连连看综合实验

- 无36
- 李思涵
- 2013011187

原创性声明

此实验的代码 & 实验报告均为原创。

第一章 制作自己的连连看

1.1 熟悉游戏

嗯嗯背景里面的两只皮卡丘好萌哇

1.2 实现判断是否可消除的功能

首先,我们来判断直线连接的情况,即0个转折的情况。

这种情况很容易判断,只需要判断两个块是否在同一条直线上,同时其间的块都是**0**。代码实现如下:

然后,我们来判断拐弯连,即1个转折的情况。

通过观察我们不难发现,这种情况中的连线,实际上就是以两个块为顶点的矩形的两条相邻边,而这样的可能连接有两条。对于两条中的某一条,都可以用如下情况判断:

- 1. 确定转折点的坐标;
- 2. 判断转折点和两个两个块之间,以及转折点本身是否都为空。

具体代码实现如下,注意到这里我们调用了 zero_turn 来进行一部分判断,从而避免了在这里判断两个块的相对位置。

```
\mathsf{mtx}(\mathsf{x1,\ y2)} \ == \ 0); end
```

最后,我们来判断拐俩弯的情况。为了简化函数,我们假设已经排除了前两种情况。注意到这种情况中,连线可能出现在地图边界以外,我们先使用 padarray 将地图向外用O扩张 一圈:

```
%% two_turns: Assuming not zero or one turn.
function bool = two_turns(mtx, x1, y1, x2, y2)
    % Pad the matrix for the possible links.
    mtx = padarray(mtx, [1, 1]);
    x1 = x1 + 1;
    y1 = y1 + 1;
    x2 = x2 + 1;
    y2 = y2 + 1;
```

然后我们使用如下的策略来判断:

- 1. 从块1开始, 向四个方向尽可能延伸, 直到遇到非零块或边界;
- 2. 对于延伸的每一个块,判断其是否能与块2拐弯连,若能则说明块1能与块2拐俩弯连。

具体代码实现如下:

```
direction = [0 1]
            0 -1
             1 0
            -1 0];
for k = 1:4
   delta = direction(k, :);
   pos = [x1 y1] + delta;
   % Toward if possible.
    while all(pos > [0 \ 0] & pos <= size(mtx)) && mtx(pos(1), pos(2)) == 0
        if one_turn(mtx, pos(1), pos(2), x2, y2)
           bool = 1;
           return
        end
       pos = pos + delta;
    end
end
bool = ∅;
```

最后,利用这三个函数,我们可以很简单地实现 detect 函数:

最后在移走 detect.p ,移入 detect.m ,在游戏中测试我们的算法...成功 $\mathbb{N}(\nabla \nabla \mathbb{N})$

1.3 实现外挂功能

我们设计这样的 omg 算法:

- 1. 由相同图案的块才能相消这一条件,找出所有的潜在相消对;
- 2. 遍历所有潜在相消对,若发现能相消的则记录并消除,同时去除消除后不再存在的潜 在相消对;
- 3. 重复步骤 2, 直到一次遍历中没有发生消除。

步骤 2 中剔除潜在相消对的目的是减少后续循环量,否则后期的循环中会重复遍历大量无效的潜在相消对,降低算法的效率。

代码实现如下:

```
function steps = omg(mtx)
   % ------ 输入参数说明 ------
   % 输入参数中,mtx为图像块的矩阵,类似这样的格式:
   % [123;
      0 2 1;
   %
       300]
   % 相同的数字代表相同的图案,0代表此处没有块。
     可以用[m, n] = size(mtx)获取行数和列数。
   % 注意mtx矩阵与游戏区域的图像不是位置对应关系。下标(x1, y1)在连连看界面中
   % 代表的是以左下角为原点建立坐标系, x 轴方向第x1个, y 轴方向第y1个
   % ------ 输出参数说明 ----- %
   % 要求最后得出的操作步骤放在steps数组里,格式如下:
     steps(1)表示步骤数。
   % 之后每四个数x1 y1 x2 y2, 代表把mtx(x1,y1)与mtx(x2,y2)表示的块相连。
   % 示例: steps = [2, 1, 1, 1, 2, 2, 1, 3, 1];
   % 表示一共有两步,第一步把mtx(1,1)和mtx(1,2)表示的块相连,
   % 第二步把mtx(2,1)和mtx(3,1)表示的块相连。
   %% ------ 请在下面加入你的代码 O(n_n)0~ ------
   steps = [];
   msize = size(mtx);
   patterns = unique(mtx);
   patterns = patterns(patterns ~= ∅);
   % Generate possible pairs.
   pairs = [];
   for pattern = patterns'
      poses = find(mtx == pattern);
      len = length(poses);
      for k1 = 1:len-1
         for k2 = k1+1:len
            pairs = [pairs
                   poses(k1) poses(k2)];
          end
       end
   end
   used = 1; % To enter the Loop.
```

```
while any(used)
       pair_num = size(pairs, 1);
       used = logical(zeros(pair_num, 1));
        for k = 1:pair num
           if used(k)
               continue
           end
           index1 = pairs(k, 1);
           index2 = pairs(k, 2);
           [x1, y1] = ind2sub(msize, index1);
           [x2, y2] = ind2sub(msize, index2);
            if detect(mtx, x1, y1, x2, y2) % A match.
               mtx(index1) = 0;
               mtx(index2) = 0;
               steps = [steps x1 y1 x2 y2];
               used(any((pairs == index1 | pairs == index2)')) = 1;
            end
        end
       pairs(used, :) = []; % Remove used.
   steps = [length(steps) / 4, steps];
end
```

