

# Détection de zones par montée de gradient d'un rectangle dans le flou gaussien

Noé Aubin-Cadot

22 mars 2020

# But

---

But : Détecter des régions statistiquement peu probables dans un nuage de points à valeurs binaires.

Idée : À l'aide d'un noyau gaussien, construire une fonction plutôt lisse sur laquelle un rectangle glisse en suivant une montée de gradient vers une région où il se passe quelque chose.

# Plan

---

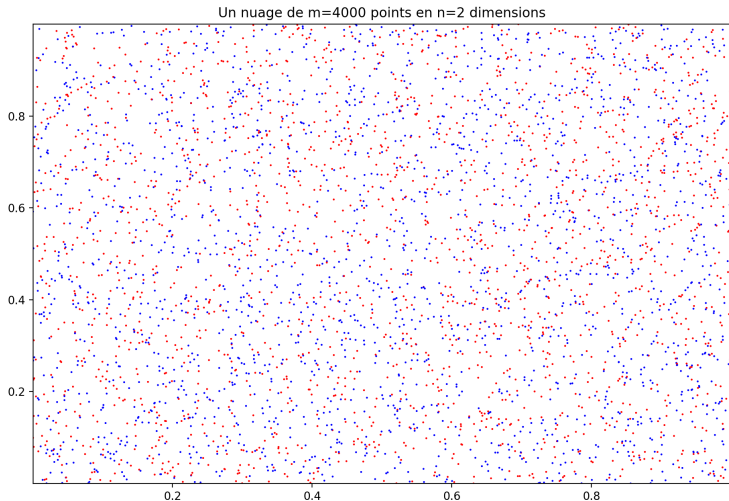
## Plan :

1. Visualiser le problème.
2. Algorithme de détections.
3. Utilisation de l'algorithme.
4. Réflexions à propos de l'algorithme.

# Visualiser le problème

---

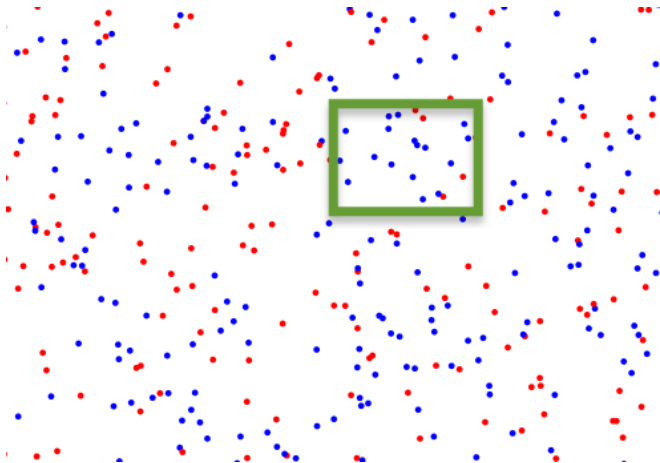
On considère un nuage de  $m$  points dans un espace de dimension  $n$ . Chaque point est à valeurs binaires  $\{0, 1\}$ .



# Visualiser le problème

---

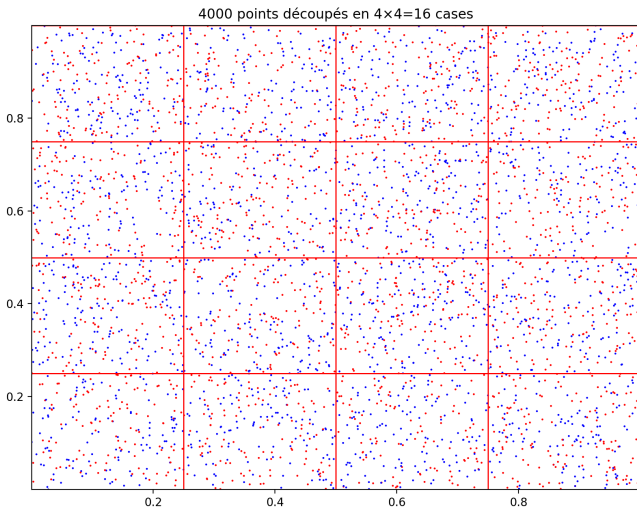
On cherche des régions où la proportion locale de 0 et de 1 est éloignée de la proportion globale de 0 et de 1.



