

The logo features a large, stylized '10C' in white. The '10' is composed of three vertical bars of varying heights, and the 'C' is a thick, open circle. The text '10° ENCUENTRO CIBIC 2019' is centered within the 'C' in a bold, white, sans-serif font.

**10° ENCUENTRO  
CIBIC 2019**

10 AÑOS  
COMPARTIENDO  
INNOVACIÓN

# Héritas MicroXplora Portal

Inteligencia Aumentada aplicada al análisis de Microbioma Humano.



# Oral-B GENIUS X Electric Toothbrushes Coming in Summer 2019

**NEW** GENIUS X  
**ARTIFICIAL  
INTELLIGENCE**



## ARTIFICIAL INTELLIGENCE

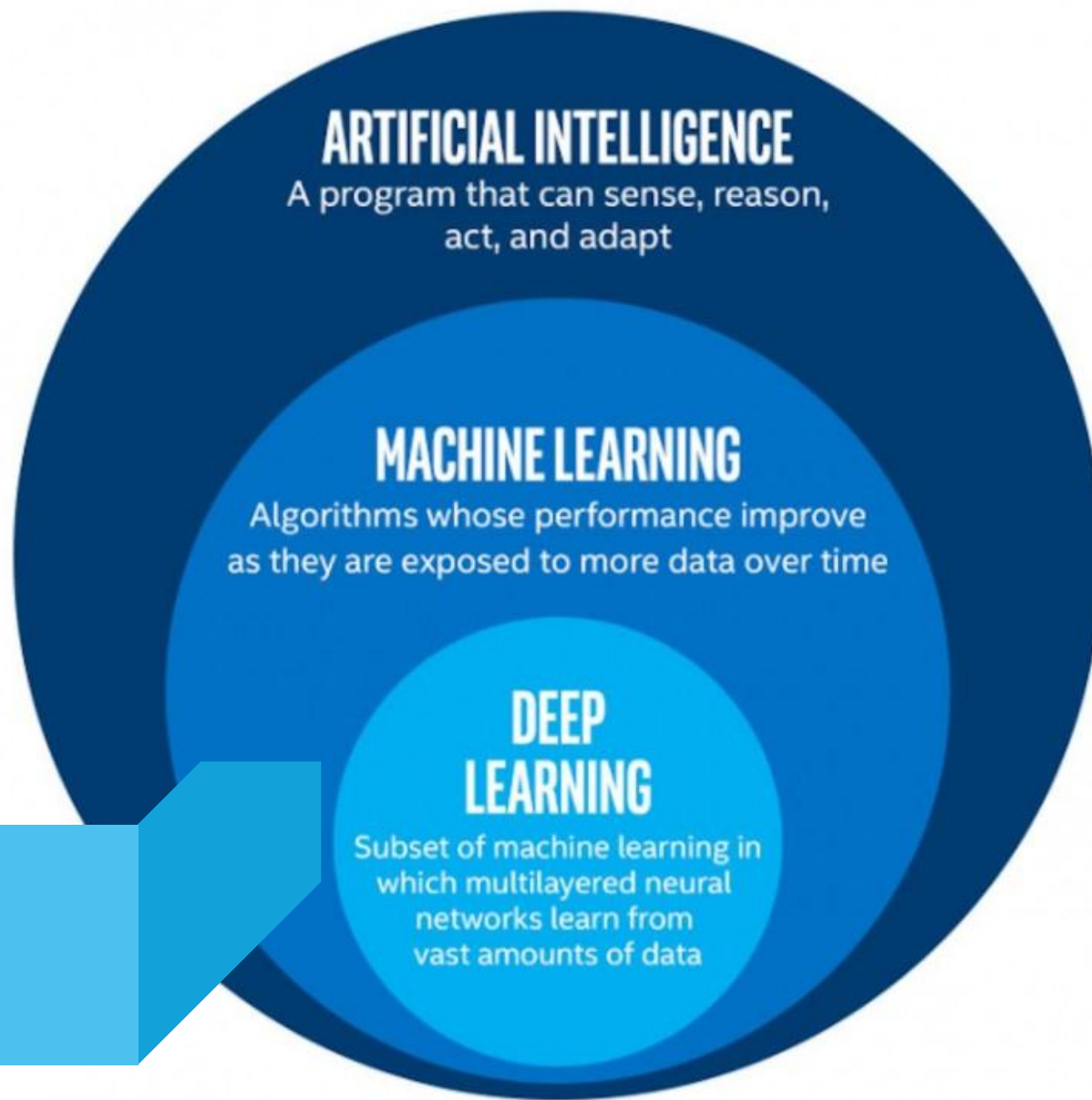
A program that can sense, reason,  
act, and adapt

## MACHINE LEARNING

Algorithms whose performance improve  
as they are exposed to more data over time

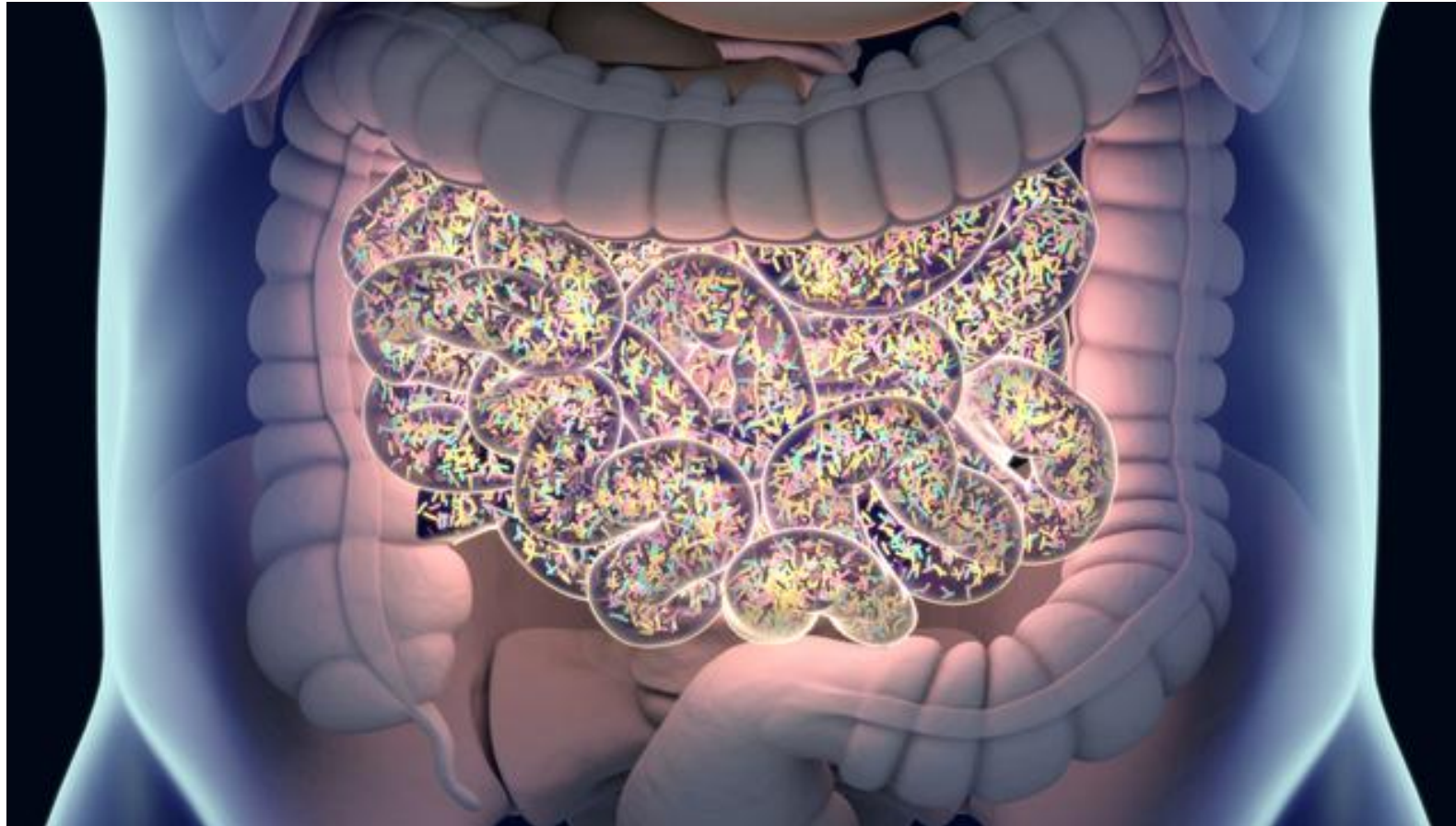
## DEEP LEARNING

Subset of machine learning in  
which multilayered neural  
networks learn from  
vast amounts of data



