



**Universidad Nacional Autónoma de México**  
Maestría en Ciencias (Neurobiología)  
Instituto de Neurobiología  
Departamento de Neurobiología Conductual y Cognitiva

Estudio de los correlatos neurales de la percepción  
emocional por análisis de patrones en multitud de  
voxels

Que para optar por el grado de:  
Maestro en Ciencias  
**Isaac David Reyes González**

Tutor principal:  
**Dr. Fernando Alejandro Barrios Álvarez**  
Instituto de Neurobiología

Comité tutor:  
**Dr. Eduardo Adrián Garza Villarreal**  
Instituto Nacional de Psiquiatría  
**Dr. Luis Concha Loyola**  
Instituto de Neurobiología

México, noviembre 2018

# Índice general

<b>1. Introducción</b>	<b>1</b>
<b>2. Antecedentes</b>	<b>4</b>
<b>3. Justificación</b>	<b>7</b>
3.1. Panorama general . . . . .	7
3.2. Particular . . . . .	8
<b>4. Hipótesis</b>	<b>12</b>
4.1. Pregunta de investigación . . . . .	12
4.2. Hipótesis . . . . .	12
4.3. Predicciones . . . . .	12
<b>5. Objetivos</b>	<b>14</b>
<b>6. Muestra, Materiales y Métodos</b>	<b>15</b>
6.1. Muestra . . . . .	15
6.2. Materiales y métodos . . . . .	16
<b>Apéndice 1: código fuente</b>	<b>18</b>
<b>Referencias</b>	<b>20</b>

# Capítulo 1

## Introducción

Las emociones son experiencias conscientes<sup>1</sup> que hacen referencia a un estado somático,<sup>2</sup> caracterizadas además por llevar una carga hedonística<sup>3</sup> (Schacter et al. 2011; Ekman, Davidson 1994). Se ha sugerido que emociones como la alegría, el miedo, el enfado y la tristeza probablemente se encuentran entre los estados subjetivos más básicos; y que su manifestación en la conducta es trazable a reacciones cuando menos análogas en todos los organismos vivos. Nadie sano duda poder distinguir la alegría del enojo (ya sean los propios o ajenos), sin embargo detectar su identidad en actividad nerviosa ha demostrado ser especialmente dificultoso. La problemática es notable a partir del abanico de teorías psicológicas que compiten por caracterizarlas en términos conceptuales, materiales y evolutivos. Algunos modelos postulan la existencia de emociones “básicas” o atómicas, otros las sitúan en un espacio de componentes más simples (como valencia hedonística y nivel de excitación), y otros más arguyen que se trata de constructos culturales para una gama de fenómenos corporales dispares (Kragel, LaBar 2016).

---

<sup>1</sup>Por “consciencia” me referiré específicamente al significado rudimentario de consciencia fenoménica: la cualidad de los objetos que sienten; en la línea de autores como Christof Koch, David Chalmers, Giulio Tononi and Ned Block. Algunos autores usan la palabra “emoción” para la respuesta conductual y reservan “sentimiento” para su contraparte cualitativa.

<sup>2</sup>A diferencia de, dígase, el exquisito olor de las flores. Damasio (1996) utiliza el término “somático” en lugar de “corporal” para comunicar la suficiencia de *representaciones* mentales del cuerpo.

<sup>3</sup>A diferencia de, por ejemplo, la experiencia libre de placer o desagrado de un color vívido, o información propioceptiva.

Es debido al papel del sistema nervioso sustentándolas, así como de su probable naturaleza tan basal, que las emociones no sólo interfieren con y modulan la cognición de órdenes superiores; sino que además parecen proveer los cimientos de la motivación, y por ende de la planificación y la conducta (Schwarz 1990). Estas sensaciones están conectadas causalmente a varias respuestas del sistema nervioso periférico (tanto somáticas como autonómicas) y actividad endócrina. Ya no es posible entender la formación de memorias a largo plazo o aprendizaje asociativo sin la participación de distintos mecanismos selectivos a una u otra emoción (LeDoux 1994).

Las predisposiciones en la dinámica emocional del individuo son un rasgo de la personalidad comúnmente ignorado. Podría parecer extraño hablar acerca de estados psicofisiológicos de ocurrencia natural y frecuente en relación a la salud; sin embargo su matrimonio no puede ser pasado por alto. En primer lugar, las emociones mismas pueden ser sintomáticas de la enfermedad (como es el caso del asco). Más directamente, hay poca duda en que afecciones como la depresión extendida y las fobias deberían ser consideradas patologías en su propio derecho.