让我们用注释中的样例测试我们的算法:

```
m = [1 2 3
      0 2 1
      3 0 0];
omg(m)
% ans =
%
%      Columns 1 through 11
%
%      3     1     2     2     2    3     1     1     3     1     1
%
%      Columns 12 through 13
%
%      2     3
```

可以看到,我们的实现的算法给出了正确的结果,乌拉~

第二章 攻克别人的连连看

2.1 对屏幕截图分块

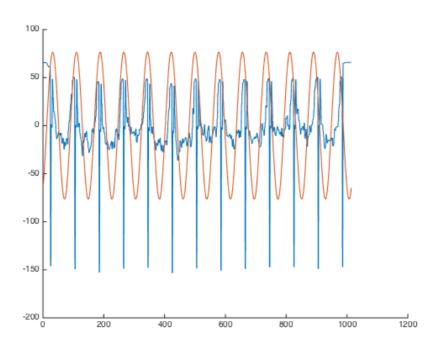
为了借助傅里叶变换实现图像分块,我们首先要确定每块的大小,以及左上方的空白大小。这只需要对行/列去除直流分量,并取平均,然后用 fft 处理,提取出基频分量即可。其中,基频分量的提取使用了实验一中的实现方式(在最高峰频率 1/2, 1/3, 1/4 处寻找基频)。代码如下:

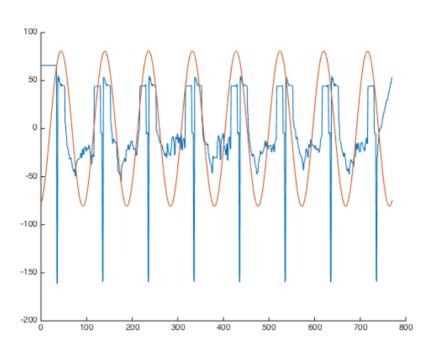
```
%% find_horizontal_period: Find
function [period, blank] = find_horizontal_period(img)
    % Remove AC component.
    hline = mean(double(img) - mean(mean(img)));

len = length(hline);
    f = [0:len-1] / len;
    f_domain = fft(hline);

index = find_baseband_index(f_domain); % Find the baseband.
```

```
period = round(1 / f(index));
       phase_pixel = round(angle(f_domain(index)) / (2 * pi * f(index)));
      if phase_pixel <= 0</pre>
          blank = -phase_pixel;
      else
          blank = period - phase_pixel;
      end
  end
  \% find_baseband_index: Find the index of the baseband
  function baseband = find_baseband_index(f_domain)
      f = abs(f_domain);
      [max_wight, max_band] = max(f);
      %% Find base band.
      baseband = max_band;
      for ratio = [2, 3, 4]
          band = (max_band - 1) / ratio + 1;
          [maximum, index] = max_around(f, band, 0.05);
          if maximum > 0.8 * max_wight
              baseband = index;
          end
      end
  end
  %% max_around: Find maximum around a index.
  function [maximum, index] = max_around(x, index, error_ratio)
      from = ceil(index * (1 - error_ratio));
      to = floor(index * (1 + error_ratio));
      [maximum, index] = max(x(from:to));
      index = index + from - 1;
  end
然后,我们只需要利用上面得到的信息,将图像分割开来即可:
  %% divide_img: Divide image into blocks
  function [blocks, h_period, h_blank, v_period, v_blank] = divide_img(img)
      [h_period, h_blank] = find_horizontal_period(img);
      [v_period, v_blank] = find_horizontal_period(img');
      blocks = cell(floor((size(img) - [v_blank h_blank]) ./ ...
                          [v_period h_period]));
      row_max = size(img, 1) - v_period + 1;
      col_max = size(img, 2) - h_period + 1;
      k = 1;
      blocks = blocks';
      for row = v_blank+1:v_period:row_max
          for col = h_blank+1:h_period:col_max
              blocks{k} = img(row:row+v_period-1, col:col+h_period-1);
              k = k + 1:
          end
       end
      blocks = blocks';
  end
让我们来检测一下分块结果:
  imgs_truth = divide_img(graygroundtruth);
   show_divided_img(imgs_truth);
```





