# Rastreador de datos del COVID de los CDC

Mapas, series y datos proporcionados por los CDC, actualizados los lunes y jueves de las 8 p. m. Hora del este. Inicio de COVID

**Descargar de responsabilidad** La evaluación de este sitio web está en curso y el contenido se actualiza con frecuencia. Si pulsó que alguna página está perdida o si encuentra un error, por favor, avíseno a COVIDTracker@cdc.gov.

## Estados Unidos

Vista general

**Total de hospitalizaciones**
Tendencia en admisiones a hospitales — 8,244,256 — 14 días

**Total de muertes**
Tendencia en las muertes por COVID-19 — 1,137,782 — 14 días

Vacunas
Tasa de vacunas diariamente actualizada
Actualizado el 7 de septiembre

Página de inicio de la herramienta de seguimiento de datos
Tendencias
Mapas
Hospitalizaciones
Muertes
Vistas al departamento de emergencia
Distribución y cobertura de vacunación
Tasas de la vacuna
Variantes y vigilancia genómica
Vigilancia genómica en vigilancia
Vigilancia de aguas residuales
Alertas
Alertas por departamentos de salud de COVID-19
Español en la salud
Recursos para los medios
Inicio de COVID-19

## Vigilancia de aguas residuales

### COVID-19: vigilancia de aguas residuales

Las comunidades pueden tener un seguimiento de la presencia del SARS-CoV-2 a través del COVID-19 en muestras de aguas residuales. Estos datos pueden ofrecer una alertatemprana de un aumento de casos de COVID-19 en una comunidad. Para más información, vean el Informe Nacional de Vigilancia de Aguas Residuales.

**Monitoreo de los datos de vigilancia de aguas residuales**
La agencia de aguas residuales más cercana a nosotros (o a la COVID-19 más cercana de aquella depende. Los departamentos de salud pública pueden ofrecer información adicional. Los Centros Nacional de Vigilancia de Aguas Residuales (NWSS) por sus siglas en inglés) reúnen los datos de las pruebas de muestras de aguas residuales. Los laboratorios de los Centros para Control y Prevención (CDC) analizan los datos y los ponen a disposición del público. Los CDC, La Nacional no ni que la sirvo recogen muestras de aguas residuales. Los laboratorios de los CDC no ni que la sirvo recogen muestras de aguas residuales.

Los datos sobre aguas residuales deben usarse con otros datos de COVID-19 para ayudar a entender la propagación del virus del SARS-CoV-2 en una determinada comunidad. Los datos de información sobre los datos de aguas residuales al explorar los datos de COVID-19 en los CDC. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en un sitio de muestreo de aguas residuales, vea Descargar de datos del COVID-19 en los CDC, para obtener información sobre los datos de aguas residuales.

Para más información, vean el Informe Nacional de Vigilancia de Aguas Residuales.

## Gráfico de mediciones de aguas residuales

El cuadro muestra el cambio en las medias de los virus encontrados y disminuyendo a lo largo del tiempo. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en un sitio de muestreo de aguas residuales. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en un sitio de muestreo de aguas residuales. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en un sitio de muestreo de aguas residuales.

Los datos de aguas residuales pueden muestrear o los niveles de virus aumentaron o disminuyeron en los sitios en los últimos 15 días.

- Categoría sitios disminuyendo (pendiente < 0): Los niveles de virus en los sitios de muestreo disminuyeron en sitios en los últimos 15 días.
- Categoría sitios aumentando (pendiente > 0): Los niveles de virus en los sitios de muestreo aumentaron en los sitios en los últimos 15 días.

Los sitios de muestreo con una pendiente (1 % a 10 %) que aumenta (100 % o más) los niveles de virus aumentaron en sitios en los últimos 15 días.

El gráfico muestra el porcentaje general de sitios en cada categoría a lo largo del tiempo. Arriba 1 de enero del 2021. Si hay un área más grande del gráfico sombreada con un color específico, significa que los niveles de virus estaban bajando en más sitios en un momento dado. Si hay un área más grande del gráfico sombreada con un color específico, significa que los niveles de virus estaban aumentando en más sitios en un momento dado. Con el paso del tiempo, cada día se agrega una nueva barra a la derecha. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en los últimos 15 días para evaluar si los sitios de muestreo están en la categoría de sitios disminuyendo o aumentando. Los datos de aguas residuales pueden ser útiles en los últimos 15 días para evaluar si los sitios de muestreo están en la categoría de sitios de muestreo que están en la categoría de sitios de muestreo que están en la categoría de sitios de muestreo que

| | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|
| Illinois | 670 | Illinois | Chicago | 12,960 | 49.4 |
| Illinois | 671 | Illinois | Moline | 6,000 | 45.7 |
| Illinois | 672 | Illinois | Mokena | 4,380 | 45 |
| Illinois | 673 | Illinois | Morris | 11,000 | 41.2 |
| Illinois | 674 | Illinois | Morton | 16,000 | 45.1 |
| Illinois | 675 | Illinois | Naperville | 20,000 | 50 |
| Illinois | 676 | Illinois | Oak Lawn | 12,000 | 45.1 |
| Illinois | 677 | Illinois | Oak Park | 10,000 | 45.1 |
| Illinois | 678 | Illinois | Palatine | 16,370 | 46.75 |
| Illinois | 679 | Illinois | Peoria | 20,000 | 47.1 |
| Illinois | 680 | Illinois | Chicago | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 681 | Illinois | Quincy | 8,000 | 45.1 |
| Illinois | 682 | Illinois | Cicero | 170,000 | 51.8 |
| Illinois | 683 | Illinois | Cicero | 10,000 | 45.95 |
| Illinois | 684 | Illinois | Rockford | 20,000 | 47.1 |
| Illinois | 685 | Illinois | Chicago | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 686 | Illinois | Chicago | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 687 | Illinois | Cicero | 10,000 | 45.95 |
| Illinois | 688 | Illinois | Chicago | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 689 | Illinois | Chicago | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 690 | Illinois | Lake | 30,700 | 47.6 |
| Illinois | 691 | Illinois | Lake | 30,700 | 47.6 |
| Illinois | 692 | Illinois | Lake | 130,000 | 49.2 |
| Illinois | 693 | Illinois | Lake | 30,700 | 47.6 |
| Illinois | 694 | Illinois | Lake | 30,700 | 47.6 |
| Illinois | 695 | Illinois | Carroll | 9,915 | 45.8 |
| Illinois | 696 | Illinois | Shelby | 10,000 | 45.1 |
| Illinois | 697 | Illinois | Monroe | 4,000 | 45 |
| Illinois | 698 | Illinois | Bureau | 10,000 | 45.1 |
| Illinois | 699 | Illinois | Cook | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 700 | Illinois | Cook | 30,000 | 48.2 |
| Illinois | 701 | Illinois | Cook | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 702 | Illinois | Cook | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 703 | Illinois | Rochelle | 5,000 | 45.8 |
| Illinois | 704 | Illinois | Lawrenceville | 10,000 | 45.1 |
| Illinois | 705 | Illinois | McHenry | 10,000 | 45.1 |
| Illinois | 706 | Illinois | Cook | 120,000 | 51.8 |
| Illinois | 707 | Illinois | Cook | 120,000 | 51.8 |
| Indiana | 1400 | Indiana | Jasper | 3,800 | 45.8 |
| Indiana | 1401 | Indiana | Jasper | 3,800 | 45.8 |
| Indiana | 1402 | Indiana | Jasper | 3,800 | 45.8 |
| Indiana | 1403 | Indiana | Marion | 600,000 | 51.8 |
| Indiana | 1404 | Indiana | Marion | 600,000 | 51.8 |
| Indiana | 1405 | Indiana | Elkhart | 37,000 | 49.1 |
| Indiana | 1406 | Indiana | Elkhart | 37,000 | 49.1 |
| Indiana | 1407 | Indiana | Elkhart | 37,000 | 49.1 |
| Indiana | 1408 | Indiana | Hamilton | 80,000 | 49.1 |
| Indiana | 1409 | Indiana | Hamilton | 80,000 | 49.1 |
| Kansas | 1500 | Kansas | Wyandotte | 20,000 | 50.1 |
| Kansas | 1501 | Kansas | Wyandotte | 20,000 | 50.1 |
| Kentucky | 1502 | Kentucky | Magoffin | 2,500 | 45.1 |
| Kentucky | 1503 | Kentucky | Carlisle | 2,500 | 45.1 |
| Kentucky | 1504 | Kentucky | Crittenden | 2,500 | 45.1 |
| Kentucky | 1505 | Kentucky | Crittenden | 2,500 | 45.1 |
| Kentucky | 1506 | Kentucky | Perry | 2,500 | 45.1 |
| Louisiana | 1507 | Louisiana | Lafourche | 14,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1508 | Louisiana | Lafourche | 14,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1509 | Louisiana | Lafourche | 14,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1510 | Louisiana | Lafourche | 14,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1511 | Louisiana | Bel River | 3,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1512 | Louisiana | Bel River | 3,000 | 50.1 |
| Louisiana | 1513 | Louisiana | Saint Martinville | 3,000 | 50.1 |
| Maine | 1514 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1515 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1516 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1517 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1518 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1519 | Maine | Franklin | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1520 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1521 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine | 1522 | Maine | Kennebec | 1,000 | 51.8 |
| Maine |

