализация
- Векторизация и ее применения
- Алгоритмическая оптимизация
- Распараллеливание на несколько потоков с помощью OpenMP



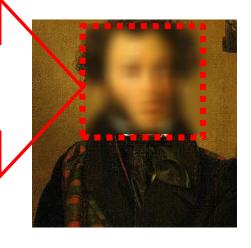
Фильтр размытия(Blur)



$$(x(-1,-1) + x(-1,0) + x(-1,1) + y(0,0) = x(0,-1) + x(0,0) + x(0,1) + / 9.0$$

 $x(1,-1) + x(1,0) + x(1,1)$

Фильтр размытия усредняет изображение по соседним пикселям.









Обладает эффектом удаления мелких деталей на изображении и широко используется в графических редакторах.

Исходная реализация.

```
void blur_c3(uchar* src, uchar* dst, int h, int w) {
 float div = kw*kh;
 for (i = 0; i < h; i++) {
  for (j = 0; j < w; j++) {
    uchar* s = src + 3 * j;
     uchar* d = dst + 3 * j;
     float sum0 = 0, sum1=0, sum2=0;
     for (y = 0; y < kh; y++) {
     for (x = 0; x < kw; x++) {
       sum0 = sum0 + s[3*w*y + 3 * x + 0];
       sum1 = sum1 + s[3*w*y + 3 * x + 1];
       sum2 = sum2 + s[3*w*y + 3 * x + 2];
    d[0] = sum0 / div; //r channel
     d[1] = sum1 / div; //g channel
    d[2] = sum2 / div; //b channel
    src = src + 3*w;
    dst = dst + 3*w;
    } }
```

Простейшая реализация фильтра Blur на языке С для 3 канального RGB изображения.

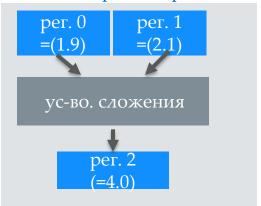
CPU: Intel Xeon Silver 4116 2.1Ghz

Размер изображения: 960 x 540 * 3

Время: 46.74 млн. тактов

Векторизация кода и интринсики

Обычный процессор



С код сложения двух массивов:

```
float a[N], b[N], c[N];
for (i=0;i<N;i++){
    c[i] = a[i] + b[i];
}
```

Векторный процессор



- *-* 4/8/../64 элементов в регистре;
- складываются/умножаются одновременно
- SSE 4 floats
- AVX 8 floats

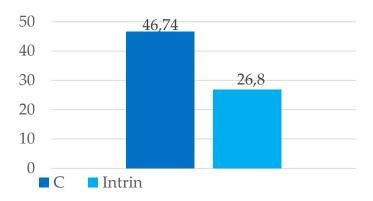
https://software.intel.com/sites/landingpage/IntrinsicsGuide/

- AVX512 16 floats
- Интринсики для языка С

```
#include "intrin.h"
float a[N], b[N], c[N];
for (i=0;i<N;i+=4){ // по 4-ре элемента за итерацию
   __m128 x, y, z;
   x = _mm_load_ps(&a[i]); //загрузить 4 элемента a[i], a[i+1],a[i+2],a[i+3]
   y = _mm_load_ps(&b[i]); //загрузить 4 из &b[i],...
   z = _mm_add_ps(x, y); //сложить, (выполняется сразу 4 сложения)
   _mm_store_ps(&c[i], z); //сохранить 4 в c[i],c[i+1],c[i+2],c[i+3]
}
```

Оптимизированный код

```
void blur c3 simd(uchar* src, uchar* dst, int h, int w) {
  m128 vdiv = _mm_set1_ps(1.0/(kw*kh));
  for (i = 0; i < h; i++) {
   for (j=0; j < w; j++) {
     uchar* s = src + 3 * i:
     uchar* d = dst + 3 * i:
      m128i v0, v1;
      m128 vf, vs;
     vs = mm setzero ps();
     for (y = 0; y < kh; y++) {
        for (x = 0; x < kw; x++) {
          v0 = mm loadu si128(s + 3*w*y + 3 * x + 0);
          v1 = mm cvtepu8 epi32(v0);
          vf = mm cvtepi32 ps(v1);
          vs = mm add ps(vs, vf);
     vf = mm mul ps(vs, vdiv);
     v0 = mm cvtps epi32(vf);
     d[0] = mm \ extract \ epi8(v0, 0);
     d[1] = mm \ extract \ epi8(v0, 4);
     d[2] = mm extract epi8(v0, 8);
     src = src + 3*w:
     dst = dst + 3*w:
     } }
```



Время: **26.8** млн. тактов

Алгоритмическая оптимизация.