**INTELIGENCIA  
AUMENTADA**





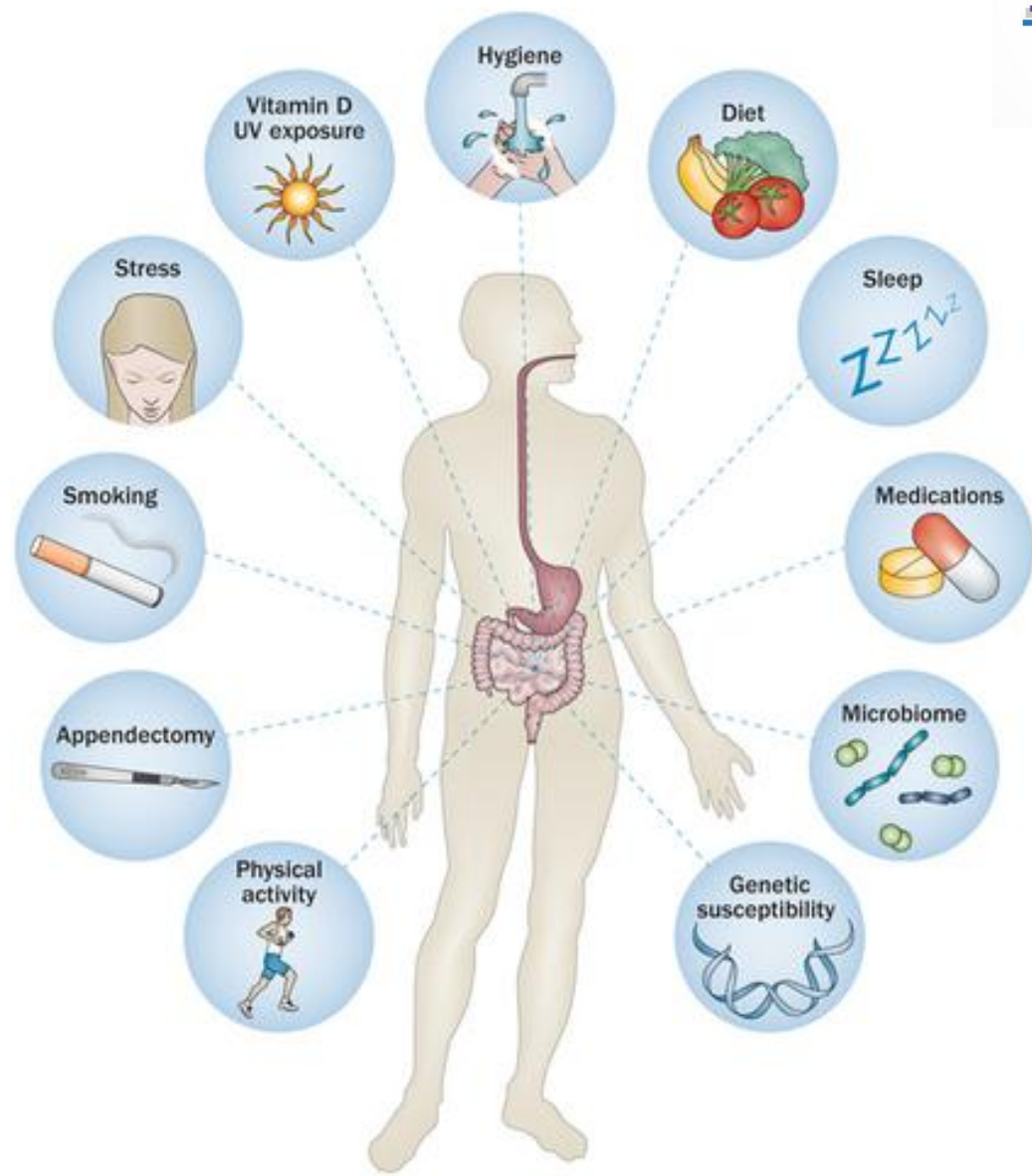


**ARTICLE**

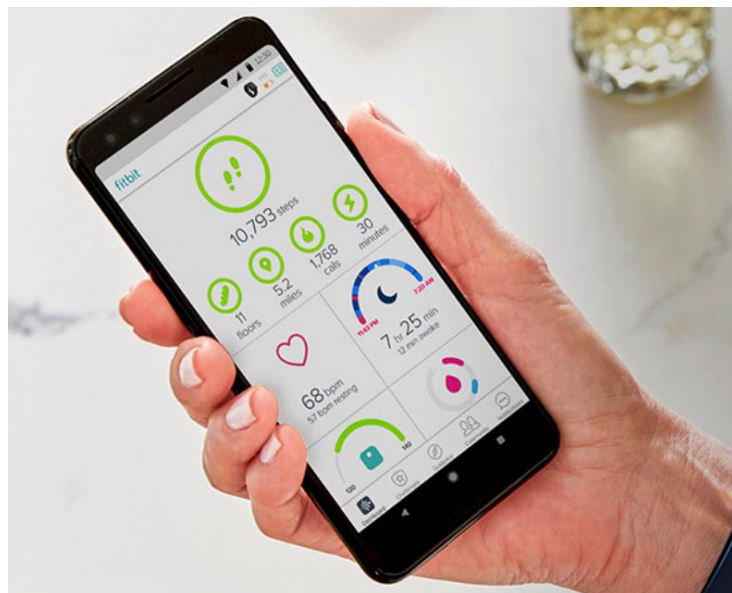
doi:10.1038/nature25973

**Environment dominates over host genetics in shaping human gut microbiota**

Daphna Rothschild<sup>1,2\*</sup>, Omer Weissbrod<sup>1,2\*</sup>, Elad Barkan<sup>1,2\*</sup>, Alexander Kurilshikov<sup>3</sup>, Tal Korem<sup>1,2</sup>, David Zeevi<sup>1,2</sup>, Paul I. Costea<sup>1,2</sup>, Anastasia Godneva<sup>1,2</sup>, Iris N. Kalka<sup>1,2</sup>, Noam Bar<sup>1,2</sup>, Smadar Shilo<sup>1,2</sup>, Dar Lador<sup>1,2</sup>, Arnau Vich Vila<sup>1,4</sup>, Niv Zmora<sup>5,6,7</sup>, Meirav Pevsner-Fischer<sup>5</sup>, David Israeli<sup>8</sup>, Noa Kosower<sup>1,2</sup>, Gal Malka<sup>1,2</sup>, Bat Chen Wolf<sup>1,2</sup>, Tali Avnit-Sagi<sup>1,2</sup>, Maya Lotan-Pompan<sup>1,2</sup>, Adina Weinberger<sup>1,2</sup>, Zamir Halpern<sup>7,9</sup>, Shaf Carmi<sup>10</sup>, Jingyuan Fu<sup>3,11</sup>, Cisca Wijmenga<sup>3,12</sup>, Alexandra Zhernakova<sup>3</sup>, Eran Elinav<sup>5§</sup> & Eran Segal<sup>1,2§</sup>



## Cómo obtener datos del individuo de forma pasiva y permanente?



Review

### Wearables and the medical revolution

Jessilyn Dunn<sup>1,2,3</sup>, Ryan Runge<sup>1,2,3</sup> & Michael Snyder<sup>\*1</sup>

<sup>1</sup>Department of Genetics, Stanford University, Stanford, CA 94305, USA

<sup>2</sup>Department of Bioengineering, Stanford University, Stanford, CA 94305, USA

<sup>3</sup>Mobilize Center, Stanford University, Stanford, CA 94305 USA

\*Author for correspondence: mpsnyder@stanford.edu





2019

NEJM

THE NEW ENGLAND JOURNAL of MEDICINE

REVIEW ARTICLE

FRONTIERS IN MEDICINE

Mobile Devices and Health

Ida Sim, M.D., Ph.D.

MOBILE HEALTH — THE APPLICATION OF SENSORS, MOBILE APPS

npj | Digital Medicine

NATURE

PERSPECTIVE OPEN

Best practices for analyzing large-scale health data from wearables and smartphone apps

Jennifer L. Hicks<sup>1</sup>, Tim Althoff<sup>2</sup>, Rok Susic<sup>3</sup>, Peter Kuhar<sup>4</sup>, Bojan Bostjancic<sup>4</sup>, Abby C. King<sup>5,6</sup>, Jure Leskovec<sup>3,7</sup> and Scott L. Delp<sup>1,8</sup>

Smartphone apps and wearable devices for tracking physical activity and other health behaviors have become popular in recent years and provide a largely untapped source of data about health behaviors in the free-living environment. The data are large in

VIEWPOINT

JAMA

Personal Health Records More Promising in the Smartphone Era?

Christian Dameff, MD

As health care delivery organizations shift from implementation of electronic health records to optimization reported in

JAMA

Opinion

VIEWPOINT

Wearable Devices for Cardiac Rhythm Diagnosis and Management

James E. Ip, MD  
Division of Cardiology,  
Department of  
Medicine, Cornell

With the increasing use of direct-to-consumer medical devices, it is paramount for clinicians to recognize the potential utilization for patient management. The

Combining data from PPG sensors with accelerometers can help identify some arrhythmic cardiac detection at rest may indicate

The Lancet

Wearable technology and lifestyle management: the fight against obesity and diabetes

In January, The Lancet published two Commissions the current lack of conclusive clinical evidence showing the efficacy of this technology for promoting behaviour



