

campusvirtual E.T.S. de Ingeniería Informática



EVLT | Aulas TIC | Programación Docente | Idioma | Contacta

UMA / CV / E.T.S. de Ingeniería Informática / Mis asignaturas en este Centro / Curso académico 2021-2022 / Grado en Ingeniería Informática / Visión por Computador (2021-22, Graduado/a en Ingeniería de Computadores Todos los grupos, Graduado/a en Ingeniería del Software Todos los grupos y Graduado/a en Ingeniería Informática Todos los grupos)

/ Examenes / 2021-2022 Examen Parcial 13 Diciembre

C	12 de distribute de 2021, 42.00
Comenzado el	lunes, 13 de diciembre de 2021, 13:00
Estado	Finalizado
Finalizado en	lunes, 13 de diciembre de 2021, 13:55
Tiempo	55 minutos 48 s
empleado	
La puntuación	17,3/45,0
Calificación	3,9 de 10,0 (39 %)
Pregunta 1	

Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

Señala las afirmaciones sobre un histograma que sean ciertas

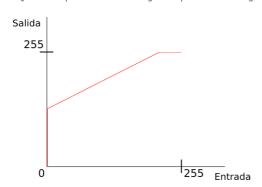
Selecciona una o más de una:

- 🔯 a. Es una representación de la frecuencia con que cada intensidad de nivel de gris o color aparece en la imagen
- b. El contraste de una imagen es el valor medio ponderado de los valores del histograma
- c. Una imagen en color (RGB) tiene tres histogramas
- d. Nos permite detectar saturaciones de blanco y/o negro

Las respuestas correctas son: Es una representación de la frecuencia con que cada intensidad de nivel de gris o color aparece en la imagen, Una imagen en color (RGB) tiene tres histogramas, Nos permite detectar saturaciones de blanco y/o negro



¿Qué efecto produce en una imagen la aplicación de la siguiente LUT?



Selecciona una o más de una:

- a. Saturación del blanco.
- b. Saturación del negro.
- c. Disminuye el brillo.
- d. Aumenta el brillo.
- e. Aumenta el contraste.

Las respuestas correctas son: Saturación del blanco., Aumenta el brillo.

Pregunta 3

Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

¿Cual es el resultado de la convolución de estas dos imágenes (recortando la salida al tamaño 3x3)?

1	2	3
4	5	6
7	8	9

-1	-2	-1
0	0	0
1	2	1

-13	-20	-17
-18	-24	-18
13	20	17

Α

13	20	17
0	0	0
-13	-20	-17

В

13	20	17
-18	-24	-18
-13	-20	-17

С

-13	20	-18
-13	-24	-18
-13	-20	-18

Selecciona una:

- _ a. A
- b. B
- c. C
- d. D

La respuesta correcta es: A

P	
Pregunta 4 Correcta	
Puntúa 1,0 sobre 1,0	
Selecciona la afirmación correcta sobre el filtro gaussiano para el suavizado de imágenes:	
Selecciona una:	
 a. A mayor sigma, mayor es el suavizado de la imagen, aunque también se difuminan más los bordes 	~
b. A mayor sigma, mayor es el suavizado de la imagen, sin afectar a los bordes	
c. El tamaño del kernel (w) es independiente de la sigma usada.	
d. El tamaño del kernel (w) es inversamente proporcional a la sigma.	
La respuesta correcta es: A mayor sigma, mayor es el suavizado de la imagen, aunque también se difuminan más los bordes	
_	
Pregunta 5 Correcta	
Puntúa 1,0 sobre 1,0	
¿Cual es el contraste de esta imagen de tamaño 3x3?	
1 2 3	
4 5 6	
7 8 9	
Selecciona una:	
 a. 20/3	_
	·
○ b. 284/9	
○ c. 1/3	
O d. 1	
La respuesta correcta es: 20/3	
Pregunta 6	
Parcialmente correcta	
Puntúa 0,7 sobre 1,0	
Indique cuales de los siguientes son tipos de error de un detector de bordes:	
Selecciona una o más de una:	
☑ a. Error de detección.	~
□ b. Error de localización.	
	~
d. Error de oclusión.	

Las respuestas correctas son: Error de detección., Error de localización., Respuesta múltiple.

