METABOLÓMICA

Coral Barbas
Danuta Dudzik
Mª Fernanda Rey-Stolle
Francisco J. Rupérez
Antonia García







ÍNDICE



- Introducción a la metabolómica.
- 2. Enfoques analíticos en la metabolómica.
 - Flujo de trabajo del estudio metabolómico
 - Procedimiento de Control de Calidad y Garantía de Calidad en la metabolómica
- 3. Procesamiento de datos e identificación de metabolitos
 - Flujo del procesamiento de datos
 - Tratamiento de datos en la metabolómica no dirigida
 - Identificación de metabolitos
 - Análisis estadístico
- 4. Análisis de datos
 - De la identificación de datos a las rutas metabolómicas
 - Validación de biomarcadores
- 5. Sesiones prácticas
 - Metabolómica dirigida y no dirigida
 - Metabolómica con herramientas gratuitas en línea

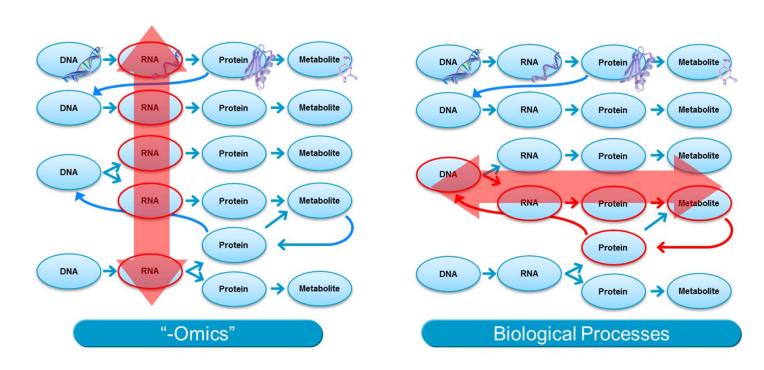






La investigación «ómica», nuevo campo emergente (que incluye la genómica, proteómica y metabolómica), se ocupa de la caracterización completa de los pequeños metabolitos moleculares presentes en sistemas biológicos.

Ómica y Biología de Sistemas





Anexo: Definición de Metabonómica



- Medida de la respuesta metabólica dinámica y multiparamétrica de un sistema vivo a estímulos patofisiológicos o modificaciones genéticas (Nicholson, 1999)
 - medida cuantitativa de la respuesta metabólica «total» en relación con el tiempo a estímulos patofisiológicos (nutricionales, xenobióticos, quirúrgicos o tóxicos)
- MetaboLómica el cuadro / MetaboNómica la película
- Hoy en día, todo es Metabolómica



Definición de Metaboloma

CEU
Universidad
San Pablo

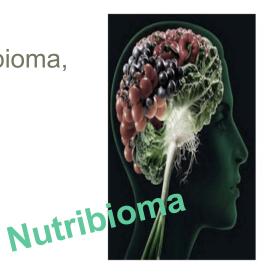
- «... el conjunto completo de metabolitos/sustancias intermedias con bajo peso molecular, que dependen de un contexto y que varían en función de la fisiología, el estado de desarrollo o patológico de la célula, tejido, órgano u organismo...» (Oliver 2002)
- Origen: Endometaboloma, Microbioma,
 Xenobioma, Nutribioma...
- Naturaleza: Glicoma, lipidoma, esfingolipidoma, peptidoma...
- Metaboloma ↔ Fenotipo

Hospedador









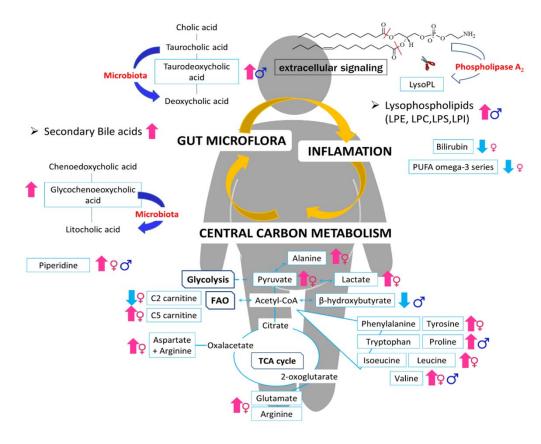




Lo que puede aportar la metabolómica (I)



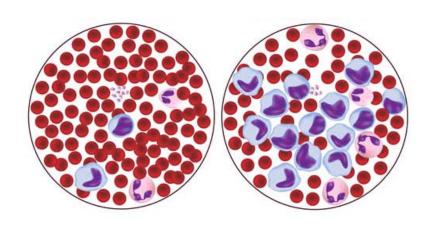
- Perspectiva global del estatus metabólico y de los eventos bioquímicos globales asociados a un sistema celular o biológico.
 - Situaciones patológicas sin mecanismo conocido, como la relación entre la obesidad y la resistencia a la insulina





Lo que puede aportar la metabolómica (II)

- Identificación (propuesta) de nuevos biomarcadores, importantes en el proceso de descubrimiento de nuevos fármacos o como herramientas de diagnóstico in vitro.
 - Por ejemplo, nuevos biomarcadores diagnósticos para la agresividad en la leucemia linfática crónica



		(%)	(%)	****	****
Acetylcarnitine	0.695	43.2	93.0	86.1	62.1
Butyrylcarnitine	0.548	10.8	98.0	84.4	52.4
Hexanoylcarnitine	0.690	27.0	96.0	8 <i>7</i> .1	56.8
Octanoylcarnitine	0.651	29.7	95.0	85.6	57.5
Decanoylcarnitine	0.662	27.0	94.0	81.8	56.3
Palmitoylcarnitine	0.719	40.5	94.0	87.1	61.2
Dodecanamide	0.497	8.1	100.0	100.0	52.1
Hexadecanamide	0.516	5.4	100.0	100.0	51.4
Oleamide	0.600	18.9	96.0	82.5	54.2
Linoleamide	0.672	16.2	98.0	89.0	53.9
Acylcarnitines ^a	0.743	32.4	95.0	86.6	58.4

Acylcarnitines and FAA 0.750

Utility of validated metabolites as biomarkers of aggressive state of CLL

NPV (%)

52.7

65.9



La metabolómica sirve para...

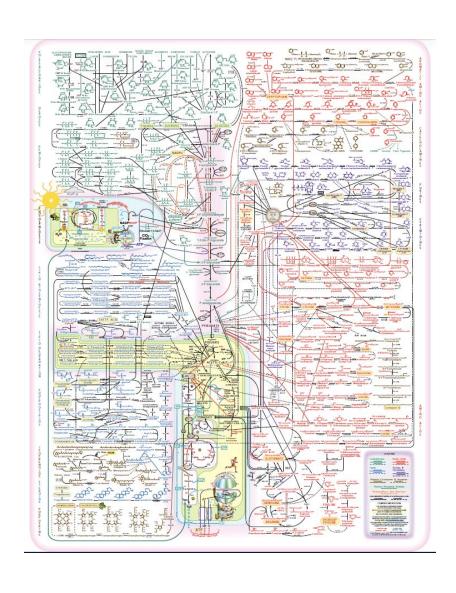
- buscar diferencias metabólicas entre grupos de muestras (caso vs. control; pretratamiento vs. post-tratamiento; una condición vs. otra)
- identificar compuestos que sean significativos y proponer los mecanismos
- averiguar información sobre el fenotipo
- observar los efectos de un tratamiento
- encontrar nuevos objetivos farmacológicos

La metabolómica NO es...

- un método para revelar el destino de un metabolito o un fármaco
- un método de cuantificación
- el uso de un simple kit para cuantificar un grupo de metabolitos (se requiere NMR, MS...)
- posible sin una comparación simultánea de muestras

Definición de Metabolismo



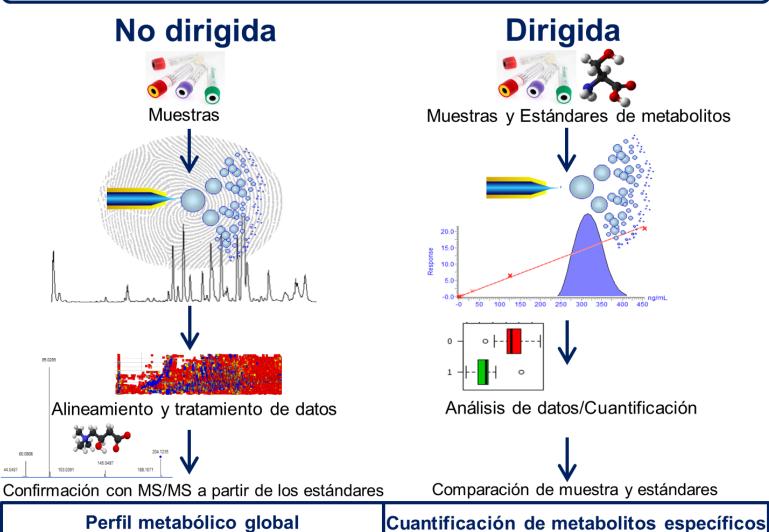


El grupo completo de procesos (bio)químicos dentro de un orgánulo. célula, tejido, órgano u organismo, esenciales para la vida

Enfoques analíticos en la metabolómica

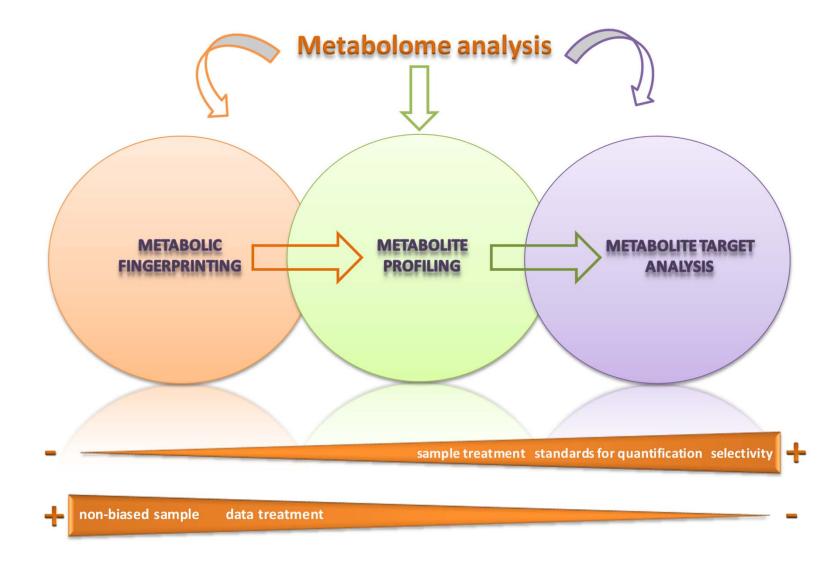


Estrategias metabolómicas



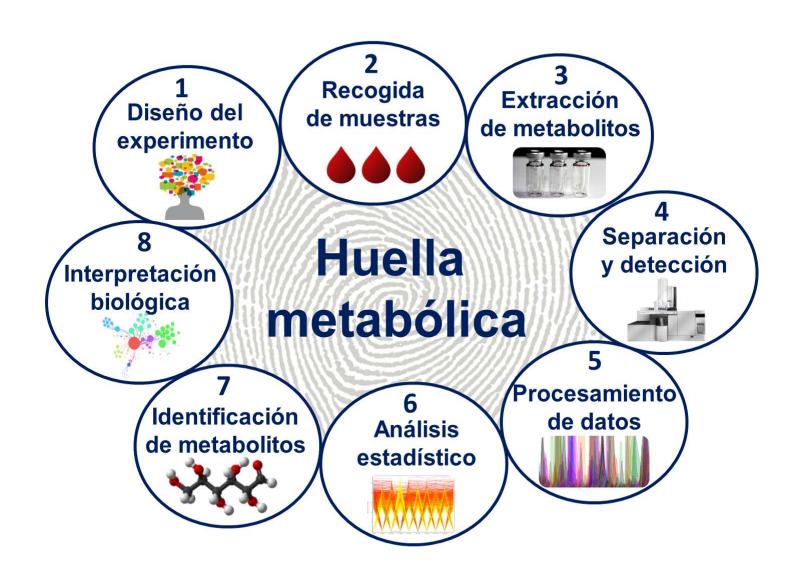
Tres maneras de hacer metabolómica







FLUJO DE TRABAJO EN METABOLÓMICA



TÉCNICAS ANALÍTICAS

- GC/MS: Compuestos polares pequeños
 - Principalmente solubles en agua (algunos hidrofóbicos)
 - Tratamiento de muestras: Derivatización
 - Fragmentación reproducible bases de datos
- NMR
 - Soluble en agua
 - Prácticamente sin tratamiento de muestra
 - LOD alto
- LC/MS
 - metabolitos de tamaño pequeño a grande (<1500 Da), y de polaridad media a nula
- CE/MS: Compuestos polares pequeños-medianos
 - Aminoácidos, acilcarnitinas, poliaminas, etc.
 - Sin derivatización







AACLifeSci ,



Plataformas analíticas basadas en la MS en la metabolómica



Técnica Analítica

GC-MS

Aplicación

Separación, identificación, y cuantificación de metabolites poco polares, volátiles y térmicamente estables

Ventajas

Elevada resolución, posibilidad de librerias de metabolites de amplio espectro para identificación.