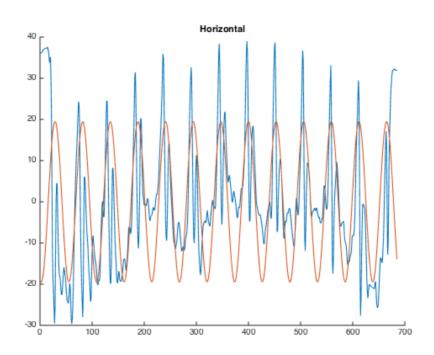


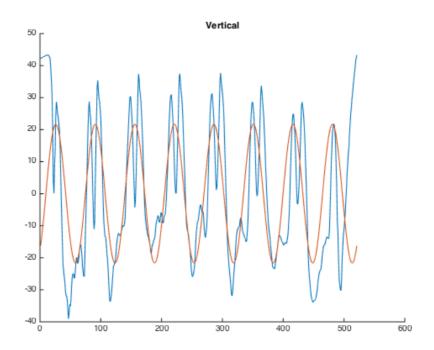
可以看到,傅里叶变换的基频确实反映出了块的周期性,而我们也得到了基本正确的分块 结果。

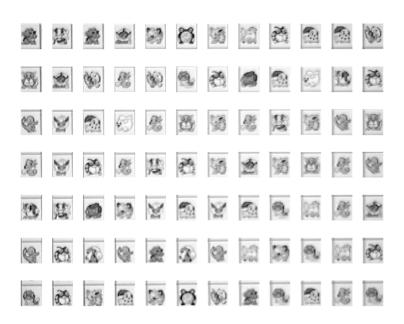
2.2 对摄像头采集到的图像分块

让我们对摄像头采集到的图像进行同样的处理:

```
imgs = divide_img(graycapture);
show_divided_img(imgs);
```







可以看到, 我们的分块结果仍然基本正确。

从较上方的两幅图中可以看出,横向及纵向交流均值的频谱相对于 2.1 有比较大的扰动,例如,横向似乎出现了一个频率很低的低频分量。在挑选基频时,这显然会给我们的程序带来一定的困扰。

不过,最后正确的结果也说明,这种利用傅里叶变换的分块方法有着不错的抗干扰能力, 能在图像有一定扰动、失焦、变形的情况下分析出正确结果。

2.3 计算分块相似性

为了使各个分块的纹理更加突出,我们先对每个分块进行高通滤波:

%% highpass_img: Keep only the high-freq component of the img. function high_freq_img = highpass_img(img, order)

```
if mod(order, 2)
          order = order + 1;
       end
      filter_1d = fir1(order, 0.5, 'high');
      filter_2d = zeros(order + 1);
      center = order / 2 + 1;
      for row = 1:order+1
           for col = 1:order+1
               r = round(sqrt((row - center)^2 + (col - center)^2));
              if r > center - 1
                  value = 0;
               else
                  value = filter_1d(center - r);
              end
              filter_2d(row, col) = value;
           end
      end
      high_freq_img = filter2(filter_2d, img);
然后对各对图像块之间进行匹配:
   %% match_imgs: Match images
   function similarity = match_imgs(imgs, order, margin_ratio)
      img_num = numel(imgs);
      high_imgs = cell(img_num, 1);
      similarity = eye(img_num);
      margin = round(margin_ratio * size(imgs{1}));
      for k = 1:img_num
          high_imgs{k} = highpass_img(imgs{k}, order);
      for k1 = 1:img_num-1
          for k2 = k1+1:img num
              img1 = high_imgs{k1};
              img2 = high_imgs{k2};
               corr1 = max(max(normxcorr2(img1(1+margin(1):end-margin(1), ...
                                              1+margin(2):end-margin(2)), ...
                                         img2)));
               corr2 = max(max(normxcorr2(img2(1+margin(1):end-margin(1), ...
                                              1+margin(2):end-margin(2)), ...
                                         img1)));
               corr = max([corr1 corr2]);
               similarity(k1, k2) = corr;
              similarity(k2, k1) = corr;
           end
       end
对结果进行排序:
   %% sort_match: Sort matching result.
   function [matches, values] = sort_match(similarity)
      img_num = length(similarity);
      % Remove useless elements.
      [values, index] = sort(similarity(:), 'descend');
      from = mod(index - 1, img_num) + 1;
      to = ceil(index / img_num);
      matches = [from to];
      values = values(from < to);</pre>
```

