デジタルメディア処理2

担当: 井尻 敬

井尻敬 - takashiijiri.com

専門: Computer Graphics / 画像処理 / ユーザインタフェース

































領域分割&応用



井尻敬 - takashiijiri.com

2017 - 現在 : 芝浦工大 准教授

2017 - 現在 : 慶應義塾大学 SFC 客員研究員

2015 - 現在 : 理化学研究所 客員研究員

2016 - 2017: 国立循環器病研究センター 客員研究員

2015 - 2017: 立命館大学 講師

2013 - 2016: 北海道大学 客員准教授

2009 - 2015: 理化学研究所 研究員

2004 - 2009: 東京大学 修士/博士

2000 - 2009: 東京工業大学 学士

○ 講義の概要:

画像処理は、産業・自然科学・エンタテインメントなど、多種多様な分野の発展に関わる非常に重要な 技術です、本講義では、デジタルメディア処理1の内容を発展させ、フィルタ処理・画像圧縮・領域分 割・画像認識に関する多様な内容を解説します.それぞれの技術に関して,コーディング可能な深さで 理解できるよう, ソースコードを交えながら詳細な技術解説を行ないます.

○ 達成目標:

- 1. フィルタ処理- トーンカーブ、線形フィルタ、非線形フィルタの処理と特性を理解する
- 2. 幾何変換 画像の幾何学変換を理解する
- 3. 特徴抽出 画像認識に必要な特徴抽出の基礎を理解する
- 4. 画像認識 顔検出や人検出などといった画像認識の基礎を理解する
- 5. 画像圧縮 画像圧縮に関するアルゴリズムを理解する

○ 成績評価:

中間テスト(50%)と期末テスト(50%)に基づき評価します。出欠もとります。

○ 受講上の注意:

講義中・講義後の質問は歓迎します、(すぐに答えられない場合は私の宿題になります.)

講義中の飲食は周りの迷惑にならない程度に.

私語は周囲の迷惑にならないようオンラインで行なってください.

○講義資料:

講義において用いた資料・ソースコードは可能な限りWeb上に公開します.以下のURLを参考にしてください.

URL1: takashiijiri.com/classes

URL2: github.com/TakashiIjiri/PythonOpenCVPractice

○質問など:

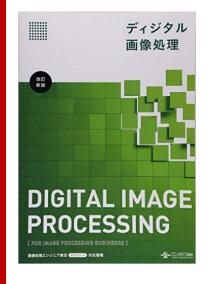
講義に関する質問があれば, 講義後またはメールにてご連絡ください.

オフィスアワーは金曜日3限.

takashi.ijiri80 AtMark gmail.ac.jp

○シラバス:

皆さんの理解度に合わせて進度を調整します。あらかじめご了承ください。シラバスの内容は、講義が快調に進んだことを想定して作成しています。最後の2回は画像圧縮の話をやめてプログラミング演習にしてもよいけどどうでしょうか?



教科書

- CG-Arts協会(画像情報教育進行委員会)
- ディジタル画像処理[改訂新版] 大型本
- 日本語で読める画像処理の教科書です
- 画像や例が多く入門者には最適だと思います
- ・網羅性が高い反面,説明不足の部分も少しあり→ 講義中に丁寧に解説します

デジタルメディア処理2、2017(前期)

4/13 デジタル画像とは:イントロダクション

4/20 フィルタ処理1 : 画素ごとの濃淡変換、線形フィルタ, 非線形フィルタ 4/27 フィルタ処理2 : フーリエ変換, ローパスフィルタ, ハイパスフィルタ

5/11 画像の幾何変換1:アファイン変換

5/18 画像の幾何変換2:画像の補間, イメージモザイキング

5/25 画像領域分割: 領域拡張法, 動的輪郭モデル, グラフカット法,

6/01 前半のまとめ (約30分)と中間試験(約70分)

6/08 特徴検出1 : テンプレートマッチング、コーナー・エッジ検出

6/15特徴検出2: DoG特徴量、SIFT特徴量、ハフ変換6/22画像認識1: パターン認識概論, サポートベクタマシン

6/29 画像認識2 : ニューラルネットワーク、深層学習

7/06 画像符号化1 : 圧縮率, エントロピー, ランレングス符号化, MH符号化

7/13 画像符号化2 : DCT変換, ウエーブレット変換など

7/20 後半のまとめ (約30分)と期末試験(約70分)

ある手法を『理解する』とは?