Desventajas

Imporibilidad de analizar metabolitos termoestables. Se require la derivatización de metabolitos no volátiles de elevado peso molecular

LC-MS

Separación, identificación, y cuantificación de numerosos grupos de metabolitos, dependiendo del tipo de columna y fase móvil

Alta sensibilidad, alta capacidad de carga de muestra, no necesaria derivatización, posibilidad de analizar compuestos termolábiles.

Disponibilidad limitada de librerías comerciales, restricción de eluyentes en LC, efecto matriz, limitado potencial de identificación a menos que se utilice como detección MS-MS

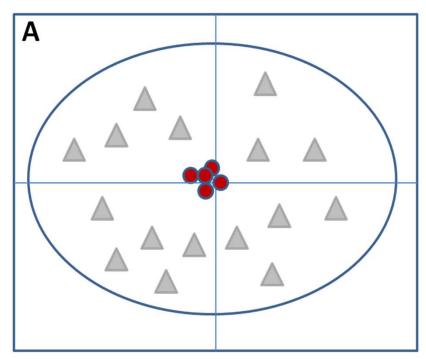
CE-MS

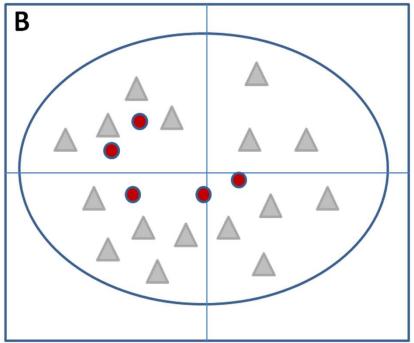
Separación, identificación, y cuantificación de metabolites polares e ionizados, volúmenes de muestra muy pequeño.

Elevada resolución y análisis rápido, útil para muestras biológicas complejas, incluso con muy poco volumen Disponibilidad limitada de librerías comerciales. Incompatibilidad de BGE, límites de detección. Limitado potencial de identificación a menos que se utilice como detección MS-MS

Procedimiento de Control de Calidad y Garantía de Calidad en la metabolómica







A: QC (puntos rojos) agrupadas

B: QC dispersas

TRATAMIENTO DE DATOS EN METABOLÓMICA: Procesamiento de señales



Procesamiento de datos brutos (primarios)

Conversión de archivos de datos brutos

Preprocesamiento de datos

- · Reducción del ruido
- · Detección de picos
- Alineamiento
- Filtrado de datos
- Valores perdidos (en blanco)

Pretratamiento de datos

- Normalización
- Transformación
- Escalado

Tratamiento de datos

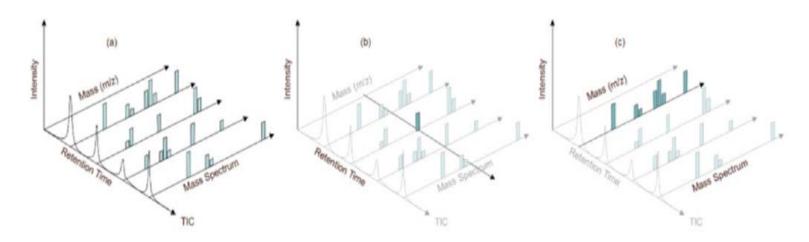
- Identificación de metabolitos
- Análisis estadístico:

Multivariante & Univariante

FLUJO DEL PROCESAMIENTO DE DATOS

TÉCNICA ANALÍTICA: GC-MS

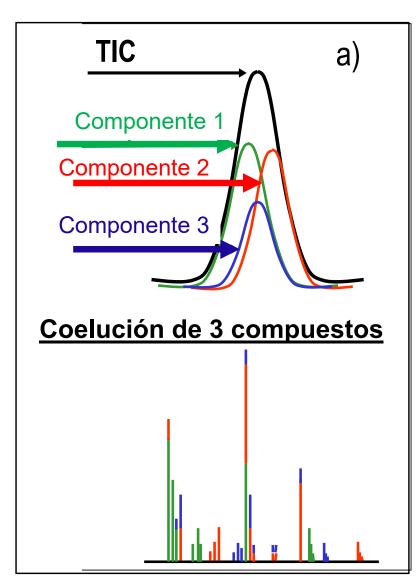
- AACLifeSci
- Cromatografía de gases acoplada a la espectrometría de masas
- Criterio de referencia
 - Altamente sensible y reproducible
 - Información: Calidad y Cantidad
 - Librerías de espectros para propósitos de identificación
 - El 10-20% de los compuestos conocidos se pueden analizar mediante GC
 - Alta relevancia metabólica

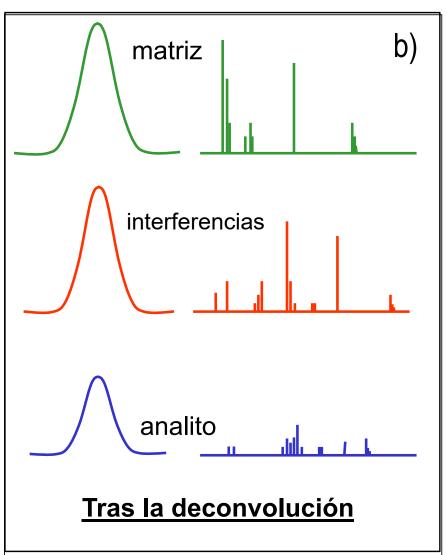


(a) Datos 3D de GC/MS; (b) Cromatograma de ion extraído para el ion seleccionado (c) Un único punto de datos en el tiempo proporciona un único espectro de masas extraído de Chromatography Today









a) Antes y b) Después del proceso de deconvolución extraído de https://www.agilent.com/cs/library/Support/Documents/f05017.pdf

Deconvolución en LC-ESI-MS y CE-ESI-MS

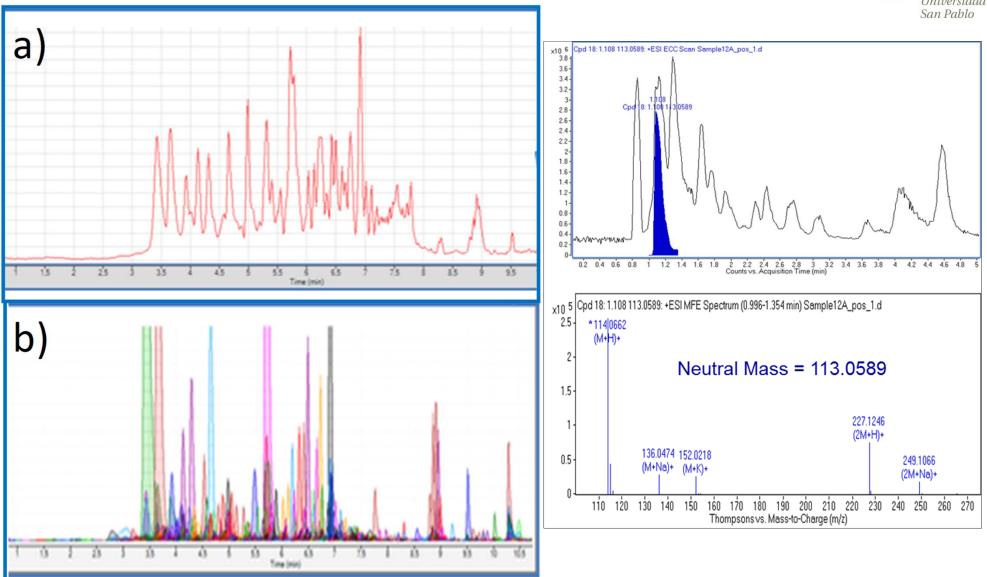


- Métodos basados en picos
- A la hora de determinar si los distintos iones son del mismo "posible compuesto" (feature) el Molecular Feature Extractor (Agilent) considera la exactitud de las medidas de masas para iones relacionados en un grupo por su estado de carga, distribución isotópica, y las posibles relaciones químicas.
- También puede considerar iones vinculados como aductos: aductos de protón, sodio, potasio y amonio en la ionización positiva o pérdida de un protón, aductos con formiato, etc., en el modo de ionización negativa.



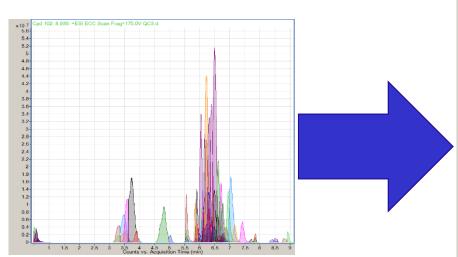
Después de la deconvolución





- a) Cromatograma de Iones Totales
- b) Cromatogramas de cada uno de los compuestos obtenidos después de la deconvolución

¿Cromatograma o lista de características?



Show/Hide △+	Saturated ∇+	RT⊽⊅	m/z ⊽⊅	Mass ⊽⊅	Polarity ▽≠	lons ⊽⊅	Height ▽≠	Area ⊽⊅	Vol	VÞ	Quality Score ⊽
V	S	0.514	280.0923	279.085	Positive	5	2740215		14234	373	10
V	S	0.517	203.0526	202.0454	Positive	6	4045612		20286	412	8
\		0.526	140.0682	139.0609	Positive	3	1530642		7519	633	10
\		0.529	136.0482	135.041	Positive	2	1187260		6016	909	10
\	S	0.57	162.1126	161.1053	Positive	7	2758926		19465	836	1(
>	S	0.57	304.2998	303.2926	Positive	4	3021606		14360	408	1(
V		0.58	114.0664	113.0591	Positive	4	549599		6985	240	8
2		0.614	175.1192	174.1119	Positive	3	760396		3860	452	91
<u> </u>		0.625	156.0768	155.0696	Positive	7	1055485		6005	360	1(
V		0.646	170.0927	169.0854	Positive	4	604901		3355	886	1(
V	S	3.29	520.3389	519.3316	Positive	7	3243984		36560	884	80
V		3.298	544.3388	543.3315	Positive	4	1339590		12508	261	
V	S	3.483	520.3389	519.3316	Positive	11	5382675		86088	232	85
V	S	3.5	544.3389	543.3316	Positive	7	2216628		36501	788	10
V	S	3.573	496.3389	495.3316	Positive	6	8281163		80624	664	86
\	S	3.746	496.3388	495.3316	Positive	13	11742118		200075	408	
\	S	3.89	522.3545	521.3472	Positive	8	2204035		17763	280	
\	S	4.801	524.3702	523.3629	Positive	12	6862920		111854	136	10
\		5.027	524.3702	523.3629	Positive	6	1308318		8748	089	
\		5.559	163.0393	162.032	Positive	4	1349239		5379	156	1
V	S	5.561	391.2839	390.2767	Positive	15	7367381		51796	644	1
2	S	5.561	149.0235	148.0162	Positive	4	2915086		12886	771	10
V		5.597	338.3418	337.3345	Positive	9	787867		4058	574	10
V	S	5.849	675.5425	674.5353	Positive	7	6821314		39496	860	10
V		5.857	627.5339	626.5266	Positive	3	712763		3673	685	10
V	S	5.904	701.5583	700.551	Positive	8	8615328		59468	044	1(
V	S	5.941	689.558	688.5507	Positive	8	3178377		18867	332	1(
V		5.991	754.5372	753.5299	Positive	4	737180		4127	601	10
D		5 005	730 5360	720 5207	Positive	7	1506513		2/12/	120	1

Preprocesamiento de datos





Alineamiento

- Los desplazamientos de los picos se observan a través del eje del RT
- Dos grupos:
 - se alinean los datos antes de la detección de picos
 - métodos de alineamiento basados en el pico: se alinean en todas las muestras los picos espectrales detectados
 - programas:
 - MetaboAnalyst (metaboanalyst.ca)
 - mzmine and mzmine2 (http://mzmine.sourceforge.net/)
 - metAlign
 - BinBase (fiehnlab.ucdavis.edu)
 - xcms and xcms2 (Scripps)
 - metaXCMS (Scripps)
 - XCMS Online (Scripps)

Valores en blanco

- Problemas en nuevos análisis
- Distintas estrategias
 - Sustituir por la mitad del mínimo, por media/mediana, el k vecino-más-cercano (KNN), el PCA probabilístico (PPCA), el método PCA bayesiano (BPCA), o la Descomposición en Valores Singulares (SVD), etc.