| | | | | |
|---|---|---|---|---|
| Massachusetts | 170 | Essex | 96,152 | 57.7 |
| Florida | 168 | Pasco | 94,235 | 56.1 |
| Florida | 168 | Pinellas | 91,181 | 54.3 |
| Florida | 168 | Polk | 90,923 | 54.1 |
| Florida | 168 | Hillsborough | 90,644 | 53.9 |
| Georgia | 166 | Cobb | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Fulton | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Gwinnett | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Cherokee | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Forsyth | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Henry | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Douglas | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Fulton | 89,215 | 53.7 |
| Georgia | 166 | Gwinnett | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Harris | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Dallas | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Tarrant | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Bexar | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Collin | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Denton | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Fort Bend | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Williamson | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Hidalgo | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Cameron | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Nueces | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Brazoria | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Galveston | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Bell | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | McLennan | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Montgomery | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Hunt | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Smith | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Ellis | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Johnson | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Kaufman | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Rockwall | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Parker | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Wise | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Hood | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Somervell | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Erath | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Hamilton | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Coleman | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Brown | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Callahan | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Eastland | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Comanche | 89,215 | 53.7 |
| Texas | 166 | Bosque

| | | | | |
|---|---|---|---|---|
| Michigan | 261 | Michigan | Ottawa | 2,514 |
| Michigan | 263 | Michigan | Presque Isle | 1,000 |
| Michigan | 265 | Michigan | Saginaw | 2,000 |
| Michigan | 267 | Michigan | Tuscola | 2,000 |
| Minnesota | 271 | Minnesota | Anoka | 2,000 |
| Minnesota | 273 | Minnesota | Carlton | 2,000 |
| Minnesota | 275 | Minnesota | Cook | 2,000 |
| Minnesota | 277 | Minnesota | Itasca | 2,000 |
| Minnesota | 279 | Minnesota | Kittson | 2,000 |
| Minnesota | 281 | Minnesota | Koochiching | 2,000 |
| Minnesota | 283 | Minnesota | Lake | 2,000 |
| Minnesota | 285 | Minnesota | Lake of the Woods | 2,000 |
| Minnesota | 287 | Minnesota | Marshall | 2,000 |
| Minnesota | 289 | Minnesota | Pennington | 2,000 |
| Minnesota | 291 | Minnesota | Red Lake | 2,000 |
| Minnesota | 293 | Minnesota | Roseau | 2,000 |
| Minnesota | 295 | Minnesota | St. Louis | 2,000 |
| Minnesota | 297 | Minnesota | Traverse | 2,000 |
| Minnesota | 299 | Minnesota | Wilkin | 2,000 |
| Missouri | 301 | Missouri | Adair | 2,000 |
| Missouri | 303 | Missouri | Atchison | 2,000 |
| Missouri | 305 | Missouri | Bates | 2,000 |
| Missouri | 307 | Missouri | Cass | 2,000 |
| Missouri | 309 | Missouri | Clay | 2,000 |
| Missouri | 311 | Missouri | Clinton | 2,000 |
| Missouri | 313 | Missouri | Henry | 2,000 |
| Missouri | 315 | Missouri | Jackson | 2,000 |
| Missouri | 317 | Missouri | Johnson | 2,000 |
| Missouri | 319 | Missouri | New Madrid | 2,000 |
| Missouri | 321 | Missouri | Pemiscot | 2,000 |
| Missouri | 323 | Missouri | Ray | 2,000 |
| Missouri | 325 | Missouri | Scotland | 2,000 |
| Missouri | 327 | Missouri | Scott | 2,000 |
| Missouri | 329 | Missouri | Stoddard | 2,000 |
| Missouri | 331 | Missouri | Vernon | 2,000 |
| Montana | 333 | Montana | Big Horn | 2,000 |
| Montana | 335 | Montana | Blaine | 2,000 |
| Montana | 337 | Montana | Carbon | 2,000 |
| Montana | 339 | Montana | Carter | 2,000 |
| Montana | 341 | Montana | Custer | 2,000 |
| Montana | 343 | Montana | Daniels | 2,000 |
| Montana | 345 | Montana | Dawson | 2,000 |
| Montana | 347 | Montana | Fallon | 2,000 |
| Montana | 349 | Montana | Fergus | 2,000 |
| Montana | 351 | Montana | Garfield | 2,000 |
| Montana | 353 | Montana | Golden Valley | 2,000 |
| Montana | 355 | Montana | Musselshell | 2,000 |
| Montana | 357 | Montana | Petroleum | 2,000 |
| Montana | 359 | Montana | Phillips | 2,000 |
| Montana | 361 | Montana | Powder River | 2,000 |
| Montana | 363 | Montana | Powell | 2,000 |
| Montana | 365 | Montana | Prairie | 2,000 |
| Montana | 367 | Montana | Richland | 2,000 |
| Montana | 369 | Montana | Roosevelt | 2,000 |
| Montana | 371 | Montana | Rosebud | 2,000 |
| Montana | 373 | Montana | Sheridan | 2,000 |
| Montana | 375 | Montana | Treasure | 2,000 |
| Montana | 377 | Montana | Wheatland | 2,000 |
| Montana | 379 | Montana | Wibaux | 2,000 |
| Montana | 381 | Montana | Yellowstone | 2,000 |
| Nebraska | 383 | Nebraska | Antelope | 2,000 |
| Nebraska | 385 | Nebraska | Boone | 2,000 |
| Nebraska | 387 | Nebraska | Box Butte | 2,000 |
| Nebraska | 389 | Nebraska | Brown | 2,000 |
| Nebraska | 391 | Nebraska | Cherry | 2,000 |
| Nebraska | 393 | Nebraska | Cuming | 2,000 |
| Nebraska | 395 | Nebraska | Dawes | 2,000 |
| Nebraska | 397 | Nebraska | Dawson | 2,000 |
| Nebraska | 399 | Nebraska | Deuel | 2,000 |
| Nebraska | 401 | Nebraska | Dixon | 2,000 |
| Nebraska | 403 | Nebraska | Garfield | 2,000 |
| Nebraska | 405 | Nebraska | Greeley | 2,000 |
| Nebraska | 407 | Nebraska | Hayes | 2,000 |
| Nebraska | 409 | Nebraska | Hitchcock | 2,000 |
