In [2]:	<pre>import pytesseract from PIL import Image import cv2 from matplotlib import pyplot as plt def display(im_path): dpi = 80 im_data = plt.imread(im_path) height, width = im_data.shape[:2] # What size does the figure need to be in inches to fit the image? figsize = width / float(dpi), height / float(dpi)</pre>
In [4]:	<pre># Create a figure of the right size with one axes that takes up the full figure fig = plt.figure(figsize=figsize) ax = fig.add_axes([0, 0, 1, 1]) # Hide spines, ticks, etc. ax.axis('off') # Display the image. ax.imshow(im_data, cmap='gray') plt.show() Primero cargamos la imagen de la ubicación en dónde está: image_file = '/home/jos/Desktop/scriptsJos/ImagenesGaspre/2.jpg' img1 = Image.open(image_file)</pre>
	comercanos el proceso de preprocesamiento de la imagen, probando diferentes métodos para obterier los mejores resultados de lectura. Primero invortimos los coloros de la imagen, que ayuda en casos en que se tiene texto dare en un fondo obscuro, como es el caso del precio de Magna en la imagen anterior.
	vv2. invrite("/hose/jos/besktop/scriptsJos/magenesGaspre/inverted_jog") PEMEX Premium PEMEX Premium PEMEX Magna Abora pasamos la imagen a una escala de grices, paso que es necesario para la binarización de la imagen.
In [7]:	retura vo votocolor tange, ovo.color. Borozonev retura vo votocolor tange, ovo.color. Borozonev retura voto votocolor tange, ovo.color. Borozonev retura votocolor. PEMEX Premium PEMEX Premium PEMEX Premium PEMEX Magna Votocolor. Pem
	thresh, in the evolution of the control of the cont
In [8]:	<pre>def noise_removal(image): import numpy as np kernel = np.ones((1, 1), np.uint8) image = cv2.dilate(image, kernel, iterations=1) kernel = np.ones((1, 1), np.uint8) image = cv2.erode(image, kernel, iterations=1) image = cv2.erode(image, kernel, iterations=1) image = cv2.morphologyEx(image, cv2.MORPH_CLOSE, kernel) image = cv2.medianBlur(image, 3) return (image)</pre> no_noise = noise_removal(im_bw) cv2.imwrite("/home/jos/Desktop/scriptsJos/ImagenesGaspre/no_noise.jpg", no_noise) display("/home/jos/Desktop/scriptsJos/ImagenesGaspre/no_noise.jpg")
In [10]:	Hucemus paso de hacer más grueso el texto. Hito: fint (1800): seport nergy us no seport nergy us n
In [11]:	angle occlotistisant (maps) return (maps) return (
In [13]:	Inage = cv2 distare_intege, kernes_i, trerations=3) Inage = cv2 distare_intege_inter(intege) return (shage) distance_intege_inter(intege) distance_inter(intege) distance_inter(intege) distance_inter(intege) distance_inter(intege) pemex Premium pemex Premium pemex Magna Bigs Pemex Magna Abora realizamos un paso de quitar bordes par a hacer más fácil fai lectura del texto y para que sea más fácil dentificar los limites de cada uno de los textos individuales que se encuentran en la imagen.
In [14]: In [15]:	der renove_borders(image): contours, hotarchy = vz2.faindContours(image, vz2.RETR_EXTERNAL, cv2.CMAIN_APPROX_SIMPLE) contours = vz6.realcraftours, key_laindda x:cv2.contour/ere(s) x, y, x, n = cv2.houndringRet(cnt) crops = image(vy+h, x2.xw) return (crop) no_borders = renove_borders(dilated_lange) cv2.mer (it_it_*)usc/jus/bosktop/scripts.jos/ImagenesGaspre/no_borders.jpg*, no_borders.jpg*, display(*/home/jos/bosktop/scripts.jos/ImagenesGaspre/no_borders.jpg*) PEMEX Premium PEMEX Premium PEMEX Magna PEMEX Magna PEMEX Magna
In [16]:	<pre>import cv2 import numpy as np import easyocr import matplotlib.pyplot as plt def recognize_text(img_path): '''Cargamos la imagen, especificando el idioma y leemos el texto.''' reader = easyocr.Reader(['en']) return reader.readtext(img_path)</pre>
In [17]: In [18]: Out[18]:	Ahora realizamos la parte de reconocimiento de texto de la imagen y mostramos los resultados. Para cada texto encontrado se muestran las coordenadas de cada una de las esquinas del rectángulo que lo engloba, el texto y finalmente un nivel de confianza que va de 0 a 1 que nos indica que tan bien funciono el proceso para cada cadena de texto. result = recognize_text('/home/jos/Desktop/scriptsJos/ImagenesGaspre/eroded_image.jpg') CUDA not available - defaulting to CPU. Note: This module is much faster with a GPU. /home/jos/anaconda3/lib/python3.8/site-packages/torch/nn/functional.py:718: UserWarning: Named tensors and all their associated APIs are an experimental feature and subject to change. Plea se do not use them for anything important until they are released as stable. (Triggered internally at /pytorch/c10/core/TensorImpl.h:1156.) return torch.max_pool2d(input, kernel_size, stride, padding, dilation, ceil_mode)
In [19]:	ing = cv2. inreal('/loan/jos/besktop/scripts)sc/inagenes6aspre/croded_inage.jpg() for detection in result: top_lefs = tuple([int(val) for val in detection[0][0]]) bettom_right = tuple([int(val) for val in detection[0][2]]) tox1 = detection[1] font = cv2.font_persery_simplex ing = cv2.retample(ing, top_lefs, bottom_right, (0,255,0), 5) plt.figure(figsize=(40,10)) plt.snbow(ing) Do
Out[20]:	i=0 for detection in result: text[i] = detection[1] i=i+1 text ['PEMEX', 'ualli', '0076', 'PEMEX', 'UBVA', 'Premium', '19.79', 'Premium', '19.79', 'PEMEX', 'Magna', '1839'] Recuperamos los niveles de confianza y buscamos los resultados que tuvieron una confianza razonable para encontrar lo que buscamos, ya que los textos más pequeños que se encuentran en la imagen tendrán un nivel de confianza más bajo y no nos interesan. confianza=[None for _ in range(len(result))]
<pre>In [21]: Out[21]:</pre>	<pre>i=0 for detection in result: confianza[i] = detection[2] i=i+1 confianza [0.991305135258939, 0.9994742205996839, 0.9991176724433899, 0.15463794239288153, 0.23394222557544708, 0.9996717883211695,</pre>
In [22]: In [23]: Out[23]:	<pre>0.9996717883211695, 0.5362989081538122, 0.8024230077439811, 0.9999738770723775, 0.6383827924728394] indices=[index for index in range(len(confianza)) if confianza[index]>.5] [text[i] for i in indices]</pre>