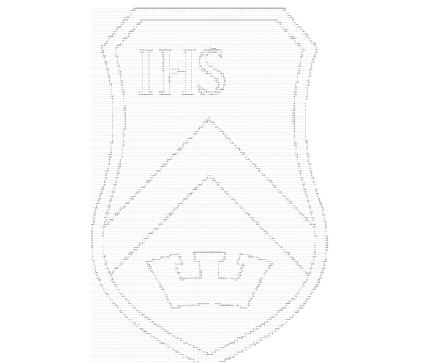
AAC - Ascii Art Converter

No More Double 20231610 조다니엘, 20221558 박준영

> Sogang University CSE2035/AIE2051

Thursday 14th December, 2023





목차

- 1 왜 만들었는가?
- 2 무엇으로 만들었는가?
 - \blacksquare eg
 - img2ascii
 - ■기타
- 3 어떻게 동작하는가?
 - tone-based 방식
 - structure-based 방식

왜 만들었는가?

- AAC(악)이라는 이름이 너무 찰져서
- YouTube에서 donut.c라는 아스키 아트를 봤는데 멋있어서[6]

무엇으로 만들었는가?

- 1 자체 제작 라이브러리: eg
- ② 메인 루틴: img2ascii
- ③ 기탁: GitHub, Valgrind, ...

Easy pnG

libpng + Eigen으로 구성한 자체 제작 라이브러리 이미지 입출력, 변환, 연산 등에 필요한 클래스를 내장

- egLoader: 이미지 입출력
- egMath: 변환에 필요한 연산 내장 (convolution, Bhattacharyya 거리)
- egProcessing: 이미지 변환 (회색조, 흑백, blur, Suzuki, erode, dilate, grassfire)
- egGeometry: 외적, 내적, norm 및 거리 계산
- egTrace: 이미지 벡터화

img2ascii

eg 라이브러리를 활용하여 이미지를 처리하는 메인 루틴 tone-based 방식과 structure-based 방식으로 나뉨

• GitHub: 소스 코드 버전 관리 플랫폼

GitHub



• Valgrind: 메모리 누수 탐지 라이브러리

```
==6042== HFAP_SUMMARY:
            in use at exit: 14,621,750 bytes in 868 blocks
 =6042==
 =6042==
          total heap usage: 2,240,428 allocs, 2,239,560 frees, 606,475,983 bytes allocated
=6042=
=6042= 36,456 bytes in 93 blocks are definitely lost in loss record 29 of 38
<del>=</del>6042=
           at 0×4848899; malloc (in /usr/libexec/valgrind/vgpreload memcheck-amd64-linux.so)
=6042=
           by 0×4868CD9: png create info struct (in /usr/lib/x86 64-linux-gnu/libpng16.so.16.37.0)
<del>=</del>6042=
           by 0×1147C4: eq::PNG::readImageBuffer(std:: cxx11::basic string<char, std::char traits
ct/build/img2ascii/structure/structure)
           by 0×114B2F: eg::PNG::openImage(std:: cxx11::basic string<char, std::char traits<char>
ld/img2ascii/structure/structure)
=6042==
            by 0×10D2A6: getAllImages(std:: cxx11::basic string<char, std::char traits<char>, std:
d/img2ascii/structure/structure)
```

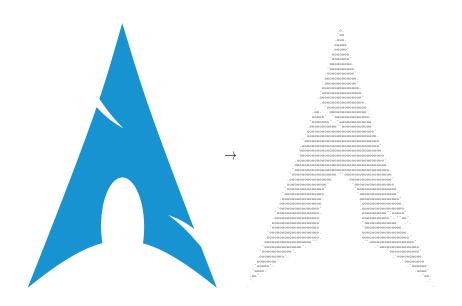
어떻게 동작하는가?

- tone-based 방식 easy
- structure-based 방식 <u>DIFFICULT</u>

tone-based 방식

- ❶ 이미지를 3차원 텐서 (width, height, rgba) 형태로 저장
- ② 각 픽셀별 red, green, blue 값의 평균을 구하여 밝기 도출
- 3 밝기 정보를 이용하여 이미지를 회색조로 변환
- 4 밝기에 해당하는 아스키 문자를 출력

결과



structure-based 방식

- 1 이미지 저장
- ② 회색조 변환
- ③ 이미지 전처리
- 4 외곽선의 선분 근사
- 6 아스키 문자로 최적화

이미지 저장

이미지를 3차원 텐서 (height, width, rgba) 형태로 저장

```
using Image = Eigen::Tensor<png_byte, 3>;
image.dimensions()[0]: height
image.dimensions()[1]: width
image(i, j, 0): red
image(i, j, 1): green
```

image(i, j, 2): blue
image(i, j, 3): alpha

회색조 변환

- 색조 이미지를 회색조로 변환
- red, green, blue 값의 평균을 밝기로 치환
- tone-based 방식과 동일

$$\frac{red+green+blue}{3}=brightness$$

이미지 전처리

회색조 이미지의 외곽선을 추출하기 위해 전처리 진행 밝기를 기준으로 픽셀을 0과 1로 구분

- $\mathbf{0}$ Gaussian-blur \rightarrow Binary
 - 3×3 Gaussian 필터를 이용해 convolution 연산을 적용
 - 이미지를 흐리게 처리