| Nebraska | 411 | Nebraska | Holt | 2,000 |
| Nebraska | 413 | Nebraska | Jefferson | 2,000 |
| Nebraska | 415 | Nebraska | Kearney | 2,000 |
| Nebraska | 417 | Nebraska | Keya Paha | 2,000 |
| Nebraska | 419 | Nebraska | Knox | 2,000 |
| Nebraska | 421 | Nebraska | Lincoln | 2,000 |
| Nebraska | 423 | Nebraska | Loup | 2,000 |
| Nebraska | 425 | Nebraska | Nance | 2,000 |
| Nebraska | 427 | Nebraska | Nemaha | 2,000 |
| Nebraska | 429 | Nebraska | Nuckolls | 2,000 |
| Nebraska | 431 | Nebraska | Pierce | 2,000 |
| Nebraska | 433 | Nebraska | Red Willow | 2,000 |
| Nebraska | 435 | Nebraska | Rock | 2,000 |
| Nebraska | 437 | Nebraska | Saline | 2,000 |
| Nebraska | 439 | Nebraska | Sheridan | 2,000 |
| Nebraska | 441 | Nebraska | Sherman | 2,000 |
| Nebraska | 443 | Nebraska | Thayer | 2,000 |
| Nebraska | 445 | Nebraska | Thomas | 2,000 |
| Nebraska | 447 | Nebraska | Valley | 2,000 |
| Nebraska | 449 | Nebraska | Wayne | 2,000 |
| Nebraska | 451 | Nebraska | Webster | 2,000 |
| Nebraska | 453 | Nebraska | Wheeler | 2,000 |
| Nebraska | 455 | Nebraska | Wilson | 2,000 |
| Nevada | 457 | Nevada | Churchill | 2,000 |
| Nevada | 459 | Nevada | Douglas | 2,000 |
| Nevada | 461 | Nevada | Elko | 2,000 |
| Nevada | 463 | Nevada | Esmeralda | 2,000 |
| Nevada | 465 | Nevada | Eureka | 2,000 |
| Nevada | 467 | Nevada | Humboldt | 2,000 |
| Nevada | 469 | Nevada | Lander | 2,000 |
| Nevada | 471 | Nevada | Lincoln | 2,000 |
| Nevada | 473 | Nevada | Lyon | 2,000 |
| Nevada | 475 | Nevada | Mineral | 2,000 |
| Nevada | 477 | Nevada | Nye | 2,000 |
| New Hampshire | 479 | New Hampshire | Carroll | 2,000 |
| New Hampshire | 481 | New Hampshire | Cheshire | 2,000 |
| New Hampshire | 483 | New Hampshire | Coos | 2,000 |
| New Hampshire | 485 | New Hampshire | Grafton | 2,000 |
| New Hampshire | 487 | New Hampshire | Hillsborough | 2,000 |
| New Hampshire | 489 | New Hampshire | Merrimack | 2,000 |
| New Hampshire | 491 | New Hampshire | Rockingham | 2,000 |
| New Hampshire | 493 | New Hampshire | Sullivan | 2,000 |
| New Jersey | 495 | New Jersey | Atlantic | 2,000 |
| New Jersey | 497 | New Jersey | Bergen | 2,000 |
| New Jersey | 499 | New Jersey | Burlington | 2,000 |
| New Jersey | 501 | New Jersey | Camden | 2,000 |
| New Jersey | 503 | New Jersey | Cape May | 2,000 |
| New Jersey | 505 | New Jersey | Cumberland | 2,000 |
| New Jersey | 507 | New Jersey | Essex | 2,000 |
| New Jersey | 509 | New Jersey | Gloucester | 2,000 |
| New Jersey | 511 | New Jersey | Hudson | 2,000 |
| New Jersey | 513 | New Jersey | Hunterdon | 2,000 |
| New Jersey | 515 | New Jersey | Mercer | 2,000 |
| New Jersey | 517 | New Jersey | Middlesex | 2,000 |
| New Jersey | 519 | New Jersey | Monmouth | 2,000 |
| New Jersey | 521 | New Jersey | Morris | 2,000 |
| New Jersey | 523 | New Jersey | Ocean | 2,000 |
| New Jersey | 525 | New Jersey | Passaic | 2,000 |
| New Jersey | 527 | New Jersey | Salem | 2,000 |
| New Jersey | 529 | New Jersey | Sussex | 2,000 |
| New Jersey | 531 | New Jersey | Union | 2,000 |
| New Jersey | 533 | New Jersey | Warren | 2,000 |
| New Mexico | 535 | New Mexico | Bernalillo | 2,000 |
| New Mexico | 537 | New Mexico | Chaves | 2,000 |
| New Mexico | 539 | New Mexico | Cibola | 2,000 |
| New Mexico | 541 | New Mexico | Colfax | 2,000 |
| New Mexico | 543 | New Mexico | Curry | 2,000 |
| New Mexico | 545 | New Mexico | De Baca | 2,000 |
| New Mexico | 547 | New Mexico | Dona Ana | 2,000 |
| New Mexico | 549 | New Mexico | Eddy | 2,000 |
| New Mexico | 551 | New Mexico | Grant | 2,000 |
| New Mexico | 553 | New Mexico | Guadalupe | 2,000 |
| New Mexico | 555 | New Mexico | Harding | 2,000 |
| New Mexico | 557 | New Mexico | Hidalgo | 2,000 |
| New Mexico | 559 | New Mexico | Lea | 2,000 |
| New Mexico | 561 | New Mexico | Lincoln | 2,000 |
| New Mexico | 563 | New Mexico | Los Alamos | 2,000 |
| New Mexico | 565 | New Mexico | McKinley | 2,000 |
| New Mexico | 567 | New Mexico | Otero | 2,000 |
| New Mexico | 569 | New Mexico | Quay | 2,000 |
| New Mexico | 571 | New Mexico | Rio Arriba | 2,000 |
| New Mexico | 573 | New Mexico | Roosevelt | 2,000 |
| New Mexico | 575 | New Mexico | Sandoval | 2,000 |
| New Mexico | 577 | New Mexico | San Juan | 2,000 |
| New Mexico | 579 | New Mexico | San Miguel | 2,000 |
| New Mexico | 581 | New Mexico | Santa Fe | 2,000 |
| New Mexico | 583 | New Mexico | Sierra | 2,000 |
| New Mexico | 585 | New Mexico | Socorro | 2,000 |
| New Mexico | 587 | New Mexico | Taos | 2,000 |
| New Mexico | 589 | New Mexico | Torrance | 2,000 |
| New Mexico | 591 | New Mexico | Union | 2,000 |
| New Mexico | 593 | New Mexico | Valencia | 2,000 |
| New York | 595 | New York | Albany | 2,000 |
| New York | 597 | New York | Allegany | 2,000 |
| New York | 599 | New York | Bronx | 2,000 |
| New York | 601 | New York | Broome | 2,000 |
| New York | 603 | New York | Cattaraugus | 2,000 |
| New York | 605 | New York | Cayuga | 2,000 |
| New York | 607 | New York | Chautauqua | 2,000 |
| New York | 609 | New York | Chemung | 2,000 |
| New York | 611 | New York | Chenango | 2,000 |
| New York | 613 | New York | Clinton | 2,000 |
| New York | 615 | New York | Columbia | 2,000 |
| New York | 617 | New York | Cortland | 2,000 |
| New York | 619 | New York | Delaware | 2,000 |
| New York | 621 | New York | Dutchess | 2,000 |
| New York | 623 | New York | Erie | 2,000 |
| New York | 625 | New York | Essex | 2,000 |
| New York | 627 | New York | Franklin | 2,000 |
| New York | 629 | New York | Fulton | 2,000 |
| New York | 631 | New York | Genesee | 2,000 |
| New York | 633 | New York | Greene | 2,000 |
| New York | 635 | New York | Hamilton | 2,000 |
| New York | 637 | New York | Herkimer | 2,000 |
| New York | 639 | New York | Jefferson | 2,000 |
| New York | 641 | New York | Kings | 2,000 |
| New York | 643 | New York | Lewis | 2,000 |
| New York | 645 | New York | Livingston | 2,000 |
| New York | 647 | New York | Madison | 2,000 |
| New York | 649 | New York | Monroe | 2,000 |
| New York | 651 | New York | Montgomery | 2,000 |
| New York | 653 | New York | Nassau | 2,000 |
| New York | 655 | New York | Niagara | 2,000 |
| New York | 657 | New York | Oneida | 2,000 |
| New York | 659 | New York | Onondaga | 2,000 |
| New York | 661 | New York | Ontario | 2,000 |
| New York | 663 | New York | Orange | 2,000 |
| New York | 665 | New York | Orleans | 2,000 |