# Algorithme de détections

---

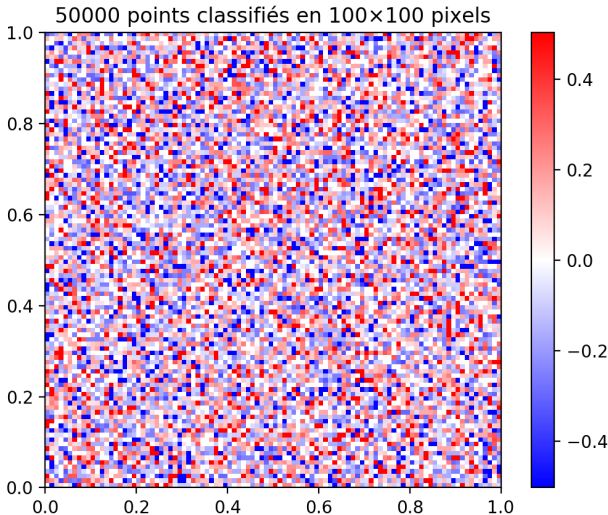
D'abord, on découpe le nuage de points selon une grille de résolution  $k_1 \times k_2 \times \dots \times k_n$ .



# Algorithme de détections

---

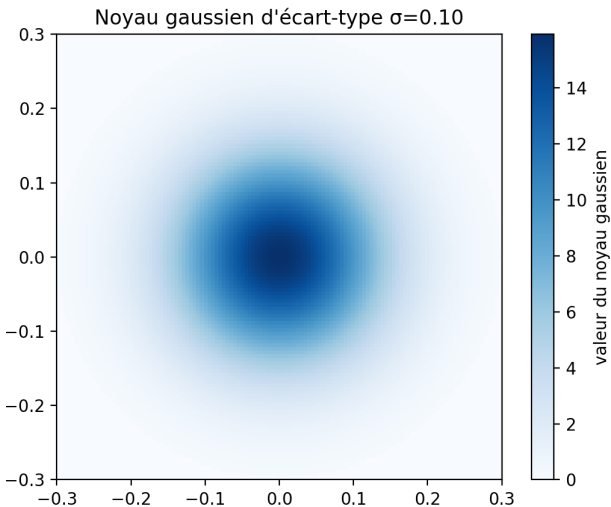
On voit chaque case comme un pixel dont la couleur est la proportion locale de 0 et de 1 moins la proportion globale.



# Algorithme de détections

---

On fait alors une convolution avec un noyau gaussien :

