Image Super-Resolution (SRCNN)

Вовед

► ISR (Internet Super-Resolution) претставува техника за подобрување на резолуцијата на слики, применлива е во медицинска дијагностика, сателитски снимки и мултимедија.

Традиционални методи

- Nearest Neighbor
- Bilinear Interpolation
- ► Bicubic Interpolation
- Lanczos Resampling

Длабоки невронски мрежи за ISR

- ▶ Современите методи вклучуваат:
- i. SRCNN(Super-Resolution Convolutional Neural Network)
- ii. VDSR(Very Deep Super-Resolution Network)
- iii. ESRGAN(Enhanced Super-Resolution GAN)
- iv. RCAN(Residual Channel Attention Network)

SRCNN MODEN

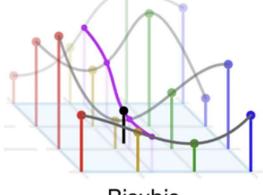
- ▶ SRCNN е базиран на 3 конволуциски слоеви:
- 1. Patch extraction and representation: Издвојува мали делови од сликата и ги репрезентира како карактеристики.
- 2. Non-linear mapping: Користи конволуциски слој за мапирање на влезните карактеристики на излезни карактеристики со повисока резолуција.
- 3. Reconstruction: Генерира финална слика со висока реолуција.

Bicubic Interpolation

▶ Вісибіс е метод за почетно зголемување на резолуцијата кој користи 16 соседни пиксели за подобар квалитет.

Оваа техника обезбедува поквалитетни резултати во споредба

со другите методи.



Bicubic

Имплементација

- ▶ Чекори:
- 1. Вчитување на слика со ниска резолуциа.
- 2. Bicubic Interpolation.
- 3. Примена на SRCNN.



Тестирање и резултати

- ► PSNR(Peak Signal-to-Noise Ratio) метрика која и дава поголем квалитет на сликата.
- SSIM(Structural Similarity Index Measure) метрика што се користи за структурна сличност помеѓу две слики.



Предности на SRCNN

SRCNN нуди:

- ✓ Подобар квалитет од другите традиционални методи.
- ✓ Брзо извршување.
- ✓ Подобро скалирање.
- ✓ Едноставна архитектура.
- ✓ End-to-end учење.

Заклучок

▶ SRCNN е едноставен и ефикасен модел за Internet Super-Resolution кој покажува значителни подобрувања во споредба со традиционалните методи. Идните подобрувања вклучуваат GAN модели и внимателни механизми.