• 教科書をおぼえた: ×

人にその手法を説明できる: △

・例を挙げて人に説明できる:○

プログラムとして記述できる: ◎

→ コードを書こう!

※井尻の偏見に基づきます、異論は認めます。

ソースコードについて

- 本講義紹介する手法はなるベくソースコードも合わせて提供します
 - takashiijiri.com/classes
 - github.com/TakashiIjiri/PythonOpenCVPractice
- Python + OpenCV 環境で書いてあります
 - 研究に耐える開発環境です
 - 非常に手軽に画像処理が行なえます
- インストール方法・コーディングの基本に関する資料も用意します
 - ただし詳細は講義中には触れません
 - 興味のある人だけ自由に勉強を進めてください
 - 学内環境ではインストールの必要がありません(学情の人ありがとう!)→ 説明

Contents:デジタル画像とは?

- ラスタ画像とベクター画像
- 量子化と標本化
- 階調数
- HDRI合成(おまけ)
- 自己紹介(おまけ)

Vector Graphics ∠ Raster Graphics



Vector Graphics

画像を数式(スプライン等)で表現 計算機で描いたイラスト 例 wmf/ai/cdr/cgm/dfx等



Raster Graphics

画像をグリッド状の画素で表現 写真/CT/MRI等の観察画像 例 jpg/png/bmp/gif/tif/等

両者を含む: pdf/DjVu/eps/pict/ps/swf/xaml等

Vector Graphics ∠ Raster Graphics



Vector Graphics

制御点のみを保持するため データが小さい 拡大しても輪郭がスムース 計算機で描いたイラストに向く

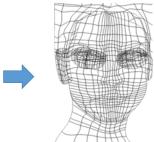


Raster Graphics

画素情報を保持するため データが大きい 拡大したらギザギザ 風景など自然の画像に向く

Raster → Vector 変換 (Vectorization)







Raster Image

Vector image (Mesh構造 + 各cellの色情報)

Gradient mesh (Adobe Photoshop)

課題:Raster image (写真等) を Vector image に変換したい 方法:画像の特徴線に沿うメッシュを構築し頂点に色情報を保持

各パッチ(四角形)で頂点の色を滑らかに混ぜる

画像の出典 [Jian Sun et. al. Image vectorization using optimized gradient meshes, TOG 2007]

標本化と量子化

デジタル画像とは『離散値(画素)が格子状に並んだデータ』 アナログ情報からデジタル画像を取得するとき

標本化: 空間の離散化 量子化: 値の離散化

の必要がある

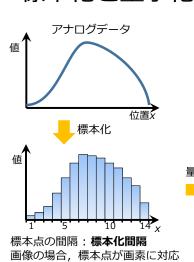


拡大すると画素(pixel)が見える



画像の出典[©2017 Takashi Ijiri, エルサレムで撮影した猫]

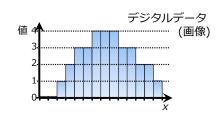
標本化と量子化



標本化 (sampling): 空間の離散化 等間隔の標本点を画素と呼ぶ

量子化 (quantization): 値の離散化

画素が保持する値の数を階調数と呼ぶ



各画素がとる値の数:量子化レベル

標本化に伴うエイリアシング

標本化定理

周波数 f_{max} に帯域制限されたアナログ信号は, $2f_{max}$ 以上の周期で標本化すれば再構成可能

エイリアシング

標本化周期が $2f_{max}$ 以下のとき,元信号には 含まれない偽信号(**alias**)が現れる



画像の出典[Photo by Maksim / CC BY-SA 3.0]