Filtración

- Variables de tamaños muy pequeños detectados usando la media o la mediana
- Variables que son prácticamente constantes detectadas usando la desviación estándar (SD)
- Variables que muestran baja repetibilidad medidas usando la muestra QC

Pretratamiento de datos



Normalización

- Normalización específica de muestra (i.e. peso, volumen)
- Normalización por suma o mediana
- Normalización por muestra de referencia
- Normalización mediante muestra combinada a partir de un grupo de control
- Normalización por característica de referencia
- Normalización por cuantiles

Transformación de datos

- Transformación logarítmica
- Transformación de raíz cúbica

Escalado de datos

- Centrado a la media
- Autoescalado (centrado a la media y dividido por la desviación estándar de cada variable)
- Escalado Pareto (centrado a la media y dividido por la raíz cuadrada de la desviación estándar de cada variable)
- Escalado por rango (centrado a la media y dividido por el rango de cada variable)



Estadística para Metabolómica

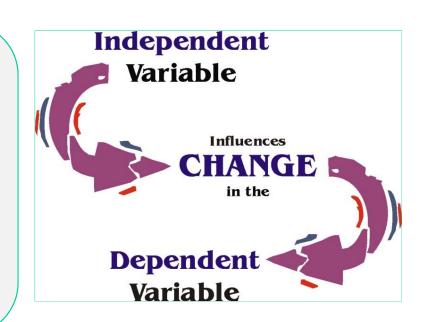
CEU Universidad San Pablo

Objetivos:

- detectar diferencias entre grupos de muestras a nivel químico
- categorizar compuestos de acuerdo a su importancia relativa para la diferenciación de muestras

VARIABLES

- o **variable dependiente**: representa el resultado o el efecto, o se evalúa para comprobar si existe un efecto, p. ej.: abundancia de metabolito
- variable independiente: representa las entradas o las causas, o se evalúan para determinar si son las causas, p. ej.: condiciones de tratamiento dentro del experimento



TIPOS

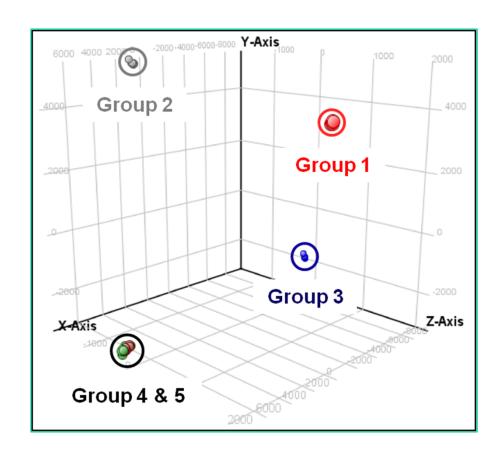
- Análisis univariante UVA:
 - Distribución normal: Prueba t de Student, ANOVA
 - o Distribución no normal: prueba de la U de Mann-Whitney, Kruskal-Wallis
- o Análisis multivariante MVA: PCA, PLS-DA, OPLSDA

PCA



CEU
Universidae
San Pablo

- utilizado como herramienta en análisis exploratorio de datos
- cada punto representa gráficamente cada muestra medida
- el algoritmo no tiene conocimiento de las asociaciones en grupo de las muestras - análisis no supervisado
- el primer compuesto principal explica la mayor parte de la variación
- las cargas de compuestos indican el impacto del compuesto en el análisis
- cada punto es la suma de las cargas de compuestos de una muestra
- la densidad de la agrupación refleja la variación de las muestras









un algoritmo que utiliza datos previos para predecir los resultados de observaciones futuras

- el algoritmo tiene conocimiento de las asociaciones en grupo de las muestras análisis supervisado
- algoritmos habituales
 - Análisis discriminante por mínimos cuadrados parciales (PLS-DA)
 - Máquinas de soporte vectorial
 - Árbol de decisión
 - Bayesiano ingenuo
 - Red neuronal





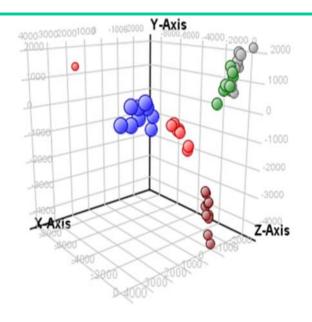
Predicción de clases: PLS-DA

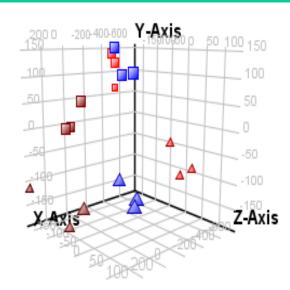


Análisis Discriminante por Mínimos Cuadrados Parciales Análisis Discriminante por Proyección en Estructuras Latentes

un método estadístico que guarda cierta relación con el análisis de compuestos principales (PCA), pero siendo un análisis *supervisado*

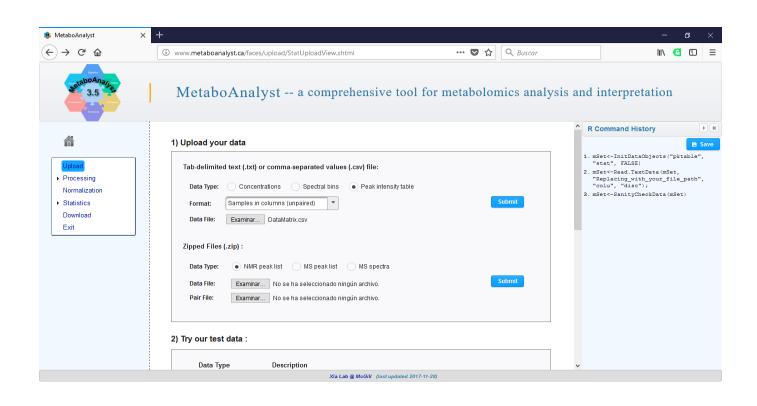
- crea un modelo de regresión lineal proyectando las variables predichas y observables en un nuevo espacio
- muy adecuado para cuando existen más indicadores (compuestos) que observaciones (muestras)
- o cada compuesto posee un t-score que representa su impacto en la predicción
- o se asigna un valor de confianza de la predicción al ejecutar el modelo













Predicción de clases: Validación del modelo



se evalúa la exactitud de la regla de predicción que se crea y proporciona una indicación de modelos de sobreajuste:

dejando uno fuera (leave one out)

- o se utilizan todas las muestras del conjunto de entrenamiento excepto una para construir la regla de predicción
- o utilizando esta regla, se predice la clase de muestra que se ha dejado fuera
- o la muestra se devuelve al conjunto de entrenamiento y se deja fuera una muestra diferente, volviendo a elaborar la regla de predicción con las muestras que quedan
- se repite este proceso hasta que se haya predicho cada muestra del conjunto de entrenamiento exactamente una vez
- o se recuenta entonces el número de predicciones correctas e incorrectas para determinar el porcentaje de éxito

N - fold

- las muestras del conjunto de entrenamiento se dividen aleatoriamente en N subconjuntos iguales, manteniendo una frecuencia de clases relativa
- 2. N-1 subconjuntos se combinan entonces para el entrenamiento y el conjunto sobrante se utiliza para el ensayo
- 3. se repite paso a paso dejando un grupo fuera cada vez
- 4. se repite el paso 1, 2, 3 M veces
- 5. cada muestra se predice *M* veces y se comunica la clase que haya sido predicha más veces a lo largo de esas *M* veces en los resultados de validación



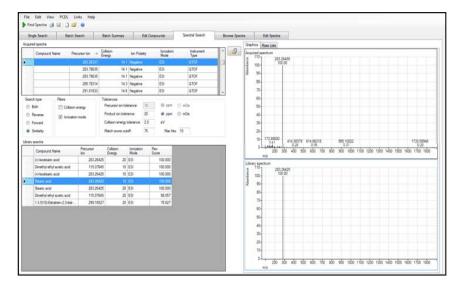


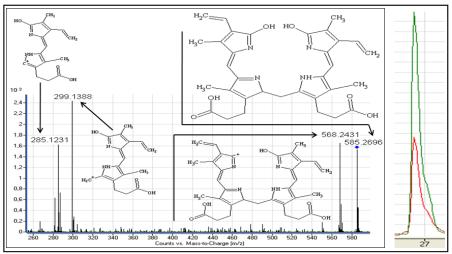
Identificación

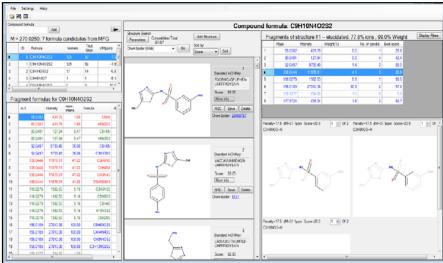
- Búsqueda en base de datos con medida de masa exacta
- 2. Búsqueda en base de datos comparando el patrón isotópico
- 3. Búsqueda en base de datos comparando el patrón isotópico y el tiempo de retención

Confianza

- 4. Búsqueda en librerías de MS/MS
- Búsqueda en librerías de MS/MS y tiempo de retención









CLASIFICACIONES DE BASES DE DATOS

- Basadas datos espectrales
 - Principalmente pequeñas moléculas y no solo metabolitos
 - NMR
 - MS o MS/MS
- Basadas en información de compuestos
 - Nombre de compuesto, estructuras, propiedades físicas, identificación
- Basadas en base de datos de rutas metabólicas
 - Rutas de metabolitos, xenobióticos, proteínas y de señalización
- Base de datos metabolómica completa
 - Una combinación de las anteriores



Lista de Bases de Datos en 2018



Nombre	URL	Nombre	URL
	http://aralip.plantbiology.msu.edu/pathways/pathw		
ARALIP	ays	KEGG	http://prime.psc.riken.jp/?action=metabolites_index
AtIPD	http://www.atipd.ethz.ch/	KEGG Glycan	http://www.genome.jp/kegg/glycan/
BiGG	http://bigg.ucsd.edu/	KNApSAcK	http://prime.psc.riken.jp/?action=metabolites_index
BioCyc	http://biocyc.org/	LipidMaps	http://www.lipidmaps.org/
BioNumbers	http://bionumbers.hms.harvard.edu/	MarkerDB	http://www.markerdb.ca/users/sign_in
BML-NMR	http://www.bml-nmr.org/	MassBank	http://www.massbank.jp/
BioMagResBank	http://www.bmrb.wisc.edu/metabolomics/	MetaboAnalyst	http://www.metaboanalyst.ca/MetaboAnalyst/
BMDB	http://www.cowmetdb.ca/cgi-bin/browse.cgi	MetaboLights	http://www.ebi.ac.uk/metabolights/index
ChEBI	http://www.ebi.ac.uk/chebi/	MetaCrop	http://metacrop.ipk-gatersleben.de/apex/f?p=269:111:
ChEMBL	https://www.ebi.ac.uk/chembl/about#	MetaCyc	http://metacyc.org/
ChEBI	http://www.ebi.ac.uk/chebi/	METAGENE	http://www.metagene.de/program/a.prg
ChemMine	http://chemminedb.ucr.edu/	METLIN	https://metlin.scripps.edu/index.php
ChemSpider	http://www.chemspider.com/	MMCD	http://mmcd.nmrfam.wisc.edu/
CCD	http://ccd.chemnetbase.com/intro/index.jsp#about	mzCloud	https://mzcloud.org/
CSF Metabolome Database	http://www.csfmetabolome.ca/	OMIM	http://www.ncbi.nlm.nih.gov/omim/
CyberCell Database	http://ccdb.wishartlab.com/CCDB/	OMMBID	http://ommbid.mhmedical.com/
DrugBank	http://www.drugbank.ca/	Oryzabase	http://www.shigen.nig.ac.jp/rice/oryzabase/
ECMDB	http://www.ecmdb.ca/	PepBank	http://pepbank.mgh.harvard.edu/
ExPaSy Pathways	http://web.expasy.org/pathways/	PharmGKB	http://www.pharmgkb.org/
	http://fiehnlab.ucdavis.edu/Metabolite-Library-		
Fiehn GC-MS Database	<u>2007/</u>	PMN	http://www.plantcyc.org/
FooDB	http://www.foodb.ca	PubChem	http://pubchem.ncbi.nlm.nih.gov/
GMDB	http://gmd.mpimp-golm.mpg.de/	Reactome	http://www.reactome.org/
HMDB	http://metabolomics.pharm.uconn.edu/iimdb/	RiceCyc	http://pathway.gramene.org/gramene/ricecyc.shtml
		Serum Metabolome	
HumanCyc	http://www.genome.jp/kegg/	Database	http://www.serummetabolome.ca/
IIDMB	http://www.genome.jp/kegg/glycan/	SetupX & BinBase	http://fiehnlab.ucdavis.edu/projects/binbase_setupx