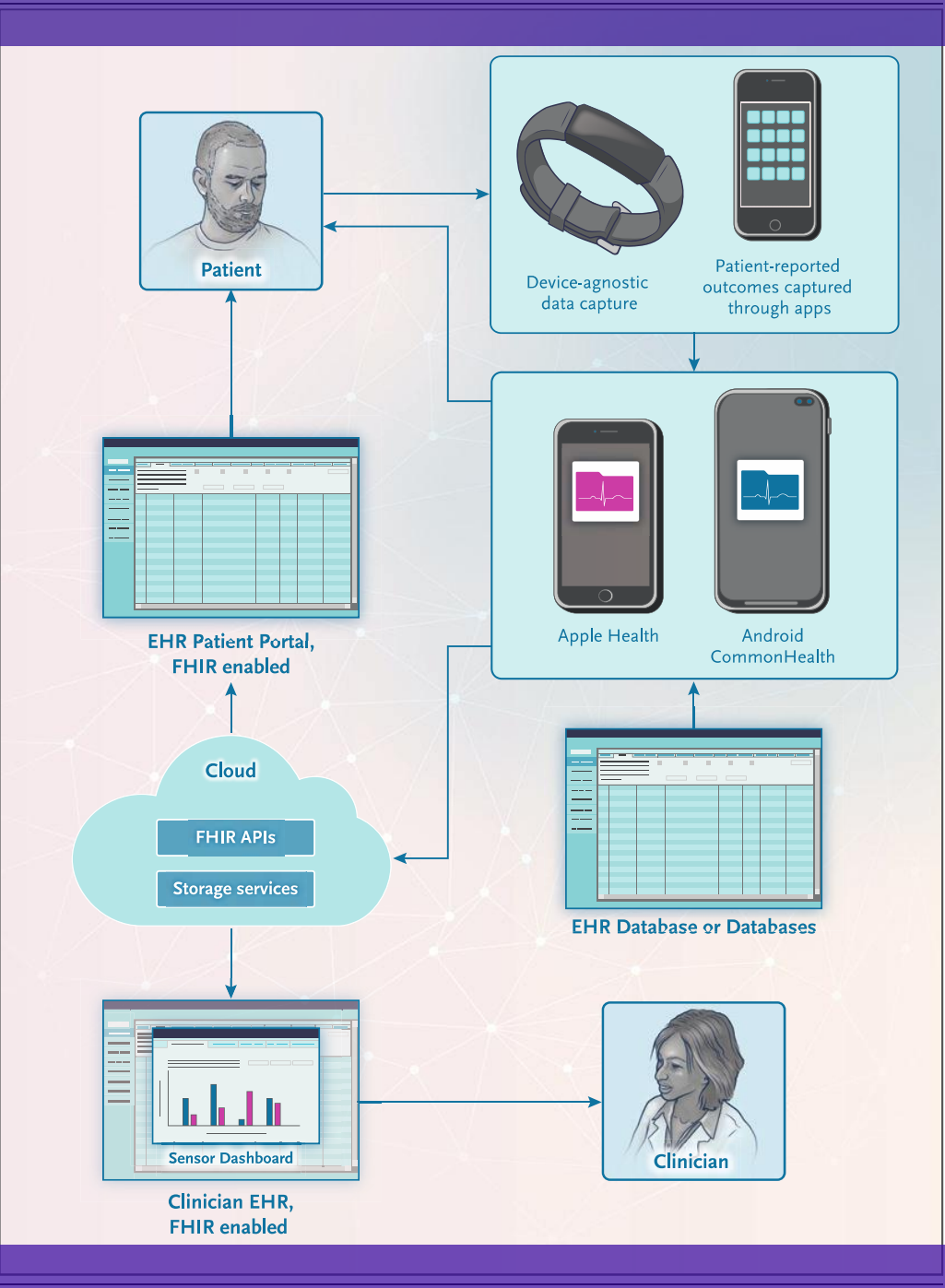
PLOS | BIOLOGY

RESEARCH ARTICLE

Digital Health: Tracking Physiomes and Activity Using Wearable Biosensors Reveals Useful Health-Related Information

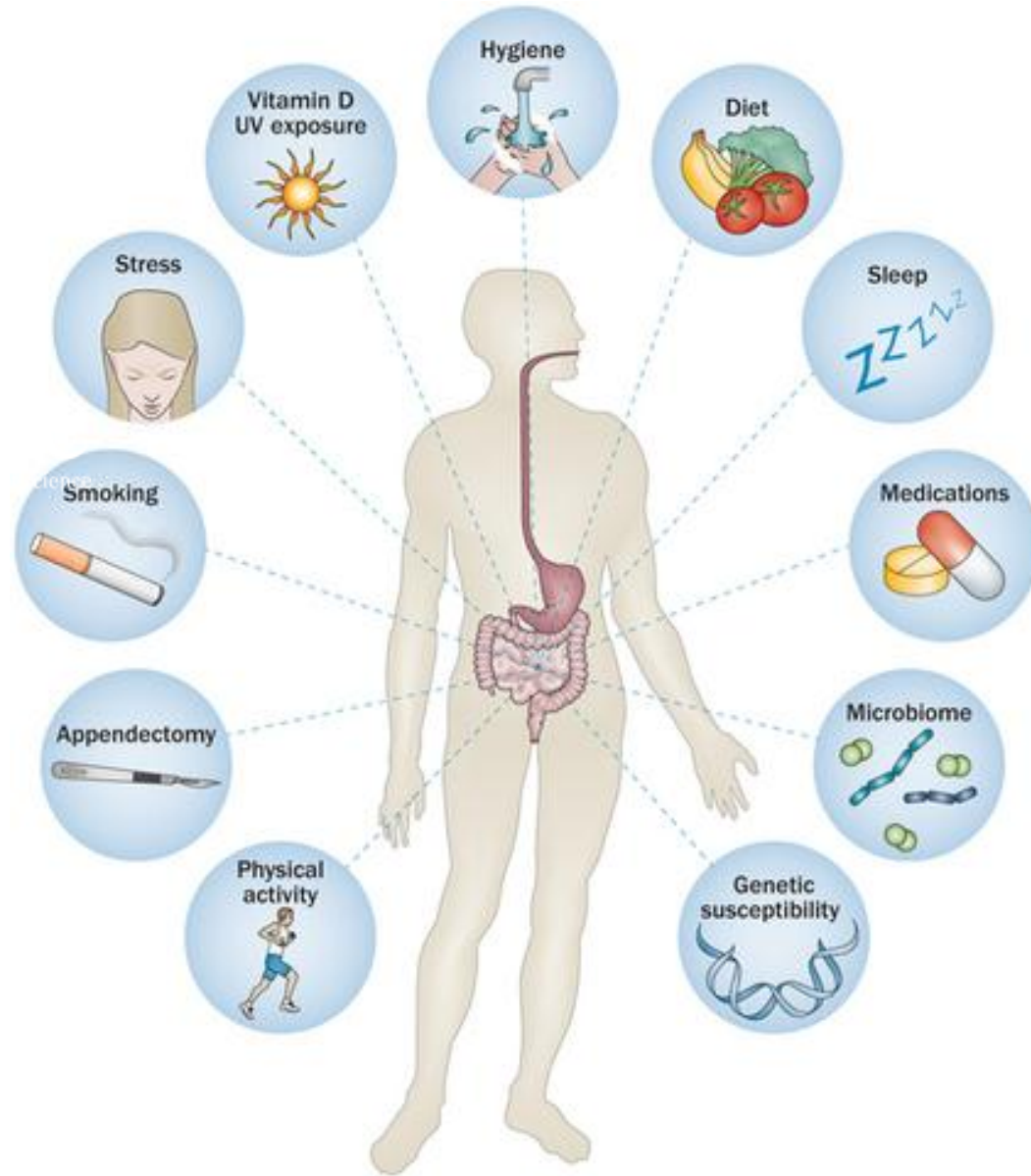
Xiao Li<sup>1</sup>, Jessilyn Dunn<sup>1,2</sup>, Denis Salins<sup>1</sup>, Gao Zhou<sup>1</sup>, Wenyu Zhou<sup>1</sup>, Sophia Miryam Schüssler-Florenza Rose<sup>3,4</sup>, Dalia Perelman<sup>5</sup>, Elizabeth Colbert<sup>3</sup>, Ryan Runge<sup>1</sup>, Shannon Rego<sup>3</sup>, Ria Sonecha<sup>1</sup>, Somalee Datta<sup>1</sup>, Tracey McLaughlin<sup>6</sup>, Michael P. Snyder<sup>1</sup>

La nueva revolución en diagnóstico



## Environment dominates over host genetics in shaping human gut microbiota

Daphna Rothschild<sup>1,2\*</sup>, Omer Weissbrod<sup>1,2\*</sup>, Elad Barkan<sup>1,2\*</sup>, Alexander Kurshikov<sup>3</sup>, Tali Korem<sup>4</sup>, David Zeevi<sup>1,2</sup>, Pnina Cohen<sup>1,2</sup>, Anastasia Godwin<sup>1,2</sup>, Irit N. Kalka<sup>1,2</sup>, Noam Bar<sup>1,2</sup>, Simcha Shibo<sup>1,2</sup>, Dori Leshem<sup>1,2</sup>, Arnon Vich Vila<sup>1,2</sup>, Niv Zmora<sup>1,2</sup>, Miryam Pevener-Fischer<sup>1,2</sup>, David Izanli<sup>1</sup>, Noa Kosover<sup>1,2</sup>, Gal Malka<sup>1,2</sup>, Bat Chai Wolf<sup>1,2</sup>, Tali Avnit-Sagi<sup>1,2</sup>, Mera Lotan-Pompan<sup>1,2</sup>, Adina Weinberger<sup>1,2</sup>, Zorim Halperin<sup>1,2</sup>, Shai Carmi<sup>1,2</sup>, Jingyuan Fu<sup>1,2</sup>, Casca Wijmenga<sup>1,2</sup>, Alexandra Zhernakova<sup>1,2</sup>, Eran Elinav<sup>1,2</sup> & Eran Segal<sup>1,2</sup>