5, 12, 2 1 1 1100				
Pregunta 7 Correcta				
Puntúa 1,0 sobre 1,0				
Una máscara (o Kernel) de detección de	bordes de may	or tamaño		
Es mas preciso (localiza mejor el borde)	Falso	✓		
Es mas robusto al ruido	Verdadero	√		
Es computacionalmente mas costoso	Verdadero	•		
Es mas robusto al ruido y mas preciso	Falso			
La respuesta correcta es: Es mas preciso Verdadero, Es mas robusto al ruido y ma		el borde) $ ightarrow$ Falso, Es mas robusto al ruido $ ightarrow$ Verdadero, Es computacionalmente mas costoso $ ightarrow$ so		
Pregunta 8 Correcta				
Puntúa 1,0 sobre 1,0				
El operador LoG				
Selecciona una:				
 a. Aplica una primera derivada y un 	suavizado Gau	ssiano.		
 b. Emplea la dirección del borde par 	ra detectar los ¡	pasos por cero.		
c. Se aproxima por el DoG.		✓		
od. El resultado es una imagen con e	el módulo del gr	adiente.		
La respuesta correcta es: Se aproxima po	or el DoG.			
Pregunta 9 Sin contestar				
Valor: 1,0				
Marque cuál de las siguientes operacione	s NO se aplic a	a en el detector de bordes de Canny:		
Selecciona una:				
a. Cálculo del módulo del gradiente.				
○ b. Pasos por cero.				
o. Cálculo de la dirección del gradiente.				
○ d. Suavizado.				
La respuesta correcta es: Pasos por cero				

Pregunta 10 Correcta
Puntúa 1,0 sobre 1,0
El gradiente de una imagen
Selecciona una:
b. Un escalar para cada pixel que indica la derivada de la imagen
c. Se calcula convolucionando la imagen con un kernel o plantilla
○ d. Se calcula mediante una LUT
La respuesta correcta es: Es un vector de dos componentes para cada pixel
Pregunta 11 Correcta
Puntúa 1,0 sobre 1,0
Señala cuales son los dos problemas implicados a la hora de trabajar con puntos de interés (<i>keypoints</i>) Selecciona una: a. Detección y descripción b. Suavizado y detección c. Realce y descripción d. Detección y reconocimiento
Pregunta 12 Correcta Puntúa 1,0 sobre 1,0
El Detector de Harris es invariante a Selecciona una: a. Escala. b. Orientación. c. Ambos. d. Ninguna de las dos.
La respuesta correcta es: Orientación.

Pregunta 13 Sin contestar		
Sin contestar		
Valor: 1,0		

El operador de Harris se basa en una matriz M:

Selecciona una o más de una:

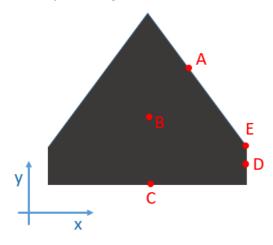
- a. Distinta para cada pixel de la imagen.
- b. De tamaño 2x2.
- c. De tamaño 3x3
- d. En la diagonal aparecen los cuadrados de intensidades de la imagen.

Las respuestas correctas son: Distinta para cada pixel de la imagen., De tamaño 2x2.

Pregunta 14 Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

Considere el objeto de la imagen



¿Cual de los puntos señalados es mas probable que sea detectado por el detector SIFT?

Selecciona una:

- a. B
- b. A
- c. C

d. D

La respuesta correcta es: B

>

	-	
Drogunta	-	-

Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

El descriptor SIFT es un vector que contiene ...

Selecciona una:

- a. Intensidades de los pixeles vecinos
- b. Módulos de los gradientes de los pixeles vecinos
- c. Histograma de intensidades de los pixeles vecinos
- od. Histograma de los gradientes de los pixeles vecinos

La respuesta correcta es: Histograma de los gradientes de los pixeles vecinos

Pregunta 16

Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

¿Cuál de los siguientes definiciones de correlación cruzada normalizada es correcta?

$$\begin{aligned} & \underset{\text{B:}}{\text{A:}} g(x,y) = \sum_{i} \sum_{j} h(i,j) f(x+i,y+j) \\ & \underset{\text{B:}}{\text{B:}} g(x,y) = \sum_{i} \sum_{j} \frac{h(i,j) - \overline{h}}{\|h - \overline{h}\|} \frac{f(x+i,y+j) - \overline{f}}{\|f - \overline{f}\|} \\ & \underset{\text{C:}}{\text{C:}} g(x,y) = \sum_{i} \sum_{j} \frac{h(i,j)}{\|h - \overline{h}\|} \frac{f(x-i,y-j)}{\|f - \overline{f}\|} \\ & \underset{\text{D:}}{\text{D:}} g(x,y) = \sum_{i} \sum_{j} \frac{h(i,j)}{\|h\|} \frac{f(x+i,y+j)}{\|f\|} \end{aligned}$$

Selecciona una:

- A
- B
- C
- D

La respuesta correcta es: B

Pregunta 17

Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

¿Cuáles de las siguientes técnicas pueden utilizarse para hacer segmentación basada en el contorno?:

Selecciona una o más de una:

- LoG + zero crossing
- Umbralización
- Transformada de Hough
- Expectation-Maximization