Neutral Masses

m/z Masses

All (Including In Silico Compounds)

MINE (Only In Silico Compounds)

■ Kegg

HMDB

Metlin

LipidMaps

All including peptides

CHNOPS

CHNOPS + CI

Modifiers (*):

CH3COONH3

NH3 HCOO CH3COO HCOONH3

- Dedicado a la anotación de metabolitos.
- Realiza búsquedas en compuestos unificados de distintas fuentes.
- Aplica conocimiento basado en la información de entrada proporcionada por el usuario.
- Ayuda a identificar lípidos oxidados.
- http://ceumass.eps.uspceu.es/mediator

Ionization Mode (*):	Adducts (*):
Neutral	□ All
Positive Mode	☑ M+H
Negative Mode	M+2H
calculation of new m/z from neutral	■ M+Na
mass based on selected adducts	 M+K
	☑ M+NH4



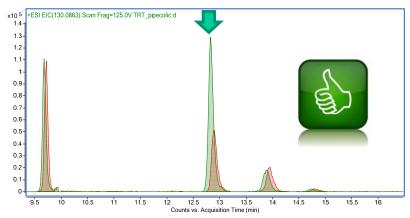
Universidad San Pablo



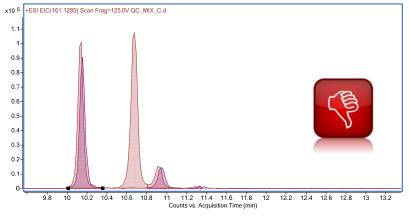
Α	ВС	D	E	F	G	Н		J	K	L	M	N	0	
ST OF COMPOUND														
perimental mass		PPM Err			Formula	CAS	Kegg	HMDB	LipidMaps	Metlin	PubChem	InChiKeg	Pathways	
399.3367	17732 M+H	!		L-palmitoyloarnitine	C23H45NO4				LMFA07070079			XOMRRQXKHMYMOC-NRFANRHF		
399.3367	17751 M+H	!		O-palmitoylcarnitine	C23H45NO4				LMFA07070098			XOMRRQXKHMYMOC-UHFFFAOYS		
399.3367	17657 M+H	!		Palmitoylcarnitine	C23H45NO4	2364-67-2	C02990	HMDB0000222	LMFA07070004	36667	11953816	XOMRRQXKHMYMOC-OAQYLSRUS	Fatty acid Metabolism	Fat
399.3367	0 M+Na	1		No compounds found for experimental mass 399.3367 and a	dduct: (
399.3367	13442 M+NH4	!		methyl 9-butylperoxy-10,12-octadecadienoate	C23H42O4				LMFA01040036	74461		XVZNKFOXXKMPCH-IZAPIVEJSA-N		
399.3367	13443 M+NH4	!	5 382,3083	methyl 13-butylperoxy-9,11-octadecadienoate	C23H42O4				LMFA01040037	74462		GUWYTNFTPALBOJ-AEPWDTSSSA	ı-N	
399.3367	95769 M+NH4	!	5 382,3083	Lepidiumterpenyl ester	C23H42O4			HMDB0036865		91868	11794320	PASMASQJCDKBJK-UHFFFAOYSA	ı-N	
399.3367	53861 M+NH4	!	5 382,3083	MG(0:0/20:2(11Z,14Z)/0:0)	C23H42O4			HMDB0011544		62328	53480964	PMJSUEZTCFTBMD-HZJYTTRNSA	ı-N	
399.3367	52646 M+NH4	!	5 382.3083	MG(20:2(11Z,14Z)/0:0/0:0)	C23H42O4			HMDB0011574		62356	53480983	QRBGFYBOCBYOSN-KDTZXJSHSA	ı-N	
399.3367	80631 M+NH4	!	5 382.3083	Persenone B	C23H42O4			HMDB0035959		91145		NLXNQLZUOMHEHB-ISLYRVAYSA-	N	
399,3367	0 M+H-H2C	1	0 0	No compounds found for experimental mass 399,3367 and a	dduct:									
421.3169	16968 M+H	1		Gamma-linolenyl carnitine	C25H43NO4			HMDB0006318	LMFA07010893	58389	53477819	VDPMHVILMVSAQX-BAHSRKMSS/	A-N	
421.3169	96332 M+H	1		Alpha-linolenyl carnitine	C25H43NO4			HMDB0006319		58390	53477821	DEVGGGHKDAHYIU-UHMZJXMESA	-N	\top
421.3169	126612 M+H			AGELASINE	C26H39N5					43731				+
421,3169	138401 M+H			Latanoprost ethul amide-d4	C25H35D4NO4					96571				+
421,3169	17732 M+Na			L-palmitoulcarnitine	C23H45NO4				LMFA07070079			XOMBRQXKHMYMOC-NBFANBHF	SA-M	+
421,3169	17751 M+Na			O-palmitoylcarnitine	C23H45NO4				LMFA07070098			XOMBRQXKHMYMOC-UHFFFAOYS		+
421,3169	17657 M+Na			Palmitoylcarnitine	C23H45NO4	2364-67-2	C02990	HMDB0000223	LMFA07070004	36667	11953816	XOMRRQXKHMYMOC-OAQYLSRUS		E
421,3169	1294 M+NH4			1alpha,25-dihydroxy-21-nor-20-oxavitamin D3 / 1alpha,25-dihyd		2001012			LMST03020029	41970	11000010	AOMQZQQKWZZTNV-OQGZJSIESA		+-
421.3169	1295 M+NH4			1alpha,25-dihydroxy-24-nor-22-oxavitamin D3 / 1alpha,25-dihy			_		LMST03020030	41971		UMRLCGLUMINBCT-NPNXQCSOSA		+
421,3169	2650 M+NH4			7b-Hydroxy-3-oxo-5b-cholan-24-oate	C25H40O4		_		LMST04070028	57939		XHRLTYUHVGHDCJ-JFRFJXPMSA		+
421,3169	117990 M+NH4			Androstane-3,17-diol dipropionate;5alpha-Androstane-3alph		4350-14-5	C14624		LIVIS 104070026	70213	134572	FWAYUWSHYLKUEY-LFWYWRBCSA		+
421.3169	86607 M+NH4			11'-Carboxy-gamma-chromanol	C25H40O4	4330-14-3	C14024	HMDB0012517		10213	53481453	IITULCXNOMOXAH-YYULODDRSA-I		+
421.3169	89679 M+NH4			MG(0:0/22:5(7Z,10Z,13Z,16Z,19Z)/0:0)	C25H40O4		_	HMDB0012517		62339	53480971	LRBJILYYDLUADN-JLNKQSITSA-N	u	+
421.3169	50261 M+NH4			MG(22:5(4Z,7Z,10Z,13Z,16Z)/0:0/0:0)	C25H40O4		_	HMDB0011585		62367	53480993	HDIQCISTZKHUDO-AJVITYRPSA-N		+
421.3169	105373 M+NH4			MG(0:0/22:5(4Z,7Z,10Z,13Z,16Z)/0:0)	C25H40O4		_	HMDB0011555		62338	53480970	NPZWSBAEZZLYQU-WMPRHZDHS		+
421.3169 421.3169	56824 M+NH4				C25H40O4	_	_	HMDB0011586		62368	53480970	IDSLCYURGAOTOA-YAVQMZOFSA		+
				MG(22:5(7Z,10Z,13Z,16Z,19Z)/0:0/0:0)			_	HMDB0011586		62368	53480994			-
421.3169	17695 M+H-H2C			3-hydroxylinoleoylcarnitine	C25H45NO5		_		LMFA07070042	-	F	VQYXCASYXUFNSI-UTJQPVESSA-		-
315.2424	17712 M+H			Decanoylcarnitine	C17H33NO4		_	HMDB0000651	LMFA07070059	F	10245190	LZOSYCMHQXPBFU-UHFFFAOYSA	i-N	-
315.2424	126591 M+H			L-Hexanoylcarnitine n-butyl ester	C17H33NO4					3549				+
315.2424	17659 M+H			O-decanoyl-R-carnitine	C17H33NO4	3992-45-8	<u>C03298</u>	HMDB0062631	LMFA07070006	36669	11953821	LZOSYCMHQXPBFU-OAHLLOKOSA	i-N	_
315.2424	0 M+Na			No compounds found for experimental mass 315.2424 and a						F				-
315.2424	14277 M+NH4			8E-Heptadecenedioic acid	C17H30O4				LMFA01170053	74925		VDTSYDDUGXHLDV-OWOJBTEDSA		-
315.2424	111819 M+NH4			Plakortic acid	C17H30O4		C17158			71590	10402441	ZCLJFHUIADAYRQ-CMDGGOBGSA	i-N	_
315.2424	0 M+H-H2C			No compounds found for experimental mass 315.2424 and a										
337.2234	0 M+H			No compounds found for experimental mass 337.2234 and a							_			
337.2234	17712 M+Na			Decanoylcarnitine	C17H33NO4			HMDB0000651	LMFA07070059		10245190	LZOSYCMHQXPBFU-UHFFFAOYSA	i-N	
337.2234	126591 M+Na			L-Hexanoylcarnitine n-butyl ester	C17H33NO4					3549				
337.2234	17659 M+Na			O-decanoyl-R-carnitine	C17H33NO4	3992-45-8		HMDB0062631	LMFA07070006	36669	11953821	LZOSYCMHQXPBFU-OAHLLOKOSA		
337.2234	1060 M+NH4			testolic acid	C19H28O4		C01618		LMST02020081	57817	439534	KMUJXIPRPXRPTP-DZBHQSCQSA		
337.2234	116962 M+NH4		6 320.1988	10beta-Hydroxy-6beta-isobutyrylfuranoeremophilane	C19H28O4		C09685	i		67884	442377	WWBNAQLGGJMUOJ-BIGGFVEDSA	i-N	
337.2234	130809 M+NH4		6 320.1988	(±)a-CMBHC	C19H28O4	7083-09-2				44834				
337.2234	53386 M+NH4		6 320.1988	[8]-Gingerdione	C19H28O4	77334-06-6		HMDB0039276		93864	14440537	QDSRAFNZQKMHPZ-UHFFFAOYS.		
337 2234	42665 M+NH4		6 320 1988	5'-Carboxu-alpha-obromanol	C19H28O4			HMDB0012798			53481524	QWPNI VBAFZJBMIJMEVZPHKSA-	N	