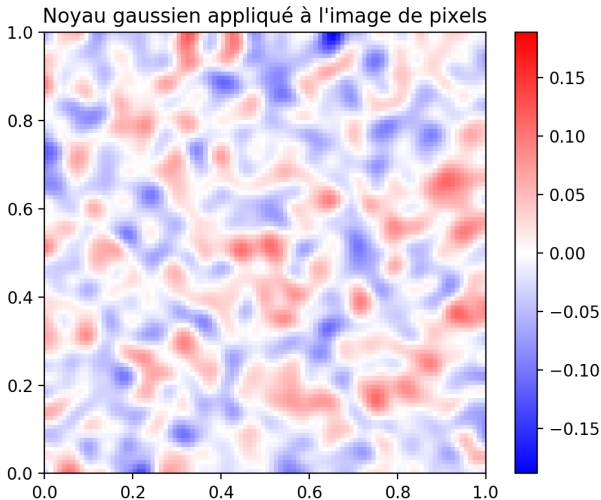




# Algorithme de détections

---

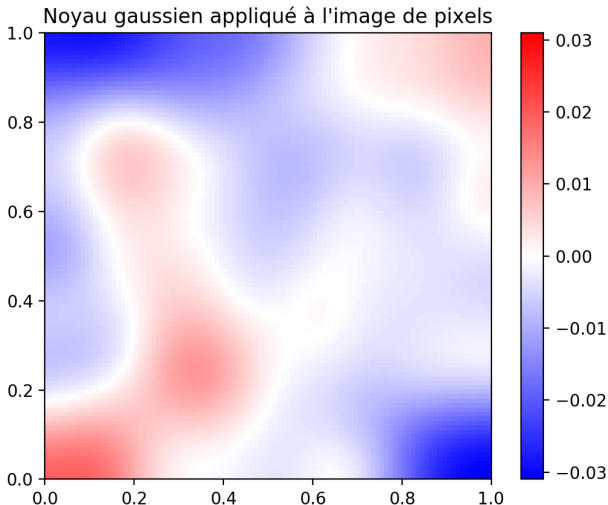
La nouvelle image obtenue est plus lisse :



# Algorithme de détections

---

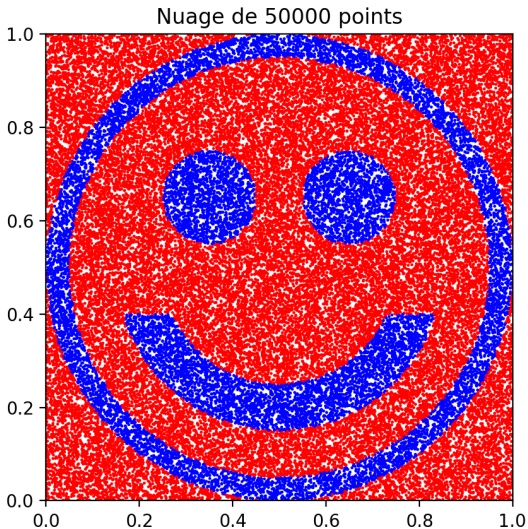
En modifiant l'écart-type  $\sigma$  du noyau gaussien on peu effacer ou garder plus ou moins de détails locaux :



# Algorithme de détections

---

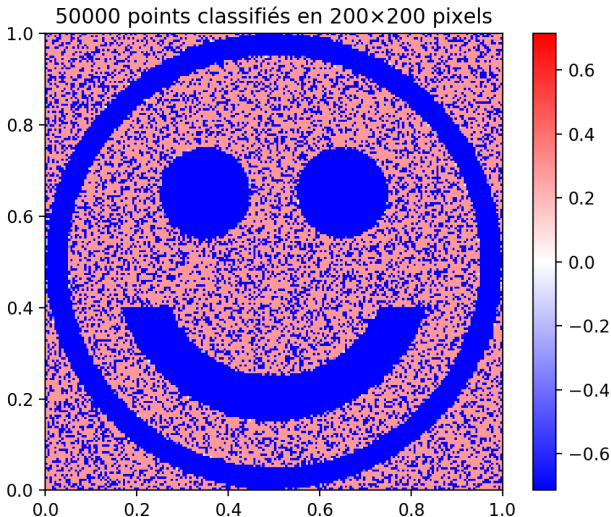
Considérons cet autre nuage de points :



# Algorithme de détections

---

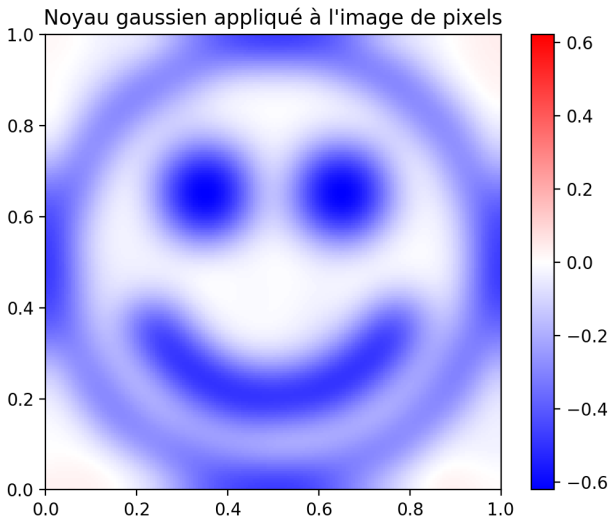
On classe les points dans des pixels :