Más allá del individuo, existe especial significancia sobre lo que las emociones logran para el bienestar social. Las expresiones resultantes comportadas por rostros y lenguaje corporal son la epítome de la comunicación primate. Nuestros ancestros tuvieron que leer estas expresiones e interpretarlas, como parte de un repertorio de señalización más amplio, mucho antes de la aparición del lenguaje propiamente dicho. En etología se dice que una señal es efectiva (lo que implica una reacción en el organismo receptor) si posee la propiedad de ser evolutivamente ventajosa para ambas partes, en promedio. La prevaricación lingüística resta al valor que receptores y emisores honestos obtienen de dichas señales, haciendo de las emociones señales muy efectivas (en la medida en que son difíciles de fingir). Así mismo, su percepción<sup>4</sup> adecuada marca un *input* importante para los mecanismos de la teoría de la mente;<sup>5</sup> ya que las emociones son muestra flagrante de los estados mentales

---

<sup>4</sup>Percepción es el conjunto de procesos de interfaz mediante los cuales un sistema cognitivo adquiere información *externa al sistema*, y la vuelve útil para tareas de control ejecutivo.

<sup>5</sup>Teoría de la mente: atribuir estados mentales a otros. La creencia de que existen otras mentes; en oposición al solipsismo. No debe confundirse con las teorías de lo que la mente

más viscerales.

---

es.

# Capítulo 2

## Antecedentes

Las investigaciones del procesamiento emocional hasta antes de la neuroimagen funcional lograron implicar varias regiones corticales y subcorticales; algunas de ellas más bien primitivas y bien conservadas. A grandes rasgos, los impulsos tempranos que entran al tálamo son copiados a corteza sensorial pero también a la amígdala. Ésta última contiene núcleos especializados para evaluación de carga emocional tanto innata como aprendida. Una larga historia de investigación en condicionamiento ha mostrado que la amígdala debe estar presente para aprender asociaciones implícitas (es decir, procedimentales) entre estímulos que generan miedo y estímulos incondicionados. El núcleo central de la amígdala proyecta a lugares como la región gris central del tallo cerebral e hipotálamo, que a su vez puede desencadenar reacciones automáticas y actividad humoral. También hay áreas corticales implicadas en la percepción de emociones complejas: la corteza cingulada ventral anterior, la ínsula y la corteza prefrontal ventromedial. Como ejemplo de las consecuencias que estas estructuras tienen en percepción emocional, daño a la corteza prefrontal resulta en discapacidades sociopáticas (LeDoux, Damasio 2013).

No obstante, la localización y codificación de emociones tanto en el sistema nervioso central como en el periférico permanece un problema abierto. Una pregunta fundamental es si existen correlatos en actividad neuronal suficientemente específicos que correspondan con concepciones vernáculas

y psicológicas de las emociones. Además, ¿qué tan generalizables son esos correlatos entre individuos y especies? (Kragel, LaBar 2014; Kragel, LaBar 2016; Celeghin et al. 2017).

Los metanálisis y revisiones de la literatura hasta antes de la aplicación de detección de patrones multivariados no muestran una tendencia en la respuesta a las preguntas anteriores. Phan et al. (2002) analizaron los mapas de activación de 55 estudios de PET y fMRI, y encontraron evidencia parcial para la existencia de correlatos neuroanatómicos consistentes a la ocurrencia de distintos tipos de emociones básicas. Murphy et al. (2003) incrementaron el tamaño de muestra a 106 estudios y mantuvieron la conclusión general respecto del metanálisis anterior, aunque los correlatos no fueron suficientemente similares. La relativa debilidad de los resultados ha sido usada como evidencia de hipótesis alternativas; a saber, teorías dimensionales y de actos conceptuales (emociones como construcciones de afectos). Barrett (2006) examinó 161 estudios y encontró correlatos exclusivos (mas no específicos) para miedo, tristeza y asco. La felicidad y el enojo no arrojaron correlatos ni consistentes ni específicos. Vytal, Hamann (2010) utilizaron un análisis con mayor sensibilidad espacial para contrastar cinco emociones básicas provenientes de 83 estudios. Concluyeron que aunque existen *clusters* característicos de activación para cada una de ellas, no es evidencia suficiente para descartar otros modelos de representación emocional en el cerebro.