Ácido pipecólico



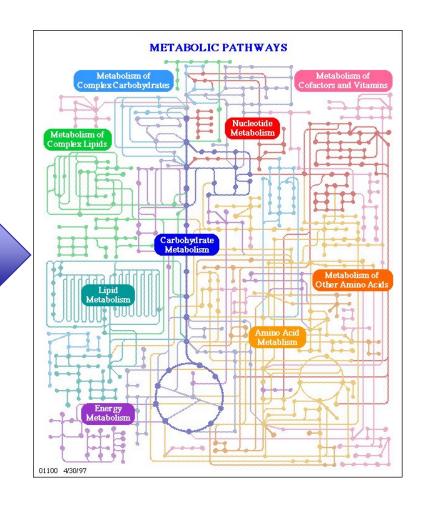
Metil-lisina





metabolómica

	Retention Time	Conc. in Urine	•	Retention Time	Conc. in
Compound	(min)	(µM)	Compound	(min)	(uM)
Dns-o-phospho -L-serine	0.92	<d.l. *<="" td=""><th>Dns-lle</th><td>6.35</td><td>25</td></d.l.>	Dns-lle	6.35	25
Dns-o-phospho -L-tyrosine	0.95	∢D.L.	Dns-3-aminosalicylic acid	6.44	0.5
Dns-adnosine monophosphate	0.99	<d.l.< td=""><th>Dns-pipecolic acid</th><td>6.50</td><td>0.5</td></d.l.<>	Dns-pipecolic acid	6.50	0.5
Dns-o-phosphoethanolamine	1.06	16	Dns-Leu	6.54	54
Dns-glucosamine	1.06	22	Dns-cystathionine	6.54	0.3
Dns-o-phospho -L-threonine	1.09	<d.l.< td=""><th>Dns-Leu-Pro</th><td>6.60</td><td>0.4</td></d.l.<>	Dns-Leu-Pro	6.60	0.4
Dns-6-dimet hylamine purine	1.20	<d.l.< td=""><th>Dns-5-hydroxylysine</th><td>6.65</td><td>1.6</td></d.l.<>	Dns-5-hydroxylysine	6.65	1.6
Dns-3-methyl -histidine	1.22	80	Dns-Cystine	6.73	160
Dns-taurine	1.25	834	Dns-N-norleucine	6.81	0.1
Dns-carnosine	1.34	28	Dns-5-hydroxydopamine	7.17	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-Arg	1.53	36	Dns-dimethylamine	7.33	293
Dns-Asn	1.55	133	Dns-5-HIAA	7.46	18
Dns-hypotaurine	1.58	10	Dns-umbelliferone	7.47	1.9
Dns-homocarnosine	1.61	3.9	Dns-2,3 -diaminoproprionic acid	7.63	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-guanidine	1.62	<d.l.< td=""><th>Dns-L-ornithine</th><td>7.70</td><td>15</td></d.l.<>	Dns-L-ornithine	7.70	15
Dns-Gln	1.72	633	Dns-4-acetyamidophenol	7.73	51
Dns-allantoin	1.83	3.8	Dns-procaine	7.73	8.9
Dns-L-citrulline	1.87	2.9	Dns-homocystine	7.76	3.3
Dns-1 (or 3 -)-methylhistamine	1.94	1.9	Dns-acetaminophen	7.97	82
Dns-adenosine	2.06	2.6	Dns-Phe-Phe	8.03	0.4
Dns-methylguanidine	2.20	<d.l.< td=""><th>Dns-5-methyo xysalicylic acid</th><td>8.04</td><td>2.1</td></d.l.<>	Dns-5-methyo xysalicylic acid	8.04	2.1
Dns-Ser	2.24	511	Dns-Lys	8.16	184
Dns-aspartic acid amide	2.44	26	Dns-aniine	8.17	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-4-hydroxy -proline	2.56	2.3	Dns-leu-Phe	8.22	0.3
Dns-Glu	2.57	21	Dns-His	8.35	1550
Dns-Asp	2.60	90	Dns-4-thialysine	8.37	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-Thr	3.03	157	Dns-benzylamine	8.38	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-epinephrine	3.05	<d.l.< td=""><th>Dns-1-ephedrine</th><td>8.50</td><td>0.6</td></d.l.<>	Dns-1-ephedrine	8.50	0.6
Dns-ethanolamine	3.11	471	Dns-tryptamine	8.63	0.4
Dns-aminoadipic acid	3.17	70	Dns-pyrydoxamine	8.94	<d.l.< td=""></d.l.<>
Dns-Gly	3.43	2510	Dns-2-methyl -benzylamine	9.24	<d.l.< th=""></d.l.<>
Dns-Ala	3.88	593	Dns-5-hydroxytrptophan	9.25	0.12
Dns-aminolevulinic acid	3.97	30	Dns-1,3 -diaminopropane	9.44	0.23
Dns-r-amino-butyric acid	3.98	4.6	Dns-putrescine	9.60	0.5
Dns-p-amino-hippuric acid	3.98	2.9	Dns-1,2 -diaminopropane	9.66	0.1
Dns-5-hydro xymethyluricil	4.58	1.9	Dns-tyrosinamide	9.79	29
Dns-tryptophanamide	4.70	5.5	Dns-dopamine	10.08	140
Dns-isoguanine	4.75	<d.l.< th=""><th>Dns-cadaverine</th><th>10.08</th><th>0.08</th></d.l.<>	Dns-cadaverine	10.08	0.08
Dns-5-aminopentanoic acid	4.79	1.6	Dns-histamine	10.19	0.4
Dns-sarcosine	4.81	7.2	Dns-3-methoxy -tyramine	10.19	9.2
Dns-3-amino -isobutyrate	4.81	85	Dns-Tyr	10.28	321
Dns-2-aminobutyric acid	4.91	17	Dns-cysteamine	10.44	<d.l.< td=""></d.l.<>





Bases de datos de rutas metabólicas

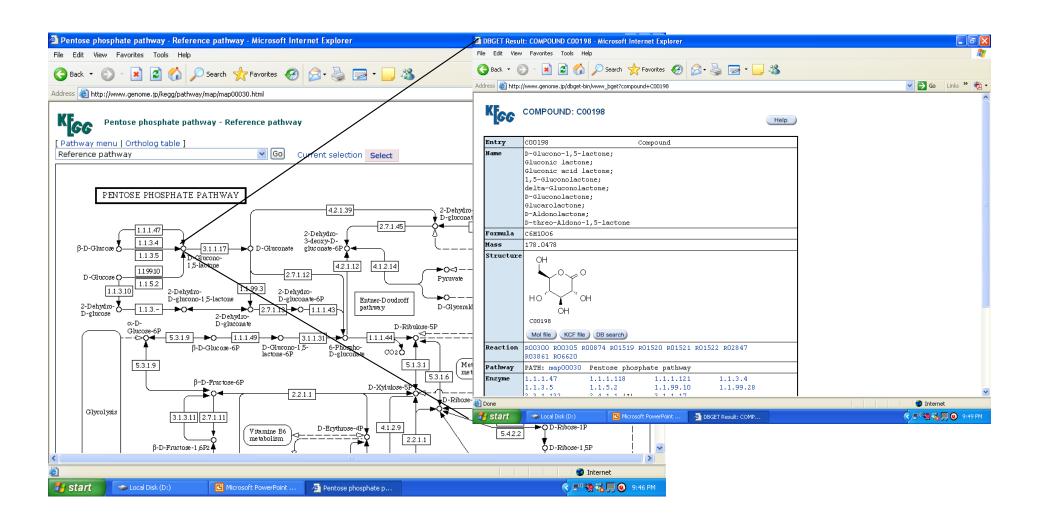


- Excelente fuente de datos biológicos que sirve para relacionar metabolitos con genes, proteínas y enfermedades, señalando eventos y procesos
- Ofrece distintas herramientas que permiten la visualización y el mapeo de genes/metabolitos
- Normalmente cubre múltiples especies
- KEGG (<u>www.genome.jp/kegg/</u>), BioCyc/MetaCyc (<u>https://biocyc.org/</u>), SMPDB (<u>www.smpdb.ca</u>), Reactome (<u>www.reactome.org</u>), WikiPathways (<u>http://www.wikipathways.org)</u>...
- «De forma estricta, se podría afirmar que no existen las rutas metabólicas... son solo redes.» (WikiPathways.org)



KEGG – Enciclopedia de Genes y Genomas de Kioto



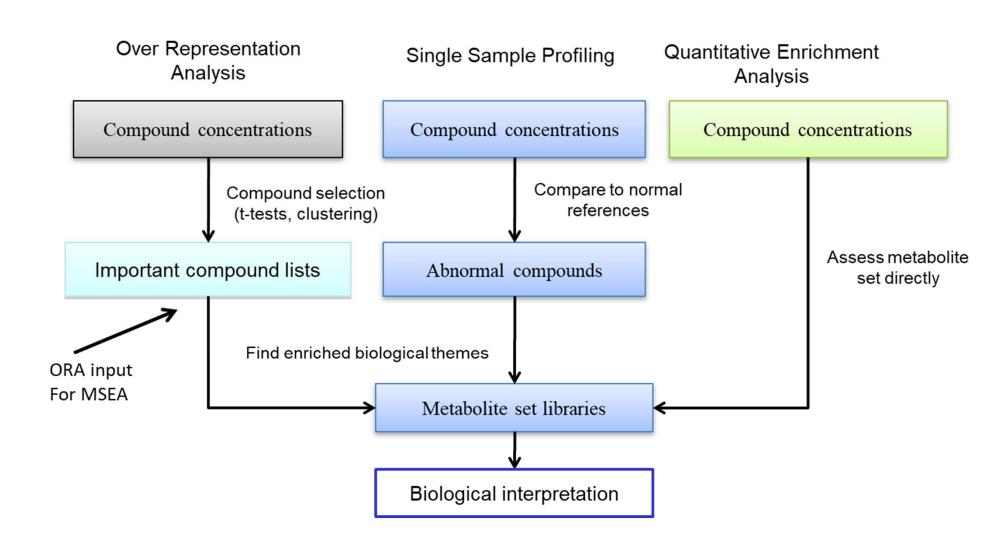


http://www.genome.jp/kegg/





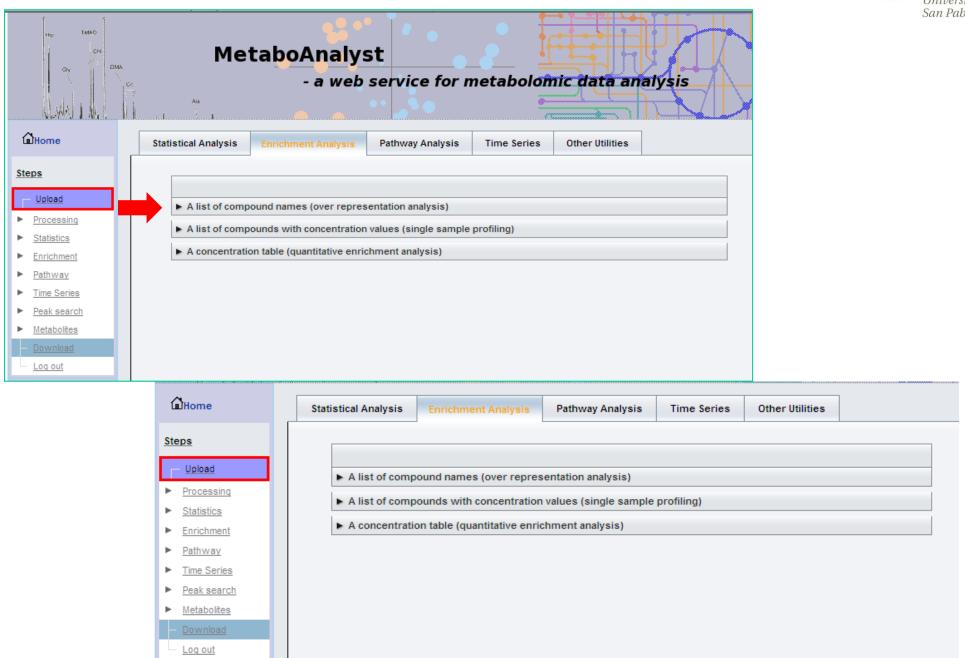






Empezar con una lista de compuestos

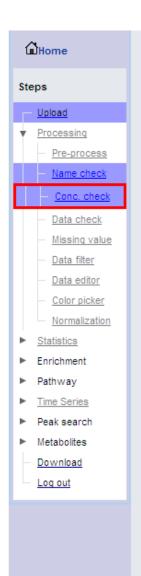






Comparación con la concentración





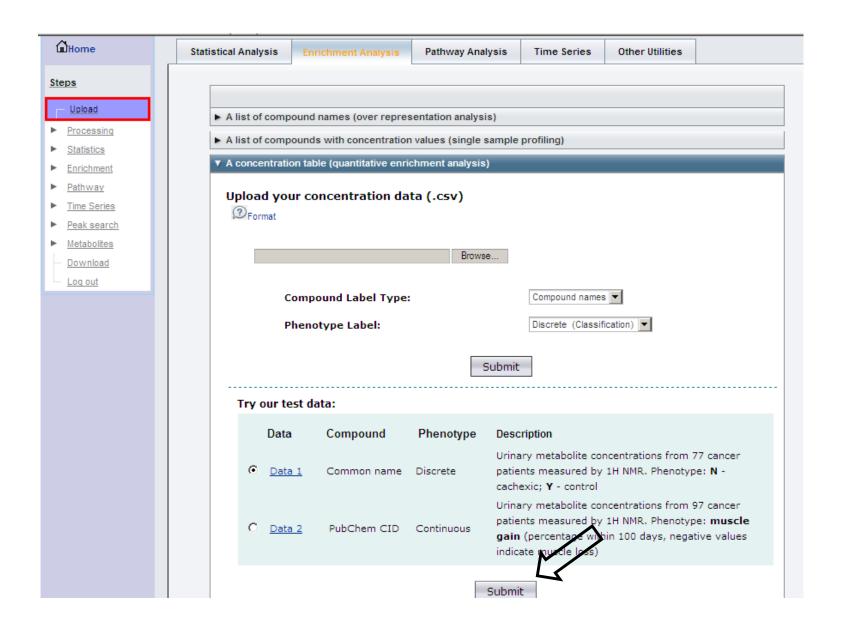
Comparison with Reference Concentration

Note: reference concentrations are in the form of mean(min - max) format. In cases where the ranges were not reported in the original literature, the min and max were calculated using the 95% confidence intervals. In the Comparison column, H, M, L means higher, medium (within range), lower compared to the reference concentrations. Click the Image Icon link to see a graphical summary for the comparisons.