Las respuestas correctas son: LoG + zero crossing, Transformada de Hough

×

3/12/21 14:00		2021-2022 Ex	kamen Parcial 13 Diciembre: Revision	ón del intento
Pregunta 18 Correcta Puntúa 1,0 sobre 1,0				
Relaciona las siguientes to	écnicas de segmentaci	ón con la herramienta asocia	ada.	
Crecimiento de regiones	Semilla	•		
K-means	Semilla	~		
Transformada de Hough	Votación	~		
Umbralización	Tabla de consulta	•		
La respuesta correcta es:	Crecimiento de region	ies → Semilla, K-means → S	iemilla, Transformada de Hough → Votac	ión, Umbralización → Tabla de consulta
Pregunta 19 Parcialmente correcta Puntúa 0,3 sobre 1,0				
En relación a las técnicas	de Crecimiento de F	Regiones y K-medias para	la segmentación de imágenes	
En el algoritmo hay que poner semillas como regiones iniciales			Crecimiento de regiones	×
En cada iteración del algoritmo se clasifican todos los píxeles de la imagen			Ninguna	×
El algoritmo termina cuando los centros del las regiones no se mueven			K-medias	•
El algoritmo termina cuando no hay mas pixeles vecinos que añadir			K-medias y Crecimiento de regiones	×
clasifican todos los píxeles	s de la imagen → K-m	-		de regiones, En cada iteración del algoritmo se mueven → K-medias, El algoritmo termina
Pregunta 20 Incorrecta Puntúa 0,0 sobre 1,0				
	una: aso particular de EM	ue K-medias		×

Las respuestas correctas son: K-medias es un caso particular de EM, EM necesita mas parametros iniciales que K-medias

Pregunta 21

Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

En que paso del algoritmo EM se aplica cada fórmula:

$$P(C_{j} | x_{i}) = \frac{p(x_{i} | C_{j}) \cdot p(C_{j})}{p(x_{i})} = \frac{p(x_{i} | C_{j}) \cdot p(C_{j})}{\sum_{j} p(x_{i} | C_{j}) \cdot p(C_{j})} \qquad \text{Expectation}$$

$$\mu_{j} = \frac{\sum_{i} p(C_{j} | x_{i}) \cdot x_{i}}{\sum_{i} p(C_{j} | x_{i})} \qquad \text{Maximization}$$

$$p(C_{j}) = \sum_{i} p(C_{j} | x_{i}) p(x_{i}) = \frac{\sum_{i} p(C_{j} | x_{i})}{N} \qquad \text{Maximization}$$

$$\Sigma_{j} = \frac{\sum_{i} p(C_{j} | x_{i}) \cdot (x_{i} - \mu_{j})^{T}}{\sum_{i} p(C_{j} | x_{i})} \qquad \text{Maximization}$$

$$\text{La respuesta correcta es:} \begin{array}{c} P(C_j \mid x_i) = \frac{p(x_i \mid C_j) \cdot p(C_j)}{p(x_i)} = \frac{p(x_i \mid C_j) \cdot p(C_j)}{\sum_j p(x_i \mid C_j) \cdot p(C_j)} \\ \rightarrow \text{Expectation,} \end{array} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i) \cdot x_i}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i)}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i)}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i)}{\sum_i p(C_j \mid x_i)} \\ \rightarrow \text{Maximization,} \quad \mu_j = \frac{\sum_i p(C_j \mid x_i)}{\sum_i p(C_j \mid x_i)}$$

Pregunta 22

Parcialmente correcta

Puntúa 0,3 sobre 1,0

Cual(es) de las siguientes medidas de similitud es (son) invariantes al brillo y contraste

Selecciona una o más de una:

- a. NCC (correlación cruzada normalizada)
- b. SSD (suma de diferencias al cuadrado)
- c. CC (correlación cruzada)
- ☑ d. SAD (suma de diferencias absoluta)

La respuesta correcta es: NCC (correlación cruzada normalizada)

Pregunta 23

Sin contestar

Valor: 1,0

La compacidad es un descriptor invariante a:

Selecciona una:

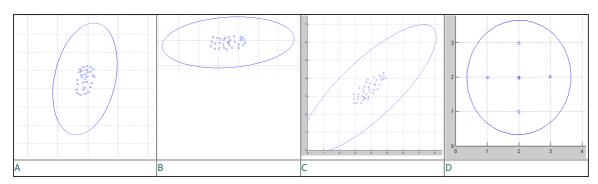
- a. Posición.
- b. Rotación.
- c. Tamaño y orientación.
- od. Tamaño, posición y orientación.

La respuesta correcta es: Tamaño, posición y orientación.

Pregunta 24
Incorrecta

Puntúa 0,0 sobre 1,0

Relacionar las matrices de dispersión sacadas con datos reales (puntos mostrados) con su gráfica correspondiente



$$S_1 = \begin{pmatrix} 1.9461 & 0.0243 \\ 0.0243 & 1.9958 \end{pmatrix} \quad S_2 = \begin{pmatrix} 0.8283 & 0.6429 \\ 0.6429 & 6.7684 \end{pmatrix} \quad S_3 = \begin{pmatrix} 7.9163 & 0.3529 \\ 0.3529 & 0.7461 \end{pmatrix} \quad S_4 = \begin{pmatrix} 12.9785 & 8.8782 \\ 8.8782 & 9.2543 \end{pmatrix}$$

A S3 **

B S1 *

C S1 X

D S4 ×

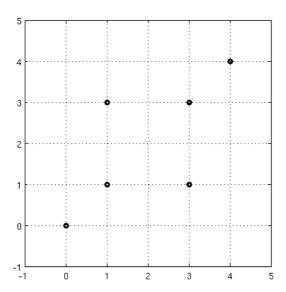
La respuesta correcta es: A \rightarrow S2, B \rightarrow S3, C \rightarrow S4, D \rightarrow S1

Correcta

Pregunta 25

Puntúa 1,0 sobre 1,0

Dado el conjunto de puntos de la figura, calcular el centroide y la matriz de dispersión (sin normalizar).