# MicroXplora Portal


## Datos Pasivos

1. Wearables
2. Smartphones



## Datos Activos

1. Subjetivos (cuestionarios)
2. Objetivos (Bioquímicos)

 **INTELIGENCIA AUMENTADA**

Power user

Médico

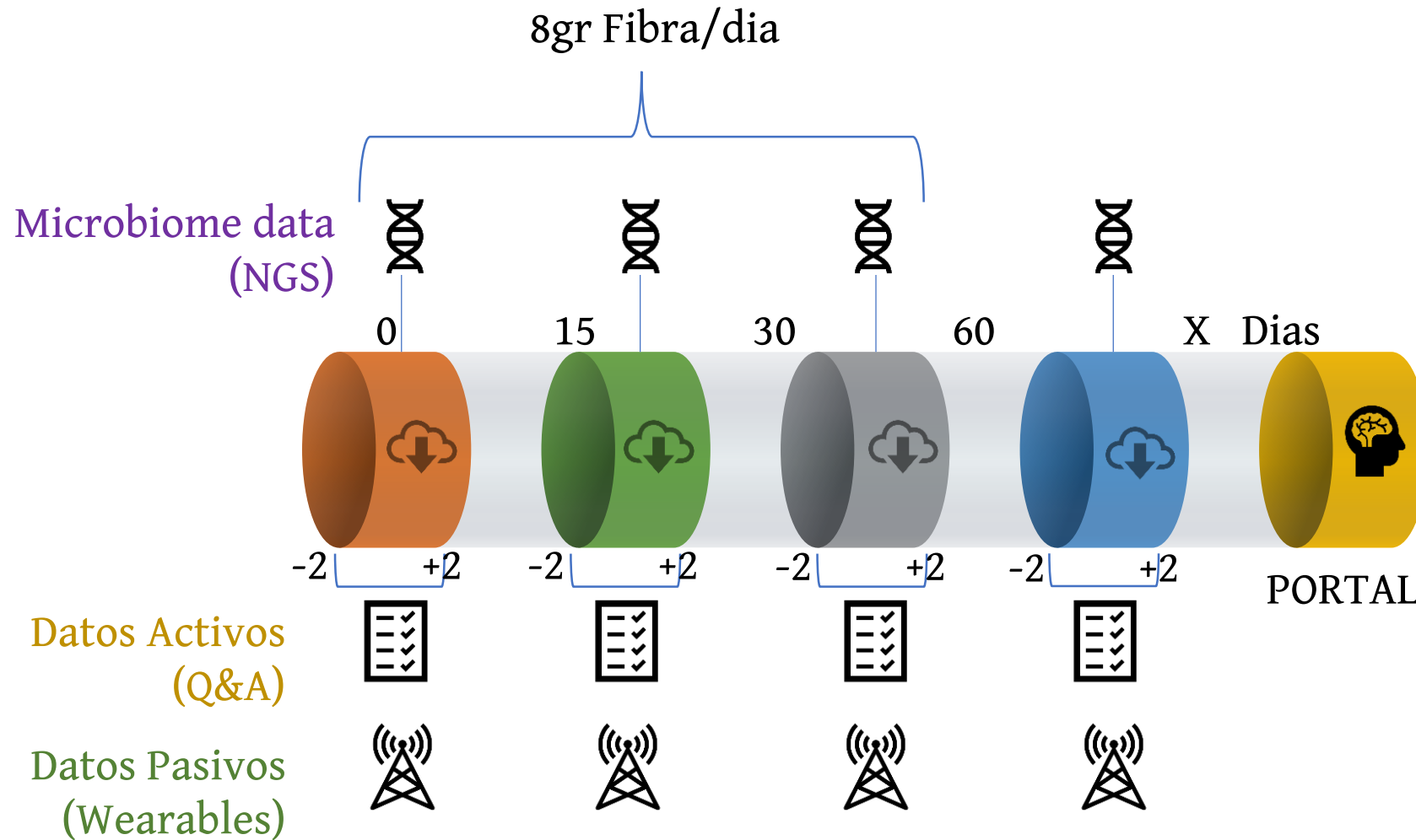
Paciente

## Microbioma data

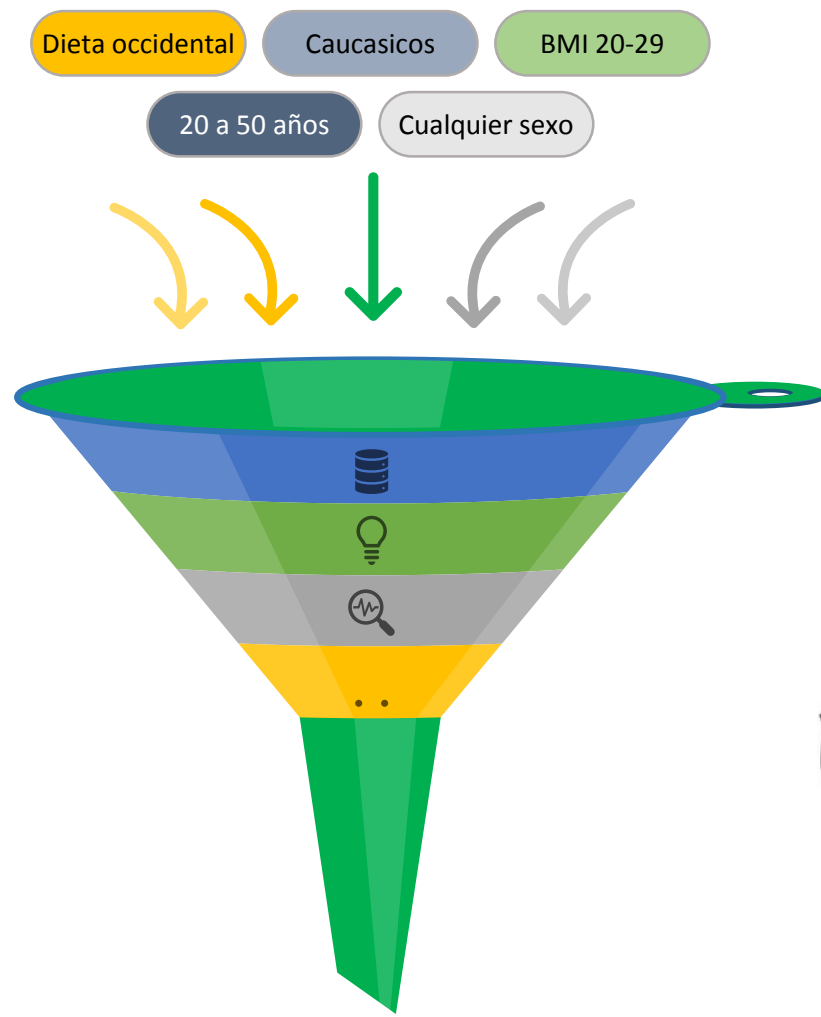
1. NGS
2. Snippets



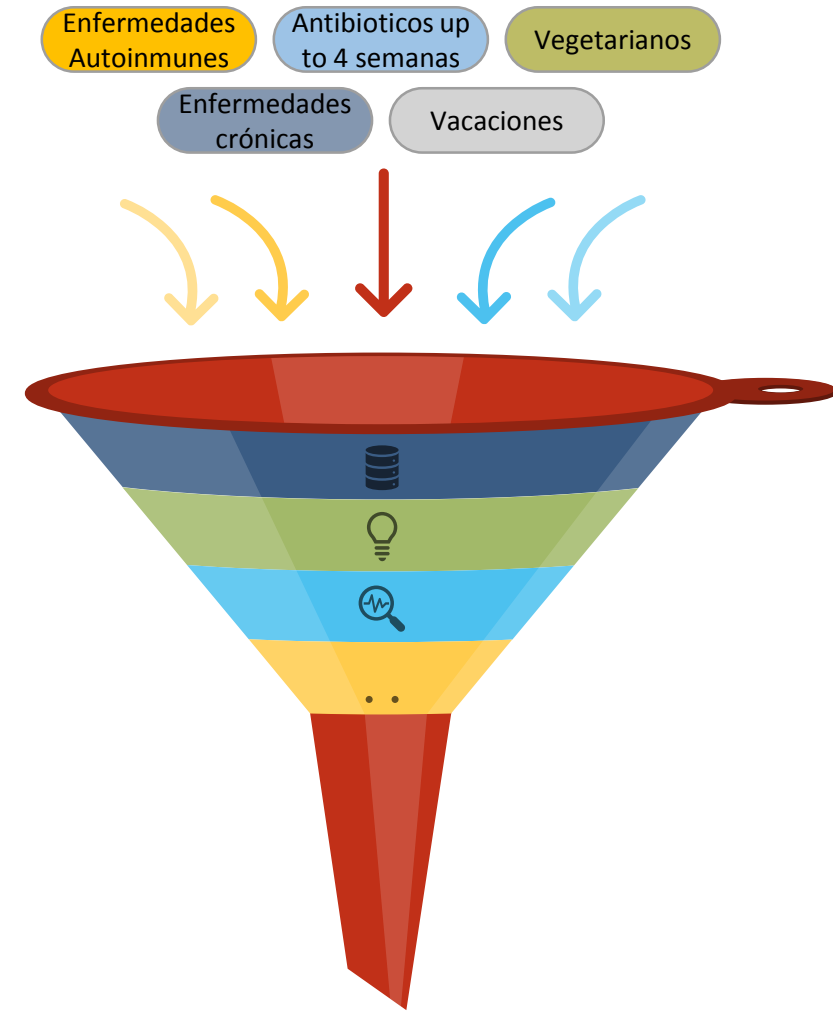
# MicroXplora Portal data protocol



## Criterios de Inclusión



## Criterios de Exclusión





Endpoints  
Primarios

01

Observar cambios significativos en la composición del microbioma intestinal



Endpoints  
Secundarios

02

Reducción de discomfort intestinal

03

Aumento de saciedad.

04

Cambios en los parámetros de sueño

05

Reducción del estrés percibido



## Datos Pasivos – Wearables

Desde 1 semana antes de comenzar el protocolo



Fitbit Inspire HR



Garmin VivoSmart 4



Fitbit Charge 3



## Datos Pasivos – Wearables



Ritmo cardíaco



Pasos



Ejercicio (min)



Patrón de sueño



Ritmo de sueño

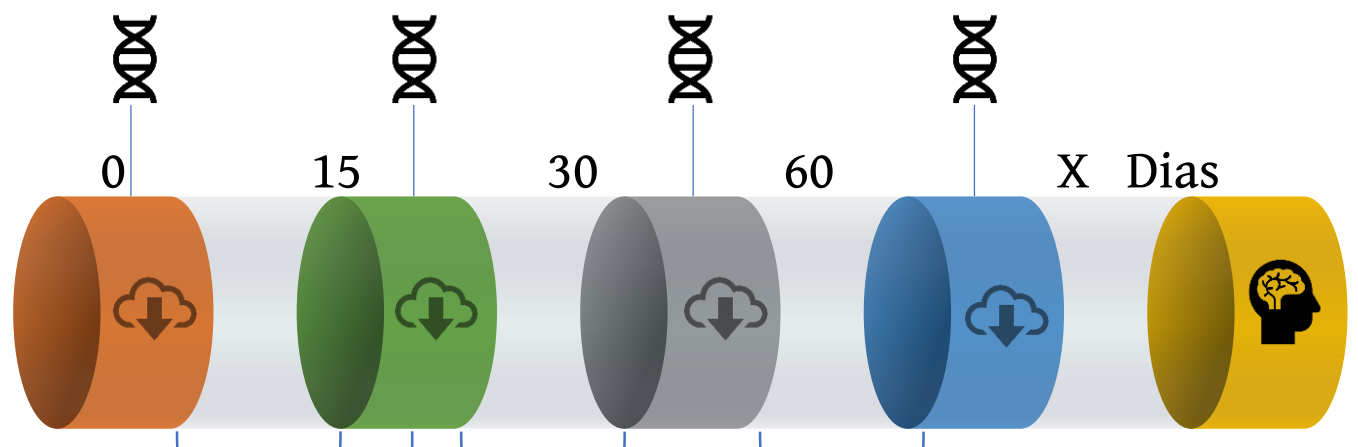


Calorías quemadas



Calorías ingeridas  
(my fitness pal app)