% Ensure an even order.

```
matches = matches(from < to, :);</pre>
```

我们先将匹配结果存至变量中:

```
sim = match_imgs(imgs, 20, 0.2);
sim_truth = match_imgs(imgs_truth, 20, 0.2);
[matches, values] = sort_match(sim);
```

同时,我们编写函数展示匹配结果:

```
%% show_matches: Show matches in two columns.
function show_matches(imgs, matches, values)
    row = length(matches);

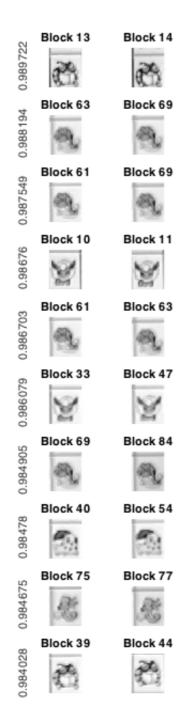
for k = 1:row
    match = matches(k, :);

    subplot(row, 2, 2 * k - 1);
    imshow(imgs{match(1)});
    title(['Block ' num2str(match(1))]);
    ylabel(values(k))

    subplot(row, 2, 2 * k);
    imshow(imgs{match(2)});
    title(['Block ' num2str(match(2))]);
    end
```

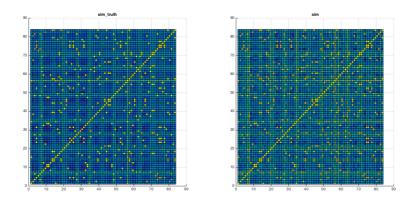
然后我们显示相似度最大的十对图像块:

```
match_range = 1:10;
show_matches(imgs, matches(match_range, :), values(match_range));
```



可以看到,这十对图片确实是正确匹配的。

为了更形象化地看到我们匹配的结果,我们对 sim 和 sim_truth 进行绘图:

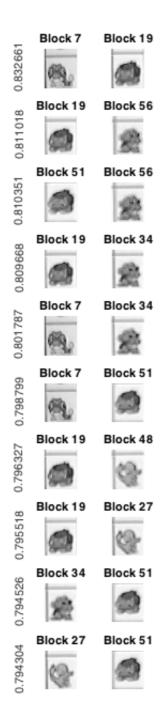


可以看到,很明显地,有一些元素的值明显高于周围元素的值。同时,虽然右图中背景杂音较大,但还是能够清晰地辨认出匹配对。这便是匹配函数设计合理的标志。

2.4 找到前十误匹配

通过人工查找,将相似度最大的前十误匹配显示出来:

```
match_range = [181 183:191];
show_matches(imgs, matches(match_range, :), values(match_range));
```



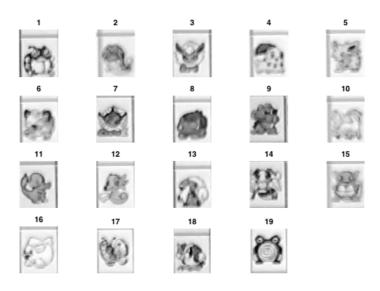
可以看到,这十个误匹配对里都出现了妙蛙种子。仔细观察可以发现,图中的妙蛙种子由于模糊而丢失而很多细节。所以误匹配的产生可能是由于滤去了低频分量之后,妙蛙种子的纹理剩下得很少。