| New York | 667 | New York | Oswego | 2,000 |
| New York | 669 | New York | Otsego | 2,000 |
| New York | 671 | New York | Putnam | 2,000 |
| New York | 673 | New York | Rensselaer | 2,000 |
| New York | 675 | New York | Rockland | 2,000 |
| New York | 677 | New York | Saint Lawrence | 2,000 |
| New York | 679 | New York | Saratoga | 2,000 |
| New York | 681 | New York | Schenectady | 2,000 |
| New York | 683 | New York | Schoharie | 2,000 |
| New York | 685 | New York | Schuyler | 2,000 |
| New York | 687 | New York | Seneca | 2,000 |
| New York | 689 | New York | Steuben | 2,000 |
| New York | 691 | New York | Suffolk | 2,000 |
| New York | 693 | New York | Sullivan | 2,000 |
| New York | 695 | New York | Tioga | 2,000 |
| New York | 697 | New York | Tompkins | 2,000 |
| New York | 699 | New York | Ulster | 2,000 |
| New York | 701 | New York | Warren | 2,000 |
| New York | 703 | New York | Washington | 2,000 |
| New York | 705 | New York | Wayne | 2,000 |
| New York | 707 | New York | Westchester | 2,000 |
| New York | 709 | New York | Wyoming | 2,000 |
| New York | 711 | New York | Yates | 2,000 |
| North Carolina | 713 | North Carolina | Alamance | 2,000 |
| North Carolina | 715 | North Carolina | Alexander | 2,000 |
| North Carolina | 717 | North Carolina | Alleghany | 2,000 |
| North Carolina | 719 | North Carolina | Anson | 2,000 |
| North Carolina | 721 | North Carolina | Ashe | 2,000 |
| North Carolina | 723 | North Carolina | Avery | 2,000 |
| North Carolina | 725 | North Carolina | Beaufort | 2,000 |
| North Carolina | 727 | North Carolina | Bertie | 2,000 |
| North Carolina | 729 | North Carolina | Bladen | 2,000 |
| North Carolina | 731 | North Carolina | Brunswick | 2,000 |
| North Carolina | 733 | North Carolina | Buncombe | 2,000 |
| North Carolina | 735 | North Carolina | Burke | 2,000 |
| North Carolina | 737 | North Carolina | Cabarrus | 2,000 |
| North Carolina | 739 | North Carolina | Caldwell | 2,000 |
| North Carolina | 741 | North Carolina | Camden | 2,000 |
| North Carolina | 743 | North Carolina | Carteret | 2,000 |
| North Carolina | 745 | North Carolina | Caswell | 2,000 |
| North Carolina | 747 | North Carolina | Catawba | 2,000 |
| North Carolina | 749 | North Carolina | Chatham | 2,000 |
| North Carolina | 751 | North Carolina | Cherokee | 2,000 |
| North Carolina | 753 | North Carolina | Chowan | 2,000 |
| North Carolina | 755 | North Carolina | Clay | 2,000 |
| North Carolina | 757 | North Carolina | Cleveland | 2,000 |
| North Carolina | 759 | North Carolina | Columbus | 2,000 |
| North Carolina | 761 | North Carolina | Craven | 2,000 |
| North Carolina | 763 | North Carolina | Cumberland | 2,000 |
| North Carolina | 765 | North Carolina | Davidson | 2,000 |
| North Carolina | 767 | North Carolina | Davie | 2,000 |
| North Carolina | 769 | North Carolina | Duplin | 2,000 |
| North Carolina | 771 | North Carolina | Durham | 2,000 |
| North Carolina | 773 | North Carolina | Edgecombe | 2,000 |
| North Carolina | 775 | North Carolina | Forsyth | 2,000 |
| North Carolina | 777 | North Carolina | Franklin | 2,000 |
| North Carolina | 779 | North Carolina | Gaston | 2,000 |
| North Carolina | 781 | North Carolina | Gates | 2,000 |
| North Carolina | 783 | North Carolina | Graham | 2,000 |
| North Carolina | 785 | North Carolina | Granville | 2,000 |
| North Carolina | 787 | North Carolina | Greene | 2,000 |
| North Carolina | 789 | North Carolina | Guilford | 2,000 |
| North Carolina | 791 | North Carolina | Halifax | 2,000 |
| North Carolina | 793 | North Carolina | Harnett | 2,000 |
| North Carolina | 795 | North Carolina | Haywood | 2,000 |
| North Carolina | 797 | North Carolina | Henderson | 2,000 |
| North Carolina | 799 | North Carolina | Hertford | 2,000 |
| North Carolina | 801 | North Carolina | Hoke | 2,000 |
| North Carolina | 803 | North Carolina | Hyde | 2,000 |
| North Carolina | 805 | North Carolina | Iredell | 2,000 |
| North Carolina | 807 | North Carolina | Jackson | 2,000 |
| North Carolina | 809 | North Carolina | Johnston | 2,000 |
| North Carolina | 811 | North Carolina | Jones | 2,000 |
| North Carolina | 813 | North Carolina | Lee | 2,000 |
| North Carolina | 815 | North Carolina | Lenoir | 2,000 |
| North Carolina | 817 | North Carolina | Lincoln | 2,000 |
| North Carolina | 819 | North Carolina | Macon | 2,000 |
| North Carolina | 821 | North Carolina | Madison | 2,000 |
| North Carolina | 823 | North Carolina | Martin | 2,000 |
| North Carolina | 825 | North Carolina | McDowell | 2,000 |
| North Carolina | 827 | North Carolina | Mecklenburg | 2,000 |
| North Carolina | 829 | North Carolina | Mitchell | 2,000 |
| North Carolina | 831 | North Carolina | Montgomery | 2,000 |
| North Carolina | 833 | North Carolina | Moore | 2,000 |
| North Carolina | 835 | North Carolina | Nash | 2,000 |
| North Carolina | 837 | North Carolina | New Hanover | 2,000 |
| North Carolina | 839 | North Carolina | Northampton | 2,000 |
| North Carolina | 841 | North Carolina | Onslow | 2,000 |
| North Carolina | 843 | North Carolina | Orange | 2,000 |
| North Carolina | 845 | North Carolina | Pamlico | 2,000 |
| North Carolina | 847 | North Carolina | Pasquotank | 2,000 |
| North Carolina | 849 | North Carolina | Pender | 2,000 |
| North Carolina | 851 | North Carolina | Perquimans | 2,000 |
| North Carolina | 853 | North Carolina | Person | 2,000 |
| North Carolina | 855 | North Carolina | Pitt | 2,000 |
| North Carolina | 857 | North Carolina | Polk | 2,000 |
| North Carolina | 859 | North Carolina | Randolph | 2,000 |
| North Carolina | 861 | North Carolina | Richmond | 2,000 |
| North Carolina | 863 | North Carolina | Robeson | 2,000 |
| North Carolina | 865 | North Carolina | Rockingham | 2,000 |
| North Carolina | 867 | North Carolina | Rowan | 2,000 |
| North Carolina | 869 | North Carolina | Rutherford | 2,000 |
| North Carolina | 871 | North Carolina | Sampson | 2,000 |
| North Carolina | 873 | North Carolina | Scotland | 2,000 |
| North Carolina | 875 | North Carolina | Stanly | 2,000 |
| North Carolina | 877 | North Carolina | Stokes | 2,000 |
| North Carolina | 879 | North Carolina | Surry | 2,000 |
| North Carolina | 881 | North Carolina | Swain | 2,000 |
| North Carolina | 883 | North Carolina | Transylvania | 2,000 |
| North Carolina | 885 | North Carolina | Tyrrell | 2,000 |
| North Carolina | 887 | North Carolina | Union | 2,000 |