Зачастую модификация вычислений исходного алгоритма может дать гораздо больший прирост производительности, чем низкоуровневая оптимизация на интринзиках.

Blur это среднее между соседними пикселями в квадратной области

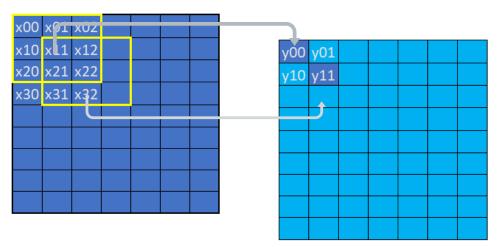
$$1/9 * \begin{pmatrix} 111 \\ 111 \\ 111 \end{pmatrix}$$

Но он обладает свойством сепарабельности, т.е. изображение можно сначала отфильтровать горизонтальным, а затем вертикальным фильтрами:

$$1/3 * \left(\begin{array}{c} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{array}\right)$$
 и $1/3 * \left(\begin{array}{c} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{array}\right)$

1/3* $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ и 1/3* $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ При этом сокращается количество вычислений на больших размерах фильтра 5x5,7x7,...

Фильтр Blur. Переиспользование данных.



$$y00=(x00+x01+x02+x10+x11+x12+x20+x21+x22)/9$$

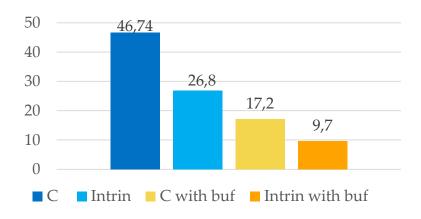
Часть суммы можно переиспользовать

Обработка одной строки

Кольцевой буфер.

```
void blur c3 buf(uchar* src, uchar* dst,
int h, int w, float* buf[])
   for (y = 0; y < kh-1; y++) {
       row c3(src, kw, w, buf[y]);
       src = src + st:
   int curr b = 4;
   for (i = 0; i < h; i++) {
       row c3(src, kw, w, buf[curr b]);
       for (j = 0; j < w; j++) {
            uchar* d = dst + 3 * i;
            float sum0 = 0, sum1 = 0, sum2 = 0;
            for (y = 0; y < kh; y++) {
                sum0 = sum0 + buf[y][3 * j + 0];
                sum1 = sum1 + buf[y][3 * j + 1];
                sum2 = sum2 + buf[y][3 * j + 2];
            d[0] = (uchar)(sum0 / div);
            d[1] = (uchar)(sum1 / div);
            d[2] = (uchar)(sum2 / div);
       src = src + st;
       dst = dst + st:
        if (curr b == kh-1) curr b = 0;
        else curr b++;
   }}
```

Перед основным циклом складываем горизонтально kh-1 строк. В основном цикле складываем "горизонтально" новую строку, а после "вертикально".

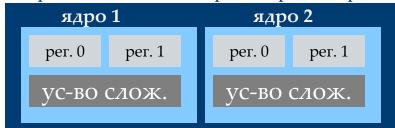


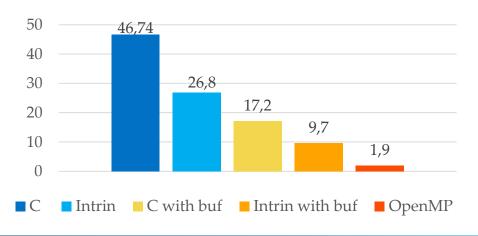
Распараллеливание

```
void blur c3 simd(uchar* src, uchar* dst, int h, int w)
#pragma omp parallel for num_threads(16)
for (i = 0; i < h; i++) {
    for (j=0; j < w; j++) {
     vs = mm setzero ps();
      for (y = 0; y < kh; y++) {
         for (x = 0; x < kw; x++) {
           v0 = mm loadu ps(s+3*w*v+3*x);
           vs = mm \ add \ ps(vs, v0);
      vf = mm mul ps(vs, vdiv);
      v0 = mm cvtps epi32(vf);
      d[0] = mm \ extract \ epi8(v0, 0);
     src = src + 3*w;
     dst = dst + 3*w;
     } }
```

