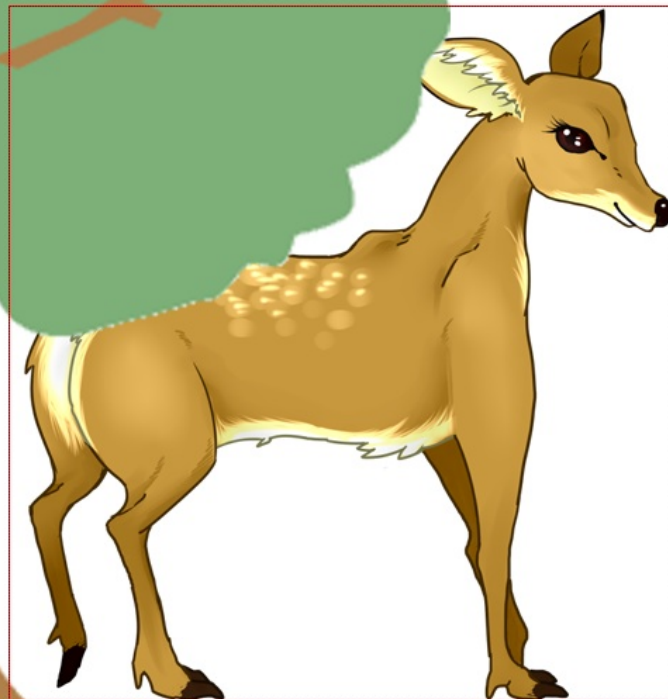
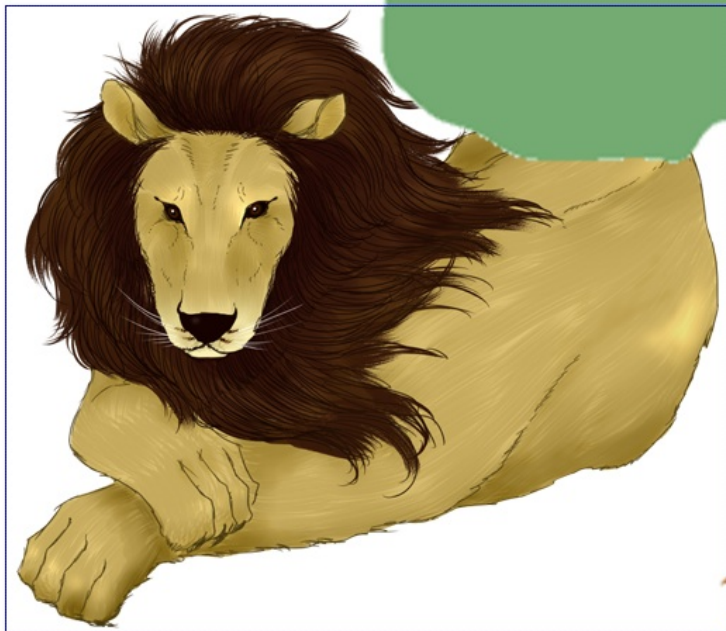


アルコン2013サンプルについて

使用されているアルゴリズム

- 単純なテンプレートマッチング
 - まず, 画像をグレースケールに変換
 - cvMatchTemplateで照合
 - CV_TM_SQDIFF : 画素値の差の二乗和
- 結果
 - おおむねうまく動いている
 - 隠れの大きいキャラクターの照合に失敗