Diversidad de Microbioma correlaciona significativa  
y positivamente con eficiencia del sueño



Lectura Basal (B)

Window sampling (W)

$$Rn = \frac{B}{W}$$

$$R1+R2+R3+R4+R5+R6+R7 = X$$

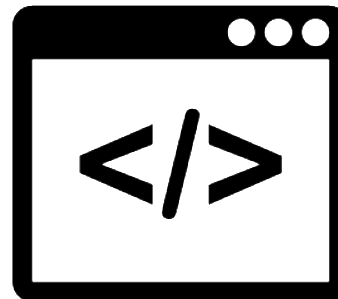
- =70 → Validada
- <50 < 69 → Observada
- >50 → Rechazada

- 10% SD
- R1 Ritmo cardiaco reposo
  - R2 Ritmo cardiaco durmiendo
  - R3 Ritmo de sueño
  - R4 Sueño profundo
  - R5 calorías quemadas
- 30% SD
- R6 Ejercicio (min)
  - R7 pasos totales

- On-target = 10 p
- Off-Target -/+20% = 5 p
- Off-Target -/+30% = 2 p
- Off-target >30% = 0 p

# MicroXplora Portal

Qué es un **SNIPPET** en Portal?



MICROBIOME = MICROBIOTA = GUT MICROBIAL

### Construcción de diccionario

### SNIPPET

- SUBJECT
- MODIFIER
- IMPACT
- WHAT
- HOW
- WHERE

### ARCHITECTURE OF A SNIPPET

Kang et al. Molecular Neurodegeneration 2014, 9:36  
http://www.molecularneurodegeneration.com/content/9/1/36

RESEARCH ARTICLE Open Access

**Diet and exercise orthogonally alter the gut microbiome and reveal independent associations with anxiety and cognition**

Silvia S Kang<sup>1</sup>, Patricio R Jeraldo<sup>2</sup>, Aishe Kurti<sup>1</sup>, Margret E Berg Miller<sup>3,4</sup>, Marc D Cook<sup>3,4</sup>, Keith Whitlock<sup>3,4</sup>, Nigel Goldenfeld<sup>5,6</sup>, Jeffrey A Woods<sup>3,4</sup>, Bryan A White<sup>5</sup>, Nicholas Chia<sup>2</sup> and John D Fryer<sup>1,7,8\*</sup>

*How? Where?*  
MODIFIERS - SUBJECT - IMPACT - WHAT

**Abstract**

**Background:** The ingestion of a high-fat diet (HFD) and the resulting obese state can exert a multitude of stressors on the individual including anxiety and cognitive dysfunction. Though many studies have shown that exercise can alleviate the negative consequences of a HFD using metabolic readouts such as insulin and glucose, a paucity of well-controlled rodent studies have been published on HFD and exercise interactions with regard to behavioral outcomes. This is a critical issue since some individuals assume that HFD-induced behavioral problems such as anxiety and cognitive dysfunction can simply be exercised away. To investigate this, we analyzed mice fed a normal diet (ND), ND with exercise, HFD diet, or HFD with exercise.

**Results:** We found that mice on a HFD had robust anxiety phenotypes but this was not rescued by exercise. Conversely, exercise increased cognitive abilities but this was not impacted by the HFD. Given the importance of the gut microbiome in shaping the host state, we used 16S rRNA hypervariable tag sequencing to profile our cohorts and found that HFD massively reshaped the gut microbial community in agreement with numerous published studies. However, exercise alone also caused massive shifts in the gut microbiome at nearly the same magnitude as diet but these changes were surprisingly orthogonal. Additionally, specific bacterial abundances were directly proportional to measures of anxiety or cognition.

**Conclusions:** Thus, behavioral domains and the gut microbiome are both impacted by diet and exercise but in unrelated ways. These data have important implications for obesity research aimed at modifications of the gut microbiome and suggest that specific gut microbes could be used as a biomarker for anxiety or cognition or perhaps even targeted for therapy.

**Keywords:** Neuroscience, Gut-brain axis, Microbiome, Anxiety, Cognition, Exercise, Diet

**WHERE NOT IN TITLE → look ABSTRACT**

Dictionary	Subject	Modifier	Impact	What	How	Where
	Gut microbiome	DIET	ALTER	ANXIETY	POSITIVE	MICE
	Gut Microbiota	EXERCISE	ASSOCIATION	MOOD	NEGATIVE	HUMAN
	Gut Microbes	DRUG	CORRELATION	DEPRESSION	HIGHER	PATIENT
		ANTIBIOTIC	SHAPE	COGNITION	LOWER	COHORT
		PROBIOTIC	CHANGE	DISEASE	LESS	
		PREBIOTIC	effect	IBS	MORE	
		LIFESTYLE			transient	
		SMOKING			reversible	
		TRAINING				
		FIBERS				



hypertension is correlated to lower Akkermansia spp. abundance in Human

### SNIPPET



# MicroXplora Portal

Cómo diseñamos la Interfaz gráfica y la funcionalidad de Portal?



**i** Acerca de

**u** Mi Perfil

**Mis muestras**

**📄** Tomas

**Datos microbioma**

**🧬** Datos NGS

**📖** Snippets

**Datos Pasivos**

**❤️** Wearables

**Datos Activos**

**📄** Cuestionarios

**📖** Historia clínica

**Explorar resultados**

**📊** Interés personal

**👤** Categorías médicas

**🧠** Inteligencia aumentada

Version alpha 0.0.9

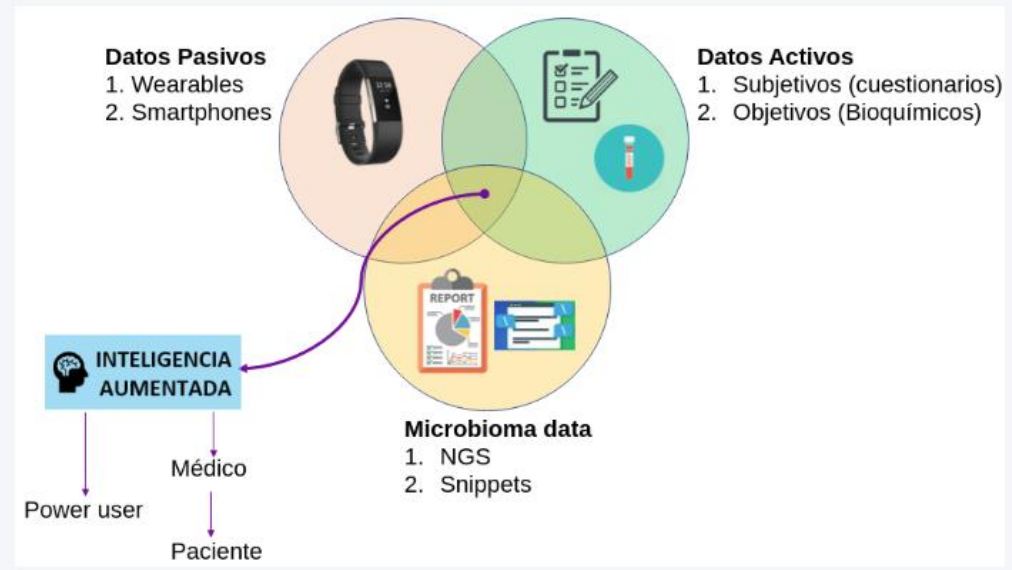


☰

# Héritas MicroXplora Portal IA

Inteligencia Aumentada aplicada al análisis de Microbioma Humano

**More**





- Acerca de
- Mi Perfil

Mis muestras

Tomas

Datos microbioma

- Datos NGS
- Snippets

Datos Pasivos

- Wearables

Datos Activos

- Cuestionarios
- Historia clínica

Explorar resultados

- Interés personal
- Categorías médicas
- Inteligencia aumentada



Información tomas

Validación tomas

Validar Toma

Seleccionar toma

5770924

Validar Toma

Fecha de Toma

2019-09-01

Ventana fechas toma

2019-08-30 al 2019-09-03

Ventana fechas basal

2019-09-04 al 2019-09-13

Resultados generales validación

Categoría

Toma

Basal

Puntaje obtenido

	Media	Desvio	Media	Desvio	
Calorías Quemadas	2043	187	1958	189	10
Minutos de actividad	32	16	20	19	2
Sueño profundo	79	24	69	15	5
Pasos	13067	4284	11398	3340	10
Ritmo cardíaco en reposo	63	1	64	1	10
Ritmo de sueño	443	120	407	41	10

Puntaje Total

47



Observada



- Acerca de
- Mi Perfil

**Mis muestras**

- Tomas

**Datos microbioma**

- Datos NGS
- Snippets

**Datos Pasivos**

- Wearables

**Datos Activos**

- Cuestionarios**
- Historia clínica

**Explorar resultados**

- Interés personal
- Categorías médicas
- Inteligencia aumentada



**Cuestionarios** Respuestas

**Estrés percibido**

Las preguntas en esta escala hacen referencia a sus sentimientos y pensamientos durante los 15 últimos días. La mayoría de las personas resiente esas impresiones. En cada caso, por favor indique cómo usted se ha sentido o ha pensado en cada situación. Intente ser lo más honesta que pueda.