El consenso disponible es que la búsqueda de estructuras específicas a un tipo de emoción está superada. Si la función emocional tiene biomarcadores reproducibles, su decodificación dependerá de la actividad conjunta de redes funcionales distribuidas (Hamann 2012; Kragel, LaBar 2016; Celeghin et al. 2017). Dado que los métodos clásicos de detección de actividad diferencial han agotado su utilidad, basados en la aplicación de modelos de regresión para voxels individuales, los algoritmos multivariados provenientes del campo de aprendizaje de máquinas proveen una herramienta más sofisticada para progresar en neurociencia afectiva. Estos variados métodos de análisis, también llamados análisis de patrones multivoxel en la literatura neurocientífica (MVPA por su acrónimo en inglés), comparten la característica de modelar la codificación del estado mental como una función de muchas variables o “características”; que en el caso de neuroimagen funcional toman la forma de

voxels distantes en espacio o tiempo.

- MVPA muestra resultados prometedores discriminando entre emociones, patrones espacialmente distribuidos.
- diferencias entre experimentación y percepción de emociones
- caveats/interpretación



# Capítulo 3

## Justificación

### 3.1. Panorama general

Hay varios sentidos en los que las emociones simples podrían ser consideradas como algunas de las experiencias conscientes completas más básicas: son universales culturales, bien diferenciadas y están inextricablemente conectadas a estados somáticos y la homeostasis (Damasio 1998). Ayudar a entender su detección y procesamiento en tercera persona contribuye a nuestra comprensión de la intersubjetividad.

Al día de hoy clínicos e incluso neurocientíficos cognitivos siguen siendo bastante dependientes de reportes verbales y otras pistas conductuales para evaluar estados mentales. Sin embargo, el prospecto de hacer que los sujetos reporten modos perceptuales muy rápidos y automáticos — incluso no conscientes — podría ser no solamente dificultoso sino lógicamente imposible. La psicología experimental ha ingeniado experimentos conductuales muy astutos para detectar dichos cambios, de manera que pruebas neurales análogas deberían idearse y descubrirse. Más generalmente, se requiere trabajo teórico y empírico extra para ayudar a tender un puente explicativo entre los hechos mecanísticos (o sea físicos) y los de la subjetividad (mentales).

Pese al éxito inicial identificando y describiendo los sustratos moleculares y celulares de muchos fenómenos psiquiátricos y psicológicos; los métodos de

la neurociencia a escalas pequeñas y medianas, así como el llano *localizacionismo*, fracasan frente a cantidad de preguntas de interés. Muchos fenómenos cognitivos más bien emergen (o así se piensa) de la función coordinada de componentes anatómicamente distribuidos. Las restricciones evolutivas imponen límites en el número de especializaciones nerviosas que podrían corresponder unívocamente con el desempeño de una función, de manera que ciertos fenómenos conductuales y mentales deben corresponder al reclutamiento diferencial y modulación temporal de recursos más primitivos en el dominio fisiológico. Más aún, las nuevas corrientes en estudios de la cognición hacen hincapié en considerar holísticamente las interacciones entre organismos y con el medio.

Para abordar este tipo de preguntas, la resonancia magnética nuclear funcional es capaz de registrar señales correlato de los potenciales locales de campo, a la vez que provee un moderado balance de resolución espacial y temporal para diferenciar casi simultáneamente la actividad metabólica de zonas distantes. Es una técnica idónea para estudios en los que redes funcionales asociadas a tareas primero deben ser identificadas o refinadas, allanando el terreno para técnicas de medición más finas que intenten establecer la circuitería y química sináptica.

### 3.2. Particular

El actual debate alrededor de los mecanismos cognitivos de la percepción de expresiones faciales se beneficiará de evidencia adicional en materia de disociación anato-funcional; y lo que es más importante: el uso de métodos de análisis más sensibles para derivar la evidencia necesaria.