Selecciona una:

- a. Cent = [2,2]; Matriz dispersión = [12 8; 8 12]
- b. Cent = [-2,-2]; Matriz dispersión = [2 6; 6 4]
- \bigcirc c. Cent = [2,2] ; Matriz dispersión = [12 8; 0 12]
- od. Cent = [2,2]; Matriz dispersión = [2 6; 6 4]

La respuesta correcta es: Cent = [2,2]; Matriz dispersión = [12 8; 8 12]

Pregunta 26

Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

En relación a los descriptores de Fourier

Selecciona una o más de una:

- a. Tiene en cuenta las intensidades de los pixeles del contorno
- b. Es muy sensible al ruido del contorno
- ☑ c. Describe el contorno del objeto pero no su contenido
- $\ensuremath{ \ensuremath{ \en$

Las respuestas correctas son: Describe el contorno del objeto pero no su contenido, Se basa en la transformada de Fourier de pixeles del contorno

13/12/21 14:00

Pregunta 27
Sin contestar

Valor: 1,0

Para la siguiente imagen de dos niveles de intensidad (0 y 1),

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

seleccione cuál es su matriz de co-ocurrencia para describir la textura cuando la relación espacial considerada es: "abajo a la derecha"

 $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$

 $\begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$

 $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$

 $\begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$

a)

b)

c)

d)

Selecciona una:

- (a)
- b)
- _ c)
- (d)

La respuesta correcta es: b)

Pregunta 28

Incorrecta

Puntúa 0,0 sobre 1,0

En relación a un clasificador estadístico de distribución normal/gaussiana

Selecciona una o más de una:

- a. La función discriminante de la clase Ck se toma como dk(x) = ln(P(Ck))*ln(p(x|Ck)).
- $\ensuremath{ \ensuremath{ \en$
- $\hfill \square$ c. Da funciones discriminantes cuadráticas (sin considerar simplificaciones)
- 🕜 d. Un clasificador basado en distancia Euclídea es un caso particular del de distancia de Mahalanobis.

~

12/28

Las respuestas correctas son: Da funciones discriminantes cuadráticas (sin considerar simplificaciones), Un clasificador basado en distancia Euclídea es un caso particular del de distancia de Mahalanobis.

Pregunta 29
Sin contestar

Valor: 1,0

Dados los vectores de pesos de las funciones discriminantes lineales para 2 clases,

$$W_1 = [2, 3, 5]^T, W_2 = [1, 3, 2]^T$$

¿cual es la frontera de decisión entre ellas?

Selecciona una:

- \bigcirc a. x1 + 3 = 0
- b. x1 + 3*x2 = 0
- \circ c. 3*x1 + 9*x2 + 10 = 0
- 0 d. x1 + 3*x3 = 0

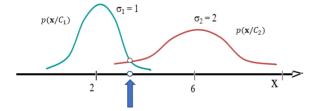
La respuesta correcta es: x1 + 3 = 0

Pregunta 30

Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

Para un problema de clasificación bayesiana de 2 clases con descriptor **x** de una dimensión, con **funciones de densidad de probabilidad gaussianas**, como se muestra:



Selecciona una:

- o a. La frontera de decisión que separa ambas clases siempre es el punto indicado
- o b. El punto indicado es donde las probabilidades a posteriori de ambas clases son iguales
- o c. El punto indicado es donde las probabilidades a priori de ambas clases son iguales
- d. La frontera de decisión que separa ambas clases es el punto indicado si las probabilidades a priori son iguales

La respuesta correcta es: La frontera de decisión que separa ambas clases es el punto indicado si las probabilidades a priori son iguales

lases de un problema de clasificación bayesiano.
lases de un problema de clasificación bayesiano.
ndicado?
✓

Indicar si estos enunciados son verdaderos o falsos

Puntúa 0,8 sobre 1,0

Una función discriminante (o de decisión) es una frontera entre dos clases

Una función discriminante es una frontera entre cada clase y el resto

La frontera entre las clases se puede calcular a partir de las funciones discriminantes

Las funciones discriminantes se calculan en la fase de entrenamiento o diseño del clasificador

Falso Falso Verdadero Falso

La respuesta correcta es: Una función discriminante (o de decisión) es una frontera entre dos clases → Falso, Una función discriminante es una frontera entre cada clase y el resto — Falso, La frontera entre las clases se puede calcular a partir de las funciones discriminantes — Verdadero, Las funciones discriminantes se calculan en la fase de entrenamiento o diseño del clasificador ightarrow Verdadero