**En los últimos 15 días, con qué frecuencia**

**ha estado afectada por algo que ha ocurrido inesperadamente**

Nunca

**se ha sentido incapaz de controlar las cosas importantes de su vida**

Nunca

**se ha sentido nerviosa e estresada**

Nunca

**se ha sentido segura sobre su capacidad a manejar sus problemas personales**

Nunca

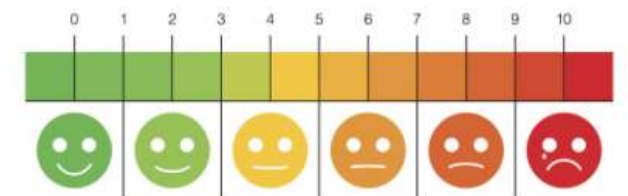
**ha sentido que las cosas iban bien para usted**

Nunca

**ha sentido que no podía afrontar todas las**

**Saciedad**

Completar teniendo en cuenta la siguiente escala



**Cuando tiene hambre cuanto come?**



**Come entre comidas?**



**Come dulce?**



**Come salado?**







Héritas  
Medicina de precisión

Transformando el Cuidado de la Salud en CADA Paciente

microXploraPortal

Acerca de

Mi Perfil

### Mis muestras

Tomas

### Datos microbioma

Datos NGS

Snippets

### Datos Pasivos

Wearables

### Datos Activos

Cuestionarios

Historia clínica

### Explorar resultados

Interés personal

Categorías médicas

Inteligencia aumentada

Version alpha 0.0.9



Información tomas

Validación tomas

Seleccionar toma

5770929

Fijar Toma

Editar Información Toma

Seleccionar toma para comparar

Base:

5770929 realizada el 2019-09-01

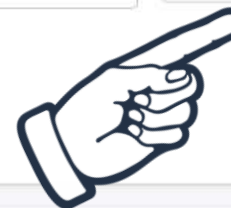
Comparar:

5718255 realizada el 2019-07-31

Seleccionar toma para comparar

5718255

Buscar snippets



Toma de muestras



2019-09-01



TOMA3

2019-09-01

2019-08-14



TOMA2

2019-08-14

2019-07-31



TOMA1

2019-07-31

Edición de Toma

Agregue información relativa a medicaciones, vacaciones, cambio en su rutina diaria o la dieta

Comentarios sobre la toma

Ingrese la fecha correcta de la toma

2019-09-01

Guardar Cambios

 Acerca de

 Mi Perfil

#### Mis muestras

 Tomas

#### Datos microbioma

 Datos NGS

 Snippets

#### Datos Pasivos

 Wearables


#### Datos Activos

 Cuestionarios

 Historia clínica

#### Explorar resultados

 Interés personal

 Categorías médicas

 Inteligencia aumentada



### Bacterias

#### Especie

#### Familia

 **lachnospiraceae**  
lachnospiraceae family abundance

 **prevotellaceae**  
prevotellaceae family

#### Género

 **bacteroides**  
bacteroides abundance

 **bifidobacterium**  
bifidobacterium abundance

 **prevotella**  
prevotella abundance

#### Filo

 **actinobacteria**  
actinobacteria phylum diversity

 **bacteroidetes**  
bacteroidetes abundance

 **firmicutes**  
firmicutes abundance

 **proteobacteria**  
proteobacteria abundance



-  Acerca de
-  Mi Perfil

**Mis muestras**

-  Tomas

**Datos microbioma**



-  Datos NGS

**Snippets**



**Datos Pasivos**

-  Wearables

**Datos Activos**

-  Cuestionarios
-  Historia clínica

**Explorar resultados**

-  Interés personal
-  Categorías médicas

-  Inteligencia aumentada



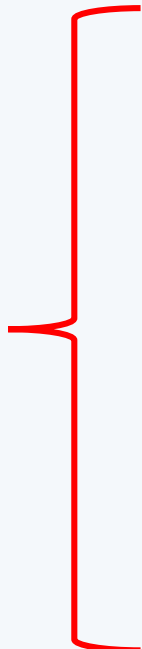
**Bacterias**

**Especie** — ×

**Género** — ×

-  **bacteroides**  
bacteroides abundance 
-  **bifidobacterium**  
bifidobacterium abundance 

Bacteria	5770929	5718255	DIRECCION	PORCENTAJE
g_Bifidobacterium	0.34	0.03	<b>Bajo</b>	0.2



coffee is correlated to higher Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)

fibers is correlated to higher Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)

fructans-rich vegetable is correlated to higher Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)

celiac disease is correlated to lower Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)

postnatal use of antibiotic is correlated to lower Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)

breastfeed infants is correlated to higher Bifidobacterium abundance in Human [Link](#)


 Acerca de

 Mi Perfil

**Mis muestras**

 Tomas

**Datos microbioma**

 Datos NGS

 Snippets

**Datos Pasivos**

 Wearables

**Datos Activos**

 Cuestionarios

 Historia clínica

**Explorar resultados**

 Interés personal

 Categorías médicas

 Inteligencia aumentada



Grupo Control

**Diversidad Alfa**

F/B ratio

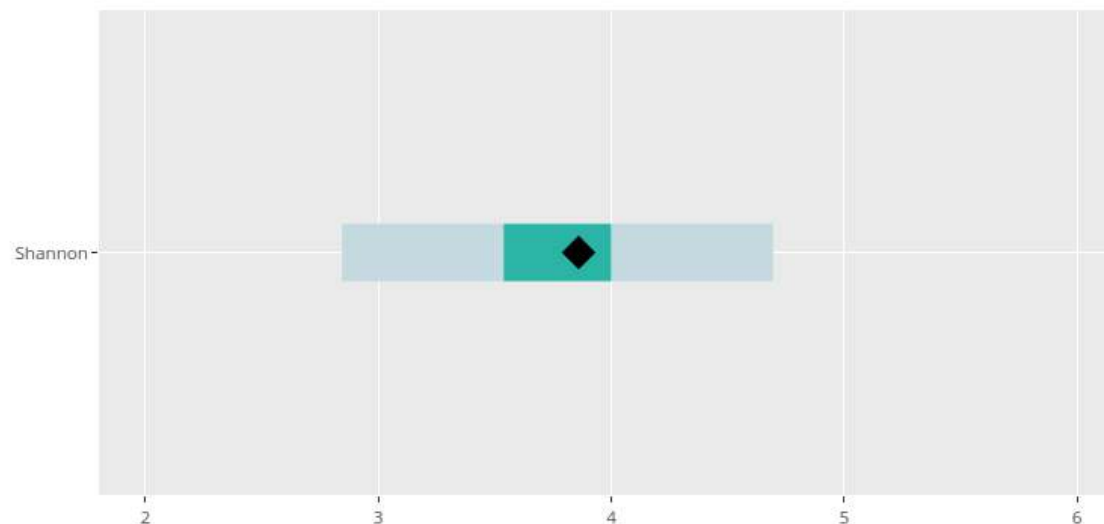
Abundancias relativas

Toma

Comparar Tomas

Diversidad Alfa

5718255



Mínimo	1er Cuartil	Mediana	Media	3er Cuartil	Máximo	Valor Muestra	Resultado
2.65	3.54	3.87	3.8	4	4.51	3.86	Normal

Mis muestras

Datos microbioma

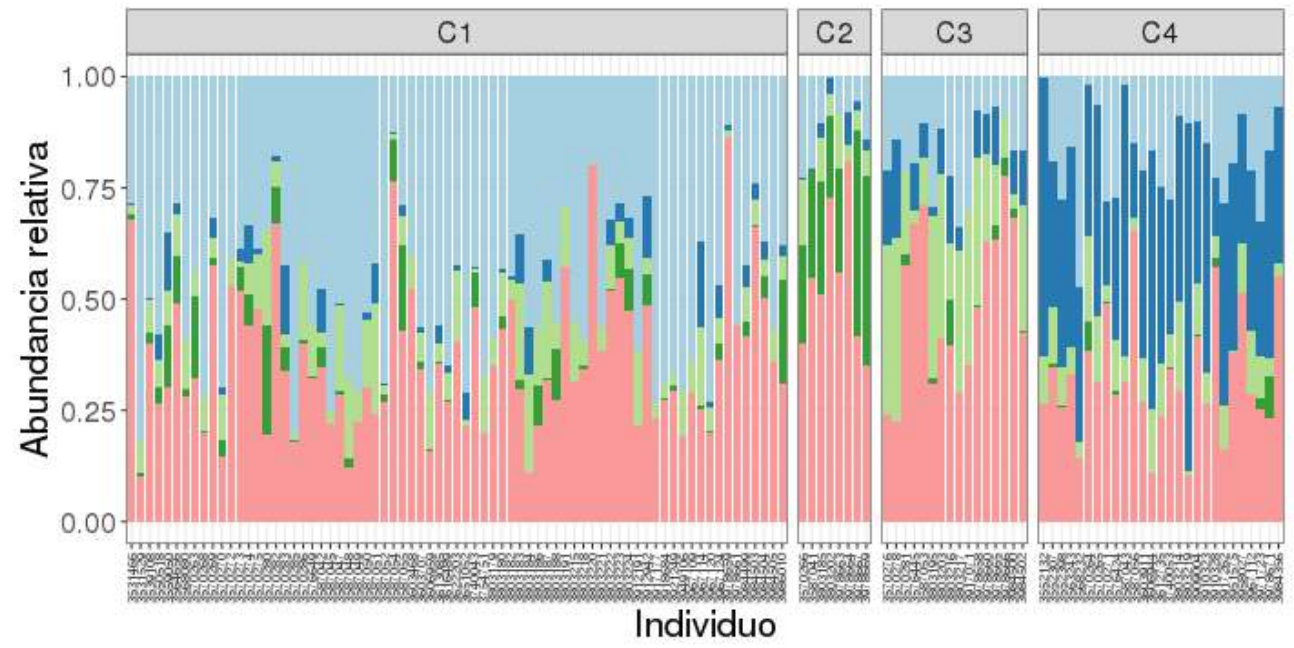
Datos Pasivos

Datos Activos



Grupo Control    Diversidad Alfa    F/B ratio    Abundancias relativas

Información del grupo control



Taxa    g\_Bacteroides    g\_Prevotella    g\_Faecalibacterium    g\_Akkermansia

Cluster    Asignación de cluster

Gráfico    [icon]