Los métodos multivariantes y no lineales han demostrado tener mayor éxito extendiendo la identificación de interacciones complejas de actividad cerebral que no son abordables mediante modelos de regresión tradicionales. Considere el siguiente ejemplo en el que el patrón de activación (ej., la señal BOLD<sup>1</sup> en áreas distintas) bajo dos condiciones experimentales ha sido construido

---

<sup>1</sup>Blood-Oxygen-Level Dependent. Señal dependiente del nivel de oxígeno en la sangre.

según la siguiente relación (reducida a dos voxels y valores intra-evento constantes por simpleza):

$$(1) \quad \begin{cases} \text{Condición } A : & voxel_1^2 + voxel_2^2 > c \\ \text{Condición } B : & voxel_1^2 + voxel_2^2 < c \end{cases}$$

Esto no es más que un círculo en el espacio de los voxels (espacio fase, más generalmente). Sea  $c$  la mitad de la magnitud del rango de valores que los voxels normalmente toman, dividido entre pi, para que haya tantos estados posibles para la condición  $A$  como para la  $B$ ; luego muestree algunos puntos aleatoriamente de manera uniforme (40 en las figuras 3.2 y 3.1). Al graficarlos en el plano, se observa que nuestras mediciones contienen suficiente información para distinguir ambos estados cerebrales, incluso por inspección visual:

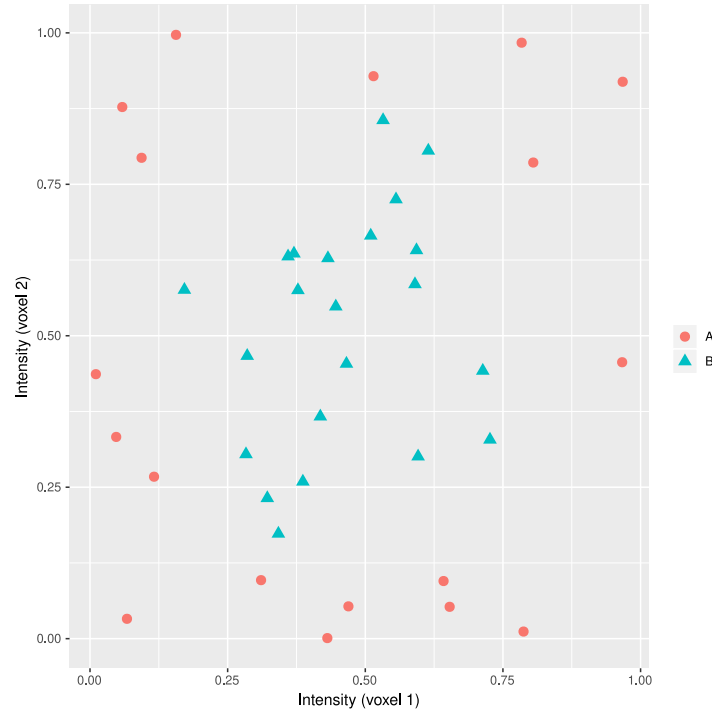


Figura 3.1: Patrón bidimensional no lineal de actividad de dos voxels, según se muestreó con 18 ensayos bajo la condición experimental  $A$  más 22 bajo la  $B$ . Las mediciones de la señal BOLD que corresponden a la condición  $A$  pueden distinguirse por su excentricidad con respecto de la condición  $B$ .

Sin embargo un análisis de regresión lineal operando en voxels separados está destinado a fracasar (figura 3.2). Las distribuciones unidimensionales de muestra se encuentran aproximadamente centradas alrededor del mismo valor de intensidad, así que no se observa ningún efecto intercondición. Por otro lado, las mediciones están muy dispersas y lucen ruidosas. Tal enormidad en el rango de valores tampoco puede ser explicado por artefactos de movimiento ni por un proceso determinista no estacionario que empuje sistemáticamente los valores (como el modelo lineal general intenta capturar); ya que el proceso usado para generar los estados fue explícitamente ninguna de esas cosas.