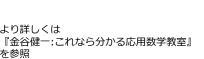
標本化に伴うエイリアシング

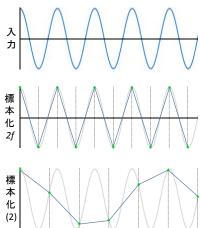
元信号が含む最大周波数が fmax

→周波数2fmaxで標本化すれば元信号を復元可

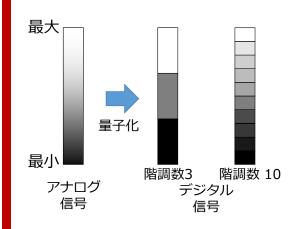
元信号が含む最小周期が $T = 1/f_{max}$

→ 間隔 T/2で標本化すれば元信号を復元可能





量子化レベル (階調数・画素深度・色深度)



量子化レベルとは 各画素の色数のこと 最小値と最大値の分割数

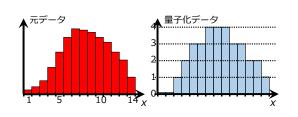
量子化レベルが大きいと…

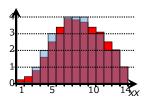
- 微妙な色の変化を表現可能
- データが大きくなる

量子化誤差

より詳しくは

量子化では,連続値が離散値に置き換わるので、誤差が生じる これを量子化誤差と呼ぶ



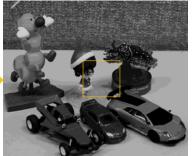


量子化による擬似輪郭

階調数が極端に小さい場合、疑似的な輪郭が生まれることがある 写真ならまあ良いけど、医用画像などでは深刻な場合もありうる









画像のデータサイズ(未圧縮なら)

例1) グレースケール画像 量子化レベル 8bit (1Byte) [0,255] 画像幅 W pixel 画像高さ H pixel

Byte

例1) カラー画像

量子化レベル RGB各色 8bit [0,255]

画像幅 W pixel 画像高さ H pixel

Byte

※これは未圧縮bmpの場合、圧縮画像の場合はもっともっとデータサイズは小さくなる、 ※画像データはヘッダ情報も含むので上の値よりは少し大きくなる

画像フォーマットの階調数

ビットマップ(.bmp)

1bit bitmap: モノクロ画像

4/8bit bitmap: 16/256色のカラーパレット(インデックスカラー)

16/24bit bitmap: RGB毎に 5/8-bit 階調

Portable Network Graphics (.png)

グレースケール : 1, 2, 4, 8, 16-bit階調

カラー: 24bit (RGB毎に8bitの階調数), 48bit

インデックスカラー:1,2,4,8個のカラーパレット

Nikon D7000(rawデータ)

14bit

某社 X線マイクロCTの生データ(rawデータ)

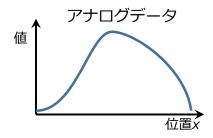
12bit階調 (階調数 = 濃度分解能)

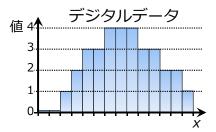
練習:関数の標本化・量子化

関数 $f(x) = -x^2 + 5x$ を標本化間隔1, 量子化レベル6で標本化・量子化せよ. ただし, 定義域は $x \in [0,5]$, 量子化後の値は $\{0,1,2,3,4,5,6,7\}$ とせよ. また, 関数値は画素の中心で評価し,量子化においては整数値となるよう小数点を切り捨てよ.

まとめ: デジタル画像とは

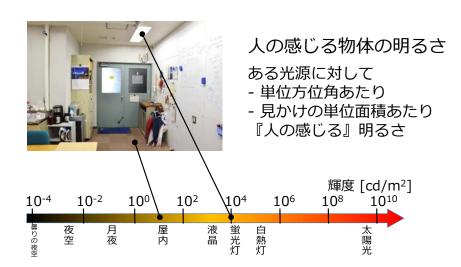
『Vector graphics』『Raster Graphics』『標本化』『量子化』 『量子化レベル』『量子化誤差』『擬似輪郭』について解説した.