Pro	inta 33	
Sin	ntestar	
Val	1,0	

Sea

$$f(x) = x^T \cdot Q \cdot x$$

una función discriminante para un problema de clasificación de 3 clases

Selecciona una:

- a. f(x) es una expresión lineal en x
- b. f(x) es una expresión cuadrática en x
- o. Si Q es diagonal, tenemos un clasificador lineal
- od. Q es de dimensión 3x3

La respuesta correcta es: f(x) es una expresión cuadrática en x

Pregunta 34

Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

Cuando se construyen las funciones discriminantes mediante la expresión

$$d_k(x) = \ln(P(C_k)) + \ln(p(x \mid C_k))$$

se está considerando ...

Selecciona una:

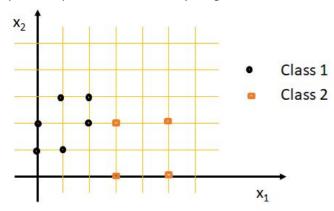
- o a. Que el clasificar es gaussiano
- o b. Que la funcion discriminante es lineal
- o c. Asignar a la clase con mayor probabilidad a Posteriori
- o d. Asignar según un criterio de mínima distancia

La respuesta correcta es: Asignar a la clase con mayor probabilidad a Posteriori

Pregunta 35
Incorrecta

Puntúa -0,7 sobre 2,0

Queremos construir un clasificador bayesiano biclásico a partir de los siguientes dos conjuntos de patrones de entrenamiento y suponemos que las clases se distribuyen siguiendo sendas funciones gaussianas:



NOTAS:

$$d_k(\mathbf{x}) = \ln P(C_k) - \frac{1}{2} \left[\ln |\Sigma^k| + \mu^{k^T} (\Sigma^k)^{-1} \mu^k \right] + \mathbf{x}^T (\Sigma^k)^{-1} \mu^k - \frac{1}{2} \mathbf{x}^T (\Sigma^k)^{-1} \mathbf{x}$$

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \Rightarrow A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$

PREGUNTA: ¿que valor toma la funcion discriminate de la clase 2 para el vector de caracterisiticas $x=[2,0]^T$? Suponemos que ln P(Ck)=-0,5.

Esta pregunta vale 2 puntos.

Selecciona una:

- _ 1
- 1,66
- 3
- 1,33

La respuesta correcta es: 3

Pregunta 36

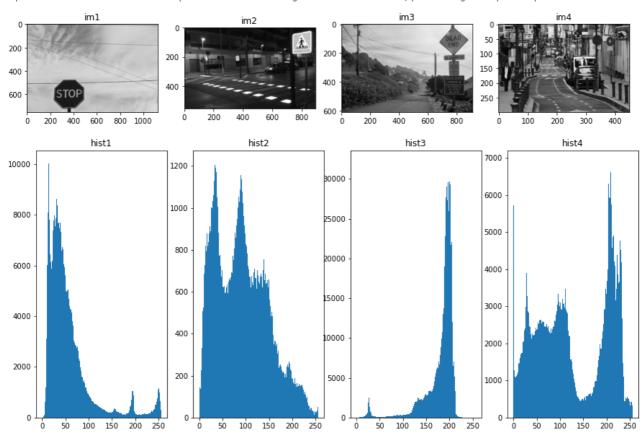
Correcta

Puntúa 1,0 sobre 1,0

La compañía **Aliquindoi cars**, que desarrolla soluciones para la navegación autónoma de vehículos, está bastante satisfecha con los trabajos que hemos realizado para ella, y ha abierto una ronda de contrataciones para integrar a alumnos de la asignatura de Visión por Computador en su equipo.

Para seleccionar a los mejores alumnos, nos ha planteado una serie de preguntas con el fin de evaluar vuestros conocimientos. iA por ellas!

La primera consiste en establecer la correspondencia entre cuatro imágenes de señales de tráfico, y los 4 histogramas que las representan:



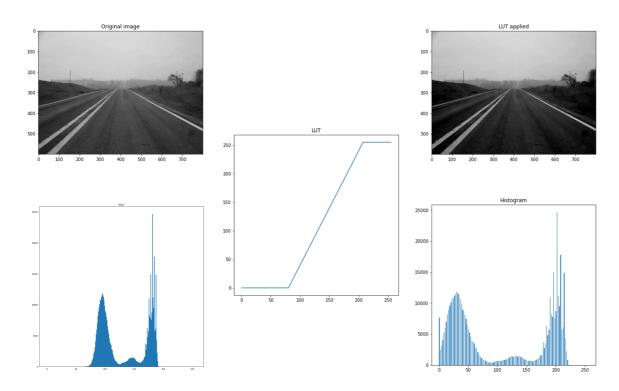
Selecciona una:

- a. img1 -> hist3, img2 -> hist1, img3 -> hist4, img4 -> hist2.
- b. img1 -> hist4, img2 -> hist2, img3 -> hist3, img4 -> hist1.
- c. img1 -> hist1, img2 -> hist2, img3 -> hist4, img4 -> hist3.
- d. img1 -> hist2, img2 -> hist3, img3 -> hist1, img4 -> hist4.