1/16	2/16	1/16
2/16	4/16	2/16
1/16	2/16	1/16

Gaussian 필터

이미지 전처리

• Convolution 연산

k_{11}	k_{12}	k ₁₃		a ₁₁	a ₁₂	a ₁₃
k_{21}	k ₂₂	k ₂₃		a_{21}	→ a ₂₂	a ₂₃
k ₃₁	k ₃₂	k ₃₃	_	a ₃₁	a ₃₂	a ₃₃

$$a_{22} = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{3} a_{ij} * k_{ij}$$

이미지 전처리

- 2 Binary \rightarrow Morphology
 - erosion: 범위에 0이 존재하면 0으로 변환

0	1	1	0	0	1
0	1	1	 0	0	1
1	1	1	0	0	1

• dilation: 범위에 1이 존재하면 1로 변환

0	1	1	1	1	1
0	0	0	 1	1	1
0	0	1	0	1	1

외곽선의 선분 근사

- ① Suzuki 알고리즘을 이용하여 외곽선을 추출[2]
- ② 자체 제작한 CW 정렬 알고리즘을 이용하여 외곽선을 선분으로 분할

외곽선의 선분 근사

CW 정렬 알고리즘

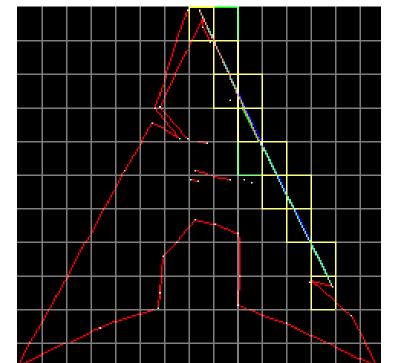
- 왼쪽 위 (0,0)부터 오른쪽 아래 (H,W) 방향으로 행렬의 각 원소를 검사한다.
- ② 현재 픽셀의 왼쪽 아래에 위치한 픽셀부터 시계 반대 방향으로 자신과 같은 외곽선에 속한 픽셀을 찾는다.
- ❸ 연결된 픽셀을 순차적으로 탐색하며 연결된 픽셀이 더 이상 없을 때까지 스택에 픽셀의 좌표를 넣는다.

외곽선의 선분 근사

- $oldsymbol{4}$ 스택을 뒤집는다. $(CCW \rightarrow CW)$
- ⑤ 2에서 얻은 픽셀의 시계 반대 방향에 위치한 다음 픽셀부터 시계 반대 방향으로 탐색을 시작한다. 만약 기존에 방문한 픽셀밖에 없거나, 같은 외곽선에 속한 픽셀을 찾을 수 없다면 1로 되돌아간다.

아스키 문자로 최적화

- Cohen-Sutherland 알고리즘을 사용하여 길이가 긴 선분을 일정한 간격의 그리드로 분할[5]
- ② Simulated annealing(담금질 기법): 임의의 정점을 조금씩 움직이면서 Bresenham's line algorithm을 사용해 그림을 새로 그림[4]
- ③ 새로 그린 이미지가 아스키 아트로 더 잘 표현되는 결과물로 변화하였는지 확인



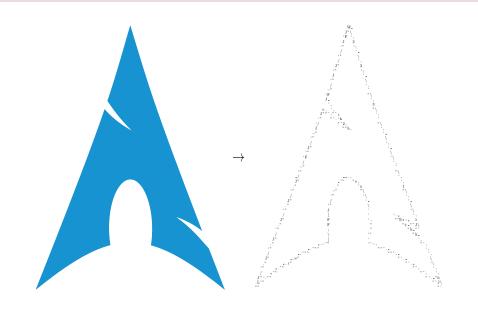
아스키 문자로 최적화

- ① 주어진 그리드에 어떤 문자가 가장 잘 대응되는지 판단하기 위하여 좌표계를 log-polar coordinate로 변환한 후 히스토그램을 만듦[1]
- ⑤ 히스토그램 간의 Bhattacharyya 거리를 비교하여 최적의 아스키 문자를 판단[8]

Bhattacharyya 거리:

$$d(H_1, H_2) = \sqrt{1 - \frac{1}{\sqrt{\bar{H}_1 \bar{H}_2 N^2}} \sum_{I} \sqrt{H_1(I) \cdot H_2(I)}}$$

- 히스토그램을 전체 크기로 나누어 합이 1인 확률분포로 변형
- 확률분포화된 히스토그램의 유사도를 계산



참고 자료



S. J. D. Prince, Computer Vision: Models, Learning, and Inference. Cambridge University Press, 6 2012, pp. 286–287.



S. Suzuki and K. be, "Topological structural analysis of digitized binary images by border following," *Computer Vision, Graphics, and Image Processing*, vol. 30, no. 1, pp. 32–46, 1985. [Online]. Available:

https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/0734189X85900167



X. Xu, L. Zhang, and T.-T. Wong, "Structure-based ascii art," ACM Trans. Graph., vol. 29, no. 4, jul 2010. [Online]. Available: https://doi.org/10.1145/1778765.1778789



"Bresenham's line algorithm,"

 $https://en.wikipedia.org/wiki/Bresenham\%27s_line_algorithm,\ 2023.$



 $\hbox{``Cohen-Sutherland algorithm,"}$

https://en.wikipedia.org/wiki/Cohen%E2%80%93Sutherland_algorithm, 2022.



"Donut-shaped C code that generates a 3D spinning donut," https://www.youtube.com/watch?v=DEqXNfs_HhY, 2020.



"Grassfire transform," https://en.wikipedia.org/wiki/Grassfire_transform, 2022.



"Histogram Comparison 방법들,"

 $https://solanian.github.io/posts/histogram-comparison/,\ 2020.$

감사합니다.
https://github.com/arduinocc04/AAC