| North Carolina | 889 | North Carolina | Vance | 2,000 |
| North Carolina | 891 | North Carolina | Wake | 2,000 |
| North Carolina | 893 | North Carolina | Warren | 2,000 |
| North Carolina | 895 | North Carolina | Washington | 2,000 |
| North Carolina | 897 | North Carolina | Watauga | 2,000 |
| North Carolina | 899 | North Carolina | Wayne | 2,000 |
| North Carolina | 901 | North Carolina | Wilkes | 2,000 |
| North Carolina | 903 | North Carolina | Wilson | 2,000 |
| North Carolina | 905 | North Carolina | Yadkin | 2,000 |
| North Carolina | 907 | North Carolina | Yancey | 2,000 |
| Northern Mariana Islands | 909 | Northern Mariana Islands | Saipan | 2,000 |
| Ohio | 911 | Ohio | Adams | 2,000 |
| Ohio | 913 | Ohio | Allen | 2,000 |
| Ohio | 915 | Ohio | Ashland | 2,000 |
| Ohio | 917 | Ohio | Ashtabula | 2,000 |
| Ohio | 919 | Ohio | Athens | 2,000 |
| Ohio | 921 | Ohio | Auglaize | 2,000 |
| Ohio | 923 | Ohio | Belmont | 2,000 |
| Ohio | 925 | Ohio | Brown | 2,000 |
| Ohio | 927 | Ohio | Butler | 2,000 |
| Ohio | 929 | Ohio | Carroll | 2,000 |
| Ohio | 931 | Ohio | Champaign | 2,000 |
| Ohio | 933 | Ohio | Clark | 2,000 |
| Ohio | 935 | Ohio | Clermont | 2,000 |
| Ohio | 937 | Ohio | Clinton | 2,000 |
| Ohio | 939 | Ohio | Columbiana | 2,000 |
| Ohio | 941 | Ohio | Coshocton | 2,000 |
| Ohio | 943 | Ohio | Crawford | 2,000 |
| Ohio | 945 | Ohio | Cuyahoga | 2,000 |
| Ohio | 947 | Ohio | Darke | 2,000 |
| Ohio | 949 | Ohio | Defiance | 2,000 |
| Ohio | 951 | Ohio | Delaware | 2,000 |
| Ohio | 953 | Ohio | Erie | 2,000 |
| Ohio | 955 | Ohio | Fairfield | 2,000 |
| Ohio | 957 | Ohio | Fayette | 2,000 |
| Ohio | 959 | Ohio | Franklin | 2,000 |
| Ohio | 961 | Ohio | Fulton | 2,000 |
| Ohio | 963 | Ohio | Gallia | 2,000 |
| Ohio | 965 | Ohio | Geauga | 2,000 |
| Ohio | 967 | Ohio | Greene | 2,000 |
| Ohio | 969 | Ohio | Guernsey | 2,000 |
| Ohio | 971 | Ohio | Hamilton | 2,000 |
| Ohio | 973 | Ohio | Hancock | 2,000 |
| Ohio | 975 | Ohio | Hardin | 2,000 |
| Ohio | 977 | Ohio | Harrison | 2,000 |
| Ohio | 979 | Ohio | Henry | 2,000 |
| Ohio | 981 | Ohio | Highland | 2,000 |
| Ohio | 983 | Ohio | Hocking | 2,000 |
| Ohio | 985 | Ohio | Holmes | 2,000 |
| Ohio | 987 | Ohio | Huron | 2,000 |
| Ohio | 989 | Ohio | Jefferson | 2,000 |
| Ohio | 991 | Ohio | Knox | 2,000 |
| Ohio | 993 | Ohio | Lake | 2,000 |
| Ohio | 995 | Ohio | Lawrence | 2,000 |
| Ohio | 997 | Ohio | Licking | 2,000 |
| Ohio | 999 | Ohio | Logan | 2,000 |
| Ohio | 001 | Ohio | Lorain | 2,000 |
| Ohio | 003 | Ohio | Lucas | 2,000 |
| Ohio | 005 | Ohio | Madison | 2,000 |
| Ohio | 007 | Ohio | Mahoning | 2,000 |
| Ohio | 009 | Ohio | Marion | 2,000 |
| Ohio | 011 | Ohio | Medina | 2,000 |
| Ohio | 013 | Ohio | Meigs | 2,000 |
| Ohio | 015 | Ohio | Mercer | 2,000 |
| Ohio | 017 | Ohio | Miami | 2,000 |
| Ohio | 019 | Ohio | Monroe | 2,000 |
| Ohio | 021 | Ohio | Montgomery | 2,000 |
| Ohio | 023 | Ohio | Morgan | 2,000 |
| Ohio | 025 | Ohio | Morrow | 2,000 |
| Ohio | 027 | Ohio | Muskingum | 2,000 |
| Ohio | 029 | Ohio | Noble | 2,000 |
| Ohio | 031 | Ohio | Ottawa | 2,000 |
| Ohio | 033 | Ohio | Paulding | 2,000 |
| Ohio | 035 | Ohio | Perry | 2,000 |
| Ohio | 037 | Ohio | Pickaway | 2,000 |
| Ohio | 039 | Ohio | Pike | 2,000 |
| Ohio | 041 | Ohio | Portage | 2,000 |
| Ohio | 043 | Ohio | Preble | 2,000 |
| Ohio | 045 | Ohio | Putnam | 2,000 |
| Ohio | 047 | Ohio | Richland | 2,000 |
| Ohio | 049 | Ohio | Ross | 2,000 |
| Ohio | 051 | Ohio | Sandusky | 2,000 |
| Ohio | 053 | Ohio | Scioto | 2,000 |
| Ohio | 055 | Ohio | Seneca | 2,000 |
| Ohio | 057 | Ohio | Shelby | 2,000 |
| Ohio | 059 | Ohio | Stark | 2,000 |
| Ohio | 061 | Ohio | Summit | 2,000 |
| Ohio | 063 | Ohio | Trumbull | 2,000 |
| Ohio | 065 | Ohio | Tuscarawas | 2,000 |
| Ohio | 067 | Ohio | Union | 2,000 |
| Ohio | 069 | Ohio | Van Wert | 2,000 |
| Ohio | 071 | Ohio | Vinton | 2,000 |
| Ohio | 073 | Ohio | Warren | 2,000 |
| Ohio | 075 | Ohio | Washington | 2,000 |
| Ohio | 077 | Ohio | Wayne | 2,000 |
| Ohio | 079 | Ohio | Williams | 2,000 |
| Ohio | 081 | Ohio | Wood | 2,000 |
| Ohio | 083 | Ohio | Wyandot | 2,000 |
| Pennsylvania | 085 | Pennsylvania | Adams | 2,000 |
| Pennsylvania | 087 | Pennsylvania | Allegheny | 2,000 |
| Pennsylvania | 089 | Pennsylvania | Armstrong | 2,000 |
| Pennsylvania | 091 | Pennsylvania | Beaver | 2,000 |
| Pennsylvania | 093 | Pennsylvania | Bedford | 2,000 |
| Pennsylvania | 095 | Pennsylvania | Berks | 2,000 |
| Pennsylvania | 097 | Pennsylvania | Blair | 2,000 |
| Pennsylvania | 099 | Pennsylvania | Bradford | 2,000 |
| Pennsylvania | 101 | Pennsylvania | Bucks | 2,000 |
| Pennsylvania | 103 | Pennsylvania | Butler | 2,000 |
| Pennsylvania | 105 | Pennsylvania | Cambria | 2,000 |
| Pennsylvania | 107 | Pennsylvania | Cameron | 2,000 |
| Pennsylvania | 109 | Pennsylvania | Carbon | 2,000 |
| Pennsylvania | 111 | Pennsylvania | Centre | 2,000 |
| Pennsylvania | 113 | Pennsylvania | Chester | 2,000 |
| Pennsylvania | 115 | Pennsylvania | Clarion | 2,000 |
| Pennsylvania | 117 | Pennsylvania | Clearfield | 2,000 |
| Pennsylvania | 119 | Pennsylvania | Clinton | 2,000 |
| Pennsylvania | 121 | Pennsylvania | Columbia | 2,000 |
| Pennsylvania | 123 | Pennsylvania | Crawford | 2,000 |
| Pennsylvania | 125 | Pennsylvania | Cumberland | 2,000 |
| Pennsylvania | 127 | Pennsylvania | Dauphin | 2,000 |
| Pennsylvania | 129 | Pennsylvania | Delaware | 2,000 |
| Pennsylvania | 131 | Pennsylvania | Elk | 2,000 |
| Pennsylvania | 133 | Pennsylvania | Erie | 2,000 |
| Pennsylvania | 135 | Pennsylvania | Fayette | 2,000 |
| Pennsylvania | 137 | Pennsylvania | Forest | 2,000 |
| Pennsylvania | 139 | Pennsylvania | Franklin | 2,000 |
| Pennsylvania | 141 | Pennsylvania | Fulton | 2,000 |
| Pennsylvania | 143 | Pennsylvania | Greene | 2,000 |
| Pennsylvania | 145 | Pennsylvania | Huntingdon | 2,000 |
| Pennsylvania | 147 | Pennsylvania | Indiana | 2,000 |
| Pennsylvania | 149 | Pennsylvania | Jefferson | 2,000 |
| Pennsylvania | 151 | Pennsylvania | Juniata | 2,000 |
| Pennsylvania | 153 | Pennsylvania | Lackawanna | 2,000 |
| Pennsylvania | 155 | Pennsylvania | Lancaster | 2,000 |
| Pennsylvania | 157 | Pennsylvania | Lawrence | 2,000 |
| Pennsylvania | 159 | Pennsylvania | Lebanon | 2,000 |
| Pennsylvania | 161 | Pennsylvania | Lehigh | 2,000 |
| Pennsylvania | 163 | Pennsylvania | Luzerne | 2,000 |
| Pennsylvania | 165 | Pennsylvania | Lycoming | 2,000 |