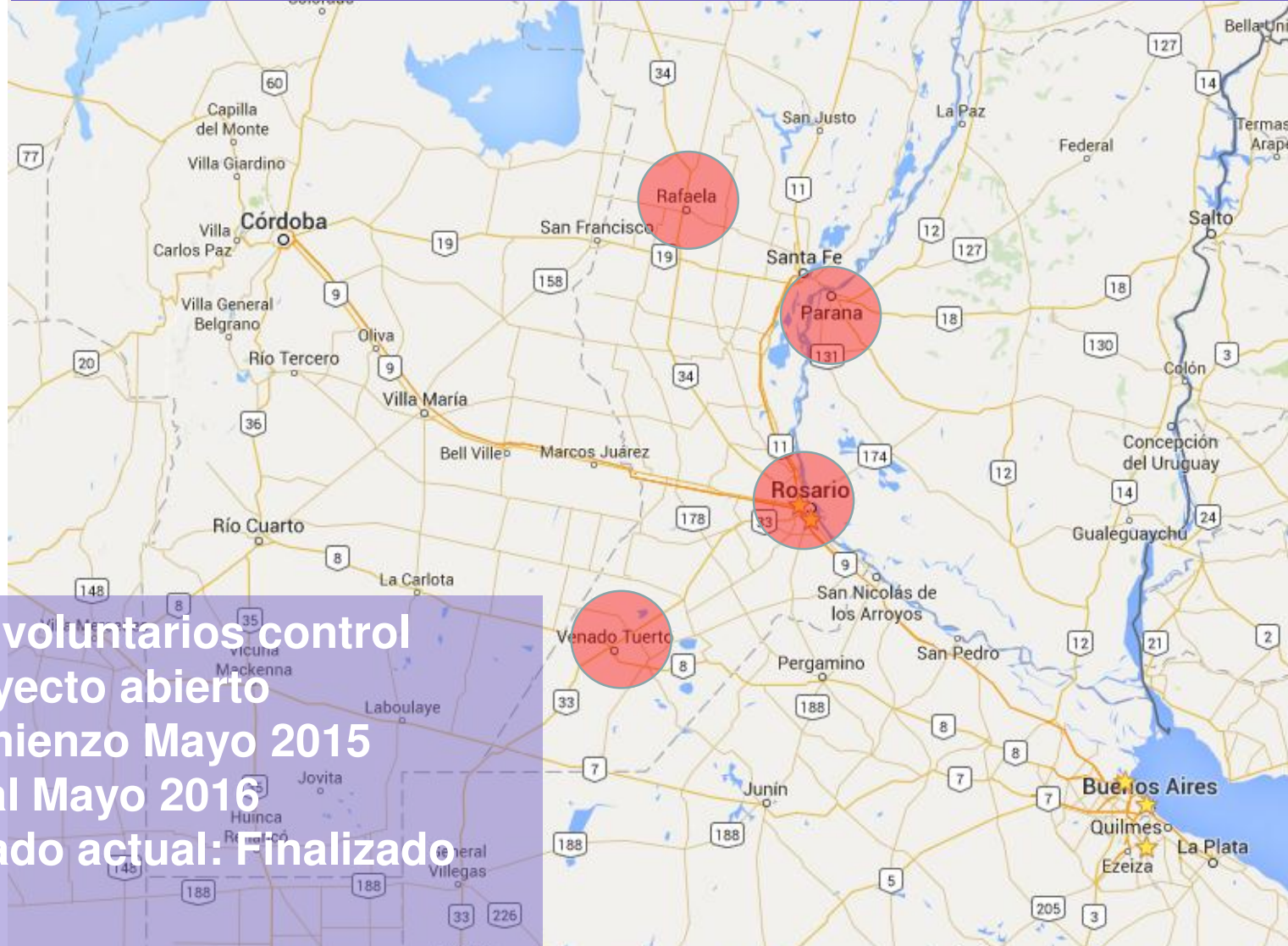
La muestra 5770929 fue asignada al grupo





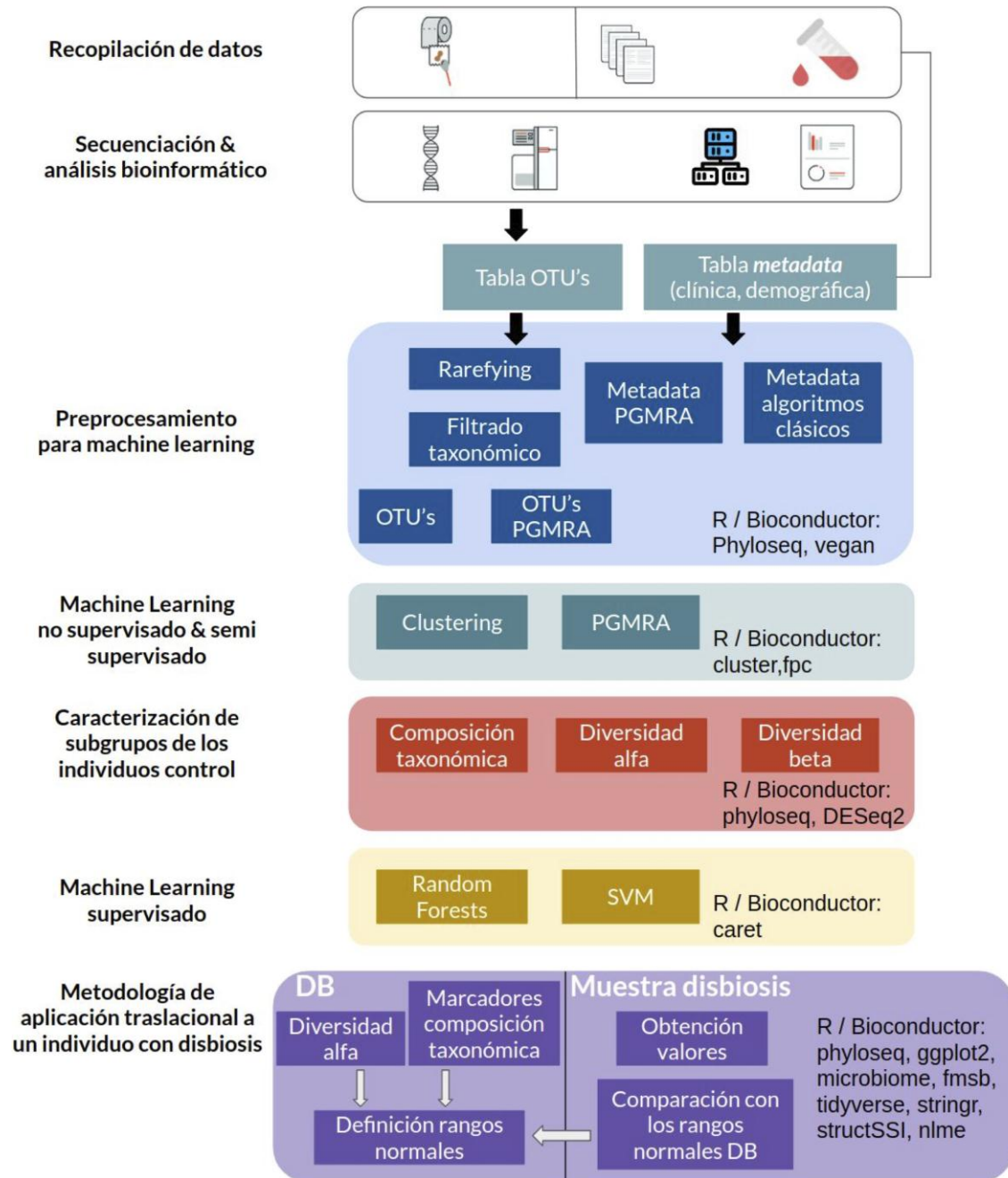
# Proyecto Microbioma intestinal Argentino

