Review Notes of Machine Vision(机器视觉复习笔记)

Author: Kowyo (黄梓峰)

Created Date: May 9th

Exam Date: May 11th

Content (目录)

Review Notes of Machine Vision (机器视觉复习笔记)

Content (目录)

Lec 1: Introduction

What is Machine Vision?

What can Machine Vision do?

Key Parts of a Machine Vision System

传统的机器视觉 vs 基于深度学习的机器视觉

Lec 2: How to design a MV system

Specification of the task

Lec 3: Camera sensors

Light and CCD/CMOS sensor

Camera Interfaces (相机接口)

Lec 4: Basic Optics and Lens

Lens Mount

Image Quality

MTF

Len Curves

焦距和分辨率

Lec 5: Lighting (光源)

Solid Angle (立体角)

Basic Lighting Techniques(打光方式)

Principle of light Source Selection

Example and Applications

Lec 7: Algorithm Fundamentals

Lec 8: Algorithm Fundamentals II

Lec 9: Grayscale Template Matching

Normalized Cross-Correlation (NCC)

Lec 10: Robust Template Matching

R-table

Lec 11: Edge Detection and 1D 2D measurement

Lec 1: Introduction

What is Machine Vision?

The automatic extraction of infomation from digital images. (机器视觉的定义)

数字图像中信息的自动提取。

What can Machine Vision do?

- Increase profits (增加利润)
- Reduce defects (减少缺陷)

- Increase yield (增加产量)
- Track, Trace and Control(跟踪、追踪和控制)
- Measurement, Counting, Location, Decoding and Inspection(测量、计数、定位、解码和检验)



答案: ABCD

Key Parts of a Machine Vision System

- Lighting (光源)
- Lens (镜头)
- Sensor (传感器)
- Vision Processing (Algorithm and software) (软件)
- Communication (通信)



答案: BCD

机器视觉系统的主要构成模块有哪些? (多选题)

- A 光源
- B 镜头
- c 相机传感器
- D 视觉处理软件
- **運**通讯系统

提交

2

答案: ABCDE

4:33

传统的机器视觉 vs 基于深度学习的机器视觉

当将深度学习与传统机器视觉方法进行比较时,最大的区别在于特征提取的方式。

使用传统方法,视觉工程师必须决定寻找哪些特征来检测图像中的某个物体,他还必须为每个类选择正确的特征集。当可能的班级数量增加时,这很快就会变得繁琐。你在找颜色信息吗?边缘?纹理?根据使用的功能数量,许多参数也必须由工程师手动微调。

相比之下,深度学习使用"端到端学习"的概念。在这里,算法只是被告知要学习每个特定类的查找内容。通过分析示例图像,它会自动为每个类/对象找出最突出和描述性的特征。

应用领域	深度学习	传统方法	
应用特点	物体变异性高	刚性物体	
	物体方向可变	物体位置和方向固定	
	特征不明确	具有特定特征	
	"无定形"物体	最大透明度要求	
	未知缺陷	-	
	图像数据充足	-	

参考自 MvTec

Lec 2: How to design a MV system

Specification of the task

产品或零件的两种运动方式

- Indexed positioning (索引定位)
- Continuous movement

Lec 3: Camera sensors

Light and CCD/CMOS sensor

Quantum Efficiency: the ratio of light that the sensor converts into charge(量子效率的定义:传感器将光转换为电荷的比率)

Camera Interfaces(相机接口)

- GigE Vision 标准(千兆以太网)
- IEEE 1394 (视觉标准: DCAM)
- Camera Link
- USB

Lec 4: Basic Optics and Lens

Lens Mount

回忆版中有一题问的是"工业镜头的两种接口",经过群友讨论和搜索引擎给出如下答案:

- C
- CS
- F
- ...