| Pennsylvania | 167 | Pennsylvania | McKean | 2,000 |
| Pennsylvania | 169 | Pennsylvania | Mercer | 2,000 |
| Pennsylvania | 171 | Pennsylvania | Mifflin | 2,000 |
| Pennsylvania | 173 | Pennsylvania | Monroe | 2,000 |
| Pennsylvania | 175 | Pennsylvania | Montgomery | 2,000 |
| Pennsylvania | 177 | Pennsylvania | Montour | 2,000 |
| Pennsylvania | 179 | Pennsylvania | Northampton | 2,000 |
| Pennsylvania | 181 | Pennsylvania | Northumberland | 2,000 |
| Pennsylvania | 183 | Pennsylvania | Perry | 2,000 |
| Pennsylvania | 185 | Pennsylvania | Philadelphia | 2,000 |
| Pennsylvania | 187 | Pennsylvania | Pike | 2,000 |
| Pennsylvania | 189 | Pennsylvania | Potter | 2,000 |
| Pennsylvania | 191 | Pennsylvania | Schuylkill | 2,000 |
| Pennsylvania | 193 | Pennsylvania | Snyder | 2,000 |
| Pennsylvania | 195 | Pennsylvania | Somerset | 2,000 |
| Pennsylvania | 197 | Pennsylvania | Sullivan | 2,000 |
| Pennsylvania | 199 | Pennsylvania | Susquehanna | 2,000 |
| Pennsylvania | 201 | Pennsylvania | Tioga | 2,000 |
| Pennsylvania | 203 | Pennsylvania | Union | 2,000 |
| Pennsylvania | 205 | Pennsylvania | Venango | 2,000 |
| Pennsylvania | 207 | Pennsylvania | Warren | 2,000 |
| Pennsylvania | 209 | Pennsylvania | Washington | 2,000 |
| Pennsylvania | 211 | Pennsylvania | Wayne | 2,000 |
| Pennsylvania | 213 | Pennsylvania | Westmoreland | 2,000 |
| Pennsylvania | 215 | Pennsylvania | Wyoming | 2,000 |
| Pennsylvania | 217 | Pennsylvania | York | 2,000 |
| Rhode Island | 219 | Rhode Island | Bristol | 2,000 |
| Rhode Island | 221 | Rhode Island | Kent | 2,000 |
| Rhode Island | 223 | Rhode Island | Newport | 2,000 |
| Rhode Island | 225 | Rhode Island | Providence | 2,000 |
| Rhode Island | 227 | Rhode Island | Washington | 2,000 |
| South Carolina | 229 | South Carolina | Abbeville | 2,000 |
| South Carolina | 231 | South Carolina | Aiken | 2,000 |
| South Carolina | 233 | South Carolina | Allendale | 2,000 |
| South Carolina | 235 | South Carolina | Anderson | 2,000 |
| South Carolina | 237 | South Carolina | Bamberg | 2,000 |
| South Carolina | 239 | South Carolina | Barnwell | 2,000 |
| South Carolina | 241 | South Carolina | Beaufort | 2,000 |
| South Carolina | 243 | South Carolina | Berkeley | 2,000 |
| South Carolina | 245 | South Carolina | Calhoun | 2,000 |
| South Carolina | 247 | South Carolina | Charleston | 2,000 |
| South Carolina | 249 | South Carolina | Cherokee | 2,000 |
| South Carolina | 251 | South Carolina | Chester | 2,000 |
| South Carolina | 253 | South Carolina | Chesterfield | 2,000 |
| South Carolina | 255 | South Carolina | Clarendon | 2,000 |
| South Carolina | 257 | South Carolina | Colleton | 2,000 |
| South Carolina | 259 | South Carolina | Darlington | 2,000 |
| South Carolina | 261 | South Carolina | Dillon | 2,000 |
| South Carolina | 263 | South Carolina | Dorchester | 2,000 |
| South Carolina | 265 | South Carolina | Edgefield | 2,000 |
| South Carolina | 267 | South Carolina | Fairfield | 2,000 |
| South Carolina | 269 | South Carolina | Florence | 2,000 |
| South Carolina | 271 | South Carolina | Georgetown | 2,000 |
| South Carolina | 273 | South Carolina | Greenville | 2,000 |
| South Carolina | 275 | South Carolina | Greenwood | 2,000 |
| South Carolina | 277 | South Carolina | Hampton | 2,000 |
| South Carolina | 279 | South Carolina | Horry | 2,000 |
| South Carolina | 281 | South Carolina | Jasper | 2,000 |
| South Carolina | 283 | South Carolina | Kershaw | 2,000 |
| South Carolina | 285 | South Carolina | Lancaster | 2,000 |
| South Carolina | 287 | South Carolina | Laurens | 2,000 |
| South Carolina | 289 | South Carolina | Lee | 2,000 |
| South Carolina | 291 | South Carolina | Lexington | 2,000 |
| South Carolina | 293 | South Carolina | McCormick | 2,000 |
| South Carolina | 295 | South Carolina | Marion | 2,000 |
| South Carolina | 297 | South Carolina | Marlboro | 2,000 |
| South Carolina | 299 | South Carolina | Newberry | 2,000 |
| South Carolina | 301 | South Carolina | Oconee | 2,000 |
| South Carolina | 303 | South Carolina | Orangeburg | 2,000 |
| South Carolina | 305 | South Carolina | Pickens | 2,000 |
| South Carolina | 307 | South Carolina | Richland | 2,000 |
| South Carolina | 309 | South Carolina | Saluda | 2,000 |
| South Carolina | 311 | South Carolina | Spartanburg | 2,000 |
| South Carolina | 313 | South Carolina | Sumter | 2,000 |
| South Carolina | 315 | South Carolina | Union | 2,000 |
| South Carolina | 317 | South Carolina | Williamsburg | 2,000 |
| South Carolina | 319 | South Carolina | York | 2,000 |
| South Dakota | 321 | South Dakota | Aurora | 2,000 |
| South Dakota | 323 | South Dakota | Beadle | 2,000 |
| South Dakota | 325 | South Dakota | Bennett | 2,000 |
| South Dakota | 327 | South Dakota | Bon Homme | 2,000 |
| South Dakota | 329 | South Dakota | Brookings | 2,000 |
| South Dakota | 331 | South Dakota | Brown | 2,000 |
| South Dakota | 333 | South Dakota | Brule | 2,000 |
| South Dakota | 335 | South Dakota | Buffalo | 2,000 |
| South Dakota | 337 | South Dakota | Butte | 2,000 |
| South Dakota | 339 | South Dakota | Campbell | 2,000 |
| South Dakota | 341 | South Dakota | Charles Mix | 2,000 |
| South Dakota | 343 | South Dakota | Clark | 2,000 |
| South Dakota | 345 | South Dakota | Clay | 2,000 |
| South Dakota | 347 | South Dakota | Codington | 2,000 |
| South Dakota | 349 | South Dakota | Corson | 2,000 |
| South Dakota | 351 | South Dakota | Custer | 2,000 |
| South Dakota | 353 | South Dakota | Davison | 2,000 |
| South Dakota | 355 | South Dakota | Day | 2,000 |
| South Dakota | 357 | South Dakota | Deuel | 2,000 |
| South Dakota | 359 | South Dakota | Dewey | 2,000 |
| South Dakota | 361 | South Dakota | Douglas | 2,000 |
| South Dakota | 363 | South Dakota | Edmunds | 2,000 |
| South Dakota | 365 | South Dakota | Fall River | 2,000 |
| South Dakota | 367 | South Dakota | Faulk | 2,000 |
| South Dakota | 369 | South Dakota | Grant | 2,000 |
| South Dakota | 371 | South Dakota | Gregory | 2,000 |
| South Dakota | 373 | South Dakota | Haakon | 2,000 |
| South Dakota | 375 | South Dakota | Hamlin | 2,000 |
| South Dakota | 377 | South Dakota | Hand | 2,000 |
| South Dakota | 379 | South Dakota | Hanson | 2,000 |
| South Dakota | 381 | South Dakota | Harding | 2,000 |
| South Dakota | 383 | South Dakota | Hughes | 2,000 |
| South Dakota | 385 | South Dakota | Hutchinson | 2,000 |
| South Dak