OpenMP – это расширение языка С, для создания параллельного кода.

Современный многоядерный процессор





Использование IPP

```
IppStatus ippiFilterBoxBorderGetBufferSize(
        IppiSize roiSize, IppiSize maskSize, IppDataType dataType, int numChannels, int* pBufferSize)
IppStatus ippiFilterBoxBorder_8u_C3R(
       Ipp8u* pSrc, int srcStep, Ipp8u* pDst, int dstStep, IppiSize roiSize, IppiSize maskSize,
        IppiBorderType border, Ipp8u borderValue[3], Ipp8u* pBuffer)
```

```
IppiSize roiSize
                      -"region of interes" размер
                          обрабатываемой области
IppiSize maskSize
                      - размер маски фильтра
```

int srcStep(dstStep) - шаг между соседними линиями IppiBorderType border - способ достраивания недостающих

- указатель на входное изображение

пикселей с краев (Repl, Const, InMem)

- константы для случая бордюра Const borderValue[3] pDst

- указатель на обработанное изображение

pBuffer - рабочий буфер

pBufferSize - размер рабочего буфера(зависит от

> размеров изображения) и возвращается функцией ippiFilterBoxBorderGetBufferSize

pSrc

Conclusion



Итоговое ускорение на 16 потоках составляет 24х.

Эти и многие другие способы оптимизиции кода, а также использование таких инструментов как: Intel Composer, Amplifier, Advisor, ТВВ позволяет IPL библиотекам MKL, DAAL, IPP, ADL

добиться их уникальной производительности и быть широко востребоваными многими разработчиками ПО.



Introduction

Take advantage of powerful and award-winning performance libraries that optimize your code and shorten development time. These libraries are offered for free as part of Intel's mission to support innovation and impressive performance on Intel® architecture.



<u>Intel® Integrated Performance</u> Primitives

Gain a competitive performance advantage with this library that offers image, signal, compression, and cryptography functions for multiple operating systems and platforms.



Intel® Math Kernel Library

This popular, fast math library for Intel® and other compatible processors features highly optimized, threaded, and vectorized functions to maximize performance on each processor family.



Intel® Data Analytics Acceleration Library

Boost machine learning and big-data analytics with this industry-leading, easy-to-use performance library. Features include highly tuned functions for analytics performance across the spectrum of Intel® architecture devices.

and more...



Intel® IPP: Your Building Blocks for Image, Signal & Data Processing Applications

What is Intel® IPP?

Intel IPP provides developers with readyto-use, processor- optimized functions to accelerate Image & Signal processing, Data Compression & Cryptography computation tasks

Why should you use Intel® IPP?

- High Performance
- Easy to use API's
- Faster Time To Market (TTM)
- Production Ready
- Cross-Platform API
- Small footprint

How to get Intel® IPP?

- Intel® Parallel Studio XE
- Intel® System Studio
- Free Tools Program
- IPP Crypto open source
- YUM, APT-GET and Conda packages

Optimized for









Supports





Linux





Android

Addresses









Internet of Things Embedded SystemsCloud Computing

Image Processing Uses

- Medical Imaging Automated Sorting
 - Computer Vision Biometric
- Digital Surveillance
- Identification

ADAS

Visual Search

Signal Processing Uses

- Games (sophisticated audio content or effects)
- Echo cancellation
- Telecommunications
- Energy

Data Compression & Cryptography Uses

- Data centers
- Enterprise data management
- ID verification
- Smart Cards/wallets
- Electronic Signature
- Information security/cybersecurity