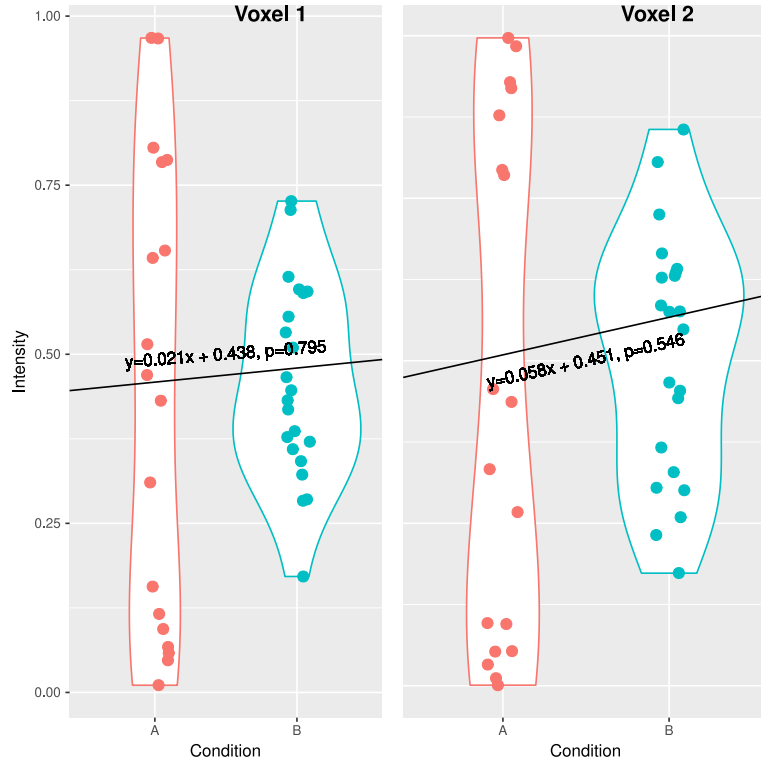


Figura 3.2: Modelos de regresión lineal simplificados y valores  $p$  de las pruebas  $t$  para las proyecciones de los datos de la figura 3.1 sobre cada eje. El efecto de las condiciones experimentales sobre voxels individuales es negligible (atestiguado por las pequeñas pendientes de los modelos), y probablemente son resultado del azar (valores  $p$ ), como se esperaba. También por construcción, una prueba de Shapiro-Wilk revela que las distribuciones de datos A no pasan el criterio de normalidad requerido por las pruebas  $t$ .

Incluso un clasificador no lineal univariado cometería una gran cantidad de errores en la intersección entre ambas distribuciones. Un patrón discriminante univariado podría observarse a partir de un análisis de espectro de

potencias bajo condiciones dinámicas especiales, pero el enfoque más adecuado por mucho es considerar ambos voxels simultáneamente; como en la figura 3.1, ya que así es como se generaron los datos en primer lugar.

# Capítulo 4

## Hipótesis

### 4.1. Pregunta de investigación

¿Hay modos distintos de percepción de emociones faciales? (Por ejemplo, con y sin atención, dependientes de la emoción).

### 4.2. Hipótesis

- Hipótesis de trabajo ( $H_1$ ): los modos putativos de procesamiento de expresión facial se correlacionan con patrones espacio-temporales diferenciables de actividad en áreas encefálicas asociadas.
- Hipótesis nula ( $H_0$ ): no se puede encontrar dependencia estadística significativa entre la percepción de expresiones faciales bajo condiciones distintas y los patrones de actividad en el encéfalo.

### 4.3. Predicciones

Si la ocurrencia de procesamiento de emociones faciales “automáticas” (preatentivas) o dependientes a valencia emocional fueran de la mano de

un sustrato de actividad neural, entonces un método estadístico lo suficientemente poderoso (como clasificación multivariada) debería ser capaz de discriminar dicha actividad neural. Esto asume que nuestras mediciones serán capaces de capturar la señal relevante.

# Capítulo 5

## Objetivos

- Estudiar las bases biológicas de la percepción emocional a escala de redes funcionales enteras compuestas por ensambles neuronales (o sus correlatos).
- Disociar la plétora propuesta de fenómenos que han sido tradicionalmente agrupados bajo la percepción facial emocional. Poner a prueba métodos tanto psicológicos, de imagen y computacionales para alcanzar este objetivo.
- Como consecuencia natural del poder descriptivo y explicativo resultante del punto anterior: poder aprovechar dichos métodos para predecir la ocurrencia de distintos flujos de trabajo de percepción emocional a partir de imágenes funcionales.
- Ayudar a resolver el debate que aflige la existencia de rutas diversas para el procesamiento de imaginiería con carga emotiva, contribuyendo con evidencia adicional que provenga de un estudio de IRMf respresentativo y controlado; así como con métodos de análisis rigurosos en el estado del arte.



# Capítulo 6

## Muestra, Materiales y Métodos

### 6.1. Muestra

El presente trabajo se basa en una submuestra de 42 sujetos sanos, escaneados en un resonador General Electric Discovery MR750 de la Unidad de Resonancia Magnética del Instituto de Neurobiología; cuyo campo magnético principal alcanza los  $3,0\ T$  en su punto de magnitud máxima. Los ecos inducidos fueron registrados usando una antena de 32 canales montada a cabeza.