cantidad total de muestras tomadas para el sitio durante un periodo de 15 días y multiplicando por 100.
- Los sitios con al menos una muestra y sin detecciones virales del SARS-CoV-2 durante los últimos 15 días figuran como sitios "Sin detecciones" y se muestran en el mapa como círculos vacíos con un contorno negro.
- Los sitios sin muestras durante el periodo actual de 15 días figuran como sitios "Sin datos recientes" y se muestran de color gris en el mapa.

**Concentraciones de SARS-CoV-2 en aguas residuales a lo largo del tiempo**

- Cuando un sitio es seleccionado, se muestra una línea curva suavizada (Spline) de la concentración del SARS-CoV-2 durante los últimos 4 meses, a medida que los datos estén disponibles. La línea suavizada de concentración del SARS-CoV-2 muestra cómo la concentración del SARS-CoV-2 en las aguas residuales en un sitio de muestreo ha cambiado durante los últimos 4 meses.
- Se requieren al menos 4 muestras para poder producir la línea suavizada de concentración del SARS-CoV-2. Si se notifica un cambio significativo en los métodos de laboratorio, solo se muestran los datos desde el momento en que se notificó el nuevo método de laboratorio. Los sitios que figuran como 'Nuevos sitios' en los niveles virales actuales en la medición de aguas residuales deberían considerarse con cautela ya que solo tienen algunas muestras para generar las líneas de tendencias.

**Cambio de categoría en los últimos 7 días**

- Esta medición muestra el cambio en la cantidad de sitios (representado como porcentaje) que se encuentra en una categoría de medición específica (por ejemplo, la categoría de cambio porcentual en 15 días del 1.000 % o más) en comparación con los 7 días previos. En otras palabras, muestra cuántos sitios han sido agregados o eliminados de la categoría de medición en la última semana.  Se calcula restando la cantidad actual de sitios en cada categoría de medición de la cantidad de sitios en la misma categoría 7 días antes y dividiendo por la cantidad de sitios en la misma categoría 7 días antes.
- **Si una categoría de medición no tuvo sitios durante los 7 días previos, el cambio de categoría en los últimos 7 días figura como "No disponible**" ya que no se puede dividir por 0.

**Datos por condado**

- Los datos aparecen por área específicas de alcantarillado (el área geográfica que aporta aguas residuales para la ubicación del muestreo). Las ubicaciones de toma de muestras pueden encontrarse en plantas de tratamiento de aguas residuales o en la red de alcantarillado aguas arriba. Las áreas específicas de alcantarillados pueden atravesar los límites de un condado o estado. Esto significa que múltiples áreas específicas de alcantarillado pueden tener un solo condado, y una sola área específica de alcantarillado puede abarcar varios condados. Las áreas específicas de alcantarillado se denominan "sitios" en el mapa.