Faster, Scalable Code with Intel® MKL

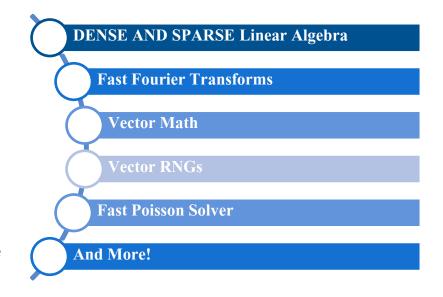
- Speeds computations for scientific, engineering, financial and machine learning applications by providing highly optimized, threaded, and vectorized math functions
- Provides key functionality for dense and sparse linear algebra (BLAS, LAPACK, PARDISO), FFTs, vector math, summary statistics, deep learning, splines and more
- Dispatches optimized code for each processor automatically without the need to branch code
- Optimized for single core vectorization and cache utilization
- Automatic parallelism for multi-core and many-core
- Scales from core to clusters

• Available at no cost and royalty free Available as standalone or as a part of Intel® Parallel Studio XE and Intel® System Studio

Edition.

Intel® Architecture Platforms

Operating System: Windows*, Linux*, MacOS1*











What's Inside Intel® MKL

Linear Algebra

BLAS

LAPACK

ScaLAPAC

Sparse

Hetative

sparse

PARDISO*

Sparse

Solver

FFT

Multidimensional

FFTW interfaces

Cluster FFT

Vector RNGs

Congruential

Wichmann-Hill

Mersenne Twister

Sobol

Neirderreiter

Non-deterministic

Summary

Statistics

Kurtosis

Variation coefficient

Order statistics

Min/max

Variance-

Vector Math

Trigonometric

Hyperbolic

Exponential

Log

Power

Root

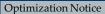
And More

Splines

Interpolation

Trust Region

Fast Poisson Solver





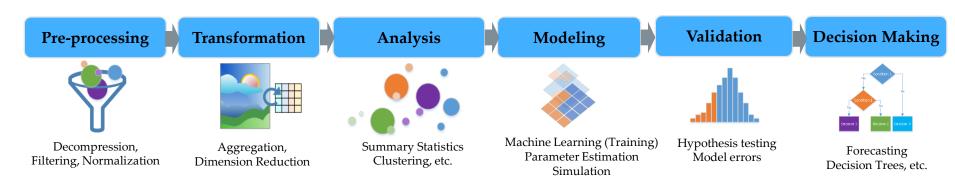
Intel® Data Analytic Acceleration Library (DAAL)

Easy to use

- Highly optimized functions for classical machine learning and analytics performance
- Optimizes data ingestion together with algorithmic computation for highest analytics throughput
- Includes Python*, C++, and Java* APIs and connectors to popular data sources including Spark* and Hadoop*

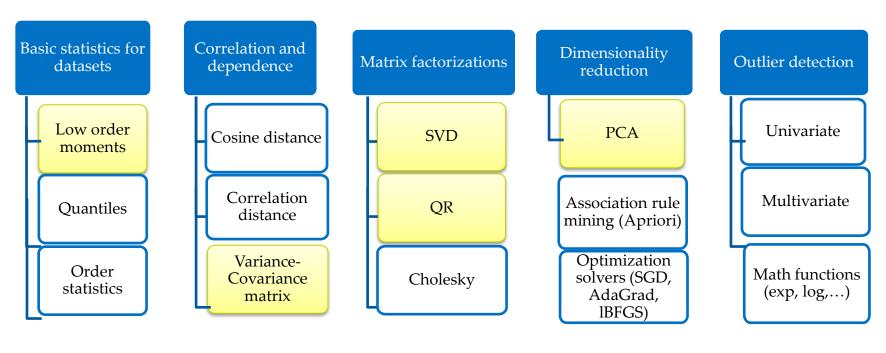
Easy to get

- Free and open source community-supported
- Github: https://github.com/intel/daal
- Distributions via YUM, APT-GET, PIPY and Conda, Maven repositories
- Static and dynamic library
- Windows*, Linux*, OS X*