Los escaneos pesados a contraste T2\* para imágenes funcionales se componen de 8840 cuadros cada uno. La tabla 6.1 describe sus parámetros de secuencia.

Cuadro 6.1: Parametros de secuencia utilizados durante las adquisiciones de IRMf.

Parámetro de secuencia	Valor
Tipo de adquisición	2D
Orientación de rebanadas	Transversal
Rebanadas	34
Tamaño de matriz	$64 \times 64$
Tamaño de voxel	$(4\ mm)^3$
Flip angle	$\pi/2$
TR	$2000\ ms$

Parámetro de secuencia	Valor
TE	40 <i>ms</i>

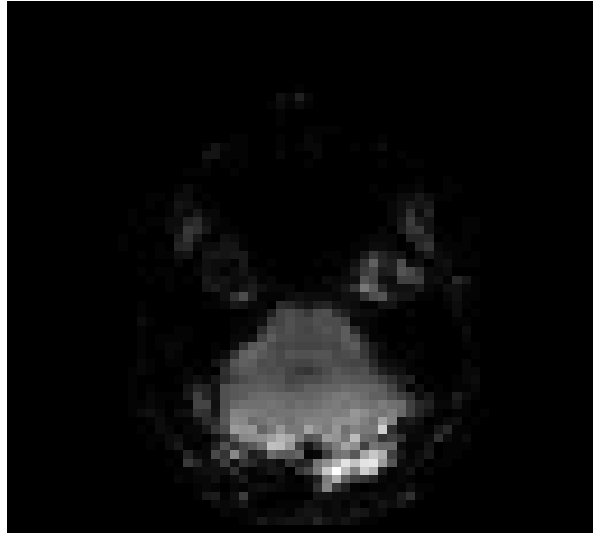


Figura 6.1: Muestra de imagen cruda dentro del conjunto de datos.

## 6.2. Materiales y métodos

Dado un rostro con mirada lateralizada, el sistema visual humano es inducido a redirigir la atención en la dirección sugerida; presuntamente porque información de relevancia ambiental y social podría ser descubierta en donde otros miran. Este cambio atencional abrupto se encuentra dentro del rango de intervalos rápidos de un movimiento sacádico. El fenómeno es conocido como *gaze cuing*, y ha sido usado para medir los correlatos neurales de la atención visual y su interacción con la percepción (Friesen, Kingstone 1998).

El presente estudio se basa en un diseño experimental basado en eventos para obtener secuencias de imágenes de función cerebral bajo condiciones

contrastantes. Específicamente: una variación del paradigma de *gaze cuing*. Cada sesión de registro comprende 126 bloques estímulo-respuesta, donde ciclos con rostros que desvían la mirada son intercalados con otros de control (mirada directa) en aras de estudiar la reorientación de la atención visual en conjunto con la percepción afectiva. Esto se explica más a detalle en la figura 6.2: un diagrama de sistema de estados discretos de tipo markoviano, con el que se representa una unidad  $\langle \textit{gaze cuing}, \textit{contraste} \rangle$ . Varias iteraciones en el diagrama estarían ocurriendo durante el registro de imágenes. Las fotografías con rostros específicos han sido abstraídas por brevedad.