La respuesta correcta es: img1 -> hist3, img2 -> hist1, img3 -> hist4, img4 -> hist2.

```
Pregunta 37
Incorrecta
Puntúa -0,3 sobre 1,0
```

Para comprobar si seremos capaces de implementar las valiosas **Look-Up-Tables (LUTs)**, nos preguntan cuál de las siguientes celdas de código define y aplica la LUT de la imagen para mejorar la calidad de la observación que tenemos de la carretera:



Selecciona una:

```
im1 = cv2.imread(images_path_bis + 'road-15.jpg',0)

lut = np.arange(256)
a = 80
b = 10
lut = np.clip((lut-a)*b,0,255)

lut_chart(im1,lut) # Apply the LUT
```

```
b. im1 = cv2.imread(images_path_bis + 'road-15.jpg',0)

lut = np.arange(256)
a = 80
b = 2
lut = np.clip((lut-a)*b,0,255)

lut_chart(im1,lut) # Apply the LUT
```

```
im1 = cv2.imread(images_path_bis + 'road-15.jpg',0)

lut = np.arange(256)
a = 10
b = 80
lut = np.clip((lut-a)*b,0,255)

lut_chart(im1,lut) # Apply the LUT
```

```
d. im1 = cv2.imread(images_path_bis + 'road-15.jpg',0)

lut = np.arange(256)
a = 2
b = 80
lut = np.clip((lut-a)*b,0,255)

lut_chart(im1,lut) # Apply the LUT
```

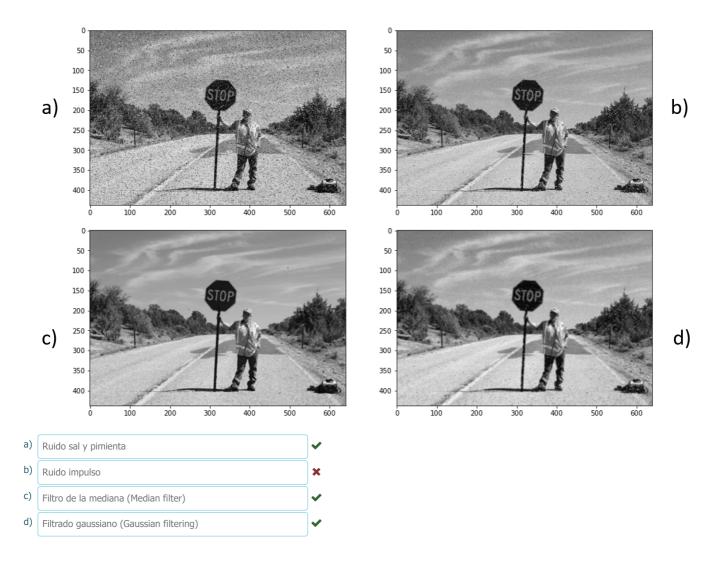
```
im1 = cv2.imread(images_path_bis + 'road-15.jpg',0)
lut = np.arange(256)
a = 80
b = 2
lut = np.clip((lut-a)*b,0,255)
lut_chart(im1,lut) # Apply the LUT
```

La respuesta correcta es:

Pregunta 38 Parcialmente correcta Puntúa 0,8 sobre 1,0

Todo buen desarrollador ha de conocer los efectos esperados de aplicar las técnicas que está implementando, así como cuando emplearlas. Una de estas técnicas, básicas en el procesamiento de imágenes, son las que **suavizan una imagen** para eliminar ruido.

Para comprobar esto, nos piden que indiquemos los tipos de ruido que aparecen en las imágenes a) y b), correspondientes con una carretera en la que ha aparecido una señal inesperada, así como las técnicas empleadas para mitigarlo, cuyo resultado se muestra en las imágenes c) y d), respectivamente (es decir, la imagen c) es el resultado de aplicar un filtro a la imagen a), y la d) es el resultado de aplicar otro filtro a la imagen b)).

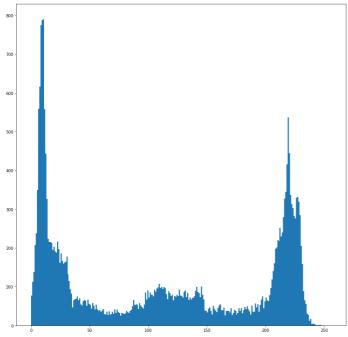


 $La \ respuesta \ correcta \ es: \ a) \rightarrow Ruido \ sal \ y \ pimienta, \ b) \rightarrow Ruido \ gaussiano, \ c) \rightarrow Filtro \ de \ la \ mediana \ (Median \ filter), \ d) \rightarrow Filtrado \ gaussiano \ (Gaussian \ filtering)$