Data Transformation and Analysis in Intel® DAAL

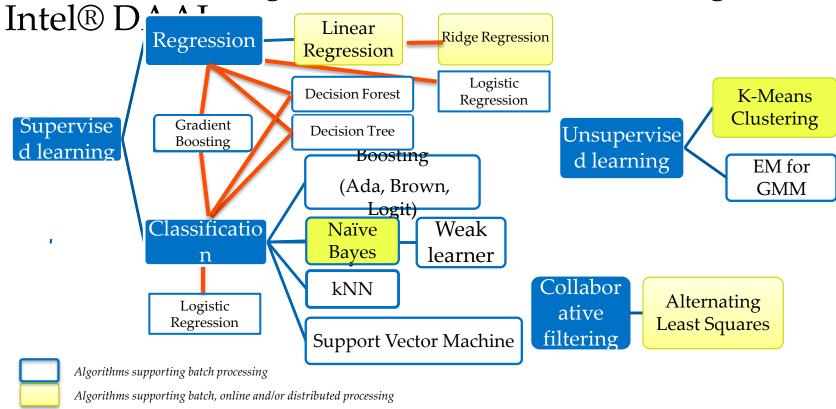




Algorithms supporting batch processing

Algorithms supporting batch, online and/or distributed processing

Intel® DAAL Algorithms - Machine Learning in





Decomposition by components

Common structures

- Matrix
- Vector
- Point
- Array of points

Dense Linear Algebra

- Scaled matrix and vector addition
- Dot product of vectors
- Determinant
- Cholesky and LU
- Inverse
- Solve linear system
- Matrix multiplication
- Triangular matrix solve

Machine Learning

- Trained Model
- Multinomial Logistic Regression
- Support Vector Machine
- Kernels functions:
 - o linear,
 - o radial basis
- o polynomial
- Multiclass classifier

Random Number Generation

- MCG59 engine
- Distributions:
 - o Gaussian
 - o Uniform

Mathematical Optimization

- QP solver (quadratic programming)
- Hungarian Algorithm

Statistics

- Distributions:
 - o Poisson
 - Gaussian
 - o Chi^2
 - o Uniform
- Multinomial
- Kalman filters:

 O Linear
- Extended
- o Unscented
- Unscented transform

Geometry

- Coordinate systems:
 - o Cartesian,
 - o Polar,
 - Spherical,Cylindrical.
 - Transformations:
 - Rotation
 - Translation
 - TransformationTree
- Bounding boxes:
 - o Central point,
 - o Axis Aligned
- Collision Checks

Data Fitting

- Spline construction, interpolation:
 - Linear
 - Quadratic
 - o Hermite
- Natural parametrized curve
- Projection of point to curve

Graphs

- Graph, Graph view and ShortestPaths structures
- Graph operations
- Dijkstra algorithmA* algorithm
- A^{*} algorithm
- Topological sort

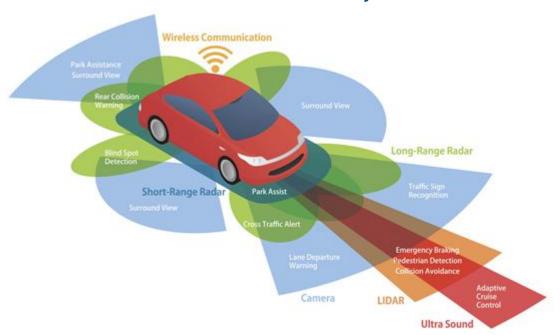
Geometry: Polygons

- 2D Polygons
- Intersections with primitives (line, point, polygon)
- Collision detection (line, point, polygon)
- Geometrical relations (covered by, intersect)
- Boolean operations (intersect, union)

Scope of Intel® ADL 2019 Gold release

Intel® Autonomous Driving Library in a Nutshell

Self-driving (Autonomous) Car controlled by software based on Intel Mobileye solutions



ADL-based application System (Car supplier software) -works with sensors data -controls the car Operating Intel® ADL Mathematical algorithms with FuSa (safety mechanisms) Safe Intel® AD C++ Library FuSa C++ standard library Intel® C++ FuSa qualified Compiler

Backup