HDRI合成 (おまけ)

輝度(Luminance) - とは



ダイナミックレンジ - とは

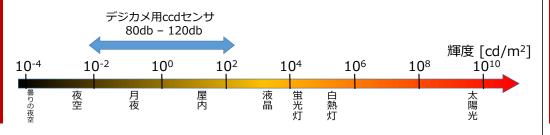
信号をセンサーで計測するとき 計測可能な最小輝度値 I_{min} と最大輝度値 I_{max} の幅のこと

$$D = 20 \log_{10} \frac{I_{max}}{I_{min}} \text{ (db)}$$

人の視覚のダイナミックレンジは

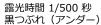
- ある視野内で100db程度
- 順応を考慮すると200db以上

[奥田: 高ダイナミックレンジ画像. 2010]



HDRI: Motivation







露光時間 1/4 秒 白飛び(オーバー)

デジタルカメラのセンサは 『凄く明るいところ』と『凄く暗いところ』 を同時に撮影できない **HDRI**: Motivation

『凄く明るいところ』と『凄く暗いところ』の情報を持つ画像

を取得して…

暗いところがよく 見える画像を合成したい



白飛び・黒つぶれの無い 画像を合成したい





HDRI: HDRIとトーンマッピング

HDRI



黒つぶれ・白飛びがなく 大きな/小さな値をもつ画像

階調数(RGB毎): 16bit 輝度値の幅:[10-1, 104]



表示のため階調数を落とす処理が必要

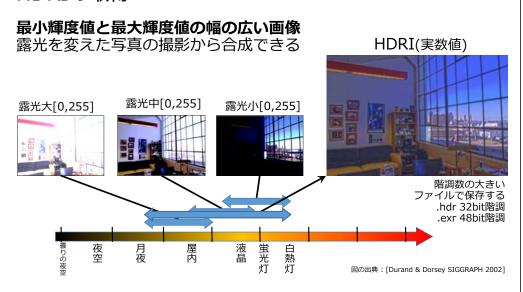
『トーンマッピング』

デバイス



液晶モニタ・プロジェクタ等 **階調数(RGB每):** 8bit [0,255]

HDRIの取得



HDRIを自作してみる

Luminance HDR

露光時間が可変のカメラ - NIKON D7000

HDRI合成ソフト - Luminance HDR (ver 2.3.1)

1. 露光時間を変え撮影

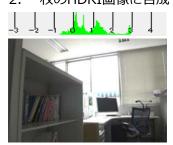








2. 一枚のHDRI画像に合成



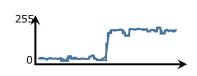
トーンマッピング(線形)

高ダイナミックレンジ画像 104 全レンジ を量子化 輝度値

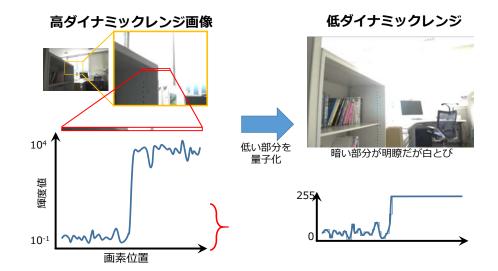
低ダイナミックレンジ



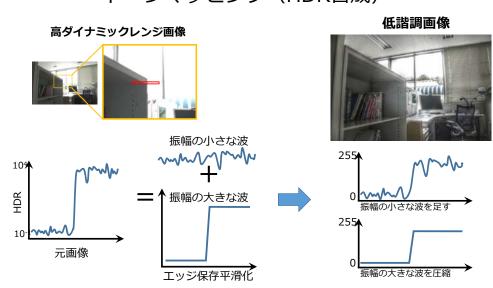
細かな情報が潰れる



トーンマッピング(線形)



トーンマッピング(HDR合成)