Pregunta 39
Parcialmente correcta
Puntúa 0,7 sobre 1,0

Una de las tareas que podrían asignaros es la de desarrollar un algoritmo para reconocer los dígitos de una matrícula. Un herramienta útil para conseguirlo es la de **binarización**: asignar a todos los pixeles de la imagen un color (negro o blanco) en función a un cierto umbral. Dada la siguiente imagen de una matrícula y su histograma:





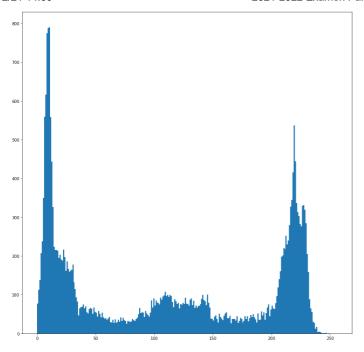
Responde las siguientes preguntas:

- ¿Piensas que la imagen podrá binarizarse correctamente? SI
 ¿Qué umbral crees que puede ser el más adecuado para la binarización? 75
- ¿Serviría este umbral para cualquier otra imagen que queramos binarizar? NO

La respuesta correcta es:

Una de las tareas que podrían asignaros es la de desarrollar un algoritmo para reconocer los dígitos de una matrícula. Un herramienta útil para conseguirlo es la de **binarización**: asignar a todos los pixeles de la imagen un color (negro o blanco) en función a un cierto umbral. Dada la siguiente imagen de una matrícula y su histograma:





Responde las siguientes preguntas:

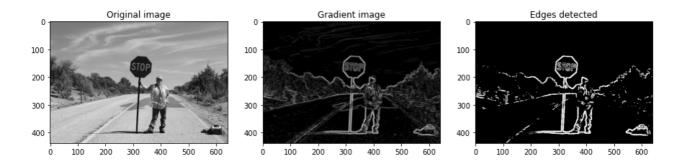
- ¿Piensas que la imagen podrá *binarizarse* correctamente? [SI] ¿Qué umbral crees que puede ser el más adecuado para la binarización? [125 ¿Serviría este umbral para cualquier otra imagen que queramos binarizar? [NO

Pregunta 40

Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

La detección de bordes puede ser interesante a la hora de detectar elementos en la carretera como, por ejemplo, señales de tráfico, peatones, etc.



A la hora de trabajar con el operador DroG (ejemplo arriba), gracias a la separabilidad del operador de suavizado gaussiano, podíamos definirlo partiendo de un kernel gaussiano en una dimensión. Identifica los elementos A, B y C en la implementación de dicho kernel:

gaussian_kernel_1D = np.array([np.exp(-B*B/(2*A*A))/np.sqrt(2*np.pi*A*A) for B in range(-C,C+1)])

Selecciona una:

- a. A es la desviación típica de la gaussiana, B es la posición del filtro en la que estoy evaluando la función, y C es la apertura del kernel.
- o b. A es la desviación típica de la gaussiana, B es la media, y C es la apertura del kernel.
- 🍥 c. A es la media de la gaussiana, B es la apertura del kernel, y C es la posición del filtro en la que estoy evaluando la función.
- od. A es la posición del filtro en la que estoy evaluando la función, B es la apertura del kernel, y C es la media de la gaussiana.

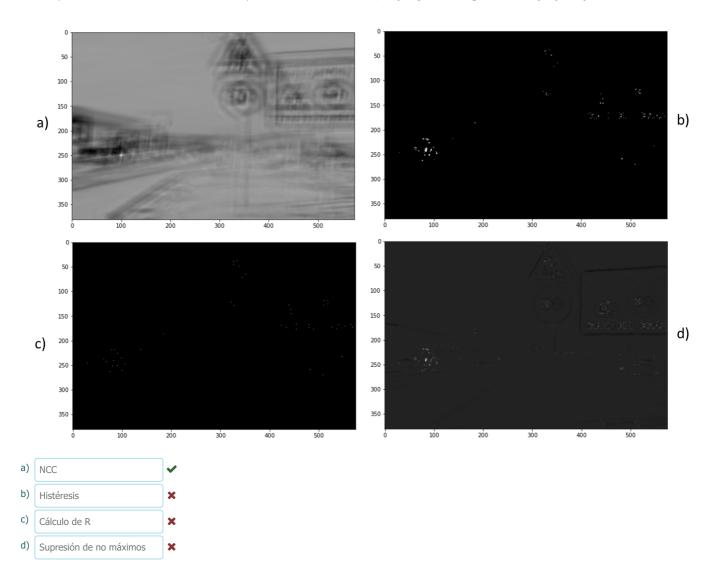
La respuesta correcta es: A es la desviación típica de la gaussiana, B es la posición del filtro en la que estoy evaluando la función, y C es la apertura del kernel.

Pregunta 41
Parcialmente correcta
Puntúa 0,3 sobre 1,0

La utilización de la técnica de **Harris** y **NCC** (Normalized Cross Correlation) puede ser empleada para la detección de esquinas y el emparejamiento de estas en distintas imágenes. Esto puede ser útil para calcular el desplazamiento del vehículo, obtener distancias a obstáculos, etc. Considera la siguiente imagen:



Para comprobar tu conocimiento sobre las distintas etapas de esta bonita combinación, empareja cada imagen con la etapa que la produce.