ここでエラー



サンプルの性能

- Level1 のみ
 - 01 : 75%
 - 02 : 25%
 - 03 : 100%
 - 04: 49.83%
 - 05 : 66.67%

問題点

- 隠れの大きい部分のエラーが影響
 - 木の部分を避けて、背景の白い部分が一致するような位置のほうが誤差が少ない
 - 二乗和を用いていることも原因か

作りなおしてみた

- 画素値の一致を数え上げるアルゴリズム
 - テンプレート内で座標値をランダムに生成
 - 現在, 300個
 - 画素値が一致するとカウントする
 - 一致した画素数が最も多いところを出力

```

// --- begin user code ---
int width  = image.width;
int height = image.height;

for (int i=0; i < reference.num; i++ ) {
    int x, y, tx, ty, mx, my, maxmatch;
    int t_width  = reference.sample[i].image.width;
    int t_height = reference.sample[i].image.height;

    printf("template %d\n", i);

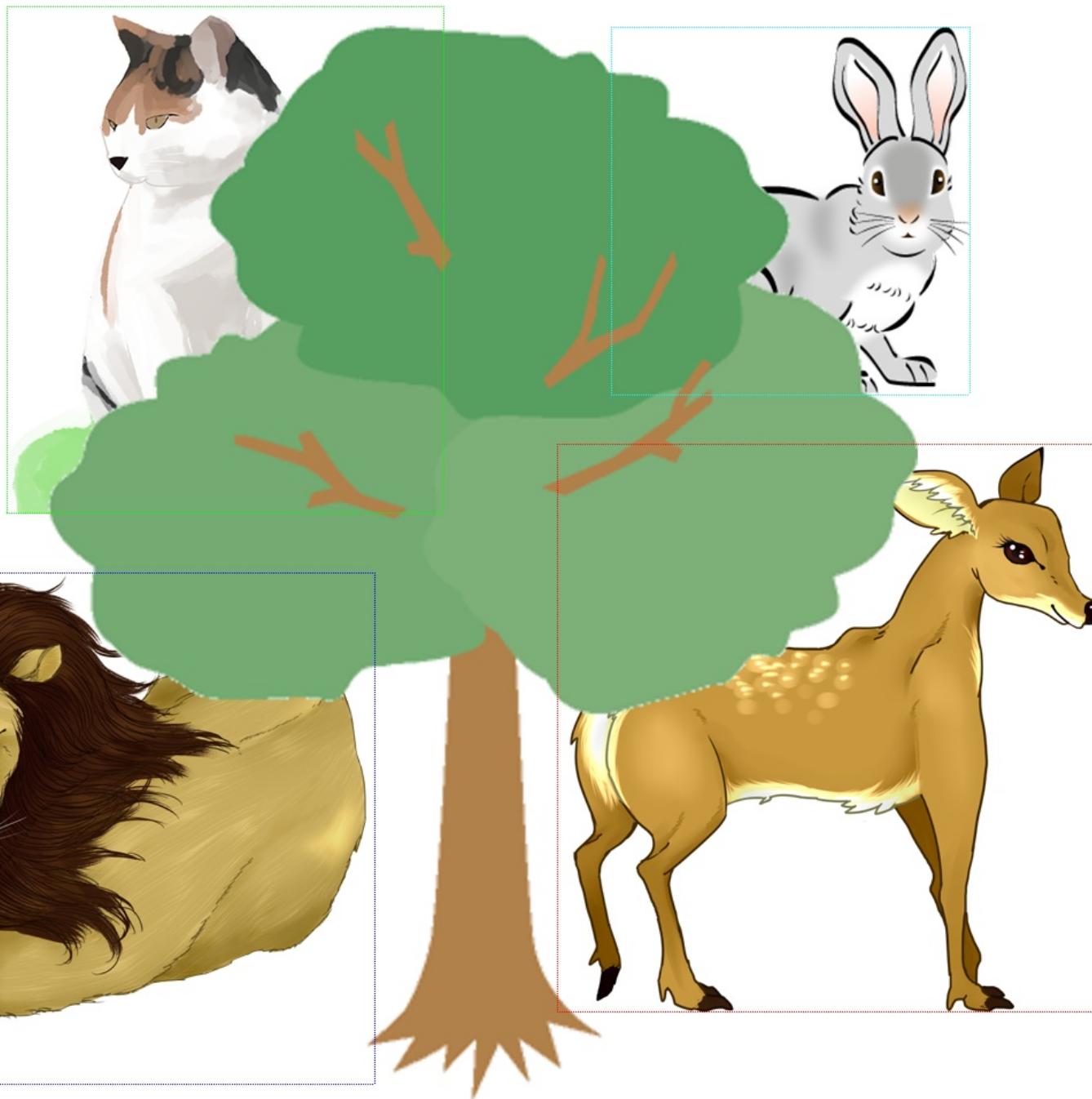
    maxmatch = 0;
    for(ty = 0; ty < height - t_height + 1; ty++) {
        for(tx = 0; tx < width - t_width + 1; tx++) {
            int n, match = 0;

            for(n = 0; n < 300; n++) {
                x = rand() % t_width;
                y = rand() % t_height;
                if(reference.sample[i].image.data[(x+y*t_width)*3 ] == image.data[((tx+x)+(ty+y)*width)*3 ] &&
                    reference.sample[i].image.data[(x+y*t_width)*3+1] == image.data[((tx+x)+(ty+y)*width)*3+1] &&
                    reference.sample[i].image.data[(x+y*t_width)*3+2] == image.data[((tx+x)+(ty+y)*width)*3+2]) {
                    match++;
                }
            }
            if(match > maxmatch) {
                mx = tx;
                my = ty;
                maxmatch = match;
            }
        }
    }

    set_result ( friends, mx, my, t_width, t_height, reference.sample[i].label );
}
// --- end user code ---

```

うまかった



性能

- Level1 のみ
 - 01 : 100%
 - 02 : 99.78%
 - 03 : 80%
 - 04 : 99.52%
 - 05 : 99.65%
- 乱数の代わりに, 10画素飛ばしにしてもあまり変わらない

問題点

- 遅い
 - OpenCV のテンプレートマッチングが速い
(フーリエ変換を用いて実装してあるため)
- 乱数の個数
 - 増やすと遅くなる
- 背景の問題
 - Level1 の 03 では背景でマッチしてしまう

よりよい方針

- スピードアップ
 - まずは荒く探索する
 - それにより見つかった候補周辺で、より細かく探索する
- 安定化
 - RANSAC のような、ノイズにロバストなマッチングを行う

荒く探索する方法

- 解像度を下げる
 - 縮小比率の4乗で効いてくる
- アクティブ探索を用いる
 - ヒストグラムを生成する必要あり
- SIFTのような方法
 - 画像から特徴的な部分を探す
 - 例えば, 20x20画素ぐらいの領域内で分散が大きい部分を抽出するなど