## Fase 2 – población control – ampliación



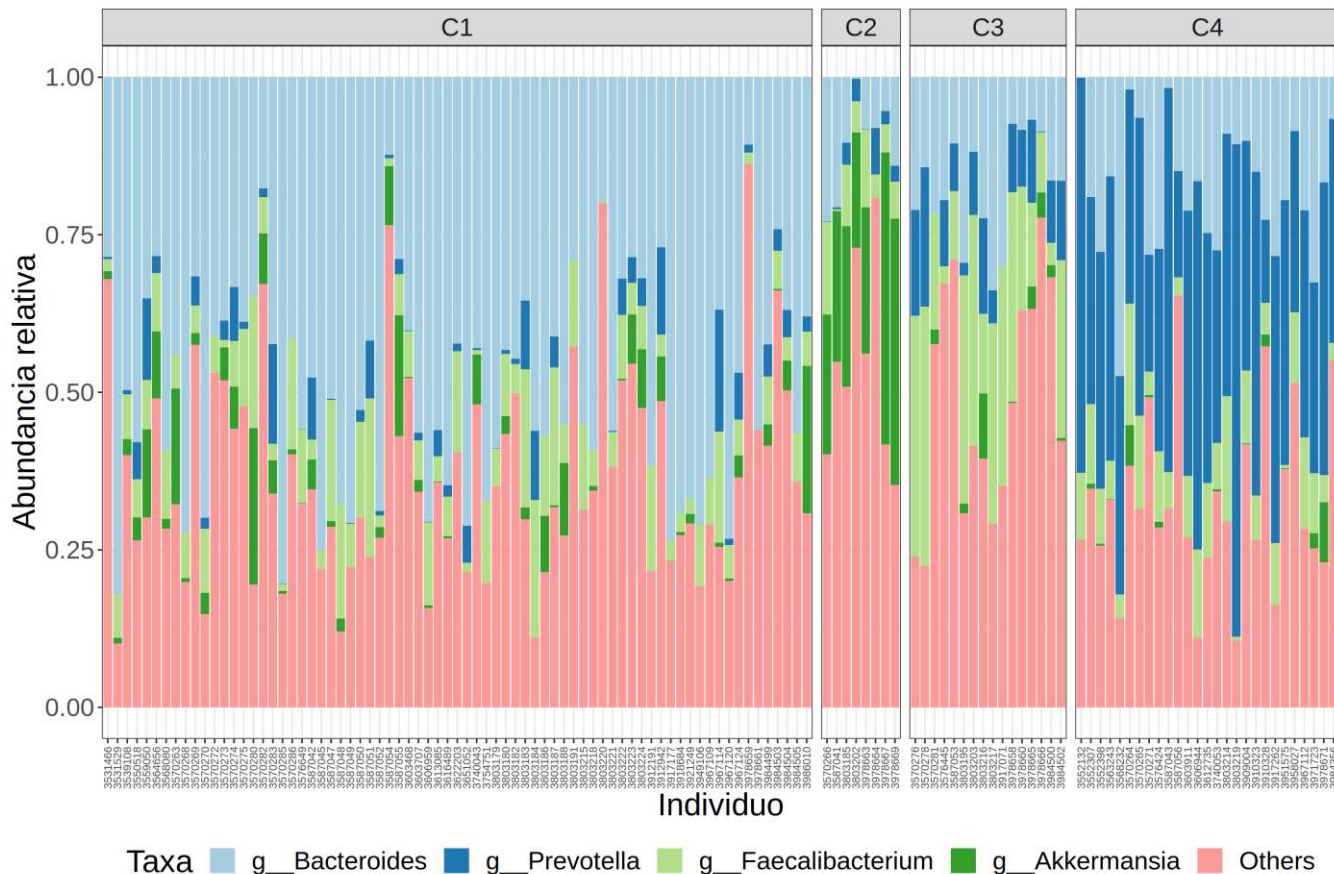
- 200 voluntarios control
- Proyecto abierto
- Comienzo Mayo 2015
- Final Mayo 2016
- Estado actual: Finalizado

Preparación de una Base de datos de referencia Argentina usando Machine Learning



# Preparación de una Base de datos de referencia Argentina usando Machine Learning

## Clustering - Caracterización de clusters



### C1 Bacteroides:

dieta occidental, alto contenido de grasas animales

### C2 Akkermansia:

Benéfica asociada a poblaciones industrializadas

### C3 Faecalibacterium:

marcador intestino saludable, habitualmente frecuente

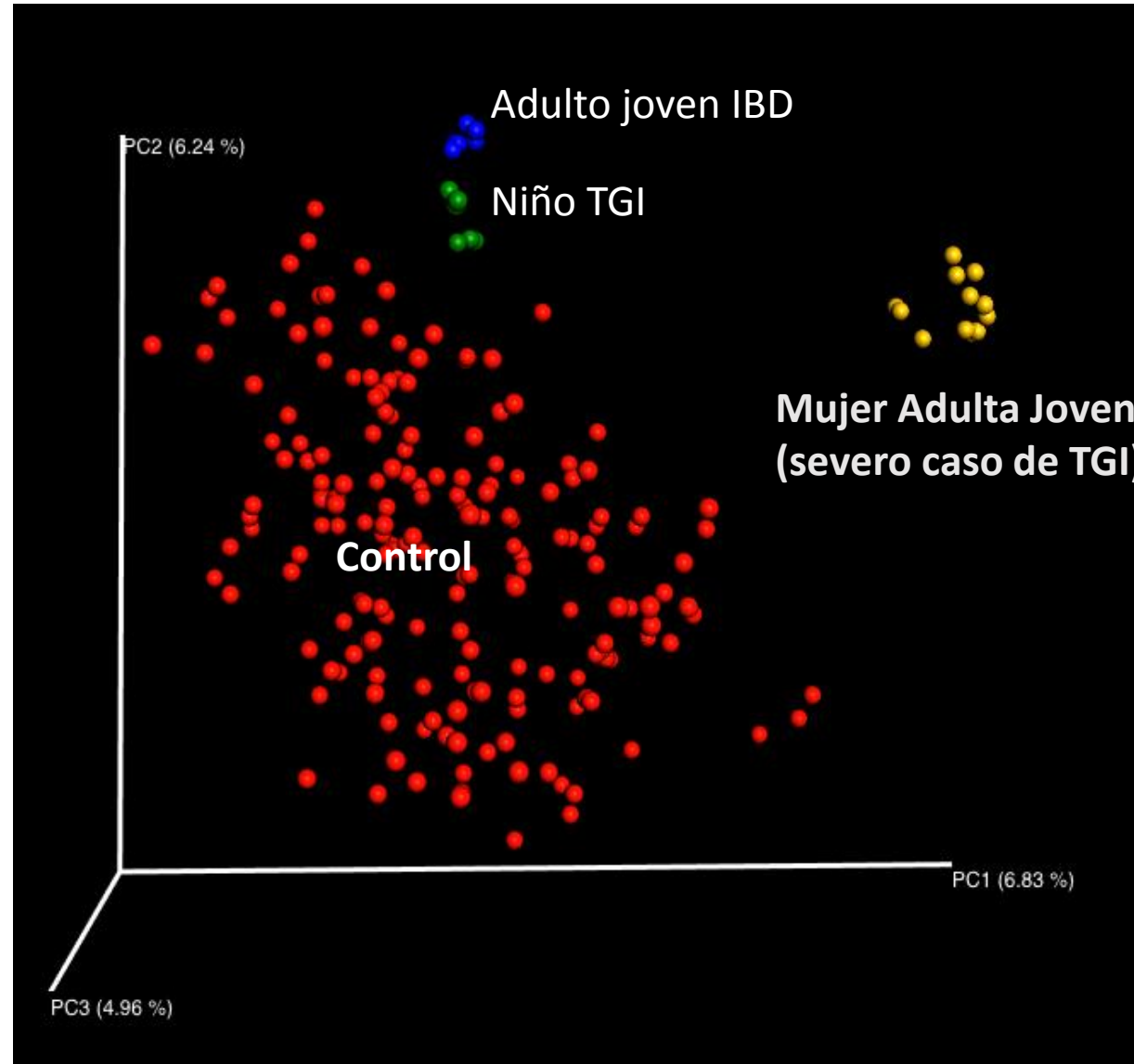
### C4 Prevotella:

dieta de población agrícola, carbohidratos, granos

# Primer Mapa de Microbioma Intestinal Argentino

## Con Casos Testigos

- Casos severos de disbiosis
- Con dinámica temporal

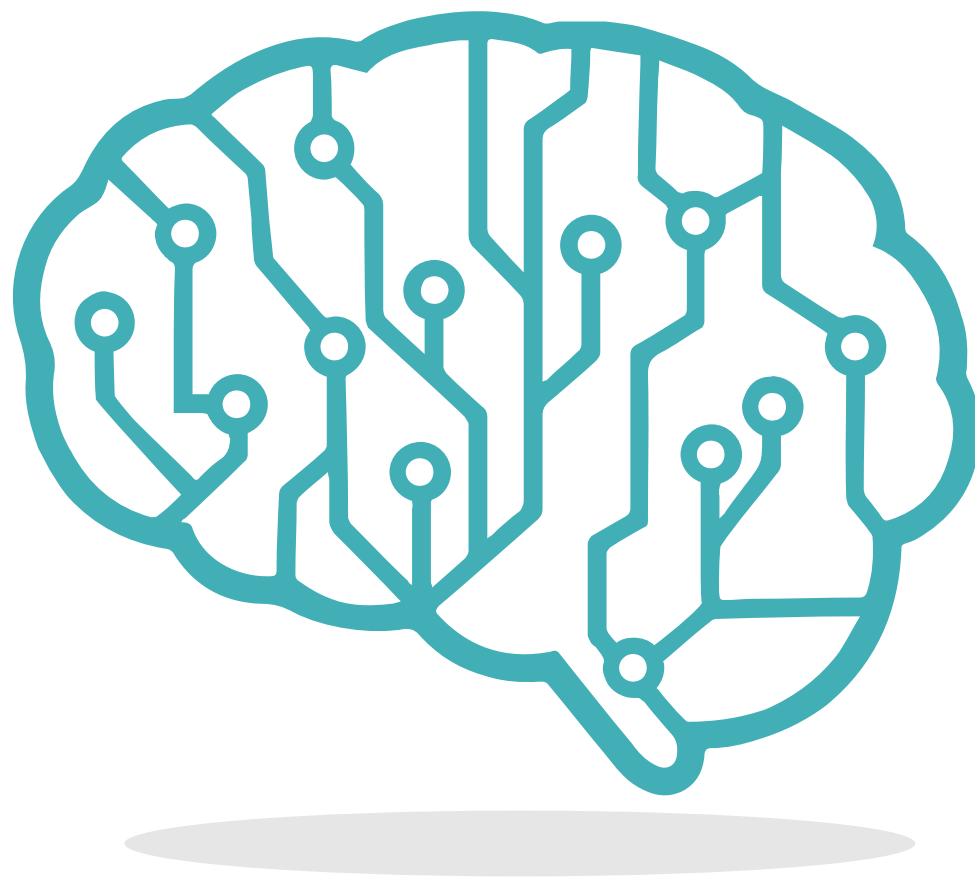




# Héritas MicroXplora Portal

Inteligencia Aumentada aplicada al análisis de Microbioma Humano.

Para el Médico



Para Usuarios  
informados



Gracias