**Ubicaciones de áreas específicas de alcantarillado**

- Los datos se trazan en el código postal del lugar de muestreo, por lo que los puntos del mapa no se corresponden exactamente con los lugares de muestreo.
- Todos los condados representados por un lugar de muestreo aparecen resaltados al seleccionar el punto.
- El Distrito de Columbia (DC) y la Ciudad de Nueva York (NYC) se muestran por separado en el mapa para denotar los lugares de donde provienen las muestras dentro del DC y NYC. En el menú desplegable "Estado o territorio", seleccione "Distrito de Columbia" o "Ciudad de Nueva York" para ampliar y ver los puntos notificados dentro de dicha jurisdicción. Tenga en cuenta que algunos lugares de muestreo del DC pueden recibir aguas residuales de partes de condados de Virginia o Maryland y algunos lugares de muestreo de NYC pueden recibir aguas residuales de partes de condados de estados aledaños.

**Datos sujetos a cambios**

- Los datos sobre vigilancia de enfermedades transmitidas por aguas residuales presentados son los mejores datos disponibles y están sujetos a cambios. Estos datos pueden estar incompletos para el periodo de 15 días más reciente, debido a demoras en el procesamiento y la notificación. Todos los datos son provisorios.

**Limitaciones en la cobertura de mayo del 2022**

- A partir del 15 de abril del 2022 se inició la transición de aproximadamente 150 zonas de análisis de aguas residuales de 29 estados a un proveedor de análisis de aguas residuales nuevo. Durante esta transición, estos sitios no tendrán datos recientes y aparecerán en gris en el mapa. Contar con suficientes datos para calcular las métricas de esta página llevará varias semanas. Se espera que los resultados para estos sitios estén disponibles nuevamente entre mediados de mayo y junio del 2022.

**Datos no disponibles**

- Datos de las áreas específicas de alcantarillado que brindan servicio a una población de menos de 3 000 habitantes.
- Datos de las áreas específicas de alcantarillado en las que faltan estimaciones de población.
- Datos de lugares de muestreos específicos de un establecimiento o institución.
- Los nombres de las plantas de tratamiento de aguas residuales y los nombres de los sitios de muestreo de aguas arriba son anónimos y llevan un número arbitrario permanente.
- Aproximadamente el 20 % de los hogares estadounidenses tiene sistemas sépticos; el porcentaje exacto varía según la ubicación. Estos sistemas no están conectados a las plantas de tratamiento de aguas residuales donde suelen tomarse las muestras. Por consiguiente, los hogares con sistemas sépticos no están representados en los datos.
- Los datos de las áreas específicas de alcantarillado actualmente están siendo monitoreados, pero los departamentos de salud no los envían a los CDC. Algunas comunidades recolectan muestras de aguas residuales, pero no les envían los datos a los CDC.
- Es posible que no se incluyan los datos de las áreas específicas de alcantarillado si hay inconvenientes con la calidad de los datos.

**Fuente de datos**

- Los datos mostrados proceden de dos fuentes:
- Los departamentos de salud estatales, tribales, locales y territoriales (STLT, por sus siglas en inglés) que participan en el Sistema Nacional de Vigilancia de Aguas Residuales envían los datos a los CDC. La participación es voluntaria, así que no todas las jurisdicciones notifican a los CDC.
- Los datos son notificados a través de un contrato administrado por los CDC para pruebas comerciales, que tiene como objetivo complementar la cobertura geográfica de los programas de vigilancia de aguas residuales estatales, tribales, locales y territoriales.

**Métodos de laboratorio**

- Las concentraciones de SARS-CoV-2 en aguas residuales se miden mediante los estudios de reacción en cadena de la polimerasa con transcriptasa inversa cuantitativo (RT-qPCR) o de reacción en cadena de la polimerasa con transcriptasa inversa digital (RT-dPCR). Los métodos de laboratorio de procesamiento y cuantificación pueden variar entre los sitios de toma de muestras o, lo que es poco frecuente, en un mismo sitio de toma de muestras a lo largo del tiempo. Debido a que las estimaciones de concentración del SARS-CoV-2 pueden diferir entre estos métodos de laboratorio, no deberían compararse los valores de concentración en los lugares de muestreo. En cambio, se proporciona el porcentaje de cambio en las concentraciones y niveles actuales del SARS-CoV-2 en comparación con los niveles anteriores registrados en el mismo sitio. Estas mediciones son más comparables entre los métodos de laboratorio. Cuando se somete a prueba una muestra, se considera que se ha detectado el SARS-CoV-2 cuando alguna de las réplicas de PCR de la muestra fue positiva. Una muestra positiva es definida para la RT-qPCR como un valor Ct inferior a 40 y para la RT-ddPCR como 3 o más gotas/particiones positivas. Obtenga más información en la página de Métodos de análisis de vigilancia de aguas residuales.

**Descarga de datos**

- Estos datos se pueden descargar en data.cdc.gov: Datos públicos de mediciones de SARS-CoV-2 en aguas residuales - NWSS y Datos públicos de concentración de SARS-CoV-2 en aguas residuales - NWSS
- También hay un diccionario de datos disponible para estos datos (Diccionario de datos de análisis público).
- Para solicitar datos detallados sobre las aguas residuales, incluido un historial de tiempo completo de concentraciones sin procesar, envíe un correo electrónico a nwss@cdc.gov con la línea de asunto "solicitud de datos públicos de NWSS". Deberá firmar un acuerdo de uso de datos.

## ¿Cómo funciona la vigilancia de aguas residuales?

Los datos sobre aguas residuales pueden mostrar cambios en las tendencias de la enfermedad 4 a 6 días antes de que esos cambios en las tendencias se reflejen en los casos clínicos, y una sola muestra de agua residual permite capturar el estado de infección de miles a millones de personas. Más información: Sistema Nacional de Vigilancia de Aguas Residuales (NWSS).

## Si aparentemente están aumentando los niveles de virus en las aguas residuales de mi comunidad, ¿qué debo hacer?

Consulte los datos de su condado de niveles de COVID-19 en la comunidad y siga las medidas preventivas recomendadas.
Los funcionarios de salud pública vigilan los niveles crecientes sostenidos del virus en aguas residuales y usan esos datos para fundamentar las decisiones de salud pública. Los funcionarios de salud estatales y locales hacen el seguimiento de diversos datos y reúnen toda esa información para entender la situación local del COVID-19 y decidir la mejor manera de responder a ella.

## ¿Cómo genero el NWSS en mi comunidad?

La vigilancia de enfermedades con base en las aguas residuales es una gran y novedosa herramienta para ayudar a las comunidades a monitorear su salud. Encuentre información sobre lo que debe considerar al implementar un sistema de vigilancia de enfermedades con base en las aguas residuales.

## ¿Se toman muestras de aguas residuales en mi comunidad?

Se están incorporando nuevos sitios de muestreo a medida que los departamentos de salud comienzan a tomar muestras y notificar datos de vigilancia de aguas residuales. Algunas comunidades no representadas en este panel podrían estar realizando la vigilancia de aguas residuales. Si deseas saber si se está realizando la vigilancia de aguas residuales en su comunidad, comuníquese con su departamento de salud o gobierno local. En este momento, los CDC no divulgan el nombre de las plantas de tratamiento de aguas residuales ni el código postal al que pertenecen los sitios de muestreo. No obstante, se proporciona información sobre los condados a los que prestan servicio los sitios de muestreo de aguas residuales.

**Citar el Rastreador de datos del COVID de los CDC**

Centros para el Control y la Prevención de Enfermedades. Rastreador de datos del COVID. Atlanta, GA: Departamento de Salud y Servicios Humanos de los EE. UU., CDC; 2023, Agosto 20. https://covid.cdc.gov/covid-data-tracker

**Inicio de COVID-19 >**

Todos los temas relacionados con el COVID-19, incluidos prevención, viajes, trabajo y escuela