Compound	Concentration	Reference Concentrations	Comparison	Detail	Include
L-Isoleucine	0.34	1.579 (0.789 - 2.368); 0.94 (0.27 - 1.61); 3.75 (1 - 6.5); 3 (1.5 - 4.5); 1.8 (0.8 - 2.8)	М	_=	
Fumaric acid	0.47	10.4 (2.8 - 53.7); 0.5 (0.1 - 1.7); 1 (0 - 2); 0.95 (0.02 - 1.88); 0.8 (0.1 - 1.7); 10.7 (0.1 - 28.2); 4.8 (0 - 35.2); 5 (1 - 33.5)	М	_	
Acetone	0.58	4.2 (0.98 - 15.3); 0.92 (0.2 - 2.8); 320 (103 - 1290); 20 (2 - 180); 15.3 (2 - 120)	М	-	
Succinic acid	9.4	14.4 (9.5 - 19.3); 3.8 (1.25 - 6.7); 12.6 (0.47 - 24.73); 14.48 (11.28 - 17.68); 9.9 (4.9 - 14.9); 39 (37 - 41); 197.2 (29.4 - 486.2); 185.4 (6 - 342.6); 7.7 (1.9 - 20); 11.6 (4 - 27.3); 8.25 (0.5 - 16)	М	_=	
1- Methylhistidine	9.6	2.3 (0 - 7.4); 33.6 (0 - 70); 28.1 (0 - 59.9); 30 (0 - 73); 45.5 (3.9 - 87.1); 1.3 (0 - 4.06); 4.6 (1.9 - 7.3); 46.1 (0 - 99.6); 15.9 (0 - 35.4)	М	_	
L-Asparagine	19.62	35 (16.4 - 57.2); 9.211 (3.289 - 15.1); 0.96 (0.31 - 1.61); 10 (4.6 - 16.32)	М		
3- Methylhistidine	9.7	42.76 (19.92 - 65.6); 15.1 (3.9 - 26.3); 12.5 (8.3 - 16.7)	М		
L-Threonine	93.19	36.2 (10.82 - 61.58); 12.7 (4.934 - 20.4); 1 (0.16 - 2.4); 4.9 (2.4 - 7.4); 16 (7 - 25); 18 (8.4 - 27.6)	Н		V
Creatine	720	48 (9 - 135); 113 (0 - 654); 26 (5 - 95); 167 (124 - 210); 212 (0 - 5000); 450 (0 - 10000)	М	_=	K

Análisis de Enriquecimiento Cuantitativo (Quantitative enrichment analysis)

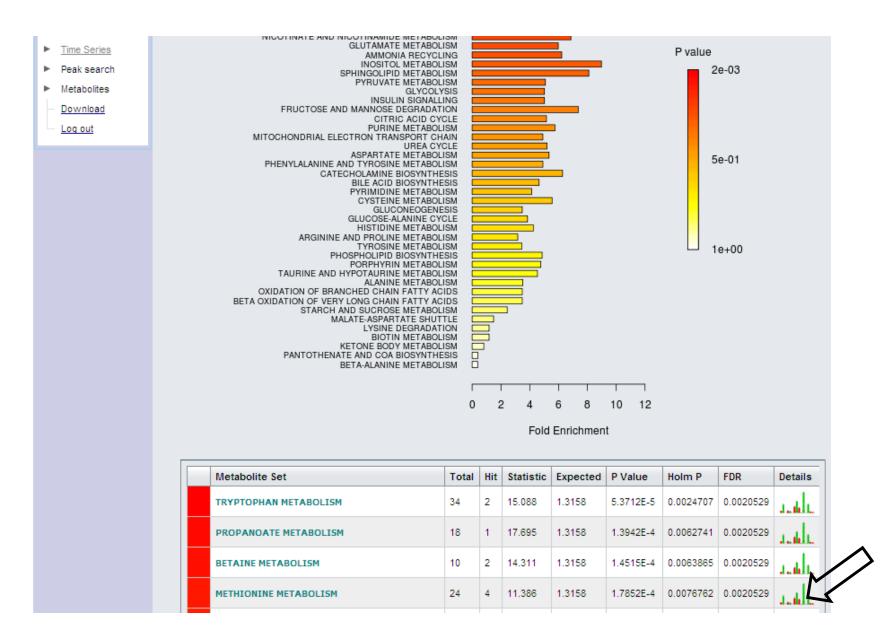




RESULTADO



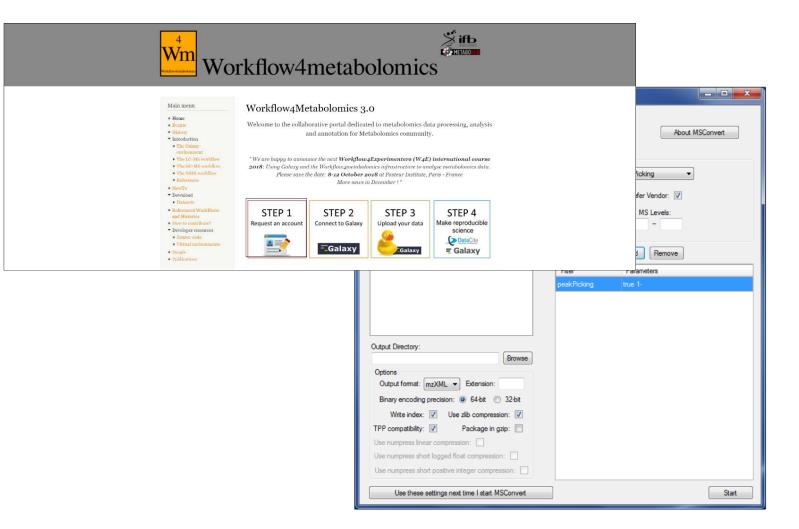




Metaboanalyst Metabolic Pathway Analysis (MetPA)



- Objetivo: extender y potenciar el MSEA para rutas metabólicas mediante
 - La consideración de las estructuras de ruta metabólicas
 - La visualización dinámica de las rutas metabólicas
- Actualmente admite aprox.1500 rutas que comprenden 17 organismos (basadas en KEGG)

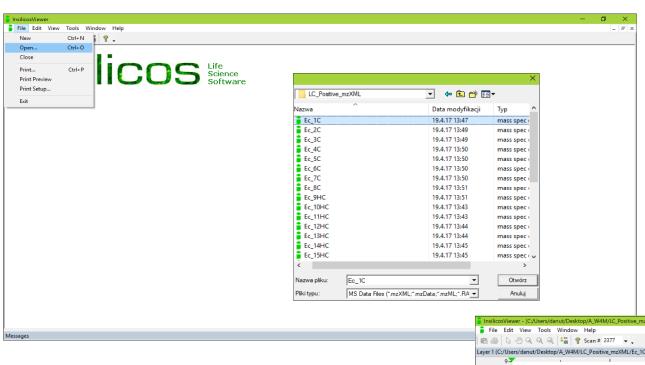


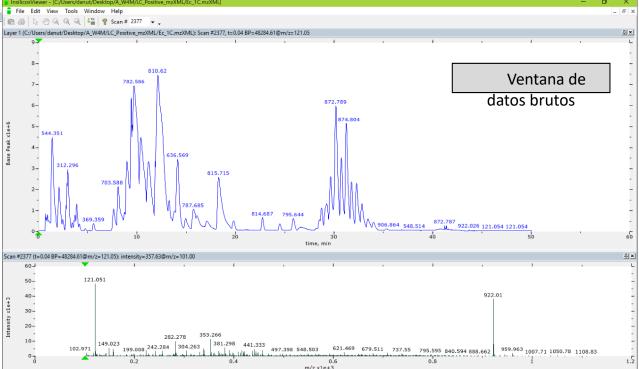








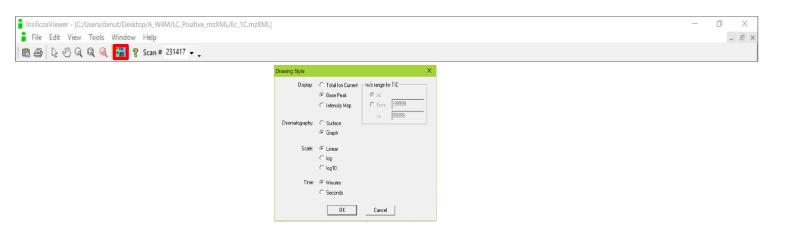








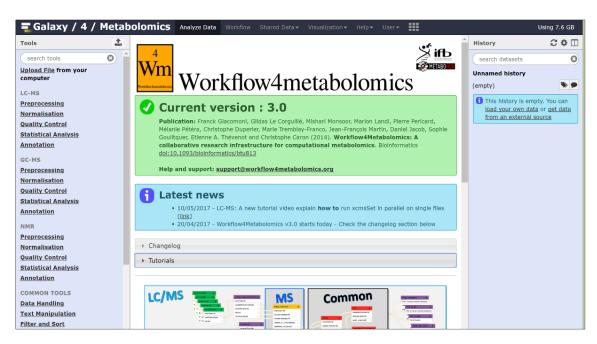


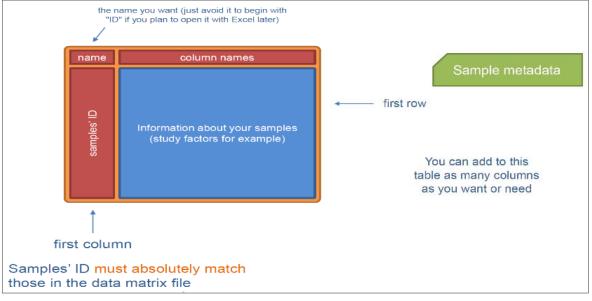










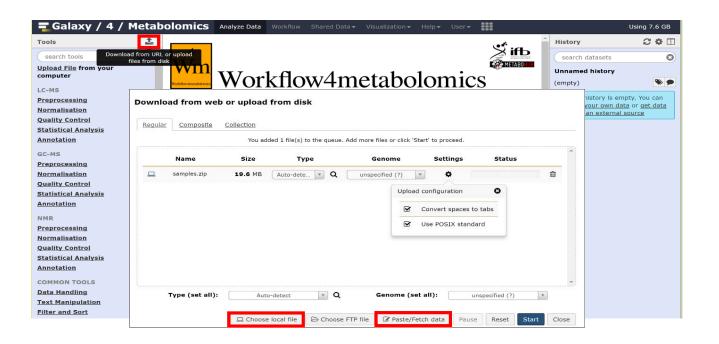


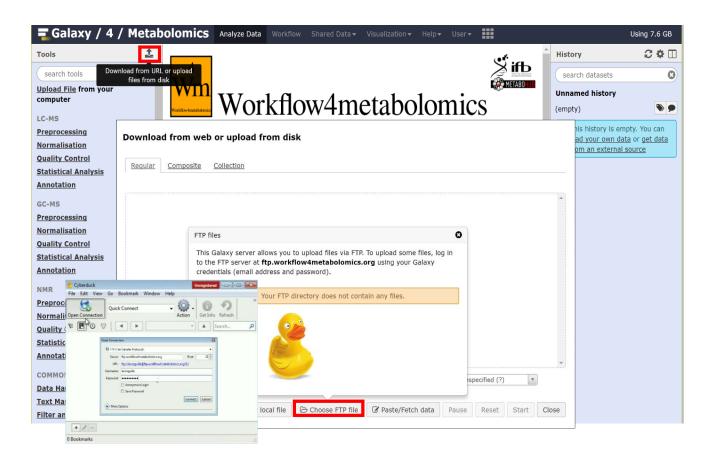




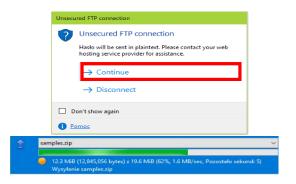


sampleName	class	polarity	sampleType	batch	injectionOrder	diet
QC	one	positive	pool	B1	1	NA
C1	one	positive	sample	B1	7	С
HC3	one	positive	sample	B1	10	HC
BL	one	positive	blank	B1	12	NA
	•••	•••		•••	•••	•••