# Algorithme de détections

---

On y applique le noyau gaussien :



# Algorithme de détections

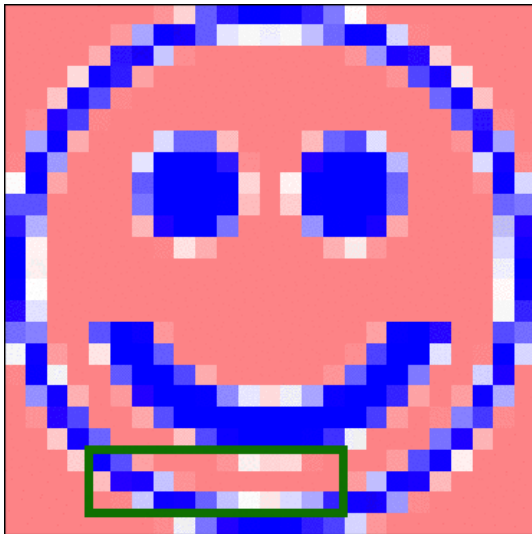
---

Maintenant qu'on a une image lisse, un rectangle peut suivre le gradient pour trouver des régions où la proportion locale est éloignée de la proportion globale.

# Utilisation de l'algorithme

---

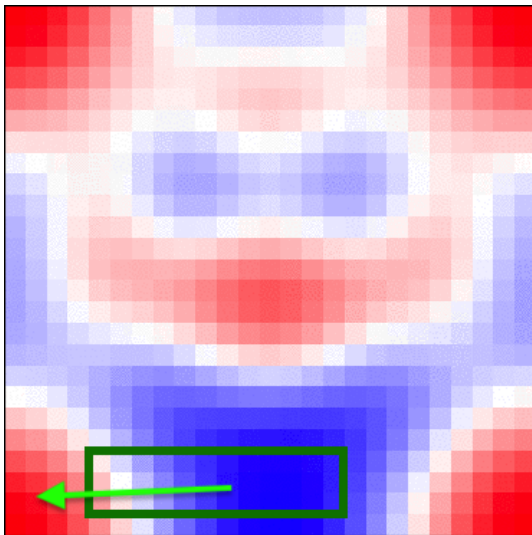
On commence avec un rectangle en position aléatoire :



# Utilisation de l'algorithme

---

On laisse aller le rectangle dans le gradient du flou gaussien :





# Utilisation de l'algorithme

---

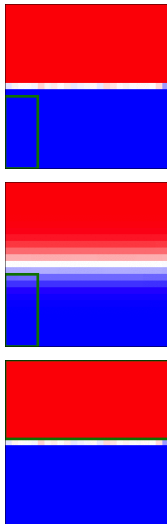
On constate où le rectangle a convergé :



# Utilisation de l'algorithme

---

Le flou gaussien permet de détecter des régions éloignées :



# Réflexions à propos de l'algorithme

---

En dimension  $n = 2$  l'algorithme est très rapide, même pour un très grand nombre  $m$  de points.

Il est aussi possible de l'étendre aux données incomplètes. Un "point" dont on ne sait certaines coordonnées est un sous-espace. Un sous-espace est envoyé, via le noyau gaussien, à une gaussienne qui est constante dans les directions inconnues.

# Réflexions à propos de l'algorithme

---

Toutefois, en dimension  $n \gg 2$ , l'application numérique du noyau gaussien devient très lourd en calculs et en mémoire.

Par exemple, en dimension  $n = 600$ , pour une résolution de 10 dans chaque dimension, on doit s'occuper de  $10^{600}$  cases, ce qui est bien plus grand que  $\approx 10^{80}$ , le nombre d'atomes dans l'univers.

Merci de votre attention ☺