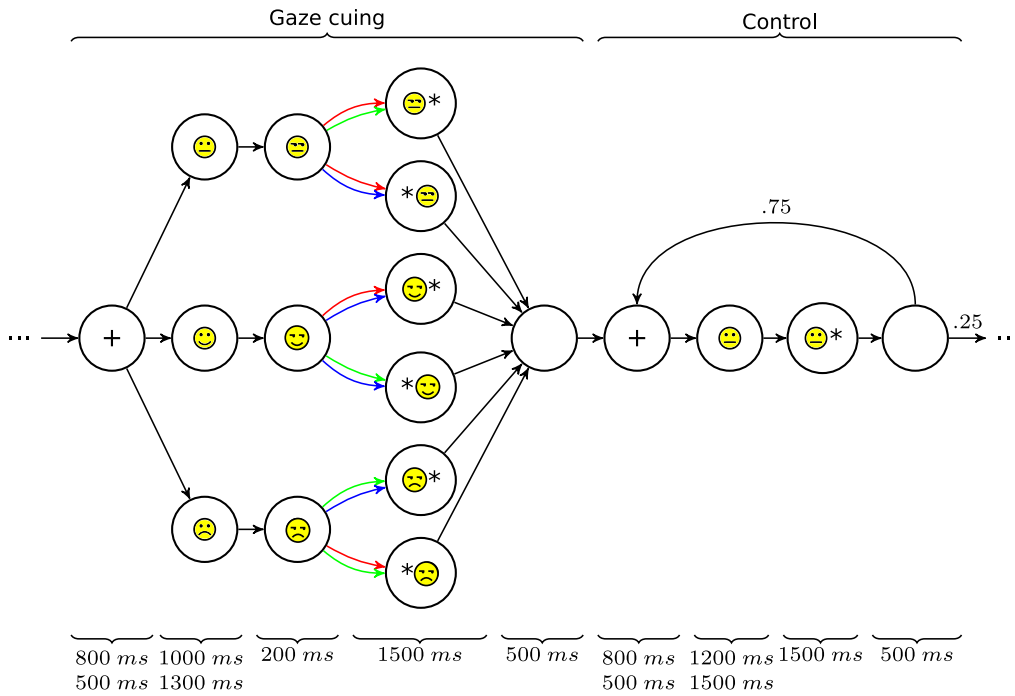


Figura 6.2: Paradigma de *gaze cuing*. Los nodos representan estímulos visuales, su orden de presentación es indicado usando flechas. A menos que se indique lo contrario, la probabilidad de transición desde un nodo se distribuye equitativamente entre todas las flechas salientes. Se le pidió a los participantes que buscaran un objetivo (asterisco) y que presionaran el botón izquierdo o derecho, según la posición del objetivo relativo a la cara. El espectro de expresiones probadas (neutral, feliz, disgustada; seguidas ya fuera por un objetivo congruente o incongruente con la mirada) fue dividido y contrabalanceado en tres secuencias, para mantener los ensayos suficientemente cortos. Las flechas coloridas indican combinaciones específicas a una de las tres secuencias.

# Apéndice 1: código fuente

Listing 6.1: Modelos predictivos de un solo voxel vs multivoxel. El siguiente programa en R fue utilizado para generar las figuras 3.2 y 3.1. Además se incluye una breve demostración del clasificador SVM.

```
1 library(ggplot2)
2 ## library(cowplot)
3 library(e1071) # svm classifier
4
5 set.seed(111)
6 N <- 40
7 CONDITIONS <- c("A", "B")
8
9 ## uniformly sample N points within (0,1)x(0,1)
10 data <- data.frame(replicate(2, runif(N)))
11 colnames(data) <- c("voxel_1", "voxel_2")
12
13 ## divide space into 2 condition regions according to some boundary relation
14 label <- function(p) {
15   ## showcase nonlinear capabilities: circle of area .5 centered at (.5, .5)
16   diameter <- .5 / pi
17   if ((p["voxel_1"] - .5)**2 > diameter - (p["voxel_2"] - .5)**2) {
18     CONDITIONS[1]
19   } else {
20     CONDITIONS[2]
21   }
22 }
23 data <- cbind(data, cond = apply(data, 1, label)) # label each point
24 ## reorder according to label, for visual convenience
25 data <- data[with(data, order(cond)), ]
26
27 ## plot single-voxel models
28 lm_plot <- function(data, xname, yname, remove_ytext = FALSE) {
29   model <- summary(lm(paste0(yname, "~", xname),
30     data))
31   beta1 <- model$coefficients[paste0(xname, "B"), "Estimate"]
32   beta0 <- model$coefficients["(Intercept)", "Estimate"]
33   p <- model$coefficients[paste0(xname, "B"), "Pr(>|t|)"]
34   plot <- ggplot(data, aes(x = data[, xname],
35     y = data[, yname],
36     color = data[, xname])) +
37     labs(x = "Condition", y = "Intensity") +
38     geom_violin() +
39     geom_jitter(width = .1, size = 3) +
40     geom_abline(slope = beta1,
```

```

41     intercept = beta0) +
42     geom_text(color = "black",
43       angle = atan(beta1) * (180 / pi) * 3.75,
44       aes(x = 1.5,
45         y = .5,
46         label = paste0("y=",
47           round(beta1, 3),
48           "x + ",
49           round(beta0, 3),
50           ", p=",
51           round(p, 3)))) +
52     theme(legend.position="none")
53   if (remove_ytext) {
54     plot <- plot + theme(axis.title.y = element_blank(),
55       axis.text.y = element_blank(),
56       axis.ticks.y = element_blank())
57   }
58   shapiro.test(data[data$cond == CONDITIONS[1], as.character(yname)])
59   shapiro.test(data[data$cond == CONDITIONS[2], as.character(yname)])
60   plot
61 }
62
63 svg("./lm-vs-multivariate-1.svg")
64 cowplot::plot_grid(lm_plot(data, xname = "cond", yname = "voxel_1"), # no effect, p
  = .795
65   lm_plot(data, xname = "cond", yname = "voxel_2", TRUE), # no effect,
66   p = .546
67   labels = c("Voxel 1", "Voxel 2"),
68   label_x = .5)
69
70 dev.off()
71
72 ## summary(lm(formula = cond ~ voxel_1:voxel_2, data = data)) # no interaction
73
74 svg("./lm-vs-multivariate-2.svg")
75 ggplot(data, aes(x = voxel_1, y = voxel_2, color = cond, shape = cond)) +
76   geom_point(size = 3) +
77   labs(x = "Intensity (voxel 1)",
78     y = "Intensity (voxel 2)",
79     color = "Condition") +
80   scale_color_discrete("") +
81   scale_shape_manual("", values = c(16, 17))
82 dev.off()
83
84 indices <- sample(1:nrow(data), N/2)
85 model3 <- svm(cond ~ voxel_2 + voxel_1,
86   data = data[indices, ],
87   kernel = "radial",
88   cost = 1000,
89   gamma = 0.01)
90 predict(model3, data[-indices, ])
91 svg("./lm-vs-multivariate-3.svg")
92 plot(model3, data)
93 dev.off()