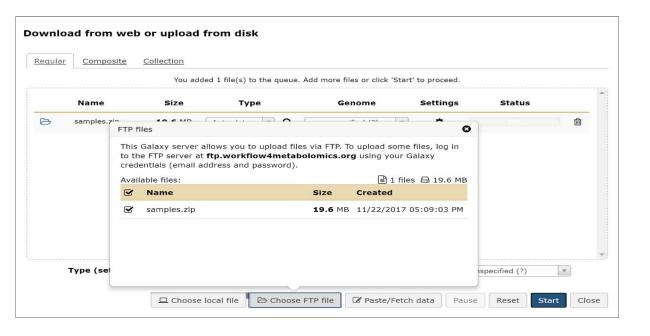


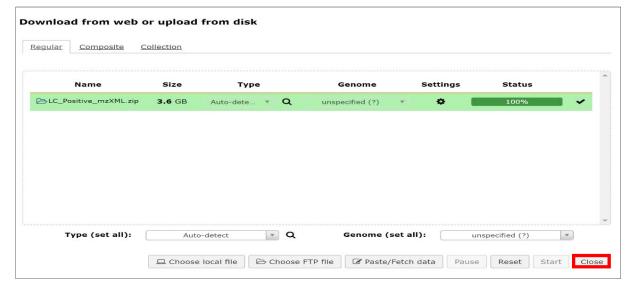








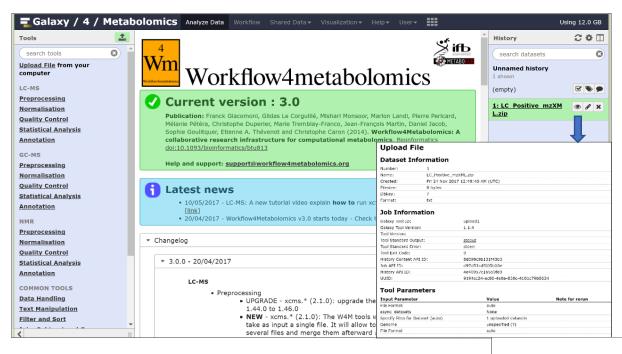


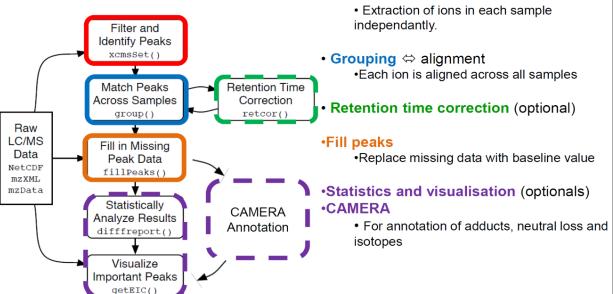










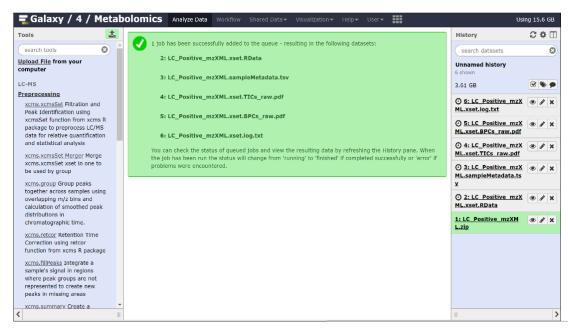


Extraction



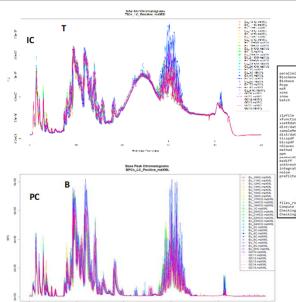


San Pablo









parallel BiocGenerics	Data processing
Biobase 2.30.0 Rcpp 0.12.1 mzR 2.4.1 xcms 1.46.0 snow 0.4.2 batch 1.1.4	INTO
zipfile /work/ xfunction xsetRdataOutpu dist/database/ sampleMetadatai dist/database/ ticspdf /work/	files/000/440/dataset_440045,dat project/wdw/galaxy/metablomics/galaxy-dist/database/files/000/440/dataset_440046.dat project/wdm/galaxy/metabolomics/galaxy-dist/database/files/000/440/dataset_440047.dat
INFILE	PROCESSING INFO
files_root_dir Compute md5 ch Checking XML st	ecksum



xcms.group Group peaks together across samples using overlapping m/z bins and calculation of smoothed peak distributions in chromatographic time.

		oool1B1			pool1B2			pool1B3	
	mz	rt	int	mz	rt	int	mz	rt	int
	196.0905	66.6	7810936	196.091	0 66.7	11733921	196.0902	66.6	7933325
Listas de picos	158.1180	67.4	71736	342.031	0 69.0	74594	158.1173	67.4	82969
•	342.0308	67.6	202268	267.058	1 65.5	260877	342.0308	21.3	2581
dependientes	267.0581	65.5	282039	283.031	8 65.2	424631	283.0320	65.3	357448
	mz	rt	int	mz	rt	int	mz	rt	int
	196.0905		7810936	196.091		11733921	196.0902		7933325
Iones del grupo poi		67.4	71736	342.031		74594	158.1173	67.4	
m/z	342.0308	67.6	202268	267.058		260877	342.0308		
111/2	267.0581	65.5	282039	283.031	8 65.2	424631	283.0320	65.3	357448
	mz	rt	int	mz	rt	int	mz	rt	int
	196.0905	66.6	7810936	196.091	0 66.7	11733921	196.0902	66.6	7933325
to an all the second	158.1180	67.4	71736				158.1173	67.4	82969
Iones del grupo							342.0308	21.3	2581
por RT	342.0308	67.6	202268	342.031	0 69.0	74594			
port	267.0581	65.5	282039	267.058	1 65.5	260877			
				283.031	8 65.2	424631	283.0320	65.3	357448
					Matri	_			
		r	nz	rt res	eltahte1	pool1B2	pool1	B3	
		196	.0905	66.6	7810936	5 1173392	1 79333	<mark>325</mark>	
		158	3.1176	67.4	71736	5	829	969	
		342	2.0308	21.3			25	581	
		342	2.0309	68.3	202268	7459	4		
		267	7.0581	65.5	282039	26087	7		
		202	3.0319	65.2		42463	1 3574	4.40	

Parameter : num + label Format	
Or : RData file rdata.xcms.raw	
Or : RData file rdata.xcms.retcor	

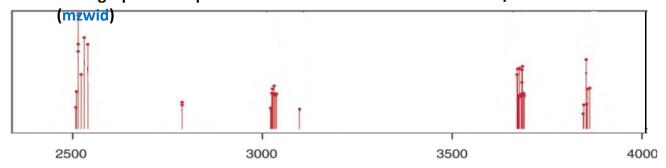




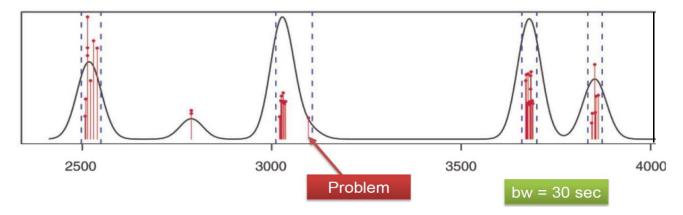
set RData file	
	No rdata.xcms.raw, rdata.xcms.group, rdata.xcms.retcor or rdata dataset available.
1)	another function xcms (xcmsSet, retcor etc.)
ethod to use 1	for grouping
lensity	•
	e help section below
Bandwidth	
30	
the peak densi	h (standard deviation or half width at half maximum) of gaussian smoothing kernel to apply t ty chromatogram ction of samples necessary
0.5	
[minfrac] in at	least one of the sample groups for it to be a valid group
Width of over	rlapping m/z slices
0.01	
[mzwid] to use	for creating peak density chromatograms and grouping peaks across samples
	tions
Advanced opt	
Advanced opt	
show	umber of groups to identify in a single m/z slice
show	umber of groups to identify in a single m/z slice



Agrupación de picos en bin de masa: 337.975 - 338.225 m/z



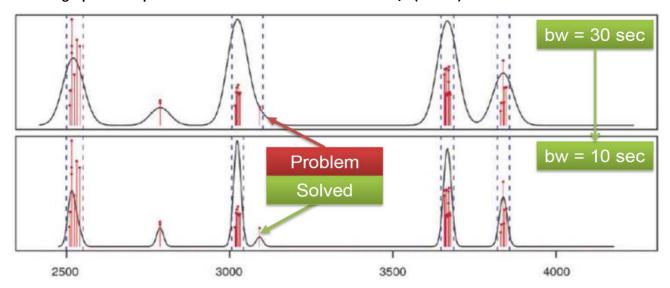
Agrupación de picos en bin de masa: 337.975 - 338.225 m/z (mzwid)

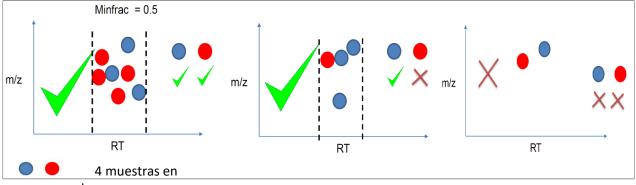






Agrupación de picos en bin de masa: 337.975 - 338.225 m/z (mzwid)





