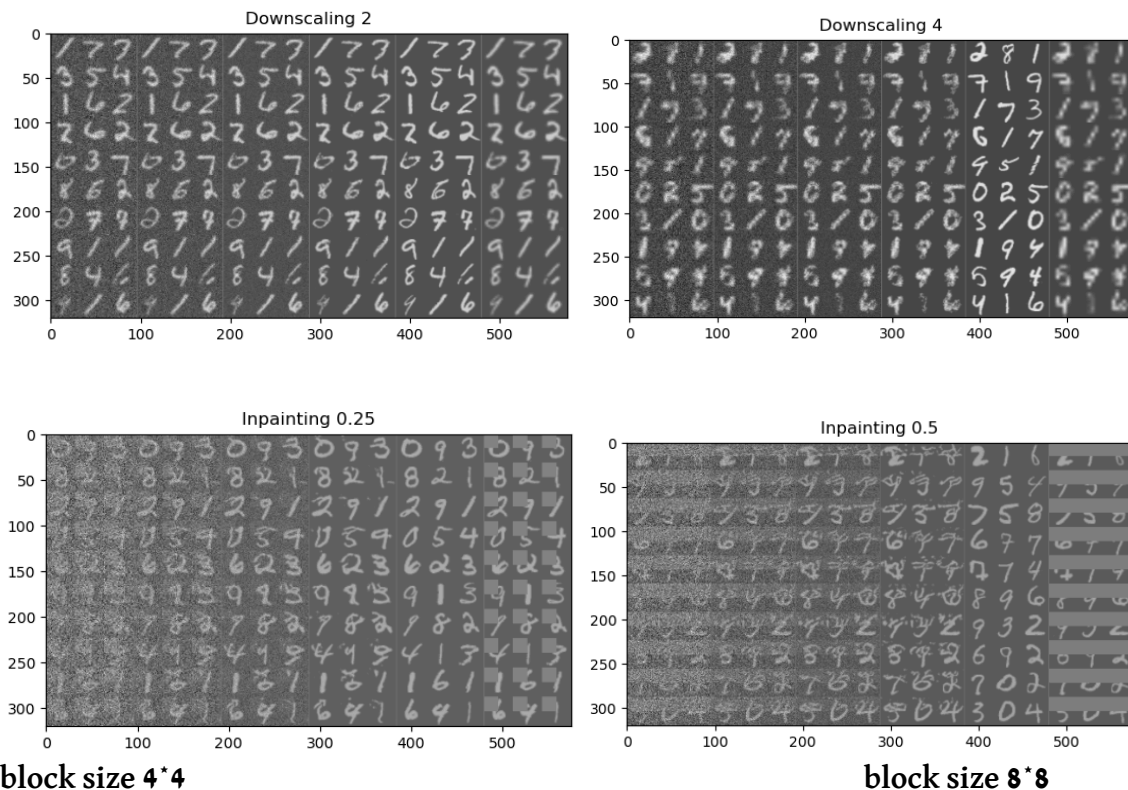


Ex4

Amir Kelman, Omer Ben Haim

1. For the (i) upscaling after downsampling by factors 2 and 4, we chose to estimate noise with Principal Component Analysis (PCA). In this case we use the fact that noise typically effects all principal components equally, while the original signal concentrated in the first few principal components. This method is effective for images that the noise is uniformly distributed across all of their pixels.

That is the reason why we use noise estimation by blocks for (ii) inpainting (filling in) missing quarter and half of the image. This method divide the image to blocks and calculate the noise level for each block with standart deviation. This method is useful for images where the noise is not uniformly distributed.



2. Randomized Sampler:

pseudo code:
initialization:

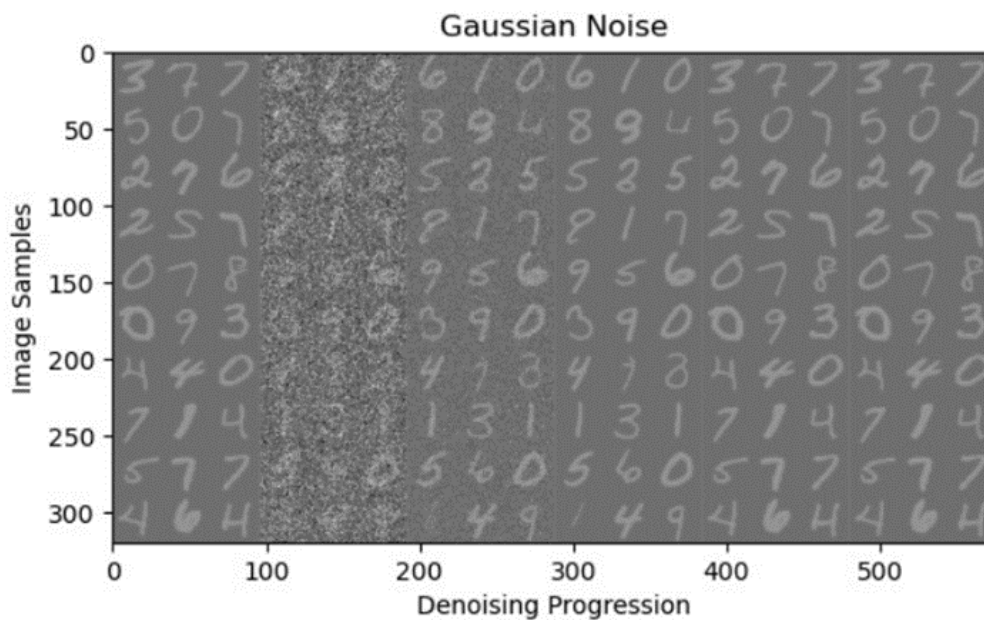
- calculate num_timesteps from noise level.

- Create a sequence of timesteps
- Compute sigmas (using timesteps)

Sampling:

- Initial: Use x_0 (if given) as initial sample - else generate random noise.
- Loop: for each timestep i :
 - o Initialize σ_{start} and σ_{end} using sigmas.
 - o Predict the next sample using sigma start and the model.
 - o Add noise (scaled with σ_{end})

Return sequence of generated samples.



שאלה 1

1. Write down the Langevin equation that has a normal equilibrium distribution, $N(0,1)$.

נרצה ש $\frac{dx}{dt}$ יתאבס עבור התפלגות נורמלית:

כלומר $\frac{dE(x)}{dx} = -x$ עבור $x \sim N(0,1)$

$E(x) = \frac{1}{2} x^2$ -1

3. What would happen if we use a too narrow bottleneck (low dimension) in the latent space of a GAN training? What would happen if we used a much smaller discriminator network compared to the generator.

אם נשתמש במרחב לטנטי ממוחזר, נקבל כי

הגנראטור לא יוכל ליצור דגימות מאונות. אין מספיק ג'נרטיבים

שיצאו את השונות במרחב האמיתי.

אם נשתמש בקדיסקרטיניאור קטן פהרבה מהגנראטור

הוא לא יוכל "לזהבין" את הנואנסים בדוגמאות

מהגנראטור מוצר. כך הגנראטור יהיה תמריץ נמוך להשתפר

בג'נרטיבים ה"צדיניים" שמכילות הדוגמאות, והוא יתמקד בג'נרטיבים

ה"גסים" בלבד. סה"כ יצר דוגמאות לא איכותיות

שאין דוגמאות מאוזנות לדאגה המצוינות.

4. Write down (analytically) the distribution of $x+n$, where $x \sim P(x)$, and $n \sim N(0, I)$. Derive your expression.

הנחיה: $y = x_0$ מתרחש כאשר $x+n=x_0$

$$n = x_0 - x_1 \iff x = x_1 \text{ פר } S_k$$

לכן ההסתברות של $y=x_0$ היא הסכום של הקומבינציות

$$: n = x_0 - x_i, x = x_i$$

$$P_y(y) = (P_x * P_n)(y) = \int P_x(z) P_n(y-z) dz$$

כאשר $P_x = \delta(x)$

$$P_y(y) = \int \delta(z) P_n(y-z) dz = P_n(y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \|y\|^2\right)$$

אם כן P_x כפוף

$$P_y(y) = \int P_x(z) \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \|y-z\|^2\right) dz$$

5. Assume you have a GAN trained over ImageNet, but it was not trained conditionally on any of its classes, i.e., you cannot specify a class and get a matching image. How could you "force" the generator to produce images of a certain class assuming you have a classifier for ImageNet (a network that labels a given image).

ניתן לעבד "אופטימיזציה" של המרחב הלטיני:

מתחילים מ z אקראי - מ"צרים ממנו ציורים מודדים את

"המרחק" (לפי) של המעמדה בקלאס הרצוי ואזרים את הלום

ע"י z . למעשה עושים גרדיאנט (דיפנס) במרחב הלטיני

ובכל צעד מתקדמים z ש"צור תמונה קרובה יותר לקלאס

עד שנגיע z מתאים, ממנו נקבל את התמונה הרצויה