只答前两个即可。

Image Quality

影响图像质量的五个因素:

- Depth of field (景深)
- Resolution (分辨率)
- Contrast (对比度)
- Perspective (透视)
- Distortion (畸变)

MTF

定义:

MTF曲线图显示的是镜头对对比度的还原情况,纵轴表示对比度的优劣,横轴表示与成像中心的距离。虚、实两条曲线越接近,说明镜头越能够在如实表现被摄体的同时,更易拍出美丽虚化。——佳能

MTF曲线生成过程:

MTF Equation

The equation for MTF is derived from the sine pattern contrast *C(f)* at spatial frequency *f*, where

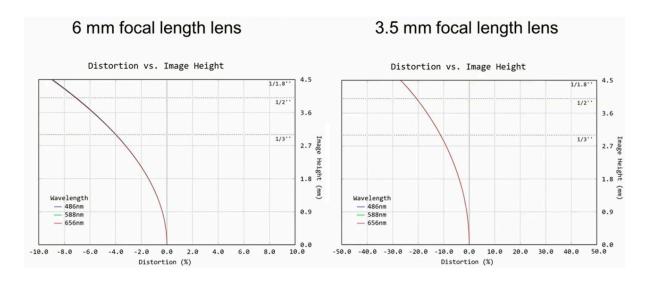
$$C(f) = rac{V_{max} - V_{min}}{V_{max} + V_{min}}$$
 for luminance ("modulation") V.

$$MTF(f) = 100\% imes rac{C(f)}{C(0)}$$
 Note: this normalizes MTF to 100% at low spatial frequencies.

其中,V 是亮度,f 是频率(或前述的"与成像中心的距离")。(参考自 Lec04 Page 26 和 知乎)

Len Curves

Lens Distortion Curve(镜头畸变曲线): Distortion describes is how "bent" a straight line would look when imaged through a lens with distortion.





答案: A

焦距和分辨率

$$1/f = 1/u + 1/v$$

f是焦距

名称	符号	单位
空间分辨率	Rs	mm/pixel
相机分辨率	Rc	pixel
待检测特征实际尺寸	Sf	mm
待检测特征对应最小像素	Nf	pixel

关系:

$$R_c = rac{FOV}{R_s} = FOVrac{N_f}{S_f}$$

其中,FOV由实际物体确定,Nf一般取1,Sf由要求精度决定

Lec 5: Lighting (光源)

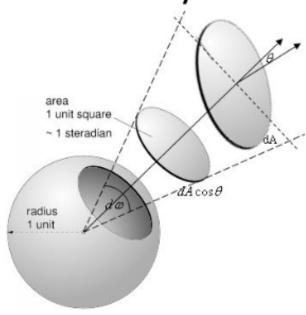
Solid Angle(立体角)

立体角 $d\Omega$ 计算公式:

$$d\Omega = rac{dAcos heta}{r^2}$$

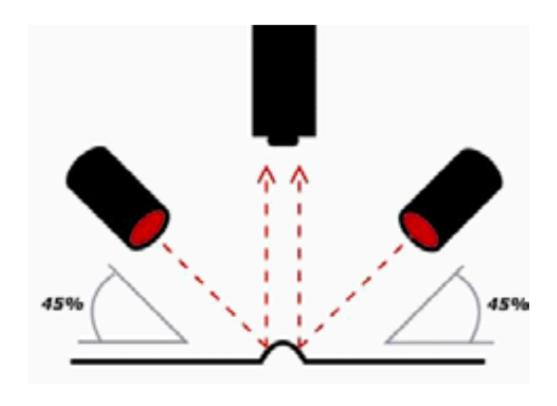
其中 dA 是面积元,如下图所示:

 $d\Omega = dA\cos\theta/r^2$



Basic Lighting Techniques(打光方式)

- Bright Field (亮场照明): greater than 45°
- Dark Field Lighting (暗场照明): less than 45°



暗场照明的特点和光路图?

答:对表面凹凸表现力强。适用于晶片或玻璃基片上的伤痕检查。光路图如上图所示。

- Vertical Lighting(垂直照明)
- Back Lighting (背光照明)
- Multi-angle Lighting(多角度照明)
- Diffuse Dome(积分球照明)
- On-axis Diffuse (同轴照明)
- Flat Diffuse (平面漫射照明)
- Point Source(点光源照明)
- Strobe (频闪)

注:考试可能会让你写出其中4种1。

Principle of light Source Selection

红光和蓝光哪个更适合做背光光源?