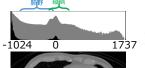


CT画像のトーンマッピング

CT画像

階調数: 12 - 16 [bit] レンジ:-1000 - 1500 [HU] → トーンマッピングの必要有





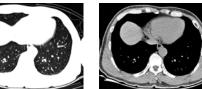


min:-2000 max:2000

Min: -110.0 Max: 190.0

Window level: 40 Window size : 300

縦隔条件



画像は理化学研究所生体力学シミュレーションチームより

肺野条件

Min: -1200.0 Max: 0.0 Window level: -600 (中心) 1737 Window size : 1200 (幅)

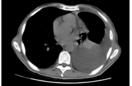


CT / MRI 画像のトーンマッピング

縦隔条件

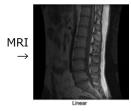
肺野条件

非線形トーンマッピング





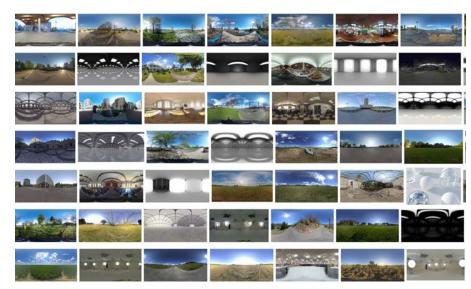








画像の出典(上)[F. Edward Boas, "High dynamic range images in radiology 2007" www.stanford.edu/~boas/science/pub_list.html] 画像の出典(下)[Park et al. "Evaluating Tone Mapping Algorithms for Rendering Non-Pictorial (Scientific) High-Dynamic-Range Images", JVCIR 2007.]



『HDRI』でGoogle画像検索した結果

ハイダイナミックレンジ画像の構築(1/4)

輝度 E (実数値) デジタルカメラ 非線形変換



画素値 [0, 255]

レンズ \rightarrow 絞り \rightarrow 露光 Δt \rightarrow CCD \rightarrow AD変換 \rightarrow フィルタ

絞り・感度を固定し、

放射輝度 E





推定





ハイダイナミック画像

HDRI合成の補足資料 講義内では取り扱わない予定

ハイダイナミックレンジ画像の構築(2/4)

デジタルカメラ 輝度 E 画素値 非線形変換 (実数値) [0, 255] レンズ \rightarrow 絞り \rightarrow 露光 Δt \rightarrow CCD \rightarrow AD変換 \rightarrow フィルタ 応答関数 g^{-1} 画 画素値 = 『対数露光 $\log(E \cdot \Delta t)$ 』と $g^{-1}(\log(E \cdot \Delta t))$ 素 『画素値』には、非線形の 関係がある 対数露光 [Durand & Dorsey SIGGRAPH 2002]

ハイダイナミックレンジ画像の構築(3/4)

輝度値 E



露光時間 Δt の異なる写真







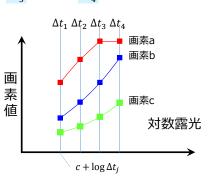




unknown

画素 *i* について

- 輝度値Eiは未知
- 画素値 $Z_{ij} = g^{-1}(\log(E_i\Delta t_i))$ は既知
- 関数g⁻¹も未知
- $\log(E_i) = c(定数)$ として各画素のプロットをしたものが右図
- 実際は各画素は異なる輝度値(E_i)を持つ
 - 右図の各曲線は横方向に移動したのが本来の位置
 - 関数g⁻¹は一本の滑らかな曲線
 - ightarrow 各画素に対する曲線を右方向に動かして(各画素に対する輝度値 E_i を変化させ)一本の曲線に並べよう



ハイダイナミックレンジ画像の構築(4/4)

輝度値 E



露光時間 Δt の異なる写真











unknown

各画素のなすプロットは、 一本の曲線(応答関数)に乗るはず

全画素のなすプロットが一本の曲線に乗るように 横軸方向に平行移動(輝度値 E_i の値を定数ではなく変数として考える)

→ 各画素の輝度値 Eiが得られる

※カラー画像の場合、R・G・Bチャンネルごとに 輝度 E_i を計算

