

も同時に抽出されたり、或いは、影のある・なしで光環境が異なるため、同じ木口でも画像上では異なる色になり、抽出できたり、できなかつたりする場合がある。②の場合、画像全体をエッジ抽出し、そのエッジから「円らしきもの」を抽出するが、木口面は真円ではないため、円と認識されず、また、たまたま円に近い状態となったものが存在し、円と認識される場合が想定される。このように①及び②は、抽出結果が安定しないため、木口面抽出の主たる方法には適さないことが判明した。

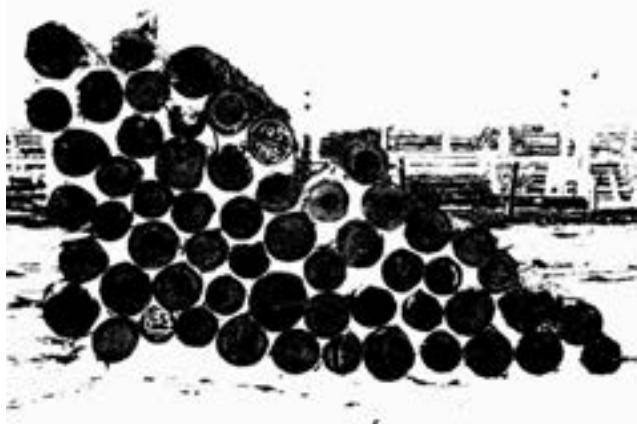


図-6. HSV 表色系の色抽出結果
※抽出部分が黒、抽出部分以外が白の2値化画像



図-7. Hough 変換（円）による抽出結果
※抽出部分は円で囲む。

③について、一般的にはデジタルカメラやデジタルビデオカメラの「顔認識」、「笑顔認識」などの呼称で実用化されている手法である。本研究では LBP での抽出を試みた。LBP は画像の特微量分類の一手法として T. Ojala が 1994 年に提案された手法であり、画像の局所的な特徴を手がかりに抽出でき、画像の照明変化の影響を受けにくいのが特徴である（放送大学、2012）。局所特微量の算出及び LBP 画像の作成過程を図-8 に示す。この局所特微量を基に画像中を検索し対象物（本研究では木口面）を抽出するが、この検索をコンピュータに自動的に行わせるため、局所特微量を収集・解析し、重みづけ、閾値、その他のパラメータを調整して作成したアルゴリズムである検出器を作成する。この過程を機械学習といい（Gary Bradski and Adrian Kaehler, 2008），この機械学習もコンピュータを用いる。本研究では、正解画像として、個々の木口の画像を約 9,000 枚と不正解画像として、はえ積み丸太の背景となる森林や山土場の画像（但し、木口面が画像中に映り込んでいないもの）を約 5,000 枚用いて、検出器作成を行った。この検出器を用いて木口面抽出を行った結果の例を図-9、図-10 に示す。なお、この検出器 1 つを作成する機械学習には、OpenCV に付属のプログラムとパソコン（CoreI3 2.1GHz, Memory 2.0 GB）を用いて約 1,500 時間（2ヶ月程度）の時間を要した。



図-9. LBP による抽出結果 1
※抽出部分は円で囲む

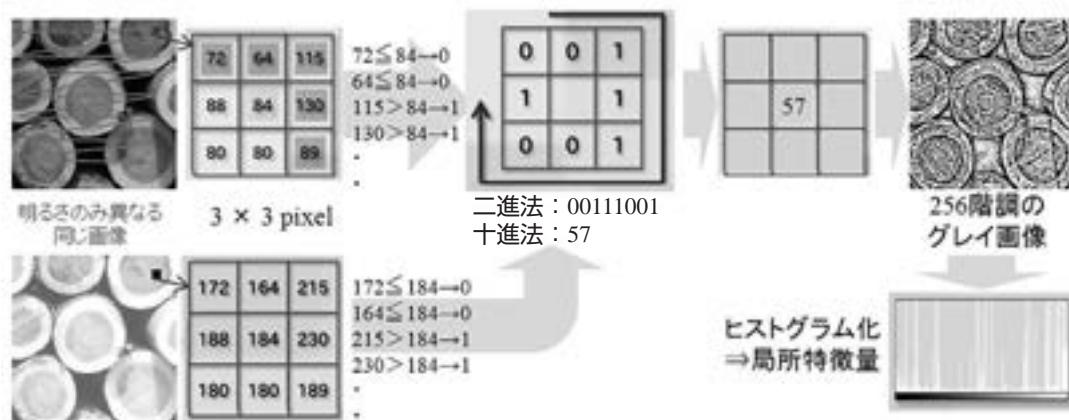


図-8. 局所特微量の算出及び LBP 画像の作成過程