```

# Referencias

- Barrett, L.F., 2006. Are emotions natural kinds? *Perspectives on psychological science*, 1(1), pp.28–58.
- Celeghin, A. et al., 2017. Basic emotions in human neuroscience: Neuroimaging and beyond. *Frontiers in Psychology*, 8, p.1432.
- Damasio, A.R., 1998. Emotion in the perspective of an integrated nervous system. *Brain research reviews*, 26(2-3), pp.83–86.
- Damasio, A.R., 1996. The somatic marker hypothesis and the possible functions of the prefrontal cortex. *Philosophical Transactions of the Royal Society B: Biological Sciences*, 351(1346), pp.1413–1420. Available at: <http://rstb.royalsocietypublishing.org/content/351/1346/1413>.
- Ekman, P.E., Davidson, R.J., 1994. *The nature of emotion: Fundamental questions.*, Oxford University Press.
- Friesen, C.K., Kingstone, A., 1998. The eyes have it! Reflexive orienting is triggered by nonpredictive gaze. *Psychonomic bulletin & review*, 5(3), pp.490–495.
- Hamann, S., 2012. Mapping discrete and dimensional emotions onto the brain: Controversies and consensus. *Trends in cognitive sciences*, 16(9), pp.458–466.
- Kragel, P.A., LaBar, K.S., 2014. Advancing emotion theory with multivariate pattern classification. *Emotion Review*, 6(2), pp.160–174.
- Kragel, P.A., LaBar, K.S., 2016. Decoding the nature of emotion in the brain. *Trends in cognitive sciences*, 20(6), pp.444–455.
- LeDoux, J.E., 1994. Emotion, memory and the brain. *Scientific American*, 270(6), pp.50–57.
- LeDoux, J.E., Damasio, A.R., 2013. In E. R. Kandel et al., eds. *Principles of neural science*. McGraw-hill New York.

- Murphy, F.C., Nimmo-Smith, I., Lawrence, A.D., 2003. Functional neuroanatomy of emotions: A meta-analysis. *Cognitive, Affective, & Behavioral Neuroscience*, 3(3), pp.207–233.
- Phan, K.L. et al., 2002. Functional neuroanatomy of emotion: A meta-analysis of emotion activation studies in pet and fMRI. *Neuroimage*, 16(2), pp.331–348.
- Schacter, D., Gilbert, D.T., Wegner, D.M., 2011. *Psychology (2nd edition)*, New York: Worth; Worth.
- Schwarz, N., 1990. Feelings as information: Informational and motivational functions of affective states. In T. E. Higgins, R. M. Sorrentino, eds. *Handbook of motivation and cognition: Foundations of social behavior*. Guilford Press, pp. 527–561.
- Vytal, K., Hamann, S., 2010. Neuroimaging support for discrete neural correlates of basic emotions: A voxel-based meta-analysis. *Journal of cognitive neuroscience*, 22(12), pp.2864–2885.