答: 背光源一般在检测轮廓时,可以尽量使用波长短的光源,波长短的光源其衍射性弱,图像边缘不容易产生重

影,对比度更高。因此,应该选择波长更短的蓝光。(参考自 Lec06 的 Page 49)

Example and Applications

酒瓶盖字符检测(检测金属瓶上红色字符,选用光源类型,颜色,打光方式)

光源: 瓶盖为金属材料,表面有印刷图案,比较光滑,反光度很强,选用同轴光或带角度的环形光比较合适

颜色:选用红色。PPT上选用蓝色,是为了不让红色背景打白,但是现在是红色字符。可以参考这个网页

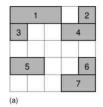
打光方式:根据距离确定,如果瓶盖离纸箱上顶部的距离有80mm,考虑需要留一定的空间,因此,瓶盖离光源需要的距离为100mm或以上,如此高的距离,小同轴光跟小环光以及低角度光就不能满足要求,必须选用大同轴光跟大环光。

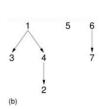
Lec 7: Algorithm Fundamentals

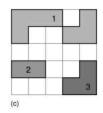
使用深度优先搜索,图上标出连通域。做题方法参考下图:

Repeatedly search for the first unprocessed run, and then search for overlapping runs in the adjacent rows of the image.

The used connectivity (4-C or 8-C) determines whether two runs overlap.







(a) Run-length representation of a region containing seven runs. (b) Search tree when performing a depth-first search for the connected components of the region in (a) using 8-connectivity. The numbers indicate the runs. (c) Resulting connected components.

Lec 8: Algorithm Fundamentals II

简述 Blob 分析的原理,适用的图像:

原理:

Blob 是指从图像中获取的二值区域,Blob 分析是指对该二值区域,进行面积、周长重心等特征的分析。

适用的图像:

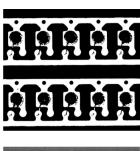
- 二维目标图像
- 高对比度图像
- 场景简单图像

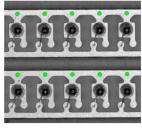
Application

Blob analysis

Blob是指一个提取所得的Region,是指对该二值区域进行面积、周长、重心等特征的分析过程。







60

Lec 9: Grayscale Template Matching

Normalized Cross-Correlation (NCC)

NCC的原理,加速方式,优缺点?

原理:

归一化互相关算法(NCC)是一种常用的图像特征点匹配算法,其原理是根据 两幅图像中特征点邻域像素灰度值的相似性来匹配的,对于左图像中的一 点,计算其与右图像中所有特征点的归一化互相关系数,当得到其中最大值 的点就为最佳匹配位置。——《哈尔滨工程大学学报》

加速方式: Lec 10 部分提到的方法。Lec 9 里面重点讲了图像金字塔的方法。

Lec 10: Robust Template Matching

基于形状的模板匹配的3种加速计算方式:

- Early termination
- Using image pyramid
- Using image ROI
- Using offline template training
- Edge Point Reduction

R-table

步骤如下:

- 1. At each boundary point, compute the edge, location vector: r = o e and θ
- 2. Store these vectors in a table indexed by gradient orientation (edge location) ϕ

说人话就是:图形里选一个参考点,把边缘点和参考点连起来形成一个向量得到长度r和角度 θ ,梯度方向是 ϕ ,然后把所有边缘点的数对(r, θ)建立成以 ϕ 为索引的表 ——自救群群友,21自动化 R.G

Index	Edge direction	r
0	ϕ_0	$oldsymbol{r}_0^0(r_0, heta_0), oldsymbol{r}_1^0(r_1, heta_1), \cdots$
1	$\Delta \phi$ ϕ_1	$oldsymbol{r}_0^1(r_0, heta_0), oldsymbol{r}_1^1(r_1, heta_1), \cdots$
2	$2\Delta\phi$ ϕ_2	${m r}_0^2(r_0, {m heta}_0), {m r}_1^2(r_1, {m heta}_1), \cdots$
:	:	$: r_k^i$
n	$n\Delta\phi$ ϕ_n	$\boldsymbol{r}_0^n(r_0,\theta_0), \boldsymbol{r}_2^n(r_1,\theta_1), \cdots$

Lec 11: Edge Detection and 1D 2D measurement

拟合边缘直线: Page 58

^{1.2023}年回忆版 ↩