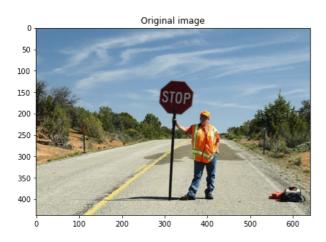
 $La \ respuesta \ correcta \ es: \ a) \rightarrow NCC, \ b) \rightarrow Binarización, \ c) \rightarrow Supresión \ de \ no \ máximos, \ d) \rightarrow Cálculo \ de \ R$

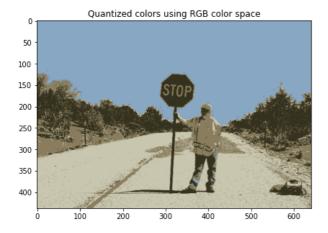
Pregunta 42

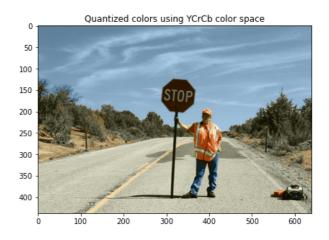
Incorrecta

Puntúa 0,0 sobre 1,0

La utilización de técnicas de **cuantificación** mediante la **segmentación de regiones** puede resultar interesante en aplicaciones donde se trabaja con un flujo de imágenes de vídeo, ya que permiten disminuir el tamaño al almacenar estas en memoria sin perder demasiada información. La siguiente imagen muestra un ejemplo de aplicación de estas técnicas a la escena con nuestro operario favorito:







Nos plantean un escenario en el que, usando el espacio de color YCbCr y el método de K-means para cuantificar las bandas Cb y Cr, el color de un pixel ocupa en memoria 18 bits. ¿Cuántos clusters/grupos se han usado en dichas bandas Cb y Cr?

Nota: indicar el número de clusters en cada banda como número entero. Por ejemplo, si tu respuesta es 51 para Cb y 51 para Cr, introduce 51. Puedes asumir que en ambas bandas se ha usado el mismo número de clusters. LA IMAGEN ANTERIOR ES DE EJEMPLO, NO ES FRUTO DE APLICAR LA CUANTIFICACIÓN PROPUESTA.

Respuesta: 3

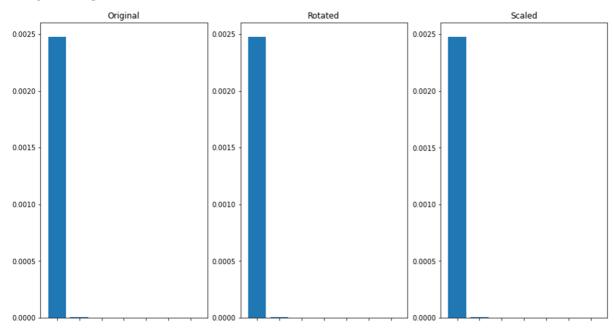
La respuesta correcta es: 32

Pregunta 43
Incorrecta

Puntúa -0,3 sobre 1,0

A la hora de **caracterizar una región de la imagen**, es importante emplear características que sean invariantes a posición, escala, y/o rotación, dependiendo de los requisitos de la aplicación.

Se quiere comprobar nuestro manejo de una familia de características bastante popular, la de **los momentos**. Dados los siguientes momentos calculados para una imagen, una versión rotada de esta, y otra escalada de la misma, identifica el tipo de momento que se ha usado para caracterizarla. **Presta atención a la escala de los ejes en las figuras**.



Selecciona una:

- a. Momentos no centrales
- b. Momentos centrales
- c. Momentos invariantes a escala
- od. Momentos de Hu

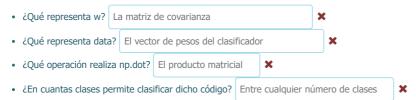
La respuesta correcta es: Momentos de Hu

Pregunta 44 Incorrecta Puntúa 0,0 sobre 1,0

El siguiente código realiza la clasificación (reconocimiento) de una serie de objetos categorizados:

```
# Compute class for each data
classification = np.dot(data,w)
class_ = np.sign(classification)
```

Responde las siguientes preguntas:



La respuesta correcta es:

El siguiente código realiza la clasificación (reconocimiento) de una serie de objetos categorizados:

```
# Compute class for each data
classification = np.dot(data,w)
class_ = np.sign(classification)
```

Responde las siguientes preguntas:

- ¿Qué representa w? [El vector de pesos del clasificador]
 ¿Qué representa data? [Las características que describen los objetos]
 ¿Qué operación realiza np.dot? [El producto escalar]
 ¿En cuantas clases permite clasificar dicho código? [2]

- Send your project proposal (deadline 02/11, included)

Saltar a...