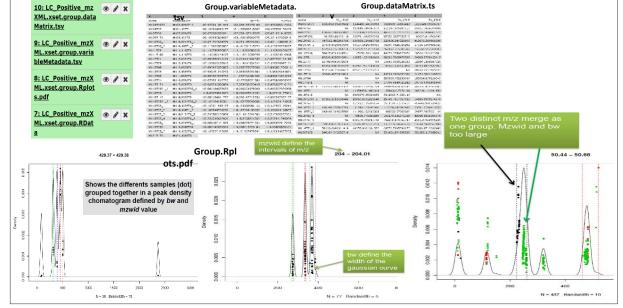
cada grupo





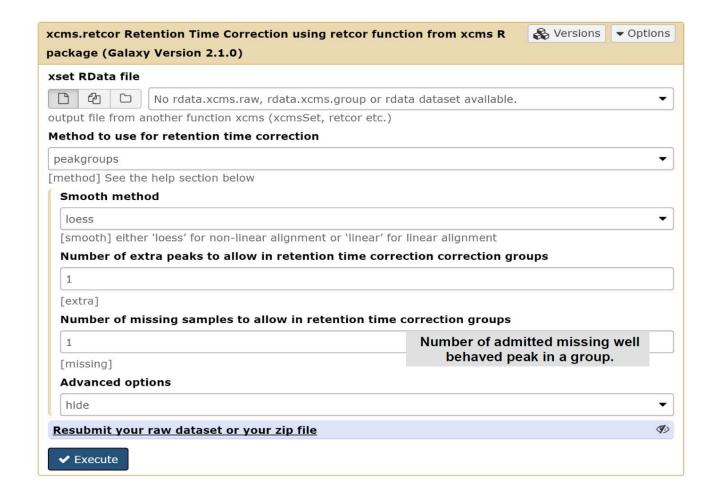






xcms.retcor Retention Time Correction using retcor function from xcms R package

Parameter : num + label	Format
1 : RData file	rdata.xcms.group

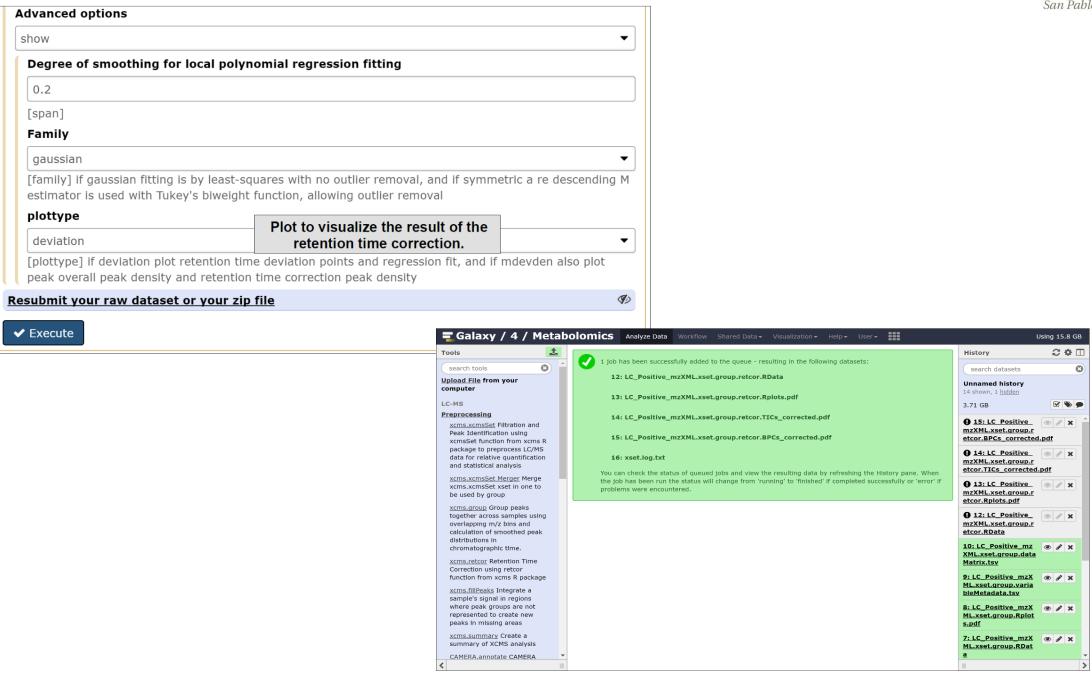








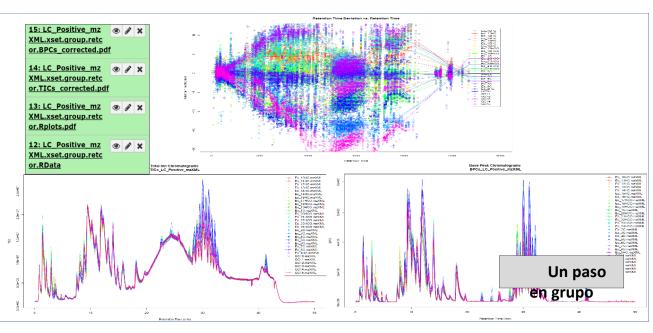


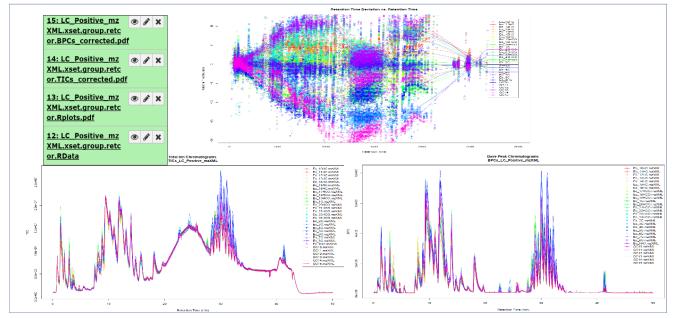






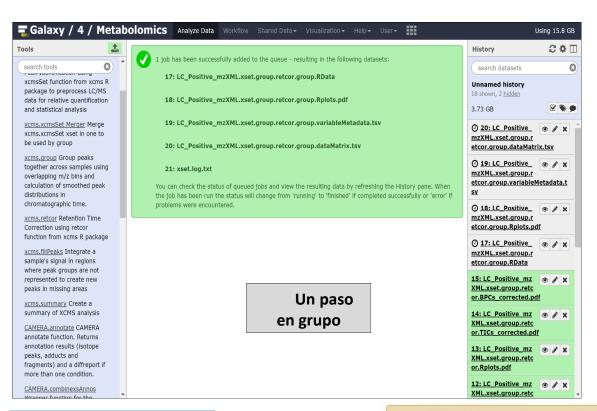






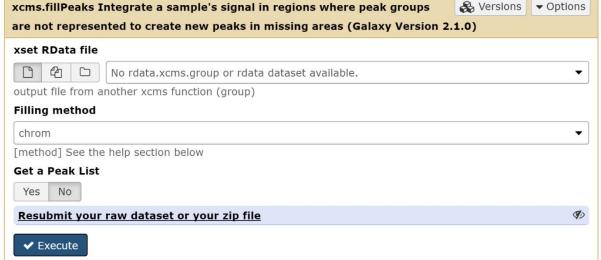






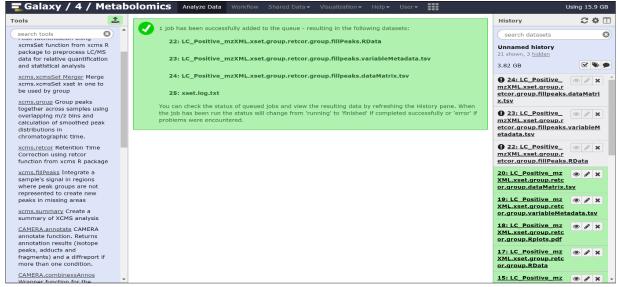
xcms.fillPeaks Integrate a sample's signal in regions where peak groups are not represented to create new peaks in missing areas

Parameter : num + label	Format
1 : RData file	rdata.xcms.group









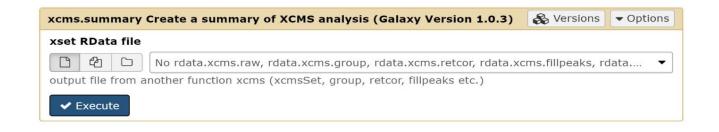
						variable	eMeta				data	M	
			- 11	1	² dat	a.tsv	4	5	1	2 8	itrix.tsv	4	5
24-16 Basilias	0530	100	150	name	namecustom	mz	mzmln	mzmax	name	Ec_10HC	Ec_11HC	Ec_12HC	Ec_13H
24: LC Positive mz	0	1	X	M103T2673	M102.9703T44.55	102.970311351949	102.970195579109	102.970399312385	M103T2673	1061832.30493052	1144403.44135983	1020539.16801412	1121248.0930613
XML.xset.group.retc				M104T52	M104.107T0.86	104.106964995157	104.105982748003	104.107508430139	M104T52	116131.202463165	113145.345969103	221247.835289123	85812.962629988
			and the	M107T56	M107.0706T0.94	107.070606586921	107.070137215825	107.071251918772	M107T56	11028.4704300842	24224.0223756465	40340.7417124155	20019.094090454
or.group.fillpeaks.dat	taMa	trix.	ts	M109T176	M109.101T2.93	109.100995864082	109.100845900078	109.101142308016	M109T176	201788.89433418	208794.490735228	95350.5877358747	100622.0145062
			-	M110T66_1	M110.0712T1.1_1	110.071232504779	110.071135326801	110.071413889512	M110T66 1	447052.480245756	509069.134419706	529036.944020849	419073.3894062
<u>v</u>				M110T66_2	M110.145T1.11_2	110.145035383832	110.144834345671	110.145230783207	M110T66_2	29398.8525611569	33127.1526986311	36290.5541728252	27314.14636843
				M111T79	M111.1168T1.31	111.116790950832	111.116666786018	111.116966139657	M111T79	154633.650364231	107591.113126188	162187.205989563	153509.5172099
				M111T180	M111.1165T3	111.116486144107	111.116213639299	111.116624310968	M111T180	54067.0514414524	65254.58342024	49274.2740727852	60560.63648237
23: LC Positive mz	(3)	1	×	M112T51	M112.0521T0.86	112.052056215129	112.051444952237	112.052702434446	M112T51	82566.9537246094	100534.324096069	98626.7065472707	89809.77764532
	-	OF.	-	M112T79	M112.1201T1.31	112.120063107016	112.119644951814	112.120278047431	M112T79	12748.4660072896	20138.4564137684	13863.0038125153	12884.11508479
KML.xset.group.retc			*	M113T48	M112.8959T0.81	112.895923556853	112.895275075808	112.896851780014	M113T48	66262.9480098419	62663.7677114182	88327.424822492	70933.48776278
u avaun fillmaaka ua	in h l	- 14 -		M113T59	M112.9995T0.98	112.999451218223	112.999065891781	112.99969144871	M113T59	96435.8076669617	85020.2573272705	84614.7268862794	90950.25321858
or.group.fillpeaks.vai	labi	еме	<u>ta</u>	M115T48	M114.8933T0.81	114.893323974783	114.892556681008	114.894135034299	M115T48	32690.9970340881	32496.0212502232	41719.2826053286	31671.50014697
data.tsv				M116T54	M116.0706T0.9	116.070621610785	116.07008824786	116.070868028302	M116T54	172069.77323927	199833.290424495	259939.762536967	189934.5792560
adtaitsy				M117T171	M117.0697T2.85	117.069716380854	117.069232623419	117.070682716424	M117T171	25315.1286311528	28091.6590161876	17398.6140722212	19771.63614916
				M118T2331_1	M118.0862T38.85_1	118.086184577653	118.086051978809	118.086332326958	M118T2331_1	425563.804303394	338087.459169224	394919.658065011	266230.8519633
22: LC Positive mz		-		M118T53_1	M118.0867T0.88_1	118.08674023075	118.086065712653	118.08718457984	M118T53_1	14370174.3398173	11354958.4483364	13709306.7272189	8072194.348444
ZZ. LC POSITIVE IIIZ	•	0	×	M118T112	M118.0862T1.87	118.086184011752	118.086107212736	118.086292372487	M118T112	2716813.17062041	2023073.28526089	2918253.74628112	1559191.992722
XML.xset.group.retc			-4.	M118T2331 2	M118.1624T38.85 2	118.162424196361	118.162275890008	118.162654424063	M118T2331_2	29155.2018136445	20060.6112223546	25748.7617057155	14566.89092745
Manager of the control of the contro				M118T53_2	M118.1625T0.88_2	118.162541997427	118.161930081116	118.162955469244	M118T53 2	1645565.67086	1214220.15293176	1501034.72970629	818662.8413294
or.group.fillPeaks.RD	ata			M118T52_1	M118.188T0.87_1	118.187994739206	118.187269133652	118.188604468827	M118T52_1	146040.357902741	115410.21893396	147278.242704987	73784.72969137
				M118T52_2	M118.2124T0.87_2	118.212388136854	118.211413391281	118.212900282301	M118T52_2	143442.314667542	111096.156310303	143350.57062082	69977.20876541
				M118T52_3	M118.2365T0.87_3	118.236519662066	118.2358711863	118.237141740029	M118T52_3	1627977.36458696	78505.770380249	103179.631372188	48305.80353640
				M119T53_1	M119.0895T0.88_1	119.089482441589	119.088828274351	119.089952212236	M119T53 1	798878.512076424	636208.391813786	754206.198042717	451126.9265952
				M119T2330	M119.0885T38.84	119.088498058528	119.088215220181	119.08889850151	M119T2330	24954.8740942383	23399.8112346703	23575.9488765678	13338.18845624
				M119T53 2	M119.1656T0.88 2	119.165632425698	119.164957479794	119.166194657233	M119T53_2	54103.2992341919	49257.9664361572	60770.7195596075	35086.47126329
				M121T173	M121.1002T2.88	121.100159399284	121.100016017078	121.100255809592	M121T173	240164.240526719	3207061.58720796	331021.874998269	251582.1176888
				M121T1739	M121.1001T28.98	121.100136272057	121.099952084354	121.100214241705	M121T1739	2425847.45517966	174789.838189487	288696.654292461	249404.3704471
				M121T176	M121.1241T2.94	121.124074506687	121.123181163719	121.126823245796	M121T176	352694.554213724	130687.160363821	426307.452419805	24478.45784948

24: LC Positive mz	0	1	×
XML.xset.group.retc	-		
or.group.fillpeaks.dat	аМа	trix	(.t
<u>v</u>			
23: LC Positive mz	(2)	•	
XML.xset.group.retc		0	^
or.group.fillpeaks.vai	iabl	еМе	eta
100 100 100 100 100 100 100 100 100 100			
data.tsv			
<u>data.tsv</u>			
data.tsv 22: LC_Positive_mz XML.xset.group.retc	③	•	×





xcms.summary Create a summary of XCMS analysis



Este proyecto ha sido financiado con ayuda de la Comisión Europea.

La presente publicación recoge únicamente las opiniones de los autores, por lo que la Comisión no se hace responsable de cualquier uso que se haga de la información contenida en ella.