2.5 映射游戏区域

为了将图像块映射成索引值数组,我们设定一个阈值,并接受所有阈值以上的匹配对。然后,我们只需要找到这些匹配对中的各个等价类,便可以得到索引值数组。同时,从每个等价类中取出一块作为图例,便可得到分块对照表。代码如下:

```
function [ground, legends] = map_game(imgs, matches, values, accept_threshold)
      ground = zeros(size(imgs));
      kind_num = 1;
      % Accpet all close matches.
      last_close = find(values < accept_threshold) - 1;</pre>
      for k = 1:last_close
         match = matches(k, :);
         kinds = ground(match);
         if kinds == 0 % New kind.
             ground(match) = kind_num;
            legends{kind_num} = imgs{match(1)};
            kind_num = kind_num + 1;
         elseif any(kinds == 0) % One old kind, one not classified.
            ground(match) = max(kinds);
         elseif kinds(1) ~= kinds(2) % Old kind & close, combine.
            ground(ground == kinds(2)) = kinds(1);
         end % Else already the same.
      end
      % Normalize kind number.
      new_kind_num = 1;
      for kind = 1:kind_num-1
         poses = find(ground == kind);
             ground(poses) = new_kind_num;
             legends{new_kind_num} = legends{kind};
             new kind num = new kind num + 1;
         end
      end
      legends = legends(1:new_kind_num-1);
这里我们选取阈值为 0.84:
  [ground, legends] = map_game(imgs, matches, values, 0.84);
得到索引数组如下:
  9 14 9 7 6 19 5 10 1 4 4 17
  15 7 17 12 17 2 1 8 4 16 18 1
  18 14 8 6 3 4 3 4 2 10 12 7
  11 1 13 11 9 13 11 10 6 2 10 1
  2 1 5 4 6 19 17 9 2 4 12 2
```

图例如下:



可以看到,我们成功正确识别了所有块。

2.6 模拟自动连连看

我们编写 sim_play 函数来实现模拟自动连连看。

由于匹配的速度较慢,我们将识别结果 gound 作为参数传入。同时,我们使用之前编写的 omg 函数来计算游戏的解。

我们在每次消除前都使用 pause 函数暂停 0.5s,并将将要消除的两块用灰色框框出,并在右侧放大显示,以便于我们判断算法是否正确。

具体代码实现如下:

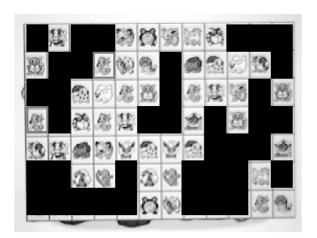
```
%% sim_play: Simulate auto-playing.
function sim_play(img, ground)
    WIDTH = 5;
    [blocks, h_period, h_blank, v_period, v_blank] = divide_img(img);
    block_size = [v_period, h_period];
    blank = [v_blank, h_blank];
    steps = omg(ground);
    row = (1:size(img, 1))';
    col = 1:size(img, 2);
    for k = 2:4:length(steps)
        x(1) = steps(k);
        y(1) = steps(k + 1);
        x(2) = steps(k + 2);
        y(2) = steps(k + 3);
        % Indicate that two blocks.
        subplot(2, 5, 5)
        imshow(blocks\{x(1), y(1)\});
        subplot(2, 5, 10)
        imshow(blocks{x(2), y(2)});
        mask = logical(zeros(size(img)));
        for k = [1 \ 2]
            ul = blank + [x(k) - 1, y(k) - 1] .* block_size + [1 \ 1];
            lr = blank + [x(k), y(k)] .* block_size;
            row_range = (row >= ul(1) & row <= lr(1));
```

```
col_range = (col >= ul(2) & col <= lr(2));
        row_bound = row_range & (row - ul(1) < WIDTH | ...</pre>
                                  lr(1) - row < WIDTH);
        col_bound = col_range & (col - ul(2) < WIDTH | \dots
                                 lr(2) - col < WIDTH);</pre>
        frame = bsxfun(@and, row_bound, col_range) | ...
                bsxfun(@and, col_bound, row_range);
        mask = mask | bsxfun(@and, row_range, col_range);
        img(frame) = 128;
    end
    subplot(2, 5, [1, 9])
    imshow(img)
    pause(0.5)
    img(mask) = 0;
end
imshow(img) % Show Last frame.
```



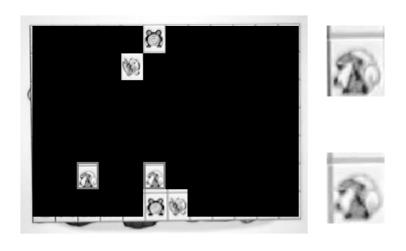


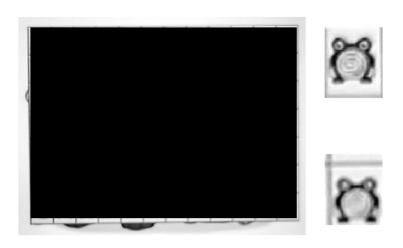












可以看到,我们确实实现了模拟的自动连连看。